

1
201



Universidad Nacional Autónoma de México

ESCUELA NACIONAL DE ESTUDIOS PROFESIONALES
A C A T L A N

DESARROLLO DE UN PAQUETE COMPUTACIONAL
DE REGRESION LINEAL MULTIPLE.

T E S I S
Que para obtener el Título de
LICENCIADO EN ACTUARIA
p r e s e n t a n
RENE DORANTES RODRIGUEZ SAN MIGUEL
AMBROSIO DE JESUS TORRES MENDOZA

TEJIS CON
FALLA DE ORIGEN

MEXICO, D. F.

1991



Universidad Nacional
Autónoma de México



UNAM – Dirección General de Bibliotecas Tesis Digitales Restricciones de uso

DERECHOS RESERVADOS © PROHIBIDA SU REPRODUCCIÓN TOTAL O PARCIAL

Todo el material contenido en esta tesis está protegido por la Ley Federal del Derecho de Autor (LFDA) de los Estados Unidos Mexicanos (México).

El uso de imágenes, fragmentos de videos, y demás material que sea objeto de protección de los derechos de autor, será exclusivamente para fines educativos e informativos y deberá citar la fuente donde la obtuvo mencionando el autor o autores. Cualquier uso distinto como el lucro, reproducción, edición o modificación, será perseguido y sancionado por el respectivo titular de los Derechos de Autor.

I N D I C E

INTRODUCCION	v
CAPITULO I. BASES TEORICAS	
1.1 REGRESION LINEAL MULTIPLE	
1.1.1 Modelo de Regresión Lineal Múltiple	2
1.1.2 Análisis de Varianza y Coeficiente de Determinación	4
1.1.3 Carencia de Ajuste: Error Puro y Prueba Arcoiris	7
1.1.4 Pruebas de Hipótesis	12
1.1.4.1 Individuales	12
1.1.4.2 Conjuntas	13
1.1.4.3 Para valorar la contribución de un subconjunto de variables a la regresión	13
1.1.4.4 Combinaciones Lineales de los Estimadores (Prueba de Hipótesis General)	15
1.1.5 Nivel Observado de Significancia (valor P)	16
1.1.6 Intervalos de Confianza	16
1.1.6.1 Individuales	16
1.1.6.2 Conjuntos	17
1.1.6.3 Para combinaciones lineales de los estima- dores	17
1.1.6.4 Para la varianza de σ^2	17
1.1.7 Predicción	18

1.1.7.1	Predicción e intervalo de confianza para $E\{Y/X_0\}$	18
1.1.7.1	Predicción e intervalo de confianza para Y/X_0	18
1.1.8	Variables Dicotómicas y Categóricas	19
1.1.9	Selección de los Mejores Subconjuntos de variables	19
1.1.9.1	Estadístico Cp-Mallow	20
1.1.10	Sumario	21
1.2	VIOLACION DE LOS SUPUESTOS DEL MODELO	
1.2.1	Introducción	22
1.2.2	Multicolinealidad	22
1.2.2.1	Concepto	22
1.2.2.2	Consecuencias	23
1.2.2.3	Técnicas de detección	24
1.2.2.4	Posibles soluciones al problema	24
1.2.3	Heteroscedasticidad	25
1.2.3.1	Concepto	25
1.2.3.2	Consecuencias	26
1.2.3.3	Técnicas de detección	26
1.2.3.4	Posibles soluciones al problema	28
1.2.4	Autocorrelación	29
1.2.4.1	Concepto	29
1.2.4.2	Consecuencias	31
1.2.4.3	Técnicas de detección	31
1.2.4.4	Posibles soluciones al problema	34
1.2.5	Análisis de Residuales	35
1.2.5.1	Propiedades	35
1.2.5.2	Gráfica de residuales	36
1.2.5.3	Observaciones influyentes	38
1.2.5.4	Observaciones discrepantes	39
1.2.6	Sumario	39

	pag.
1.3 METODOS NUMERICOS	
1.3.1 Introducción	40
1.3.2 Método Numérico para Resolver el Sistema de Ecuaciones	41
1.3.3 Distribuciones	43
1.3.3.1 Distribución Normal	43
1.3.3.2 Distribución t de student con v grados de libertad	45
1.3.3.3 Distribución Fisher (F) con v y v grados de libertad	46
1.3.4 Errores de Aproximación	47
1.3.5 Sumario	48
CAPITULO II. FORMA DE MANEJAR EL PAQUETE DE REGRESION LINEAL	
2.1 INTRODUCCION	50
2.2 OPERACION DEL SISTEMA	50
2.3 LECTURA Y SIMULACION	54
2.3.1 Lectura de la matriz X	55
2.3.2 Lectura del vector Y	57
2.3.2 Lectura de la matriz X y el vector Y	58
2.3.4 Simulación de la matriz X	59
2.3.5 Simulación del vector Y	60
2.4 TRANSFORMACIONES	61
2.5 VARIABLES CATEGORICAS	65
2.6 EDICION DE DATOS	66
2.7 MENU PRINCIPAL	68
2.7.1 Carencia de Ajuste	69
2.7.2 Pruebas de Hipótesis	70
2.7.3 Intervalos de Confianza	71
2.7.4 Predicción	72
2.7.5 Multicolinealidad	73
2.7.6 Heteroscedasticidad	73
2.7.7 Autocorrelación	75

	pag.
2.7.8 Análisis de Residuales	77
2.7.9 Selección de Subconjuntos de Variables	78
2.7.10 Listado de Datos	78
2.7.11 Guardar Vectores o Matrices	78
2.7.12 Menu Inicial	78
2.8 ESTRUCTURA DEL SISTEMA	79
2.9 LIMITACIONES	97
CAPITULO III. APLICACIONES DEL PAQUETE COMPUTACIONAL DE REGRESION	
3.1 INTRODUCCION	99
3.2 EJEMPLO 1: Estudio del costo de las becas en el extranjero	99
3.3 EJEMPLO 2: Análisis del costo de operación para una compañía de aviación	118
3.4 EJEMPLO 3: Como simular la variable dependiente	141
CONCLUSIONES	149
BIBLIOGRAFIA	153
ANEXO A. PROGRAMA DE REGRESION LINEAL MULTIPLE	154
ANEXO B. DEMOSTRACION	248
ANEXO C. MANEJO Y UTILIZACION DE ARCHIVOS	249
ANEXO D. POLINOMIOS DE HERMITE	251

I N T R O D U C C I O N

El objetivo de esta tesis es elaborar e implantar un paquete computacional de Regresión Lineal Múltiple que sirva para facilitar el análisis en la elaboración de tareas, trabajos y proyectos de estudiantes, profesores o egresados de la E.N.E.P. Acatlán y que además sirva de apoyo didáctico en las materias de Estadística, Regresión Lineal y en aquellas en las que se necesiten este tipo de herramienta.

La tesis se divide en dos partes: la primera contiene al primer capítulo "Bases Teóricas" y su objetivo es servir como material de consulta y sustento teórico del paquete. En la primera sección del capítulo I "Regresión Lineal Múltiple", se presenta el planteamiento del modelo así como el análisis de varianza, la carencia de ajuste, las pruebas de hipótesis y los intervalos de confianza entre otros temas. En la sección 1.2 "Violación de los Supuestos de Modelo", se tratan temas más específicos como el caso de la multicolinealidad entre las variables explicativas, la heteroscedasticidad en las varianzas de las perturbaciones, la autocorrelación entre las perturbaciones y el análisis de residuales. En los temas de multicolinealidad, heteroscedasticidad y autocorrelación se incluyen los siguientes puntos: a) Concepto, b) Consecuencias, c) Técnicas de detección y d) Posibles

soluciones a la violación al supuesto. La parte teórica se termina en la sección 1.3 donde se incluyen los métodos numéricos para resolver el sistema de ecuaciones y para obtener los valores de las distribuciones probabilísticas necesarias para el análisis, tales como la normal y su inversa, la t-Student y su inversa.

En la segunda parte de la tesis se incluyen los capítulos II y III. El primero proporciona la información referente a las opciones del paquete, y su modo de operación, la lectura, simulación y edición de datos, las transformaciones de las variables, la estructura del sistema y sus características. En el último capítulo se hacen algunas aplicaciones del paquete a manera de ejemplos, pretendiendo cubrir la mayor parte de los puntos del paquete para un mejor entendimiento y guía en su forma de uso.

C A P I T U L O I

B A S E S T E O R I C A S

11 REGRESION LINEAL MULTIPLE

1.1.1 MODELO DE REGRESION LINEAL MULTIPLE

El modelo de Regresión Lineal Múltiple expresa la relación de una variable dependiente o de respuesta Y con p variables independientes o explicativas X_1, X_2, \dots, X_p . Tal relación está expresada en la siguiente ecuación lineal:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_p X_p + \epsilon \quad (1.1.1.1)$$

donde $\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_p$ son llamados los coeficientes de regresión y ϵ es la perturbación o error aleatorio.

Para n valores observados tanto para Y como para X_i (con $i=1, n$) se tiene el siguiente sistema

$$Y_1 = \beta_0 + \beta_1 X_{11} + \beta_2 X_{12} + \beta_3 X_{13} + \dots + \beta_p X_{1p} + \epsilon_1$$

$$Y_2 = \beta_0 + \beta_1 X_{21} + \beta_2 X_{22} + \beta_3 X_{23} + \dots + \beta_p X_{2p} + \epsilon_2$$

$$Y_3 = \beta_0 + \beta_1 X_{31} + \beta_2 X_{32} + \beta_3 X_{33} + \dots + \beta_p X_{3p} + \epsilon_3$$

$$\dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots \dots$$

$$Y_n = \beta_0 + \beta_1 X_{n1} + \beta_2 X_{n2} + \beta_3 X_{n3} + \dots + \beta_p X_{np} + \epsilon_n$$

Para fines de un manejo más eficiente y simplificado del modelo, se utiliza la siguiente notación matricial:

$$\underline{Y} = \begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \dots \\ Y_n \end{bmatrix}_{n \times 1} \quad X = \begin{bmatrix} 1 & X_{11} & X_{12} & \dots & X_{1p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & X_{21} & X_{22} & \dots & X_{2p} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & X_{n1} & X_{n2} & \dots & X_{np} \end{bmatrix}_{n \times (p+1)}$$

$$\underline{\beta} = \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \dots \\ \beta_p \end{bmatrix}_{(p+1) \times 1} \quad \underline{\varepsilon} = \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \dots \\ \varepsilon_n \end{bmatrix}_{n \times 1}$$

Lo que reduce el modelo a la forma:

$$\underline{Y} = X\underline{\beta} + \underline{\varepsilon} \quad (1.1.1.2)$$

El método utilizado para obtener la estimación de los coeficientes de la regresión ($\hat{\underline{\beta}}$) es el de Cuadrados Mínimos, que aplicado al sistema de ecuaciones 1.1.2 genera el sistema de ecuaciones:⁽¹⁾

$$X'X\hat{\underline{\beta}} = X'Y \quad (1.1.1.3)$$

conocidas como ecuaciones normales. Al resolver para $\hat{\underline{\beta}}$ se tiene:

$$\hat{\underline{\beta}} = (X'X)^{-1} X'Y \quad (1.1.1.4)$$

que es válida si y sólo si $(X'X)^{-1}$ existe, para lo cual $X'X$ debe ser de rango completo, es decir las columnas de X deben ser linealmente independientes.

Con (1.1.1.4) se define al valor ajustado de Y como:

$$\hat{Y} = X\hat{\underline{\beta}} \quad (1.1.5)$$

1) Seberg, G. A. F., 'Linear Regression Analysis', p. 44

Tomando en consideración los siguientes supuestos

$$i) \quad E[\underline{Y}] = X\beta \quad \text{o} \quad E[\underline{\varepsilon}] = \underline{0}.$$

Cada población de Y correspondiente a un vector X dado está distribuida alrededor de su valor medio (su valor esperado es $X\beta$).

$$ii) \quad \text{COV}(\underline{Y}) = \sigma^2 I \quad \text{o} \quad \text{COV}(\underline{\varepsilon}) = \sigma^2 I$$

La distribución de probabilidad de Y dado el vector X tiene la misma variación (igual varianza).

iii) Las X son constantes fijas o predeterminadas. Los estimadores de cuadrados mínimos tienen las siguientes propiedades:⁽²⁾

$$E[\hat{\beta}] = \beta \quad (1.1.1.6)$$

$$\text{VAR}[\hat{\beta}] = \sigma^2 (X'X)^{-1} \quad (1.1.1.7)$$

y un estimador insesgado de σ^2 es:⁽³⁾

$$s^2 = \frac{(\underline{Y} - X\hat{\beta})'(\underline{Y} - X\hat{\beta})}{(n-p-1)} \quad (1.1.1.8)$$

1.1.2 ANALISIS DE VARIANZA Y COEFICIENTE DE DETERMINACION

El análisis de varianza es una herramienta que permite conocer cuánta variación del modelo se debe a cierta fuente y cuánta a otras y si tales variaciones son significativas. Con la ayuda de esta técnica se puede saber si las variables independientes del

2) Seberg, op. cit. p. 48

3) Idem., p. 51

modelo contribuyen a explicar significativamente a la variable de respuesta.

La diferencia entre el valor Y_i y el valor \hat{Y}_i se llama residual y está denotado por $e_i = Y_i - \hat{Y}_i$. En notación matricial: $\underline{e} = \underline{Y} - \hat{\underline{Y}}$. El valor⁽⁴⁾

$$\underline{e}'\underline{e} = \underline{Y}'\underline{Y} - \hat{\beta}'X'\underline{Y} = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2 \quad (1.1.2.1)$$

se conoce como Suma de Cuadrados de los Residuales (SCRES).

La suma de Cuadrados Totales (SCT), está definida como:

$$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 \text{ y se puede calcular como:}^{(5)}$$

$$SCT = \underline{Y}'\underline{Y} - \left(\sum_{i=1}^n Y_i\right)^2 / n \quad (1.1.2.2)$$

A la diferencia de SCT - SCRES se le llama Suma de Cuadrados de la Regresión y es igual a:⁽⁶⁾

$$SCREG = \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 = \hat{\beta}'X'\underline{Y} - \left(\sum_{i=1}^n Y_i\right)^2 / n \quad (1.1.2.3)$$

Con las anteriores definiciones se construye el siguiente cuadro de Análisis de Varianza.

4) Seberg, op. cit., p. 45

5) Jhonston, J., 'Econometric Methods', p. 128

6) Idem., p. 129

Fuente de Variación	Grados de Libertad	Suma de Cuadrados	Media de Suma de Cuadrados	F
Regresión	p	SCREG	$MSCREG = \frac{SCREG}{p}$	$F = \frac{MSCREG}{s^2}$
Residual	n-p-1	SCRES	$s^2 = \frac{SCRES}{n-p-1}$	
Total	n-1	SCT		

Cuadro 1.2.1. Análisis de Varianza (ADV) para el modelo de regresión lineal múltiple.

Si $\epsilon \sim N(0, \sigma^2 I)$ entonces, $MSCREG/s^2$ se distribuye como una $F(p, n-p-1)$ ⁽⁷⁾, lo que fundamenta la siguiente prueba de hipótesis:

$$H_0: \beta_i = 0$$

$$H_1: \text{Algún } \beta_i \neq 0 \quad i = 1, 2, \dots, p$$

Es decir, todas las variables independientes no contribuyen a explicar a Y contra la hipótesis de que al menos una sí la explica.

El coeficiente de determinación r^2 es el cuadrado de la correlación entre \underline{Y} y $\hat{\underline{Y}}$, y se puede calcular como:

$$r^2 = \frac{SCREG}{SCT} = 1 - \frac{SCRES}{SCT} \quad (1.1.2.4)$$

y tiene un rango de [0,1].

El coeficiente de determinación ajustado r_a^2 se obtiene de dividir al SCRES y al SCT entre sus respectivos grados de libertad, esto es:

$$r_a^2 = 1 - \frac{SCRES/(n-p-1)}{SCT/n-1} \quad (1.1.2.5)$$

7) Jhonston, J., 'Econometric Methods', p. 142

Estos coeficientes proporcionan una medida de lo que el modelo explica con relación a los valores que asume la variable Y, es decir, dan indicios sobre si el modelo planteado es adecuado o no.

1.1.3 CARENCIA DE AJUSTE: ERROR PURO Y PRUEBA ARCOIRIS

Un método para analizar si el modelo es inadecuado, es decir, si el modelo planteado no se ajusta al modelo real, es el análisis de la carencia de ajuste y el error puro.

Para aplicar este método es necesario que haya replicas en la medición de la variable Y, hechas para un mismo valor de las variables X's. Esto es con el objeto de obtener una estimación de σ^2 (que representa al error puro). Lo que se da a entender es que si se tienen dos o más observaciones idénticas, la variación de Y será debido a la variación aleatoria.

"... Tales diferencias generalmente prcionan una estimación de σ^2 que es mucho más confiable de la que se puede obtener de alguna otra fuente."⁽⁸⁾

Sean m diferentes vectores de p elementos, X_j ($j = 1..m$) en los cuales:

Para X_1 hay n_1 observaciones $Y_{11} = Y_{12} = Y_{13} = \dots = Y_{1n_1}$

... ..

Para X_2 hay n_2 observaciones $Y_{21} = Y_{22} = Y_{23} = \dots = Y_{2n_2}$

Para X_j hay n_j observaciones $Y_{j1} = Y_{j2} = Y_{j3} = \dots = Y_{jn_j}$

... ..

Para X_m hay n_m observaciones $Y_{m1} = Y_{m2} = Y_{m3} = \dots = Y_{mn_m}$

(8) Draper, N. R. and H. Smith, 'Applied Regression Analysis', p 35

Donde:

$$\sum_{j=1}^m n_j = n$$

La Suma de Cuadrados del Error Puro (SCEP) se define como:⁽⁹⁾

$$SCEP = \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^{n_j} (Y_{jk} - \bar{Y}_j)^2 \quad (1.1.3.1)$$

con grados de libertad $n_e = \sum_{j=1}^m (n_j - 1) = n - m$

El SCEP entre sus grados de libertad n_e da un estimador de σ^2 .⁽¹⁰⁾

$$s_e^2 = \frac{SCEP}{n_e} \quad (1.1.3.2)$$

independientemente de si el modelo planteado es adecuado o no.

El SCRES dividido entre sus grados de libertad da un estimador de σ^2 si el modelo es correcto, y si no lo es, se obtiene σ^2 más un sesgo al que se conoce como carencia de ajuste. La suma de cuadrados de la carencia de ajuste (SCCA) resulta de la diferencia de el SCRES y el SCEP, esto es:

$$SCRES - SCEP = SCCA$$

donde⁽¹¹⁾

$$SCCA = \sum_{j=1}^m n_j (\hat{Y}_j - \bar{Y}_j)^2 \quad (1.1.3.3)$$

Con esto se puede construir el siguiente Cuadro de Análisis de Varianza.

⁹⁾ Draper and Smith, op. cit. p. 26

¹⁰⁾ Draper and Smith, op. cit. p. 36

¹¹⁾ Idem., p. 26

Fuente de Variación	Grados de Libertad	Suma de Cuadrados	Media de Suma de Cuadrados	F
Carencia de Ajuste	$m-p-1$	SCCA	$MSCCA = \frac{SCCA}{m-p-1}$	$F = \frac{M \text{ CCA}}{s^2}$
Error Puro	n_0	SCEP	$s^2 = \frac{SCEP}{n}$	
Residual	$n-p-1$	SCRES		

Cuadro 1.3.1. ADV para la Carencia de Ajuste y el Error Puro.

$$\text{Si } \underline{\varepsilon} \sim N_n(0, \sigma^2 I) \text{ entonces } \frac{MSCCA}{s^2} \sim F(m-p-1, n_0)^{(12)}$$

Con este estadístico, se puede realizar la siguiente prueba de hipótesis.

H_0 : No hay Carencia de Ajuste

H_1 : Hay Carencia de Ajuste

Si en el modelo no hay repeticiones se puede aplicar la prueba Arcsine⁽¹²⁾ para detectar la existencia de carencia de ajuste. La prueba se basa en comparar el ajuste de un pequeño conjunto de observaciones contra el ajuste conteniendo todas éstas.

Supongamos que el modelo correcto incluye un conjunto de variables adicionales definidas por la matriz W . Entonces el modelo (1.1.1) queda como sigue:

$$\underline{Y} = X\underline{\beta} + W\underline{\theta} + \underline{\varepsilon} \quad (1.1.3.4)$$

donde W es una matriz de $(n \times q)$ y θ es un vector de parámetros.

12) Idem., p. 37

13) Utts, J.M., 'The Rainbow Test for Lack of Fit Regression', Commun. Statist.-Theor. Mathe. (13) 24, 2801-2815 (1982)

Ahora bien, la prueba de hipótesis a realizar es:

$$H_0: \theta = 0$$

$$H: \theta \neq 0$$

esto es, si el modelo ajustado es el adecuado o no lo es.

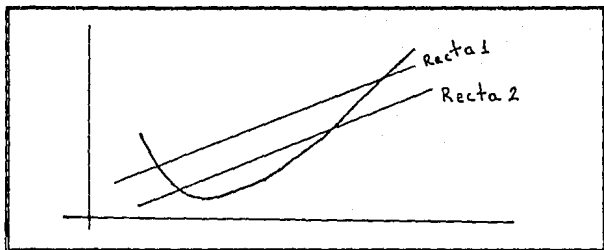


Figura 1.3.1. El modelo real es el Cuadrático, y el ajuste es Lineal.

Un ejemplo que ilustra el método se muestra en la figura 1.3.1, donde el modelo correcto es el cuadrático, pero considerando todos los puntos se ha ajustado la recta 1. Si se ajusta la recta 2, donde solo se consideran los puntos centrales, se podría obtener un ajuste no tan malo como el de la recta 1.

Sea D una matriz diagonal con n_1 unos en la diagonal principal y ceros en cualquier otro elemento, con $p+1 < n_1 < n$. Si se premultiplica \underline{Y} y X por D , se obtienen n_1 renglones de estas matrices, que serán sus partes centrales, mientras que sus otros renglones serán cero. Si se asume que $E[D\underline{Y}] = DX\beta_D$ entonces se obtienen los siguientes resultados:⁽¹⁴⁾

$$\beta_D = (X'DX)^{-1} X'D\underline{Y}, \text{ y} \quad (1.1.3.5)$$

$$SCRES_D = Y'(D-DX(X'DX)^{-1}X'D)Y \quad (1.1.3.6)$$

que es solamente el ajuste de los puntos centrales.

14) Ulla, J. M., op. cit. p. 2804

Usando todos los puntos, $\hat{\beta}$ tiene el valor de (1.1.1.4) y el SCRES es igual a⁽¹⁵⁾

$$\text{SCRES} = Y'(I - X(X'X)^{-1}X')Y \quad (1.1.3.7)$$

y la diferencia del SCRES y del SCRES_D es igual a:⁽¹⁶⁾

$$\text{SCRES}_N = \text{SCRES} - \text{SCRES}_D \quad (1.1.3.8)$$

definiendo la prueba estadística como:⁽¹⁷⁾

$$F = \frac{\text{SCRES}_N / n_2}{\text{SCRES}_D / (n_1 - p - 1)} \quad (1.1.3.9)$$

donde $n_2 = n - n_1$ y F se distribuye bajo H_0 como $F(n_2, n_1 - p - 1)$.⁽¹⁸⁾

Esto se puede resumir en el Cuadro 1.3.2 de Análisis de Varianza.

Para determinar los puntos centrales que se utilizarán en la prueba, se propone escoger a los elementos más pequeños de la diagonal de la matriz $X'(X'X)^{-1}X'$. Se recomienda usar aproximadamente la mitad del total de puntos.

15) Ults, J. M., op. cit., p. 2804

16) Idem., p. 2804

17) Idem., p. 2804

18) Idem., p. 2806

Fuente de Variación	Grados de Libertad	Suma de Cuadrados	Media de Suma de Cuadrados	F
Regrsión con n datos	p	SCREG		$F = \frac{MSCRES_N}{s_D^2}$
Residuales con n-n datos	$n_2 = n - n_1$	SCRES _N	$MSCRES_N = \frac{SCRES_N}{n_2}$	
Residuales con n datos	$n_1 - p - 1$	SCRES _D	$s_D^2 = \frac{SCRES_D}{(n_1 - p - 1)}$	
Total	n-1	SCT		

Cuadro 1.3.2. ADV de la prueba Arcoiris.

1.1.4 PRUEBA DE HIPOTESIS

1.1.4.1 Individuales

Las pruebas de hipótesis individuales que suelen emplearse son las siguientes:

- i) $H_0: \beta_j = \beta_j^0$
vs.
 $H_1: \beta_j \neq \beta_j^0$
- ii) $H_0: \beta_j \geq \beta_j^0$
vs.
 $H_1: \beta_j < \beta_j^0$
- iii) $H_0: \beta_j \leq \beta_j^0$
vs.
 $H_1: \beta_j > \beta_j^0$

Para algún $j, j=1,2,\dots,p$

Donde β_j^0 es el valor hipotético de β_j . Si se supone que $\underline{Y} \sim N(X\beta, \sigma^2 I)$, entonces el estadístico de esta prueba está dado por:⁽¹⁹⁾

$$t = \frac{\hat{\beta}_j - \beta_j^0}{\sqrt{v_{jj}} \cdot s} \quad (1.1.4.1)$$

donde v_{jj} es el j-ésimo elemento de la diagonal de $(X'X)^{-1}$ y t se distribuye como $t(n-p-1)$.

1.1.4.2 Conjuntas

Si se desea hacer la prueba de hipótesis de que todas las betas son cero, contra la alternativa de que al menos una no lo es, esto es:

$$\begin{aligned} H_1: \beta_j &= 0 & j=1,2,\dots,p \\ \text{vs} \\ H_0: \beta_j &\neq 0 & \text{para algún } j, j=1,2,\dots,p \end{aligned}$$

entonces el estadístico de prueba es:⁽²⁰⁾

$$F = \frac{\text{SCREG} / p}{s^2} \quad (1.1.4.2)$$

donde F se distribuye como una $F(p, n-p-1)$.

1.1.4.3 Para valorar la contribución de un subconjunto de variables a la regresión

Esta prueba de hipótesis es global (abarca los casos anteriores) en la que se prueba:

$$\begin{aligned} H_0: \beta_j &= 0 & j = r+1, r+2, \dots, p \\ \text{vs} \\ H_1: \beta_j &\neq 0 & \text{para algún } j = r+1, r+2, \dots, p \end{aligned}$$

19) Jhonston, J. op. cit. 138

20) Idem., p. 142

Es una prueba que involucra dos modelos. La hipótesis a probar es que el modelo consta solamente de r variables explicativas ($r < p$), contra la alternativa de que son p .

La prueba de hipótesis se hace considerando el cociente:

$$F = \frac{(\text{SCRES}_r - \text{SCRES})}{\frac{(p-r)}{s^2}} \quad (1.1.4.3)$$

donde SCRES_r es la suma de cuadrados de los residuales considerando r variables explicativas. F se distribuye como $F(r, n-p-1)$ ⁽²¹⁾ si los errores están normalmente distribuidos.

A la diferencia $\text{SCRES}_r - \text{SCRES}$ se le denomina $\text{SCREG}(X_{r+1}, \dots, X_p / X_0, \dots, X_r)$ ⁽²²⁾ que es la suma de cuadrados de la regresión de $X_{r+1}, X_{r+2}, \dots, X_p$ dado que en el modelo están X_0, X_1, \dots, X_r .

Por la razón de que la SCT es la misma para los dos modelos involucrados en la regresión, la resta $\text{SCRES}_r - \text{SCRES}$ es equivalente a la resta $\text{SCREG} - \text{SCREG}_r$ donde SCREG es la suma de cuadrados debida a la regresión considerando r variables, por lo que 1.4.3 se transforma en:

$$F = \frac{\text{SCREG}(X_{r+1}, X_{r+2}, \dots, X_p / X_0, X_1, \dots, X_r)}{s^2(p-r)}$$

$$= \frac{\text{SCREG} - \text{SCREG}_r}{s^2(p-r)} \quad (1.1.4.4)$$

La utilización de la suma de cuadrados debido a la regresión en lugar de la suma de cuadrados de los residuales, se debe a que por lo general resulta de mayor interés en el análisis de varianza,

21) Draper and Smith, op. cit. p

22) Idem., p

observar en cuánto aumenta lo explicado al incorporar $p-r$ variables adicionales.

Fuente de Variación	Grados de Libertad	Suma de Cuadrados	Media de Suma de Cuadrados	F
Regresión con r var.	r	SCREG _r		$F = \frac{\text{SCREG} - \text{SCREG}_r}{(p-r)s^2}$
SCREG($X_{r+1}, X_p / X_0, X_1, \dots, X_r$)	$p-r$	SCREG - SCREG _r	$\frac{\text{SCREG} - \text{SCREG}_r}{p-r}$	
Regresión con p var.	p	SCREG		
Residuales de las p var.	$n-p-1$	SCRES	$s^2 = \frac{\text{SCRES}}{n-p-1}$	
Total	$n-1$	SCT		

Cuadro 1.4.1. ADV de la Contribución de un Suconjunto de Variables a la Regresión

1.1.4.4 Combinaciones Lineales de los Estimadores (Prueba de Hipótesis General)

Esta prueba de hipótesis es el caso más general, siendo la hipótesis nula: $C\hat{\beta} = \chi$, donde C es una matriz de constantes de $r \times (p+1)$, con $r < p+1$, y χ es un vector columna de $(r \times 1)$.

El estadístico asociado a la prueba es:⁽²³⁾

$$F = \frac{(C\hat{\beta} - \chi)'(CVC)^{-1}(C\hat{\beta} - \chi)}{s^2 r} \quad (1.1.4.5)$$

donde $V = (X'X)^{-1}$ y $F \sim F(p, n-p-1)$.

23) Seberg, op. cit. p.

1.1.5 NIVEL OBSERVADO DE SIGNIFICANCIA (Valor P):

El "valor P" es la probabilidad de obtener un valor muestral tan grande como el que se observó suponiendo que H_0 es verdadero. Por ejemplo:

$$\begin{aligned} \text{Si } H_0: \beta_j &= 0 \\ \text{vs.} \\ H_1: \beta_j &\neq 0 \end{aligned}$$

para algún j , $j=1,2,\dots,p$, entonces de 1.4.1

$$t = \frac{\hat{\beta}_j}{\sqrt{v_{jj}} s} \quad (1.15.1)$$

que es al valor indicado en las figuras 1.4.1.a y 1.4.1.b. Y para este mismo valor le corresponde cierta probabilidad (valor P) que en este caso es la zona sombreada.

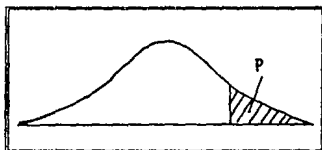


Figura 1.4.1.a.
Valor P de Una Cola.

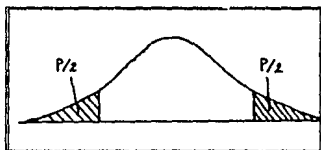


Figura 1.4.1.b.
Valor P de Dos Colas.

1.1.6 INTERVALOS DE CONFIANZA

1.1.6.1 Individuales

El intervalo de confianza (IC) para β_j al $100(1-\epsilon)\%$ tal que $P[t_{-\epsilon/2} < t < t_{\epsilon/2}] = 1 - \epsilon$ está dado por:⁽²⁴⁾

$$IC = \beta_j \pm t_{\epsilon/2} \sqrt{v_{jj}} \quad (1.16.1)$$

24) Vonnacott, R. and Vonnacott, T. 'Regression: a Second Course in Statistics', p. 422

1.1.6.2 Conjuntos

a. El intervalo de confianza conjunto para todas las betas al $100(1-\epsilon)\%$ está dado por:⁽²⁵⁾

$$(\hat{\beta} - \hat{\beta})' X'X(\hat{\beta} - \hat{\beta}) \leq s^2(p+1) F_{(p+1, n-p-1, 1-\epsilon)} \quad (1.1.6.2)$$

b. Sea $V = (X'X)^{-1}$ entonces el intervalo de confianza conjunto para un subconjunto de r -betas al $100(1-\epsilon)\%$ está dado por:⁽²⁶⁾

$$(\hat{\beta}_r - \hat{\beta}_r)' V_r^{-1}(\hat{\beta}_r - \hat{\beta}_r) < s^2(p+1) F_{(p+1, n-p-1, 1-\epsilon)} \quad (1.1.6.3)$$

con $r < p+1$ y donde $\hat{\beta}_r$ y $\hat{\beta}_r$ son los vectores con las r -betas que han sido seleccionadas para construir el intervalo conjunto. V_r son las r -columnas de V correspondientes a las r -betas elegidas.

1.1.6.3 Para combinaciones lineales de los estimadores

Las combinaciones lineales de las betas son generadas por el producto $\hat{C}\hat{\beta}$, donde $C_{r \times p+1}$ es una matriz de constantes de rango $r \leq p+1$. Así, el intervalo de confianza al $100(1-\epsilon)\%$ en su caso más general se obtiene de⁽²⁷⁾:

$$(C\hat{\beta} - C\hat{\beta})' (CVC)^{-1}(C\hat{\beta} - C\hat{\beta}) \leq s^2 r F_{(r, n-p-1, 1-\epsilon)} \quad (1.1.6.4)$$

1.1.6.4 Para la varianza de σ^2

El intervalo de confianza para σ^2 al $100(1-\alpha)\%$ tal que:

$$P\left[\chi_{1-\alpha/2}^2 < \frac{(n-p-1) s^2}{\sigma^2} < \chi_{\alpha/2}^2\right] = 1-\alpha \text{ está dado por:}^{(28)}$$

$$\left[\frac{(n-p-1) s^2}{\chi_{\alpha/2}^2} < \sigma^2 < \frac{(n-p-1) s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2} \right] \quad (1.1.6.5)$$

25) Wonnacott, R. and Wonnacott, T. op. cit., pp. 426-431

26) Wonnacott, R. and Wonnacott, T. op. cit., pp. 431

27) Idem., pp. 427, 428

28) Gujarati, D., 'Econometria Basica', pp. 73, 74

1.1.7 PREDICCIÓN

1.1.7.1 Predicción e intervalo de confianza para $E\{Y/X_0\}$:

Dado un vector $C = (1, X_{01}, X_{02}, \dots, X_{0p})$ el estimador de la media de Y_0 está dado por:

$$\hat{\mu} = \hat{C}\beta \quad (1.1.7.1)$$

$$\mu_0 = C\beta \quad (1.1.7.2)$$

Si $\underline{Y} \sim N(X\underline{\beta}, \sigma^2 I)$ entonces, $\hat{C}\beta \sim N(C\beta, \sigma^2 C(X'X)^{-1}C')$ y por lo tanto:⁽²⁹⁾

$$t = \frac{\hat{C}\beta - C\beta}{s \sqrt{C(X'X)^{-1}C'}} \quad (1.1.7.3)$$

y el intervalo de confianza al $100(1-\epsilon)\%$ está dado por:

$$\hat{C}\beta \pm t_{\epsilon/2} s \sqrt{C(X'X)^{-1}C'} \quad (1.1.7.4)$$

1.1.7.2 Predicción e intervalo de confianza para Y/X_0 :

Sea C como se definió anteriormente, el valor real de Y_0 es $C\beta + \epsilon_0$. La diferencia entre este valor y \hat{Y}_0 (con $\hat{Y}_0 = \hat{C}\beta$) es:

$$d = \hat{Y}_0 - Y_0 \quad (1.1.7.5)$$

así, podemos deducir que⁽³⁰⁾ $d \sim N(0, \sigma^2(1+C(X'X)^{-1}C'))$ por lo tanto

$$t = \frac{\hat{Y}_0 - Y_0}{s \sqrt{1+C(X'X)^{-1}C'}} \quad (1.1.7.6)$$

29) Jhonston, J. op. cit., p. 153

30) Idem., p. 154

El intervalo de confianza para Y/X_0 al $100(1-\epsilon)\%$ es: ⁽³¹⁾

$$\hat{Y}_0 \pm t_{\epsilon/2} s \sqrt{1+C(X'X)^{-1}C'} \quad (1.1.7.7)$$

1.1.8 VARIABLES DICOTOMICAS Y CATEGORICAS

Dentro de las características de las variables independientes existe la posibilidad de que éstas sean de tipo cualitativo, es decir, representan características no cuantitativas. Por ejemplo, la raza, el sexo, la religión etc. Para poder expresar este tipo de variables dentro del modelo, se requiere utilizar variables dicótomas, las cuales se denominan así porque sólo asumen dos valores: 0 y 1. La categoría indica los niveles en que se subdivide una variable, por ejemplo, el sexo tiene dos categorías, y se puede definir a $D_1=0$ si es hombre y $D_1=1$ si es mujer, donde D_1 es una variable dicótoma. Si una variable tiene r categorías, entonces se necesitan $r-1$ variables dicótomas. ⁽³²⁾

1.1.9 SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES

En el análisis de Regresión Múltiple la mayoría de las veces se espera que un subconjunto de las variables independientes explique adecuadamente los datos, factor que en un momento puede simplificar el análisis. Es por esta razón que se trata muchas veces de seleccionar los mejores subconjuntos de variables. El término "mejor" es en cierta forma subjetivo ya que no hay un único procedimiento para escoger el mejor subconjunto y cierto juicio personal, en la mayoría de los casos, es necesario.

31) Idem., p. 154

32) Se puede consultar la manera de construir las variables dicótomas cuando una variable tiene r categorías en Wonnacott, R. and Wonnacott, T. op. cit., pp. 110

El procedimiento sugerido por Furnival,⁽³³⁾ en el cual se basa el paquete, usa el criterio de seleccionar los subconjuntos con mínima suma de cuadrados de los residuales (SCRES), sin calcular todos los subconjuntos posibles de regresiones. Para esto se basa en la siguiente desigualdad:

$$SCRES(A) \leq SCRES(B) \quad (1.1.9.1)$$

donde A es cualquier conjunto de variables independientes y B es un subconjunto de A. Esto es, que es imposible reducir la suma de cuadrados de los residuales de una regresión eliminando una o más variables.

Mediante el cálculo la SCRES de subconjuntos con un pequeño número de variables y en comparación con la SCRES de subconjuntos con un número mayor de variables, se puede evitar el calcular la SCRES de algunas regresiones que resultarían de eliminar variables del subconjunto con mayor número de variables.

1.1.9.1 Estadístico Cp-Mallow

El estadístico Cp-Mallows se define como:

$$C_p = \frac{RSS_p}{s} - (n - 2p) \quad (1.1.9.2)$$

Si el modelo no tiene carencia de ajuste entonces:

$$E(C_p) = p \quad (1.1.9.3)$$

El estadístico de Mallows es útil en la selección de regresiones de subconjuntos de variables. Se consideran las más adecuadas a las que tengan un valor de Cp muy aproximado o menor a p.

33) Furnival, George and Wilson, Robert. "Regression by Leaps and Bounds", Technometrics, vol 16 No. 4 Noviembre 1974.

1.1.10 SUMARIO

En esta sección se trataron los siguientes temas: el modelo, sus estimadores y características; pruebas de hipótesis; carencia de ajuste; intervalos de confianza; predicción; variables categóricas y selección de subconjuntos de variables.

Estos conceptos constituyen la base teórica del paquete de regresión lineal múltiple. En la siguiente sección se tratarán temas referentes a la violación de los supuestos del modelo.

12 VIOLACION DE LOS SUPUESTOS DEL MODELO

1.2.1 INTRODUCCION

En la sección 1.1 se mostraron los conceptos básicos del análisis de regresión, las estimaciones, pruebas de hipótesis y otros temas. En esta sección se mostrarán cuatro temas.

Los tres primeros tratan problemas a la violación de supuestos del modelo definido, que son:

- * Multicolinealidad entre las variables explicativas.
- * Heteroscedasticidad en la varianza de las perturbaciones.
- * Autocorrelación entre las perturbaciones.

En el cuarto tema se analiza con más detalle los residuales, para detectar si existen problemas en los datos, tales como observaciones influyentes o patrones sistemáticos.

1.2.2 MULTICOLINEALIDAD

1.2.2.1 Concepto

La existencia de la multicolinealidad es una violación a uno de los supuestos del modelo de Regresión Lineal: no existe ninguna relación exacta entre las variables explicativas.

La multicolinealidad puede ser perfecta o imperfecta. En la multicolinealidad perfecta se da una relación lineal exacta entre dos o más variables explicativas, es decir, son linealmente dependientes (ld).

$$X_j = \lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2 + \dots + \lambda_p X_p \quad (1.2.2.1)$$

donde λ_i es una constante. Si tal relación no es exacta, o sea, que las variables explicativas no están intercorrelacionadas perfectamente se tiene una multicolinealidad imperfecta.

1.2.2.2 Consecuencias

En el caso de multicolinealidad perfecta los coeficientes de la regresión son indeterminados y sus varianzas son indefinidas. Si la multicolinealidad es imperfecta pero alta, las consecuencias son las siguientes:

- a. Los errores estándar de los estimadores tienden a ser mayores conforme aumenta la colinealidad entre las variables
- b. Debido a lo anterior, los intervalos de confianza de los estimadores tienden a ser grandes de lo que en realidad son. En consecuencia, la probabilidad de aceptar una hipótesis falsa crece.
- c. Se dan cambios significativos en los coeficientes estimados cuando una variable es agregada o eliminada.
- d. Se dan cambios significativos en los coeficientes estimados cuando un dato es alterado o suprimido.
- e. Se puede obtener un coeficiente de determinación alto con pocos o casi ninguno de los coeficientes estimados estadísticamente significativos en forma individual.
- f. Los signos algebraicos de los coeficientes estimados no están conforme a las expectativas que se hayan hecho a priori con base en los postulados teóricos.

1.2.2.3 Técnicas de detección

Algunas de las formas que ayudan a descubrir la existencia de la multicolinealidad son:

a. La multicolinealidad puede estar presente cuando se tiene un coeficiente de correlación alto entre las variables explicativas y ninguno o pocos de los coeficientes estimados son individualmente significativos.

b. La existencia de altos coeficientes de correlación entre las variables explicativas da indicios sobre la multicolinealidad. Por el contrario, si tales coeficientes no son altos no implica la no existencia de la multicolinealidad. Es adecuado por tanto revisar la matriz de correlación. Esta matriz contiene en su elemento a_{ij} la correlación entre las variables X_i y X_j .

c. Otra manera, es realizar una regresión de cada X_i con las restantes X_j $j=1, \dots, p$, $i \neq j$. Esto da una idea sobre la existencia significativa o no de una relación entre esa X_i y las restantes. Para probar la significancia se aplica el análisis de varianza (Tabla 1.2.1) sólo que para una variable menos, es decir, para $p-1$ y siendo X_i la variable dependiente.

1.2.2.4 Posibles soluciones al problema

a. Si se conoce de alguna forma la combinación lineal de las variables explicativas que son colineales, se puede aplicar para superar el problema de la multicolinealidad. Por ejemplo, sea la ecuación:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \dots + \beta_p X_p \quad (1.2.2.2)$$

y supóngase que el coeficiente $\beta_2 = 2/3\beta_1$, sustituyendo en (1.2.2.2) se obtiene

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + 2/3\beta_1 X_2 + \beta_3 X_3 + \dots + \beta_p X_p \quad (1.2.2.3)$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1(X_1 + 2/3X_2) + \beta_2 X_3 + \dots + \beta_p X_p \quad (1.2.2.4)$$

si $X_1 + (2/3)X_2$ se considera como una nueva variable X_{p+1} , entonces se tiene

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_{p+1} + \beta_2 X_3 + \dots + \beta_p X_p \quad (1.2.2.5)$$

Una vez estimados los coeficientes de (1.2.2.5) se puede calcular β_2 por la relación entre éste y β_1 . Quedando resuelta la ecuación original (1.2.2.2).

b. Otra posible solución es eliminar una de las variables colineales. Sin embargo, al hacer esto se puede caer en el problema del sesgo de especificación, esto es, una especificación incorrecta del modelo, ya que se pueden omitir variables de importancia.

c. Otra posibilidad que en algunas ocasiones disminuye la multicolinealidad es tomar otra muestra con las mismas variables o tan solo aumentar el tamaño de la muestra.

1.2.3 HETEROSCEDASTICIDAD

1.2.3.1 Concepto

La heteroscedasticidad es la violación al supuesto de que:

$$E[\epsilon_i^2] = \sigma^2 \quad (1.2.3.1)$$

esto es, la variación de cada perturbación ϵ_i es una constante igual a σ^2 . Así la heteroscedasticidad se presenta cuando

$$E[\epsilon_i^2] = \sigma_i^2 \quad (1.2.3.2)$$

donde σ_i^2 no es constante para toda i .

1.2.3.2 Consecuencias

- a. A pesar de que los coeficientes estimados siguen siendo insesgados, su varianza no es la misma.
- b. Debido a lo anterior, los intervalos de confianza para los coeficientes estimados tienden a ser más grandes de lo que debieran ser.
- c. Al ocurrir el punto anterior las pruebas t y F tienden a dar más significancia a los parámetros de lo que realmente tienen y, por lo tanto existe más riesgo de inferir equivocadamente

1.2.3.3 Técnicas de detección

- a. Método gráfico. Un análisis gráfico de los residuales estimados al cuadrado (usados como una aproximación de los e_i) puede dar indicios sobre la existencia de la heteroscedasticidad. Al graficar los e_i^2 contra la \hat{Y}_i o contra las variables explicativas, se trata de identificar la presencia de algún patrón sistemático (ver Análisis de Residuales sección 4 de este capítulo.)
- b. Prueba de Park. En esta prueba se propone que σ_i^2 es una función de la variable explicativa X_j que se expresa como:

$$\sigma_i^2 = \sigma^2 X_{ij}^\beta e^{v_i} \quad (1.2.3.3)$$

o

$$\ln \sigma_i^2 = \ln \sigma^2 + \beta \ln(X_{ij}) + v_i \quad (1.2.3.4)$$

siendo v_i el término estocástico.

Otra vez se usan los e_i^2 como aproximación de los σ_i^2 por lo que (1.2.3.4) queda:

$$\ln e_i^2 = \ln \sigma^2 + \beta \ln(X_{ij}) + v_i$$

$$\ln e_i^2 = \alpha + \beta \ln(X_{ij}) + v_j \quad (1.2.3.5)$$

si β es estadísticamente significativa, se sugiere la existencia de heteroscedasticidad.

c. Prueba de Glejser. En esta prueba al igual que en la anterior, se sugiere que σ_i^2 es una función de las variables explicativas. El propone hacer una regresión de $|e_i|$ vs. alguna función de X_j como:

$$|e_i| = \beta_0 + \beta_1 X_j + v_i \quad (1.2.3.6)$$

$$|e_i| = \beta_0 + \beta_1 \sqrt{X_j} + v_i \quad (1.2.3.7)$$

$$|e_i| = \beta_0 + \beta_1 (1/X_j) + v_i \quad (1.2.3.8)$$

$$|e_i| = \beta_0 + \beta_1 (1/\sqrt{X_j}) + v_i \quad (1.2.3.9)$$

Una ventaja de la aproximación de Glejser es que se puede distinguir entre heteroscedasticidad pura (si $\beta_0 = 0$ y $\beta_1 \neq 0$) y heteroscedasticidad mixta ($\beta_0 \neq 0$ y $\beta_1 \neq 0$). Lo mismo que para la prueba Parker, si β_1 es estadísticamente significativa, los datos sugieren la presencia de heteroscedasticidad

d. Prueba de Correlación de Rango de Spearman. Para realizar esta prueba, se necesita calcular el coeficiente de correlación de rango de Spearman, que se define como:

$$r_s = 1 - 6 \left[\frac{\sum d_i^2}{N(N^2 - 1)} \right] \quad (1.2.3.10)$$

donde d_i es la diferencia en los rangos atribuida a dos características diferentes del i -ésimo individuo o fenómeno, en este caso entre los rangos de $|e_i|$ y alguna X_j , y donde N es número de individuos o fenómenos clasificados.

Si $N > 8$, la significancia de r_0 se puede probar mediante la prueba t :⁽¹⁾

$$t = \frac{r_0 \sqrt{N-2}}{\sqrt{1-r^2}} \quad (1.2.3.11)$$

con $N-2$ grados de libertad.

Si el valor de t calculada es mayor que el valor t de tablas, se acepta la hipótesis de heteroscedasticidad. La prueba se hace para cada una de las variables explicativas que haya en el modelo.

1.2.3.4 Posibles soluciones al problema

El método relativamente más sencillo para tratar la heteroscedasticidad es el de cuadrados mínimos ponderados. Este método consiste en ponderar cada uno de los e_i^2 de tal forma que se cumpla $E(e_i^2) = \sigma^2$, para realizar esto se utiliza una matriz $W =$ diagonal $[w_1, w_2, \dots, w_n]$. Donde w_i es la ponderación en el caso i y es un valor constante.

Si se conoce las diferentes σ_i^2 entonces

$$w_i = \frac{1}{\sigma_i^2} \quad (1.2.3.12)$$

Si no se conocen se pueden hacer suposiciones sobre las σ_i^2 y transformar el modelo, tales supuestos serían que w_i fuera igual a: $1/X_i$, $\sqrt{X_i}$.

Las ecuaciones normales a resolver serían⁽²⁾

$$X'WX\hat{\beta} = X'WY \quad (1.2.3.13)$$

y

$$\hat{\beta} = (X'WX)^{-1}X'WY \quad (1.2.3.14)$$

1) Gujarati, D., op. cit. p. 201

2) Seberg, G. op. cit., p. 137

1.2.4 AUTOCORRELACION

1.2.4.1 Concepto

La autocorrelación es la existencia de la correlación entre las perturbaciones y la no existencia de autocorrelación se expresa como:

$$E(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0 \quad i \neq j$$

Algunas causas de que exista autocorrelación son:

a. Si en el modelo propuesto se ha excluido una variable explicativa de gran importancia, podría provocar que las perturbaciones presentaran algún patrón sistemático, debido a que éstas expresarán la influencia ejercida por la variable excluida. A este problema se le llama sesgo de especificación por exclusión de variables.

b. El sesgo de especificación debido a una forma funcional incorrecta en el modelo provoca autocorrelación. Por ejemplo, si el modelo ajustado es una recta y los datos presentan un comportamiento cuadrático, entonces las perturbaciones captan el efecto sistemático del término cuadrático ausente.

c. Cuando una de las variables explicativas es el valor rezagado o retrasado de la variable dependiente, se produce lo que se llama Autorregresión. Esta puede estar presente en las perturbaciones y se define la autoregresión de orden 1 para la perturbación i como:⁽³⁾

$$\varepsilon_i = \rho \varepsilon_{i-1} + v_i \quad (1.2.4.1)$$

³ Jhonston, J., op. cit., p. 244

donde v_i es la variación aleatoria, que para toda i se cumple⁽⁴⁾:

$$E(v_i) = 0$$

$$E(v_i v_{i+h}) = \sigma^2 \rho^h \quad h = 0 \quad (1.2.4.2)$$

$$E(v_i v_{i+h}) = 0 \quad h \neq 0$$

El subíndice h es una constante en la que $i+h$ esta entre i y n . ρ es el coeficiente de correlación donde $|\rho| < 1$. Si es positivo entonces se dice que las X 's estan positivamente correlacionadas o que existen una autocorrelación positiva. Si es negativo entonces se dice que hay autocorrelación negativa. En ocasiones los datos son series medidas en el tiempo, por lo que en ocasiones se utilizan los términos correlacion serial positiva o negativa.

La autorregresión de orden k para la variable dependiente se puede expresar como:⁽⁵⁾

$$Y_i = \phi_1 Y_{i-1} + \phi_2 Y_{i-2} + \dots + \phi_k Y_{i-k} + v_i \quad (1.2.4.3)$$

donde v_i es igual al caso anterior y $\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_k$ son constantes.

d. El utilizar un promedio móvil⁽⁶⁾ en la información puede producir autocorrelación. Así, el promedio móvil de orden q es:⁽⁷⁾

$$e_i = \phi_1 e_{i-1} + \phi_2 e_{i-2} + \dots + \phi_q e_{i-q} + v_i \quad (1.2.4.4)$$

donde v_i cumple las propiedades de (1.2.4.2).

4) Wonnacott and Wonnacott, op. cit., p. 248

5) Wonnacott and Wonnacott, op. cit., p. 248

6) Definición de 'Promedio Móvil', ver Wonnacott and W., o

7) Stewart and Wallis, 'Introductory Econometrics', p. 217

1.2.4.2 Consecuencias

Si se aplica el método de cuadrados mínimos ordinarios cuando existe autocorrelación, las consecuencias son que:

- Los estimadores serán ineficientes y por lo tanto los intervalos de confianza serán más anchos de lo real y la prueba de significancia será menos potente.
- La varianza residual estimada tiende a subestimar a la verdadera varianza, lo mismo sucede con las varianzas de los estimadores, lo cual afecta a las pruebas t y F.
- Para una sola muestra tiende a dar una visión distorsionada de los verdaderos valores poblacionales.

1.2.4.3 Técnicas de detección

- El método gráfico es una forma sencilla de detectar alguna tendencia sistemática en las perturbaciones. Pero como no se conocen las perturbaciones (ϵ 's), se toma a los residuales como aproximación.
- La prueba Durbin-Watson está definida por el estadístico d :⁽⁸⁾

$$d = \frac{\sum_{i=2}^n (e_i - e_{i-1})^2}{\sum_{i=1}^n e_i^2} \quad (1.2.4.5)$$

Se puede demostrar que d tenderá a ser pequeña cuando exista autocorrelación serial positiva y tenderá a ser grande en caso de autocorrelación serial negativa. Existe el problema de determinar la distribución de d , ya que ésta depende de los valores de X en una muestra, pero Durbin y Watson establecieron a d_U (superior) y d_L (inferior) como los límites para el nivel de significancia de d .⁽⁹⁾

8) Jhonston, J., op.cit. pp. 251

9) Mas detalles sobre la Prueba de hipotesis ver: Idem.,

Para aplicar esta prueba se debe considerar que las X 's son no estocásticas, que no se incluyan valores rezagados de Y como variable explicativa, y que las perturbaciones se generen mediante un esquema autorregresivo de primer orden, es decir:

$$\varepsilon_t = \rho \varepsilon_{t-1} + v_t \quad (1.2.4.6)$$

Una aproximación para d está dada por:⁽¹⁰⁾

$$d = 2 \left[1 - \frac{\sum_{i=2}^n e_i e_{i-1}}{\sum_{i=1}^n e_i^2} \right] = 2(1 - \rho) \quad (1.2.4.7)$$

c. La Prueba de Von Neuman está definida por:⁽¹¹⁾

$$\frac{\delta^2}{s^2} = \frac{\sum_{i=2}^n (e_i - e_{i-1})^2 / (n-1)}{\sum_{i=1}^n (e_i - \bar{e})^2 / n} \quad (1.2.4.8)$$

donde $\bar{e} = 0$ en cuadrados mínimos ordinarios y para n grande, se aproxima a una distribución normal con⁽¹²⁾

$$E\left[\frac{\delta^2}{s^2}\right] = \frac{2n}{n-1} \quad (1.2.4.9)$$

$$\text{Var}\left[\frac{\delta^2}{s^2}\right] = \frac{4n^2(n-2)}{(n+1)(n-1)^3} \quad (1.2.4.10)$$

Como $\frac{\delta^2}{s^2} \sim N\left(\frac{2n}{n-1}, \frac{4n^2(n-2)}{(n+1)(n-1)^3}\right)$ se puede aplicar la prueba de hipótesis de que no hay correlación serial en los residuales. En esta prueba, para que (1.2.4.9) y (1.2.4.10) sean verdaderos se necesita que los valores e_i se distribuyan independientemente.

10) Gujarati, D., op. cit. p. 232

11) Jhonston, J., op. cit., p. 250

12) Idem., p. 250

d. Prueba de Corridas en la Secuencia de Signos de los Residuales. Una corrida es una secuencia ininterrumpida de signos, más "+" para residuales positivos y menos "-" para residuales negativos. La longitud de la corrida es el número de elementos que contiene. Sea n el número total de signos, n_1 el número de signos más, n_2 el número de signos menos y u el número de corridas. Si u es un número pequeño en una secuencia de residuales entonces puede indicar correlación serial positiva. En cambio, si u es grande, entonces puede indicar correlación serial negativa. Para saber si es pequeña o grande en comparación con el número de corridas esperadas en una secuencia aleatoria de n datos se aplica lo siguiente:

Si $n_1 > 10$ y $n_2 > 10$, entonces el número de corridas u se distribuye aproximadamente normal con:⁽¹³⁾

$$\mu = \frac{2n_1 n_2}{n_1 + n_2} + 1 \quad (1.2.4.11)$$

$$\sigma^2 = \frac{2n_1 n_2 (2n_1 n_2 - n_1 n_2)}{(n_1 n_2)^2 (n_1 + n_2 - 1)} \quad (1.2.4.12)$$

Así

$$z = \frac{u - \mu \pm 1/2}{\sigma} \quad (1.2.4.13)$$

donde $(1/2)$ es la corrección por continuidad. Se usa $1/2$ positivo para la cola inferior, es decir, probar que u es pequeña, y se usa $-1/2$ (negativo) para la cola superior, es decir, para probar que u es grande. Para $n_1 < 10$ o $n_2 < 10$, Frieda Swed y C. Eisenhart han elaborado tablas especiales que dan los valores críticos de u corridas para valores (n_1, n_2) y para estos mismos valores, la distribución acumulativa del número total de corridas.⁽¹⁴⁾

13) Draper and Smith, op.cit. p. 157-162

14) Fried S. Swed y c. Eisenhart 'Tables for testing randomness grouping a Sequence Alternatives', Annals of Mathematical, vol. 14, 1943.

1.2.4.4. Posibles soluciones al problema

Las perturbaciones ε_i son no observables, pero si se supone que siguen una tendencia autorregresiva de primer orden entonces:

$$\varepsilon_i = \rho \varepsilon_{i-1} + v_i \quad (1.2.4.14)$$

donde $|\rho| < 1$ y v_i sigue los supuestos del modelo, al igual que cumple con (1.2.4.2). Ahora bien, si se conoce a ρ (coeficiente de correlación) y si el modelo planteado es $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_p X_{ip} + \varepsilon_i$ entonces se aplica:

$$(Y_i - \rho Y_{i-1}) = \beta_0 (1 - \rho) + \beta_1 (X_{i1} - \rho X_{i-1,1}) + \beta_2 (X_{i2} - \rho X_{i-1,2}) + \dots + \beta_p (X_{ip} - \rho X_{i-1,p}) + v_i \quad (1.2.4.15)$$

y como v_i satisface los supuestos del modelo, se obtendrán estimadores con todas las propiedades óptimas. A ésta regresión se le conoce como ecuación de diferencias generalizadas. Como la primera observación no se puede transformar (Y_1, X_1) por la ecuación anterior, se puede aplicar la siguiente transformación $Y_i \sqrt{1 - \rho^2}$ y $X_i \sqrt{1 - \rho^2}$. Si no se conoce ρ , se pueden hacer suposiciones sobre su valor. Si ρ es igual a cero, no existe autocorrelación. Si ρ vale uno la ecuación (1.2.4.15) se reduce a:

$$(Y_i - Y_{i-1}) = \beta_1 (X_{i1} - X_{i-1,1}) + \beta_2 (X_{i2} - X_{i-1,2}) + \dots + \beta_p (X_{ip} - X_{i-1,p}) + v_i \quad (1.2.4.16)$$

que es la ecuación de las primeras diferencias. Como ésta ecuación no tiene intercepto, se puede suponer que el modelo original es:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_p X_{ip} + \beta_{p+1} t + \varepsilon_i \quad (1.2.4.17)$$

donde t es la variable de tendencia, entonces:

$$\Delta Y_t = \beta_1 \Delta X_{t,1} + \beta_2 \Delta X_{t,2} + \dots + \beta_p \Delta X_{t,p} + \beta_{p+1} + v_t \quad (1.2.4.18)$$

Si β_p es significativa, implica que en el modelo original existe un término de tendencia lineal.

Si suponemos que $\rho = -1$ entonces (1.2.4.15) se transforma a:

$$\frac{(Y_i + Y_{i-1})}{2} = \beta_0 + \frac{\beta_1 (X_{i,1} + X_{i-1,1})}{2} + \frac{\beta_2 (X_{i,2} + X_{i-1,2})}{2} + \dots + \frac{\beta_p (X_{i,p} + X_{i-1,p})}{2} + \frac{v_i}{2} \quad (1.2.4.19)$$

esta ecuación se conoce como regresión de promedios móviles en dos períodos.

Se puede obtener una aproximación del valor de ρ basándose en la estimación de Durbin-Watson. Se puede demostrar que

$$\hat{\rho} = 1 - d/2 \quad (1.2.4.20)$$

pero para muestras pequeñas la aproximación es muy burda. Para esto Theil y Nagar sugieren:⁽¹⁵⁾

$$\hat{\rho} = \frac{N^2(1-d/2) + k^2}{N^2 - k^2} \quad (1.2.3.22)$$

donde k es el número de coeficientes a estimar incluyendo al intercepto, y N es el número total de observaciones.

Obtenida la aproximación de ρ , se procede a utilizarla en la ecuación de diferencias generalizadas.

1.2.5 ANALISIS DE RESIDUALES

1.2.5.1 Propiedades⁽¹⁶⁾

Como se definió en el primer capítulo I sección 1.1.2, el

¹⁵⁾ Gujarati, D., op. cit. p. 238

¹⁶⁾ Seberg, G., op. cit. p. 162

i -ésimo residual es:

$$e_i = Y_i - \hat{Y}_i \quad (i=1, \dots, n) \quad (1.2.5.1)$$

o en notación matricial

$$\underline{e} = \underline{Y} - \hat{\underline{Y}} = (\underline{I}_n - P)\underline{Y} \quad (1.2.5.2)$$

donde $P = X(X'X)^{-1}X' = [(p_{ij})]$. Una de las propiedades de los residuales es:

$$\sum_i e_i = 0 \quad (1.2.5.3)$$

Si $E[\underline{e}] = 0$ y $\text{Var}[\underline{e}] = \sigma^2 \underline{I}$, entonces $E[\underline{e}] = 0$ y $\text{Var}[\underline{e}] = \sigma^2 (\underline{I}_n - P)^2 = \sigma^2 (\underline{I}_n - P)$. Si $\underline{e} \sim N(0, \sigma^2 \underline{I}_n)$ entonces $e_i \sim N(0, \sigma^2(1-p_{ii}))$. Además, se pueden expresar los residuales en función de las perturbaciones: $\underline{e} = (\underline{I} - P)\underline{\epsilon}$.

Dada esta relación entre las perturbaciones y residuales, el análisis de estos últimos da indicios de la violación de los supuestos.

1.2.5.2 Gráfica de residuales ⁽¹⁷⁾

Primero, se transformará la varianza de los residuales para que sea aproximadamente la unidad. Una forma es:

$$\frac{1}{n} \sum_i^n \text{Var}(e_i) = \sigma^2 \frac{(n-p-1)}{n} \quad (1.2.5.4)$$

si se estima σ^2 por s^2 , entonces :

$$c_i = \frac{e_i}{\left[\frac{s^2(n-p-1)}{n} \right]^{1/2}} \quad (1.2.5.5)$$

Sin embargo, dado que $\text{Var}[e_i] = \sigma^2(1-p_{ii})$ los residuales

17) Seberg, G., op. cit. pp. 103,104

"estudentizados" son:

$$d_i = \frac{e_i}{s(1-p_{ii})^{1/2}} \quad (1.2.5.6)$$

por lo que d_i y e_i se distribuyen aproximadamente como $N(0,1)$.

a. Gráfica sobre Papel de Probabilidad Normal. Sean $d_1 < d_2 < \dots < d_n$ los n residuales estudentizados. Para n grande la gráfica de los d_i vs. $i - \frac{1/2}{n}$ sobre papel de probabilidad normal, muestra características de normalidad de los d_i . Esta gráfica debe ser la recta $y=x$ si los d_i están normalmente distribuidos con media cero y varianza uno.

b. Residuales contra \hat{Y}_i . Con la gráfica de d_i vs. \hat{Y}_i , se pueden descubrir algunos patrones como el que algunos residuales pueden ser más grandes en valor absoluto que los demás. Si la varianza de e_i es constante, entonces se espera que la variabilidad de los residuales sea uniforme, si no lo es, se pensará que existe algún problema en las e_i . Un modelo inadecuado produce un comportamiento sistemático en la gráfica.

c. Los residuales contra un factor omitido. Si se cree que un factor que afecta a Y debe de ser incluido como variable explicativa, se pueden graficar los residuales contra éste factor, si se conocen sus valores. Por ejemplo, supongase que el factor omitido es X_t (con $t = 1, n$) y al graficar contra las d_i se observa una relación.

d. Los residuales contra cada regresor. Aquí, se puede observar alguna tendencia anormal de las variables X_j , por ejemplo, si se debe incluir una variable explicativa en forma cuadrática, logarítmica, exponencial o simplemente transformada.

e. Gráfica de X_j contra X_k . Muestra la correlación que existe entre estas variables explicativas.

f. Gráfica parcial de los residuales. Si se desea estudiar una relación más estrecha entre los residuales y el regresor X_j , una alternativa es la gráfica parcial de los residuales (e'_i).

$$e'_i = Y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 X_{i,1} - \dots - \hat{\beta}_{j-1} X_{i,j-1} - \hat{\beta}_{j+1} X_{i,j+1} - \dots - \hat{\beta}_p X_{i,p} \quad (1.2.5.7)$$

$$e'_i = e_i + \hat{\beta}_j X_{i,j} \quad (1.2.5.8)$$

contra $X_{i,j}$ para $i=1, \dots, n$.

1.2.5.3 Observaciones influyentes

Las observaciones influyentes son datos de los cuales la estimación de uno o más parámetros dependen excesivamente, es decir, el incluir o no una observación influyente provoca una variación muy grande en los resultados de las estimaciones. Una observación influyente puede o no tener un residual muy grande, dependiendo del modelo ajustado y del resto de los datos.

R.D. Cook propone para detectar la influencia de una observación calcular los estadísticos $D_i^{(10)}$ donde:

$$D_i = \frac{(\hat{\beta} - \hat{\beta}_i)' X'X (\hat{\beta} - \hat{\beta}_i)}{(p+1)s^2} \quad (1.2.5.9)$$

($i=1, n$) donde $\hat{\beta}_i$ es el estimador de cuadrados mínimos después de omitir la i -ésima observación. D_i es comparada con una $F(p, n-p-1, 1-\alpha)$, donde una D_i grande implica una observación influyente.

Para efectos de cálculo D_i puede ser expresada como :

$$D_i = \left[\frac{e_i}{s(1-r_{ii})^{1/2}} \right]^2 \left[\frac{r_{ii}}{1-r_{ii}} \right] \left[\frac{1}{p+1} \right] \quad (1.2.5.10)$$

¹⁰ Draper, N. and H. Smith, op.cit. p. 170

Donde r_{ii} es el i -ésimo elemento de la diagonal principal de la matriz $X(X'X)^{-1}X'$ con todos los datos.

1.2.5.4 Observaciones Discrepantes⁽¹⁰⁾

Una observación discrepante tiene un residual más grande en valor absoluto que el resto de los residuales y quizá tres o cuatro desviaciones estándar o más lejos de la media de los residuales.

En algunos casos la observación discrepante provee información que las otras observaciones no dan.

1.2.4 S U M A R I O

Hasta esta sección se han contemplado algunos elementos básicos y específicos del análisis de regresión, en la siguiente se mostrará algunos algoritmos que permiten resolver problemas de solución numérica.

13 METODOS NUMERICOS.

1.3.1 INTRODUCCION

En esta sección se contempla la solución numérica de algunas operaciones o algoritmos algebraicos que se requieren en este paquete. Por ejemplo, para encontrar los estimadores de Cuadrados Mínimos Ordinarios es necesario resolver el sistema de ecuaciones lineales simultáneas: $X'X\hat{\beta} = X'Y$ ($Ax = b$). Existen varios métodos para resolver este sistema, como el de Gauss-Jordan, el método iterativo de Jacobi, Gauss-Seidel, etc., pero dado que la matriz $X'X$ es simétrica y definida positiva, se ha aplicado el método de la descomposición de Cholesky, con algunas modificaciones. Dada la solución directa por este método, se puede encontrar una aproximación más exacta a la solución aplicando la descomposición de Cholesky en forma iterativa. Este procedimiento es necesario para resolver los errores de redondeo en la primera solución. También se incluyen en este capítulo los algoritmos que valgan las funciones de distribución más usadas en el paquete, como lo es la Normal, la t-student y la distribución F.

1.3.2 METODOS NUMERICOS PARA RESOLVER EL SISTEMA DE ECUACIONES

Para encontrar la solución del sistema

$$X'X\hat{\beta} = X'Y \quad (1.3.2.1)$$

se utiliza el método de la descomposición de Cholesky con algunas modificaciones,⁽¹⁾ que requiere que la matriz $X'X$ sea definida positiva.⁽²⁾ El método se basa en un teorema expuesto por Cholesky, que menciona que si A es una matriz simétrica definida positiva,⁽³⁾ entonces existe una matriz triangular inferior L real y no singular tal que:

$$LL' = A \quad (1.3.2.2)$$

y que si los elementos de la diagonal de L son tomados para ser positivos, la descomposición es única.

Los elementos de L pueden ser determinados renglón por renglón; para el i -ésimo renglón se tiene que:

$$\sum_{k=1}^j l_{ik} l_{jk} = a_{ij} \quad (1.3.2.3)$$

donde

$$l_{ij} = (a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk}) / l_{jj} \quad (j=1, \dots, i-1) \quad (1.3.2.4)$$

1) Martin, R.S., Peters, O. and Wilkinson J.H. 'Symmetric Decomposition of a Positive Definite Matrix', pp. 362-383

2) En el Apéndice B se prueba que $X'X$ es definida positiva

3) Franz E. Hahn, 'Algebra de matrices', pp. 303: Una matriz simétrica real es definida positiva si y solo si todas sus raíces características son positivas.

$$\sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} l_{kk} = a_{ii} \quad (1.3.2.5)$$

y

$$l_{ii} = \left(a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}^2 \right)^{1/2} \quad (1.3.2.6)$$

En estas ecuaciones se realizan n raíces cuadradas y aproximadamente $n^3/6$ multiplicaciones.

Para evitar las raíces cuadradas se hacen las siguientes modificaciones. Sea

$$L = \tilde{L} \text{diag}(l_{ii}) \quad (1.3.2.7)$$

donde \tilde{L} es una matriz triangular inferior con unos en su diagonal. Así, de (1.3.2.2) y (1.3.2.7) se obtiene que:

$$A = \tilde{L} \text{diag}(l_{ii}) \text{diag}(l_{ii}) \tilde{L}' = \tilde{L} \text{diag}(l_{ii}^2) \tilde{L}' = \tilde{L} D \tilde{L}' \quad (1.3.2.8)$$

donde D es una matriz diagonal positiva. Al transformar las ecuaciones (1.3.2.3) a (1.3.2.6) se deduce:

$$\sum_{k=1}^j \tilde{l}_{ik} d_k \tilde{l}_{jk} = a_{ij} \quad (1.3.2.9)$$

$$\tilde{l}_{ij} d_j = a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} \tilde{l}_{ik} d_k \tilde{l}_{jk} \quad (j=1, \dots, i-1) \quad (1.3.2.10)$$

$$\sum_{k=1}^j \tilde{l}_{ik} d_k \tilde{l}_{ik} = a_{ii} \quad (1.3.2.11)$$

$$d_i = a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} \tilde{l}_{ik} d_k \tilde{l}_{ik} \quad (1.3.2.12)$$

Para la solución de un sistema de ecuaciones cualquiera :

$$A x = b \quad (1.3.2.13)$$

se resuelve primero la siguiente ecuación para y

$$\tilde{L} y = b \quad (1.3.2.14)$$

teniendo la ventaja de que \tilde{L} es triangular inferior con unos en su diagonal. El siguiente paso es calcular x:

$$\tilde{L}'x = D^{-1}y \quad (1.3.2.15)$$

Esto es posible por la siguiente relación:

$$Ax = \tilde{L}D\tilde{L}'x = \tilde{L}DD^{-1}y = b \quad (1.3.2.16)$$

se resuelve (1.3.2.13) y (1.3.2.14) con n^2 multiplicaciones y n cocientes. Para calcular L se utilizan aproximadamente $n^3/6$ multiplicaciones.

1.3.3 DISTRIBUCIONES

En algunas secciones del paquete se dan los estadísticos calculados como la F-calculada en la tabla ANOVA, la t-calculada en las pruebas de hipótesis individual. A este valor calculado del estadístico, le corresponde cierta probabilidad que en la sección 1.1.5 de este capítulo, se definió como valor P. Para obtener esta probabilidad se utilizan a las siguientes formulas:

1.3.3.1 Distribución Normal ⁽⁴⁾

Sean:

$$Z(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \quad (1.3.3.1)$$

4) Abramovitz and Stegun, Handbook of Mathematical Functions, p 982

$$Q(x) = Z(x) (b_1 t + b_2 t^2 + b_3 t^3 + b_4 t^4 + b_5 t^5) \quad (1.3.3.2)$$

$$t = \frac{1}{1+px} \quad (1.3.3.3)$$

donde

$$p = 0.2316419 \quad b_1 = 0.319381530 \quad b_2 = -0.356563782$$

$$b_3 = 1.781477937 \quad b_4 = -1.821255978 \quad b_5 = 1.33274429$$

y donde $Q(x)$ es la región sombreada en la figura 3.3.1. Se conoce x y se calcula $Q(x)$.

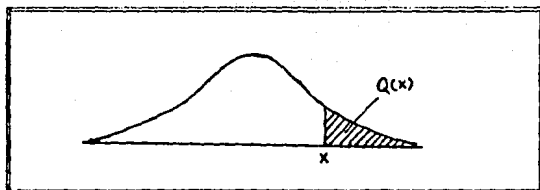


Figura 3.3.1 Area bajo una cola de la Distribución Normal

Transformación inversa:⁽³⁾ Sea X_p , donde $Q(X_p) = p$, $0 < p < 0.5$. En este caso se conoce p y se desea obtener el valor de X_p .

$$X_p = t - \frac{c_0 + c_1 t + c_2 t^2}{1 + d_1 t + d_2 t^2 + d_3 t^3} \quad (1.3.3.4)$$

$$t = \sqrt{\ln(1/p^2)} \quad (1.3.3.5)$$

donde

$$c_0 = 2.515517 \quad c_1 = 0.802853 \quad c_2 = 0.010328$$

$$d_1 = 1.432788 \quad d_2 = 0.189269 \quad d_3 = 0.001308$$

(3) Abramowitz and M., p. 932

1.3.3.2 Distribución t de student con ν grados de libertad^(a)

$$\text{Sea } Q(x) = \frac{1}{4} (1 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4)^{-4} \quad (1.3.3.6)$$

$$\text{donde } x = \frac{t^{2/3} \left(1 - \frac{2}{\nu}\right) - \frac{7}{\nu}}{\left[\frac{2}{\nu} + t^{4/3} \frac{2}{\nu}\right]^{1/2}} \quad (1.3.3.7)$$

y

$$a_1 = 0.196854 \quad a_2 = 0.115194$$

$$a_3 = 0.000344 \quad a_4 = 0.019527$$

Aproximación para valores grandes de ν . Sea $A(t/\nu)$ el área sombreada en la figura 3.3.2.

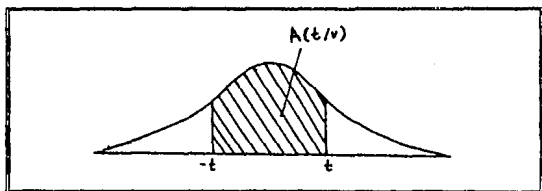


Figura 3.3.2. Área bajo una cola de la Distribución t de student.

$$A(t/\nu) \sim 2P(x) - 1; \quad x = \frac{t \left(1 - \frac{1}{4\nu}\right)}{\sqrt{1 + \frac{t^2}{2\nu}}} \quad (1.3.3.8)$$

Aproximación para valores grandes de t y $\nu < 5$.

$$A(t/\nu) \sim 1 - \frac{a_\nu}{t^\nu} + \frac{b_\nu}{t^{\nu+1}} \quad (1.3.3.9)$$

(a) Abramovitz and S., pp. 948, 949

con:

v	1	2	3	4	5
a_v	0.3183	0.4991	1.1094	3.0941	9.948
b_v	0.0000	0.0518	-0.046	-2.756	-14.05

Tabla 3.3.1. Para valores grandes de t y $v < 5$.

Expansión Asintótica para la Función Inversa⁽⁷⁾

Si $A(t_p/v) = 1-2p$ y $Q(X_p) = p$, entonces

$$t_p = X_p + \frac{\xi_1(X_p)}{v} + \frac{\xi_2(X_p)}{v^2} + \frac{\xi_3(X_p)}{v^3} + \frac{\xi_4(X_p)}{v^4} \quad (1.3.3.10)$$

$$\xi_1(X) = \frac{1}{4} (X^2 + X) \quad (1.3.3.11)$$

$$\xi_2(X) = \frac{1}{96} (5X^3 + 16X^2 + 3X) \quad (1.3.3.12)$$

$$\xi_3(X) = \frac{1}{384} (3X^7 + 19X^5 + 17X^3 - 15X) \quad (1.3.3.13)$$

$$\xi_4(X) = \frac{1}{92160} (79X^9 + 776X^7 + 1482X^5 - 1920X^3 - 945X) \quad (1.3.3.14)$$

1.3.3.3 Distribución Fisher (F) con v_1 y v_2 grados de libertad⁽⁸⁾

$$\text{Sea } Q(F) = \frac{1}{2} (1 + a_1 x + a_2 x^2 + a_3 x^3 + a_4 x^4)^{-4} \quad (1.3.3.15)$$

la región sombreada en la figura 3.3.3. Donde

7) Abramovitz and S., p. 949

8) Abramovitz and S., p. 947

$$x = \frac{F^{1/3} \left(1 - \frac{2}{9v_2} \right) - \left(1 - \frac{2}{9v_1} \right)}{\left(\frac{2}{9v_1} + F^{2/3} \frac{2}{9v_2} \right)^{1/2}} \quad (1.3.3.16)$$

$$a_1 = 0.196854 \quad a_2 = 0.115194$$

$$a_3 = 0.000344 \quad a_4 = 0.019527$$

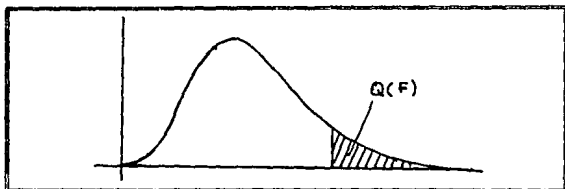


Figura 3.3.3. Area bajo una cola de la Distribución F

otro método es:

$$Q(F/v_1, v_2) \sim Q(x) \quad x = \frac{F^{1/3} \left(1 - \frac{2}{9v_2} \right) - \left(1 - \frac{2}{9v_1} \right)}{\left(\frac{2}{9v_1} + F^{2/3} \frac{2}{9v_2} \right)^{1/2}} \quad (1.3.3.17)$$

$Q(x)$ es igual a la ecuación (1.3.3.2).

La función inversa de F no se requiere en el paquete. El método que se utilizó para obtener las fórmulas anteriores es el de Polinomios Ortogonales de Hermite (ver anexo D).

1.3.4 ERRORES DE APROXIMACION

En la aplicación del método modificado de la descomposición de Cholesky para la solución del sistema (1.3.2.1), se observó que en ocasiones la solución era relativamente menos exacta que la

derivada del método de Gauss-Jordan por lo que se decidió mejorar la solución dada por el método modificado de la descomposición de Cholesky, con la aplicación de un procedimiento iterativo en el cual la descomposición de Cholesky se usa repetidamente.⁽⁹⁾

Con la descomposición de la matriz definida positiva de (1.3.2.2) el procedimiento se define de la siguiente forma: se da un valor inicial de cero a la solución, esto es:

$$X^{(0)} = 0 \quad (1.3.4.1)$$

y en cada iteración se calcula el residual correspondiente a la solución de esa iteración; para la j-ésima iteración tenemos:

$$r^{(j)} = b - AX^{(j)} \quad (1.3.4.2)$$

También se calcula la corrección de la solución con la ayuda de la descomposición (1.3.2.2) y ésta se suma a la solución, de manera que:

$$(LL')d^{(s)} = r^{(s)} \quad (1.3.4.3)$$

$$X^{(s+1)} = X^{(s)} + d^{(s)} \quad (1.3.4.4)$$

1.3.5 S U M A R I O

En esta sección se explicó el método para encontrar la solución numérica, para resolver el sistema de ecuaciones y para obtener el valor de las funciones de distribución usadas en el paquete. En el próximo capítulo se tratarán temas relacionados con el uso del paquete.

⁹ Martin, R. S., Peters, G. and Wilkinson J. H. 'Iterative Refinement' of the Solution of a Positive Definite System of Equations'. pp. 202-210

C A P I T U L O I I

F O R M A D E M A N E J A R
E L P A Q U E T E D E
R E G R E S I O N L I N E A L
M U L T I P L E

2.1 INTRODUCCION

En este capítulo se da la información referente al modo de operación del sistema en general, las opciones que se contemplan en el paquete y el modo de operación de cada una de ellas, cómo introducir los datos en el paquete, la manera de crear variables por medio de la simulación, de las transformaciones y de las variables dicótomas, la forma en que está estructurado el sistema y sus características.

2.2 OPERACION DEL SISTEMA

El Paquete de Regresión Lineal Múltiple (REGCOM) tiene una forma sencilla de manejo, por medio de menús. Se presenta en la pantalla una serie de opciones organizadas donde al seleccionar una opción oprimiendo la tecla correspondiente puede ocurrir que el sistema conduzca a otro menú o bien a que se ejecute directamente un procedimiento. Al entrar a un menú se tiene una opción de "Salida" que permite regresar al menú anterior.

Cuando en un menú algunas de las opciones aparezcan en la pantalla iluminadas con una mayor intensidad que otras, ello indica que sólo esas opciones pueden ser elegidas, mientras que si todas tienen la misma intensidad, se pueden elegir indistintamente.

Para entrar al Paquete REGCOM se teclea "REGCOM" en la pantalla de la computadora desde el sistema operativo MS-DOS (Microsoft Disk Operating System)⁽¹⁾ y se oprime la tecla "Return" o "Enter". El paquete muestra en primera instancia las nueve opciones del Menú Obtención de Datos (figura 2.2.1).

```

      MENU OBTENCION DE DATOS
A  NUMERO DE DATOS DE LA REGRESION (n)
B  REGRESION CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE
C  LEER X
D  LEER Y
E  LEER Y y X
F  SIMULAR X
G  SIMULAR Y
H  CONTINUAR

S  SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

```

Figura 2.2.1. Menú Obtención de Datos.

El objetivo de este menú es que usuario proporcione los datos con los cuales va a trabajar. Al principio de este menú sólo se pueden escoger las opciones A o la S. Con la opción A se da el número de datos de la regresión (n), es decir, el número de renglones de la matriz X y el número de elementos del vector Y. La opción S da por finalizada la sesión y regresa al sistema operativo MS-DOS.

Si se ejecuta la opción A, entonces se pueden seleccionar las opciones B, C, D, E y F, quedando aún inhíbidas las opciones G y H. La opción B permite determinar que la regresión tenga un término independiente o no lo tenga. El manejo de los datos dentro

1) El sistema operativo MS-DOS permite el uso y la ejecución de programas en una computadora personal.

del paquete para considerar un modelo de regresión lineal con término independiente se hace de manera que la matriz X no necesita tener la columna de unos (sección 1.1.1, capítulo I), sólo se debe especificar desde esta opción que se desea utilizar el modelo con término independiente o no, por omisión la regresión se determina con término independiente. Las opciones C, D, E y F que se refieren a la lectura de la matriz X, a la lectura del vector Y, a la lectura de ambos y a la simulación de columnas de la matriz X respectivamente, son puntos que se explican en la sección de Lectura y Simulación.

La opción G "Simular Y" se puede seleccionar una vez que se ha leído o simulado una columna de la matriz X con las opciones C, E, o F. Esta opción se explica en la sección de Lectura y Simulación.

La opción H "Continuar" puede ser elegida una vez que se ha leído o simulado a la matriz X y se ha leído o simulado al vector Y, y conduce al Menú Inicial (figura 2.2.2).

M E N U I N C I A L	
A	GRAFICAS
B	SIMULAR X
C	SIMULAR Y
D	EDICION DE DATOS
E	CONSTRUCCION DE VAR. DICOTOMAS
F	TRANSFORMACIONES
G	CAMBIO DE VARIABLE DEPENDIENTE
H	LISTADO DE DATOS
I	SALIDA A LA IMPRESORA [DESACTIVADO]
N	NUEVA REGRESION
P	MENU PRINCIPAL
S	SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

Figura 2.2.2. Menú Inicial

El propósito de este menú es facilitar la aplicación de la regresión a los datos en las condiciones apropiadas, pero sin

tener una relación directa con el análisis de regresión propiamente dicho.

La opción A "Gráficas" permite obtener el gráfico de cualquier columna de la matriz X contra Y, esto es, de cualquier variable explicativa contra la variable dependiente. Las opciones B, C, D, E y F son explicadas en secciones posteriores.

La opción H "Listado de Datos" lista las observaciones que contiene la matriz X y el vector Y.

La opción I "Salida a la impresora" se encuentra desactivada al iniciar el paquete, y se activa al elegirla. De esta manera, los resultados también se obtendrán por la impresora. Al seleccionarla nuevamente, se desactiva. En todos los menús del paquete, excepto el Menú de Obtención de Datos y los menús de Lectura y Simulación, aparece esta opción y en su lado derecho se despliega un mensaje que indica si la salida a la impresora está activada o no. Con la opción N "Nueva Regresión" se regresa al Menú Obtención de datos, desde donde se puede dar comienzo a un nuevo ajuste de regresión, al tomar esta opción se eliminan de la memoria cualquier tipo de datos del ajuste previo.

La siguiente opción del Menú Inicial (P) "Menú Principal" conduce al Menú Principal, el cual contiene la especificación de los procedimientos que intervienen en forma directa en la regresión y su análisis. Las opciones que contempla este menú se explican en la sección Menú Principal.

Al igual que el Menú Obtención de Datos, este menú da la opción de finalizar la sesión y regresar al sistema operativo MS-DOS.

2.3 LECTURA Y SIMULACION

El primer paso en el paquete REGCOM consiste en tener en la memoria de la computadora los valores del vector Y y de la matriz X. Para lograr esto, se tiene la posibilidad de simular o leer tanto la variable Y como la matriz X. Estas posibilidades están determinadas por las opciones C, D, E, F, y G del Menú Obtención de Datos (figura 2.2.1). Antes de que elija alguna de estas opciones, el usuario debe proporcionar el número n de datos (opción A). Al elegir cualquier opción en donde se lee o se simula a la matriz X (opciones C, E y F), se pide el número de variables explicativas, es decir, el número de columnas que se quieren leer o simular. La primera vez que se simula o lee columnas de la matriz X, éstas son guardadas en memoria en el siguiente orden: la primera columna leída o simulada se guarda en la primera columna de la matriz X; la segunda columna leída o simulada se guarda en la segunda columna de la matriz X, y así sucesivamente hasta llegar a la última columna leída o simulada en la primer opción tomada. Si se vuelve a leer o simular una o varias columnas de la matriz X, las nuevas columnas de la matriz X son guardadas en la memoria agregándose a partir de la última columna de datos que ya se tenía almacenada. Esto permite leer y simular columnas de X tantas veces como se requiera, además de que la matriz X de memoria puede tener columnas simuladas y columnas leídas.

El vector Y puede ser leído por medio de las opciones D y E, o puede ser simulado si se elige la opción G, pero para elegir ésta última se debe tener al menos ya leída o simulada una columna de la matriz X. Si ya se obtuvo al vector Y, se tiene la posibilidad de volver a leerlo o simularlo, borrándose los datos anteriores. Pero si Y es simulada por segunda vez, el vector obtenido será colocado después de la última columna de la matriz X.

Antes de explicar las opciones de lectura y simulación es necesario aclarar que como se explicó en la sección anterior la matriz X no necesita tener la columna de unos cuando se desea que el modelo tenga término independiente, internamente los programas la consideran cuando se desea que el modelo tenga término independiente.

2.3.1 Lectura de la matriz X

La opción C "Leer X" del Menú Obtención de Datos conduce al Menú de Lectura de X (figura 2.3.1).

MENU DE LECTURA DE X	
A	POR PANTALLA
B	POR ARCHIVO
S	SALIDA

Figura 2.3.1. Menú de Lectura de X

Después de seleccionar alguna de las opciones del Menú de Lectura de X, se debe dar el número de columnas de la matriz X que se van a leer.

Si se seleccionó la opción A "Por Pantalla" las observaciones de las variables de la matriz X se tienen que dar capturando la información en la pantalla. Los datos se dan después de que en la pantalla aparece "Renglón 1 :", capturando la primera observación de la primera columna que se va a leer seguida de una coma, luego se captura la primera observación de la segunda columna seguida de una coma, y así sucesivamente hasta llegar a la primera observación de la última columna que se va a leer, la cual no debe estar seguida por una coma. Una vez que se ha escrito este valor se oprime la tecla "enter" o la tecla "return". En el siguiente renglón de la pantalla aparecerá "Renglón 2 :" y aquí se deben dar las segundas observaciones de las columnas que se están leyendo en

la misma forma en que se capturó las primeras observaciones, el proceso continua hasta que se escriben las n-ésimas observaciones. Los valores que se capturan son validados y si se encuentra algún caracter no numérico (a excepción de las comas), se detecta el error y se vuelve a pedir este renglón.

Si se seleccionó la opción B "Por Archivo" se le pedirá al usuario el nombre del archivo donde se encuentran los datos. El programa buscará el archivo, si lo encuentra y en la validación de los datos no se detecta error, en la pantalla se despliega el mensaje "Fin de Archivo" y el número de renglones leídos que debe ser igual a n, si en la validación de los datos se encuentra error en algún registro, entonces en la pantalla aparecerá el número del registro en el que se localizó el error y el mensaje "Fin de Archivo", si el programa no encuentra el archivo donde se encuentran los datos, en la pantalla se pedirá nuevamente el nombre del archivo.

El paquete REGCOM lee archivos de tipo texto, también llamados "Standard Data File, (SDF)", que pueden ser creados en un editor de textos como lo son el de TURBO Pascal, el WORDSTAR, el de SideKick, entre otros. Cada renglón del archivo es considerado como un registro y éstos deben estar en formato libre, es decir, los números separados por comas y sin espacios entre estos. Todos los archivos que se utilicen para cualquier lectura en el paquete deben considerar una observación de la variable Y como primer componente y las observaciones de cada una de las variables explicativas como los restantes componentes para cada uno de renglones que contenga el archivo.

Como el archivo de datos que se quiere leer contiene tanto a las observaciones del vector Y, como a las observaciones de la matriz X, en la opción de lectura de X por medio de archivo, el programa ignora a la primera observación de un renglón y lee las restantes observaciones hasta el número total de columnas que se especifico

al entrar a la opción. Esta característica permite que de un archivo sólo se lean una parte de las variables explicativas, aunque en realidad se tengan más.

2.3.2 Lectura del vector Y

La opción D "Leer Y" del Menú Obtención de Datos lleva al Menú de Lectura de Y (figura 2.3.2).

MENU DE LECTURA DE Y	
A	POR PANTALLA
B	POR ARCHIVO
S	SALIDA

Figura 2.3.2. Menú de Lectura de Y

Con la opción A "Por Pantalla", la lectura de las n observaciones del vector Y se hace capturando cada uno de los valores en la pantalla. Cuando se elige esta opción, en la pantalla se despliega una "Y" junto con un número consecutivo que indicará el número de la observación que se está leyendo, al lado derecho de el número consecutivo se capturará el valor de la observación. Si se ingresa un caracter no numérico, se volvera a pedir la observación.

En la opción B "Por Archivo" se le pedirá al usuario el nombre del archivo donde se encuentran los datos. El programa buscará el archivo, si lo encuentra y en la validación de los datos no se detecta error, en la pantalla se despliega el mensaje "Fin de Archivo" y el número de renglones leídos que debe ser igual a n , si en la validación de los datos se encuentra error en algún registro, entonces en la pantalla aparecerá el número del registro en el que se localizó el error y el mensaje "Fin de Archivo", si el programa no encuentra el archivo donde se encuentran los datos, en la pantalla se pedirá nuevamente el nombre del archivo.

Para leer el vector Y de un archivo, el paquete sólo considerará el primer componente de cada renglón del archivo, ya que como se explicó en la opción de Lectura de X, los archivos de lectura deben contener tanto al vector Y como a la matriz X, siendo el primer componente de cada renglón una observación de Y.

2.3.3 Lectura de la matriz X y el vector Y

La opción E "Leer X y Y" es la más utilizada en la mayoría de las aplicaciones. Al seleccionarse esta opción aparecerá el Menú de Lectura de X y Y (figura 2.3.3).

MENU DE LECTURA DE X y Y	
A	POR PANTALLA
B	POR ARCHIVO
S	SALIDA

Figura 2.3.3. Menú de Lectura de X y Y

Después de seleccionar alguna de las opciones de este menú, se debe dar el número de columnas de la matriz X que se van a leer. Con la opción A "Por Pantalla" la lectura del vector Y y de las columnas de la matriz X se hace capturando los datos en la pantalla. Los datos se introducen después de que en la pantalla aparece "Renglón 1 :". Se captura el valor de la primera observación del vector Y seguido de una coma, a continuación se da la primera observación de la primera columna de X que se va a leer seguida de una coma, luego se captura la primera observación de la segunda columna de X seguida de una coma, y así sucesivamente hasta llegar a la primera observación de la última columna que se va a leer (que no debe ser seguida por coma), y se oprime la tecla "enter" o la tecla "return". En el siguiente renglón de la pantalla aparecerá "Renglón 2 :" y aquí se darán, la segunda observación del vector Y, seguida de las segundas observaciones de las columnas de la matriz X que se están leyendo, con el mismo

orden en que se metieron las primeras y en la misma forma, el proceso continua hasta que se da la observación n -ésima del vector Y , seguida de las n -ésimas observaciones de las columnas de la matriz X .

En la opción B "Por Archivo" se le pedirá al usuario el nombre del archivo donde se encuentran los datos. El programa buscará el archivo, si lo encuentra y en la validación de los datos no se detecta error, en la pantalla se despliega el mensaje "Fin de Archivo" y el número de renglones leídos que debe ser igual a n , si en la validación de los datos se encuentra error en algún registro, entonces en la pantalla aparecerá el número del registro en el que se localizó el error y el mensaje "Fin de Archivo", si el programa no encuentra el archivo donde se encuentran los datos, en la pantalla se pedirá nuevamente el nombre del archivo.

En esta opción, a diferencia de la anterior opción de lectura por archivo de X y la opción de lectura por archivo de Y , se consideran en la lectura al primer componente (observación de Y) y a las restantes componentes hasta el número de columnas que se van a leer de la matriz X para cada uno de los renglones.

Es importante por último comentar que en la lectura de un archivo, en cualquier de las opciones solamente se leerán n observaciones, aunque en el archivo existan más de éstas.

2.3.4 Simulación de la matriz X

Al seleccionar la opción F "Simular X " del Menú Obtención de Datos se entra al Menú de Simulación de $X(j)$ (figura 2.3.4.).

MENU DE SIMULACION DE $X(j)$	
A	SIMULACION DE UNA UNIFORME (a,b)
B	SIMULACION DE UNA BERNOULLI(p)
S	SALIDA

Figura 2.3.4. Menú de Simulación de $X(j)$

Antes de entrar a este menú se pide el número de columnas de la matriz X que se quieren simular. El programa se mantendrá en este menú hasta que se simule el número de columnas que se especificó o se seleccione la opción S "Salida".

En la opción A "Simulación Uniforme [a,b]" el usuario debe introducir los valores a y b cuando se pidan en la pantalla, estos valores son el límite inferior y el límite superior del intervalo de la distribución uniforme, y por las características de esta distribución, b debe ser mayor al valor de a. De esta manera la columna de la matriz X creada, tendrá una distribución uniforme en el intervalo [a,b).

En la opción B "Simulación de una Bernoulli (p)" se pide el valor p (probabilidad de ocurrencia de un evento). Como p es una probabilidad se debe dar un valor entre 0 y 1. Así, la columna de la matriz X creada, tendrá una distribución Bernoulli y las observaciones de esta columna tendrán el valor 1 o 0 (si el evento ocurrió o no).

Cada una de las columnas creadas en este menú mediante cualquiera de las dos opciones anteriores son almacenadas en la memoria una columna después de la última columna ocupada.

Esta opción también puede ser seleccionada desde el Menú Inicial (figura 2.2.2).

2.3.5 Simulación del vector Y

La opción E "Simular Y" del Menú Obtención de Datos conduce al Menú de Simulación de Y (figura 2.3.5).

SIMULACION DE Y (DISTRIBUCION NORMAL)	
A	Y DISTRIBUIDA $N(X\beta, \sigma^2 I)$
B	Y DISTRIBUIDA $N(X\beta, V)$
S	SALIDA

Figura 2.3.5. Menú de Simulación de Y

Como se mencionó al principio de esta sección, para entrar a esta opción es necesario tener en memoria al menos una columna de la matriz X .

Para simular al vector Y es necesario generar aleatoriamente el vector de perturbaciones ε , mediante las opciones A o B de este menú, y una vez simulado se pedirá un vector hipotético de las estimadores con p o $p+1$ componentes, según sea el caso de una regresión con término independiente o sin él. Por supuesto, p es el número de columnas de datos en memoria de la matriz X . Una vez obtenido el vector de estimadores, se efectúa la operación de multiplicar a la matriz X por el vector de los estimadores hipotéticos y sumarle al resultado el vector de perturbaciones generado, y este resultado será el valor simulado de Y .

La opción A "Y distribuida $N(X\beta, \sigma^2 I)$ " permite crear los n valores del vector con una distribución de probabilidad Normal $N(0, \sigma^2 I)$, es decir, la esperanza del vector es igual a cero y la matriz de varianzas y covarianzas de el vector ε es $\sigma^2 I$. El usuario debe dar el valor de σ^2 al entrar a esta opción.

La opción B "Y distribuida $N(X\beta, V)$ " permite crear los n valores del vector ε con una distribución de probabilidad Normal $N(0, \sigma_i^2)$, es decir, que para cada observación existe una varianza residual ($E(\varepsilon_i) = \sigma_i^2$), no necesariamente la misma. En este caso, el usuario tiene que dar un valor de σ_i^2 para cada una de las n observaciones. Esta opción también puede ser seleccionada desde el Menú Inicial (figura 2.2.2).

2.4 TRANSFORMACIONES

En el análisis de regresión lineal simple se trabaja generalmente un modelo de combinaciones lineales de las variables explicativas. En un problema concreto, sin embargo, el comportamiento de los

datos puede ser o no lineal, lo que puede conducir a un ajuste no adecuado. Existen un gran número de modelos no lineales que mediante adecuadas transformaciones de las variables pueden convertirse en lineales.

El paquete REGCOM permite llevar a cabo transformaciones de variables con lo que se evita el trabajo de calcular estas transformaciones fuera del programa. Este procedimiento se encuentra en la opción F "Transformaciones" del Menú Inicial.

Al igual que la lectura y simulación de la matriz X y del vector Y, las transformaciones que se realizan son guardadas a partir de la última columna de la matriz X. Al elegir la opción de transformación de datos, en la pantalla se desplegará una ventana de ayuda (figura 2.4.1), que se mantendrá hasta que se salga de esta opción.

CARACTERES ACEPTADOS			
OPERACIONES		FUNCIONES	
(+)	SUMA	(-)	RESTA
(*)	MULTIPLICACION	(/)	DIVISION
()	PARENTESIS	(S)	SENO
		(L)	LOGARITMO
		(C)	COSENO
		(^)	POTENCIA
ESCRITURA DE VARIABLES :		X(1),X(2),...,X(P) ;	Y=X(0) ;
EJEMPLOS :	X(1)+155	X(0)+(X(1)*5)	L(X(1))
			(T) PARA TERMINAR

Figura 2.4.1. Ventana de ayuda en Transformaciones

Después de que aparece la ventana de ayuda, se despliega el mensaje "Da la Transformación :", a partir de el cual se puede dar una transformación o dar una "T" para terminar y regresar al Menú Inicial.

Una transformación se define mediante una sintaxis propia del programa, la cual aparece en forma resumida en la ventana de ayuda. Los operadores y funciones se definen de la siguiente forma:

Operador	Signo
suma	+
resta	-
division	/
multiplicacion	*

Función	Signo
exponencial	^
logaritmo natural	L
seno	S
coseno	C

Todos los caracteres alfabéticos deben darse en mayúsculas.

La forma de referirse a la *i*-ésima variable es de la siguiente forma: X(*i*), donde *i* es un subíndice que va de 1 hasta el número total de columnas que se tienen en memoria de la matriz X, i.e. para referirse a la segunda variable explicativa que ya tenemos en memoria, se escribe "X(2)".

Por ejemplo, Supongase que se tiene el modelo con dos variables:

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2, \quad (2.4.1)$$

pero existe una relación en la que,

$$\beta_2 = 3\beta_1, \quad (2.4.2)$$

por lo que (2.3.2) se convierte en

$$Y = \beta_1 (X_1 + 3X_2). \quad (2.4.3)$$

Si se crea a

$$X_3 = X_1 + 3X_2, \quad (2.4.4)$$

entonces (2.4.3) se expresa como:

$$Y = \beta_1 X_3. \quad (2.4.5)$$

Supongase que en el paquete REGCOM se leyó las variables X_1 y X_2 es decir, la matriz X contiene dos columnas en memoria. Para crear la variable X_3 , se da la siguiente instrucción en la opción de transformaciones:

$$X(1)+(3*X(2)). \quad (2.4.6)$$

La asignación del resultado de la transformación es asignada automáticamente a la tercera columna de la matriz X en la memoria, ya que ésta es la columna que se encuentra inmediatamente a continuación de la última columna ocupada.

Todas las transformaciones son compiladas por el paquete, si no se encuentra error de sintaxis o de cálculo, aparece un mensaje pidiendo la siguiente transformación, de lo contrario, el programa manda un mensaje de error y pide la transformación nuevamente. Para referirse a la variable Y en las transformaciones se usa X(0), esto es $Y=X(0)$.

Por ejemplo, supongase se quiere crear la variable X_3 de (2.4.4) como:

$$X_3 = \text{Ln}(Y).$$

Para crear esta transformación la instrucción que se da es:

$$L(X(0)).$$

y la variable así creada ocupara en memoria la tercera columna de la matriz X, suponiendo las condiciones del ejemplo anterior.

En caso de existir error en la ejecución de las funciones u operadores, el procedimiento manda un mensaje, por ejemplo: "Logaritmo natural de cero, error en la ejecución." Es importante aclarar que la prioridad de los operadores y las funciones, la da el orden en que se den, es decir, la prioridad se da de izquierda a derecha, sin embargo, se puede asignar prioridades mediante el uso de los parentesis (ver 2.4.6).

2.5 VARIABLES CATEGORICAS

En el análisis existe la posibilidad de que una columna de X sea una variable categórica (sección 1.1.8, capítulo I). Como sus valores son cualitativos, es necesario manejarla como variables dicotomas, con un valor "0", indicando ausencia de la cualidad y "1" indicando presencia de ésta.

Si la variable tiene s categorías entonces, se pueden construir $s-1$ variables dicotomas. Para esto, el programa pide: el número de columna en memoria de la matriz X donde se encuentra la variable categórica explicativa a procesar, el número ($s-1$) de variables dicotomas a construir y los $s-1$ intervalos de estas últimas. Los intervalos son "cerrados" y están definidos por un límite inferior (I) y un límite superior (S), donde $I \leq S$ y siempre son enteros. El programa no valida si se interceptan los intervalos, por lo que es necesario asegurar su correcta construcción. Una variable dicotoma tendrá el valor de "uno" si el valor de la variable categórica está dentro de su intervalo, si no lo está se le asignará el valor de "cero". La categoría que no se defina como variable dicotoma será la categoría base o de control. Las nuevas variables dicotomas serán agregadas en memoria a partir

de la última columna de la matriz X en el orden en que fueron definidas. Por ejemplo, si en la matriz original hay 3 variables y una de ellas es categórica con cinco categorías, se añadirán en la memoria las variables X(4), X(5), X(6) y X(7).

Este procedimiento se encuentra en la opción E "Construcción de Var. Dicotomas" del Menú Inicial.

2.6 EDICION DE DATOS

Esta opción se encuentra en el Menú inicial en el inciso D "Edición de Datos" y conduce al Menú de Edición de Datos (figura 2.6.1).

MENU EDICION DE DATOS	
A	ALTA DE UNA OBSERVACION (renglon)
B	ELIMINAR UNA OBSERVACION (renglon)
C	ALTA DE UNA VAR. EXPLICATIVA (columna)
D	ELIMINAR UNA VAR. EXPLICATIVA (columna)
E	CORREGIR UNA OBSERVACION (renglon)
S	SALIDA

Figura 2.6.1. Menú de Edición de Datos

A continuación se explican cada una de las opciones de este menú. La opción A "Alta de una observación (renglón)" permite añadir una observación tanto al vector Y como a cada una de las variables explicativas que se tienen en memoria. El primer dato que se pide es el renglón donde se quiere introducir la nueva observación, el renglón puede ser el uno (al principio) o hasta el renglón n+1 (al final). Con esta opción, si los datos de la variable Y y las variables de la matriz X tienen un orden de tiempo o secuencia, se puede agregar una nueva observación sin alterar la secuencia o el

orden. Para introducir los datos, se da primero la observación de Y seguida de una coma, luego las observaciones de las variables explicativas que se encuentran en memoria seguidas de una coma cada una de ellas, excepto la última.

La opción B "Baja de una observación (renglón)" permite eliminar una observación de la variable respuesta y eliminar las correspondientes observaciones de cada una de las variables explicativas. Para llevar a cabo la eliminación sólo hay que dar el número del renglón que será eliminado. Si el número de observaciones es menor o igual al número de betas estimadas, no será posible eliminar más observaciones, ya que si el número de observaciones es menor al número de betas estimadas, las columnas de la matriz X serán linealmente dependientes y (1.1.1.4) no se cumplirá.

La opción C "Alta de una variable explicativa (columna)" permite añadir una variable explicativa a la matriz X. La nueva variable se agrega después de la última columna ocupada de la matriz X. Los valores de las observaciones de la nueva variable se capturan en la pantalla, dando cada valor y oprimiendo la tecla "enter" o "return".

La opción D "Baja de una variable explicativa (columna)" permite eliminar una variable explicativa de la memoria en la matriz X. El programa pregunta por el número de la columna de X a borrar. Una vez borrada la variable, si está ocupaba un lugar intermedio en la matriz X, se recorren las variables posteriores una columna a la izquierda, para no dejar espacios libres. La opción no se puede usar si se tiene una sola variable explicativa.

Con la opción E "Corregir una observación", como el nombre lo indica, se corrige una observación tanto de la matriz X como del vector Y. El programa pide el número del renglón a corregir, una vez obtenido éste se mostrarán los valores actuales de la

observación y se podrán introducir los nuevos valores. Estos deben darse en la pantalla, escribiendo el valor de la observación Y primero, seguido de una coma, y después los valores de las observaciones de las variables explicativas que se tengan en memoria, cada una de ellas seguida de una coma, excepto la última.

2.7 MENU PRINCIPAL

El Menu Principal contiene los procedimientos que intervienen directamente en la ejecución de una regresión y en el análisis de la misma (figura 2.7.1).

M E N U P R I N C I P A L	
A	TABLA ANOVA Y ESTIMADORES
B	SELECCION DE VARIABLES
C	CARENCIA DE AJUSTE
D	PRUEBAS DE HIPOTESIS
E	INTERVALOS DE CONFIANZA
F	PREDICCIÓN
G	MULTICOLINEALIDAD
H	HETEROSCEDASTICIDAD
I	AUTOCORRELACION
J	ANALISIS DE RESIDUALES
K	SELECCION DE SUBCONJUNTOS DE VARIABLES
L	LISTAR DATOS
M	SALVAR ARCHIVOS
N	RESULTADOS POR IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO
O	MENU INICIAL
S	SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

Figura 2.7.1. Menú Principal.

Cuando se inicia el Menú Principal solamente se pueden elegir las opciones A, B, O y S. Como primer paso para realizar el análisis de la regresión es necesario saber si existe solución al sistema $X'X\hat{\beta} = X'Y$ (página 3, capítulo 1). En tal caso, es posible obtener los estimadores de las betas. Este paso es realizado por la opción

A "Tabla ANOVA y Estimadores", que proporciona los estimadores, la tabla de análisis de Varianza, la r^2 , la r^2 ajustada y la Matriz de Covarianzas de las betas. Una vez realizada esta etapa se pueden ejecutar las demás opciones. Si no se desea que todas las columnas de la matriz X que tenemos en memoria (que pueden ser columnas leídas, simuladas, transformadas y creadas en edición), sean incluidas como variables explicativas en la regresión, se pueden seleccionar únicamente un subconjunto de ellas por medio de la opción B "Selección de Variables". Esta no tiene efecto si la matriz X sólo tiene una columna de datos.

Al entrar a la opción B se pide el número de variables (columnas), que serán incluidas en la regresión. Si este número es menor al número de columnas de datos de la matriz X de memoria, se pide entonces que se especifique cuáles serán las columnas que se incluirán en la regresión como las variables explicativas del modelo. Sólo las columnas que se seleccionen son consideradas en el modelo de regresión durante la ejecución de las opciones del Menú Principal, en tanto no se seleccionen otras variables con esta opción o se regrese al Menú Inicial. Por supuesto, si se pide la opción B, una vez que ya se hubiera elegido la opción A, entonces, por el hecho de haber seleccionado otras variables, es necesario volver a correr la opción A "Tabla ANOVA y Estimadores". En seguida se da una explicación de las opciones del Menú Principal.

2.7.1 Carencia de Ajuste

La opción C "Carencia de Ajuste" como su nombre lo indica, realiza la prueba de Carencia de Ajuste, que verifica si las observaciones se ajustan al modelo que se plantea.

Si en los datos hay repeticiones, se aplica la prueba del error puro; de lo contrario, se utiliza la Prueba Arcoiris (sección 1.1.3, capítulo I). Si esta última es la que se efectúa, entonces se pide al usuario el número de renglones de la matriz D, esto es, el número de datos de que constará la matriz central.

2.7.2 Pruebas de Hipótesis

La opción D "Pruebas de Hipótesis" del Menú Principal conduce al Menú Pruebas de Hipótesis (figura 2.7.2).

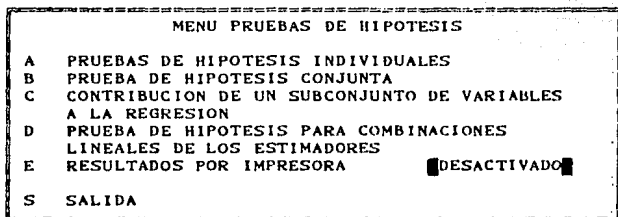


Figura 2.7.2 Menú de Pruebas de Hipótesis

A continuación se explican las opciones A, B, C, y D de dicho menú, las opciones E y S se explican en la sección 1 de este capítulo.

La opción A "Prueba de Hipótesis Individuales", realiza la prueba de hipótesis individual de los coeficientes de la regresión. Al entrar a esta opción se pregunta sobre el estimador al que se le aplicará la prueba. Una vez que se da el dato, el programa pide el valor contra el cual se comparará el estimador, y se calculará el estadístico t y el p -valor, los cuales se presentarán en una tabla junto con el valor de la beta estimada con su error estándar.

La opción B "Prueba de Hipótesis Conjunta" calcula el estadístico para probar la hipótesis de que todos los coeficientes de regresión asociados a las variables explicativas son cero contra la alternativa de que al menos uno no lo es (sección 1.1.4, página 13). Los resultados que se obtienen de esta prueba son el estadístico F y su respectivo valor- p . La opción C "Contribución de un Subconjunto de Variables a la Regresión", calcula el estadístico para la prueba de hipótesis de que el modelo sólo

consta de r variables contra la alternativa de que las p variables deben estar en el modelo. Para realizar esta prueba se tendrán que dar los siguientes datos: el número de variables del subconjunto a probar y cuáles son esas variables. Los resultados de esta prueba son resumidos en una tabla de análisis de varianza (sección 1.1.4, página 15).

La opción D "Prueba de Hipótesis para Combinaciones Lineales de los Estimadores" realiza la prueba $C\beta = \gamma$. Donde C es una matriz de $q \times (p + 1)$ siendo $q \leq p$ y γ es un vector de $q \times 1$. Para realizar esta prueba de hipótesis se tiene que dar el valor de q , la matriz C y el vector γ transpuesto que es la base de la prueba. Los resultados de la prueba se dan en una tabla de análisis de varianza (sección 1.1.4).

2.7.3 Intervalos de Confianza

La opción E "Intervalos de Confianza" lleva al Menú Intervalos de Confianza (figura 2.7.3).

MENU INTERVALOS DE CONFIANZA	
A	INTERVALOS DE CONFIANZA INDIVIDUALES
B	INTERVALO DE CONFIANZA PARA LA VARIANZA
C	RESULTADOS POR IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO
O	OPCIONES
S	SALIDA

Figura 2.7.3. Menú de Intervalos de Confianza.

A continuación se explican las opciones A, B y O de este menú, las opciones C y S, se explican en la sección 2.2 de este capítulo.

La opción A "Intervalos de Confianza" proporciona el intervalo de confianza para un coeficiente de regresión específico. Para calcular dicho intervalo se pedirá al usuario el subíndice del coeficiente de regresión sobre el que se requiere el intervalo de Confianza.

Con la opción C "Intervalo de Confianza para la Varianza" se calcula el intervalo de confianza para la varianza. Los valores que se tiene que proporcionar son el límite inferior del intervalo de confianza y el límite superior.

La opción O "Opciones" permite cambiar el nivel de confianza para la opción A de este menú. El valor que por omisión se tiene para el nivel de confianza es del 95%.

2.7.4 Predicción

La opción F "Predicción" del Menu Principal lleva al Menú Predicción (figura 2.7.4).

MENU PREDICCIÓN	
A	PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA (E{Y/Xo})
B	PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA Y/Xo
C	RESULTADOS POR IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO
O	OPCIONES
S	SALIDA

Figura 2.7.4. Menú de Predicción.

Las opciones A, B y O se explican a continuación, las restantes opciones se describen en la sección 2.2 de este capítulo. La opción A "Predicción e Intervalo de Confianza para (E{Y/Xo})" da la predicción y el intervalo de confianza de el valor medio de Y dado un vector X_o . Se deben proporcionar los valores del vector X_o .

La opción B "Predicción e Intervalo de Confianza para Y/Xo" permite obtener la predicción y el intervalo de confianza del valor Y dado un vector X_o . Los datos a proporcionar son el vector X_o .

La opción O "Opciones" permite cambiar el nivel de confianza para las opciones A y B de este menú. El valor que por omisión se tienen para el nivel de confianza es del 95%.

2.7.5 Multicolinealidad

La opción G "Multicolinealidad" conduce al Menú Multicolinealidad (figura 2.7.5.).

MENU MULTICOLINEALIDAD	
A	MATRIZ DE CORRELACION
B	REGRESION DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA CON LAS RESTANTES
C	RESULTADOS POR IMPRESORA <input checked="" type="checkbox"/> DESACTIVADO
S	SALIDA

Figura 2.7.5. Menú de Multicolinealidad.

Las opciones C y S se explican en la sección 2.2 de este capítulo, las restantes opciones se explican a continuación. La opción A "Matriz de Correlación" calcula los coeficientes de correlación de todas las variables y los presenta en una matriz triangular superior (sección 1.2.2.3).

La opción B "Regresión entre las X'S" toma una variable explicativa que el usuario indique, como la variable respuesta Y calcula una regresión de ésta contra las restantes variables (sección 1.2.2.3). El único dato que se pide para que el procedimiento se ejecute es la especificación de la variable explicativa que será la variable dependiente en la regresión. Los resultados son resumidos en una tabla de análisis de varianza.

2.7.6 Heteroscedasticidad

La opción H "Heteroscedasticidad" lleva al Menú Heteroscedasticidad (figura 2.7.6.) en el que se dan los procedimientos que sirven en la detección de la heteroscedasticidad (sección 1.2.3.3).

Las opciones E y S, se explican en la sección 2.2 de este capítulo, las restantes opciones se explican a continuación.

MENU HETEROSCEDASTICIDAD

A	PRUEBA PARK	
B	PRUEBA GLEJSER	
C	PRUEBA DE RANGO SPEARMAN	
D	GRAFICAS	
E	RESULTADOS POR IMPRESORA	<input checked="" type="checkbox"/> DESACTIVADO
S	SALIDA	

Figura 2.7.6. Menú de Heteroscedasticidad

La opción A "Prueba de Park" realiza la Prueba de Park en la cual se propone a σ_i^2 como función de las variables explicativas y se hace una regresión del $\ln(e_i^2)$ (como aproximación de $\ln(\sigma_i^2)$) con respecto al $\ln(X)$. Los datos que se deben proporcionar son dos: el número de variables explicativas que forman el modelo para la prueba de park y cuáles son esas variables. Los resultados del procedimiento aparecen resumidos en una tabla de análisis de varianza para observar la contribución conjunta de las variables; también se proporcionan los valores de las las betas estimadas, sus varianzas, el estadístico t individual para cada una ellas y su nivel de significancia, con objeto de que se pueda observar la contribución individual de los estimadores (sección 1.2.3.3).

La opción B "Prueba de Glejser" realiza la Prueba de Glejser, la cual, en semejanza a la prueba anterior propone a σ_i^2 como función de las variables explicativas. Se hace una regresión de $|e_i|$ con respecto a las variables explicativas transformadas. Como primer paso para que el programa lleve a cabo la prueba se tiene que dar la variable explicativa que formará parte de la prueba, a continuación se pedirá elegir una de las cuatro transformaciones para X:

- i) X
- ii) \sqrt{X}
- iii) $1/X$
- iv) $1/\sqrt{X}$.

Donde X puede ser cualquiera de las variables explicativas. Una vez que se seleccionó la transformación, el procedimiento calcula el valor de los estimadores, sus varianzas, el estadístico t y el nivel de significancia (sección 1.2.3.3).

La opción C "Prueba de Rango de Spearman" calcula el estadístico t para la Prueba de Correlación de Rango de Spearman (sección 1.2.3.3). El único dato que se proporciona a el programa es el subíndice de la variable contra la cual se quiere verificar la existencia de heteroscedasticidad; el programa generará el valor del estadístico t y su nivel de significancia.

En la opción D "Gráficas" se tiene la oportunidad de graficar a los residuales estimados al cuadrado contra Y , Y estimada o contra las variables explicativas (sección 1.2.3.3).

2.7.7 Autocorrelación

La opción I "Autocorrelación" conduce al Menú de Autocorrelación (figura 2.7.7).

MENU AUTOCORRELACION	
A	GRAFICAS DE LOS RESIDUALES
B	ESTADISTICO DURBIN-WATSON
C	ESTADISTICO VON-NEUMAN
D	ESTIMACION DE $\rho_0(t)$ POR DURBIN-WATSON
E	ESTIMACION DE $\rho_0(t)$ POR DURBIN-WATSON
	APROXIMACION POR THEIL Y NAGAR
F	PRUEBA DE CORRIDAS EN LA SECUENCIA DE
	SIGNOS DE LOS RESIDUALES
G	RESULTADOS POR IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO <input type="checkbox"/>
S	SALIDA

Figura 2.7.7. Menú de Autocorrelación

Las opciones G y S, se explican en la sección 1 de este capítulo, las restantes opciones se explican a continuación.

Con la opción A "Gráficas de los Residuales" se pueden obtener las gráficas de los residuales estimados contra Y , Y estimada o contra las variables explicativas (sección 1.2.4.3).

La opción B "Estadístico Durbin-Watson" calcula, como su nombre lo indica, el estadístico Durbin-Watson (sección 1.2.4.3).

La opción C "Estadístico Von-Neuman" calcula el estadístico Von-Neuman (sección 1.2.4.3).

Con la opción D "Estimación de ρ por Durbin-Watson" se estima el coeficiente de correlación (ρ) suponiendo la existencia de autocorrelación (sección 1.2.4.4).

La opción E "Estimación de ρ por Durbin-Watson aproximación de Theil y Nagar" es semejante a la anterior opción, lo que varía es que se aplica la aproximación de Theil y Nagar (sección 1.2.4.4).

La opción F "Prueba de Corridas en la Secuencia de Signos de los Residuales" proporciona al usuario el número de corridas y la secuencia de los signos de los residuales, el número de residuales positivos y el número de residuales negativos. Realiza el cálculo de la aproximación de la media y de la varianza del número de secuencia de signos para ser comparados con la distribución Normal (sección 1.2.4.3).

MENU ANALISIS DE RESIDUALES	
A	GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE PROBABILIDAD NORMAL
B	GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. Y ESTIMADA
C	GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. TIEMPO DE ORDEN
D	GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. CADA REGRESOR
E	GRAFICACION ENTRE REGRESORES
F	GRAFICACION PARCIAL DE RESIDUALES
G	OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK)
H	RESULTADOS POR IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO
O	OPCIONES
S	SALIDA

Figura 2.7.8. Menú de Análisis de Residuales

2.7.8 Análisis de Residuales

La opción J "Análisis de Residuales" lleva al Menú de Análisis de Residuales (figura 2.7.8.). Las opciones que contiene este menú pueden dar indicios sobre un comportamiento anormal del modelo, violatorio de los supuestos del modelo de regresión (sección 1.2.5, capítulo I).

Las opciones H y S se explican en la sección 1 de este capítulo, las restantes opciones se explican a continuación.

La opción A "Gráfica de Residuales en Papel de Probabilidad Normal" da la gráfica de los residuales estudentizados sobre una escala de probabilidad normal (sección 1.2.5.2).

La opción B "Gráfica de Residuales Estudentizados versus Y Estimada" muestra la gráfica de los residuales estudentizados contra la Y estimada (sección 1.2.5.2).

La opción C "Gráfica de Residuales Estudentizados versus Tiempo de Orden" grafica los residuales estudentizados contra el orden de los datos (sección 1.2.5.2).

La opción D "Gráfica de Residuales Estudentizados versus cada Regresor" permite graficar los residuales estudentizados contra cualquier variable explicativa (sección 1.2.5.2). El usuario debe dar el subíndice de la variable contra la que se quiere graficar.

Con la opción E "Gráfica entre Regesores" se puede graficar una variable explicativa contra cualquiera de las restantes (sección 1.2.5.2). La información que pide el procedimiento son los subíndices de las variables explicativas a graficar.

La opción F "Gráfica Parcial de Residuales" da la gráfica parcial de los residuales (sección 1.2.5.2). El dato que se debe dar es el subíndice de la variable explicativa contra la que se va a graficar.

Con la opción G "Observaciones Influyentes" se listan el vector de residuales, el vector de residuales estudentizados y el vector Di de Cook (sección 1.2.5.3), este último indica cuáles residuales pueden ser influyentes.

La opción O "Opciones" permite cambiar el nivel de significancia de la banda de confianza o suprimirla de las gráficas de residuales estudentizados. El valor que por omisión se tiene para la banda de confianza es del 95%.

2.7.9 Selección de Subconjuntos de Variables

La opción K " Selección de Subconjuntos de Variables" selecciona de las variables explicativas del modelo, los mejores subconjuntos tomando como criterio la suma de cuadrados de los residuales que tengan estos subconjuntos en su regresión con Y (sección 1.1.9, capítulo I). Los resultados que se generan son el número de variables del subconjunto, los subíndices de las variables, la Suma de Cuadrados de los Residuales (SCRES) y el estadístico Cp-Mallows (sección 1.1.9.1).

2.7.10 Listado de Datos

Con la opción L "Listar Datos" es posible obtener un listado por pantalla y por impresora de las observaciones que se están usando en el modelo.

2.7.11 Guardar Vectores o Matrices

Con la opción M "Guardar Vectores o Matrices se tiene la oportunidad de guardar datos que pueden ser de utilidad en el análisis de la regresión. Los datos que se pueden guardar son los siguientes: La matriz X, el vector Y, el vector de Y estimada y el vector de los residuales estimados; El vector de los estimadores y la matriz de covarianzas de los estimadores y por último La matriz de correlaciones y el número de datos.

2.7.12 Menú Inicial

Con la opción O "Menú Inicial" se regresa al Menú Inicial, y la matriz X vuelve al estado original que tenía antes de entrar al Menú Principal, sin importar que columnas se hayan seleccionado con la opción B "Selección de Variables" del Menú Principal.

Las opciones N y S del Menú Principal se explican en la sección 2.2. de este capítulo.

2.8 ESTRUCTURA DEL SISTEMA

El paquete REGCOM está desarrollado en el lenguaje de programación Pascal y compilado en la versión 4.0 de Turbo Pascal.

Los programas del paquete están agrupados en 14 unidades (subrutinas) y un Programa Principal.

La función de cada una de las unidades es el siguiente:

UNIDADES	NOMBRE	FUNCION
UNIDAD 1	GLOBAL	Unidad que es usada por las demás unidades, así como por el programa principal. Define a las constantes, los tipos de datos, los tipos de arreglos y las variables globales usadas en todo el programa.
UNIDAD 2	UTILIDAD	Unidad que contiene a todos los procedimientos y funciones usadas por las demás unidades y por el programa principal.
UNIDAD 3	OBTENER	Unidad que contiene los procedimientos de lectura y obtención de la matriz X y del vector Y.
UNIDAD 4	CARENCIA	Unidad que contiene los procedimientos de las pruebas de carencia de ajuste.
UNIDAD 5	HIPOTESI	Unidad que contiene todos los procedimientos de las pruebas de hipótesis

UNIDAD 6	INTERVAL	Unidad que contiene los procedimientos para la obtención de los diversos intervalos de confianza.
UNIDAD 7	MULTICOL	Unidad que contiene los procedimientos relativos a la multicolinealidad.
UNIDAD 8	HETEROS	Unidad que contiene los procedimientos de prueba de la heteroscedasticidad.
UNIDAD 9	AUTOCORR	Unidad que contiene los procedimientos de las pruebas relativas a la autocorrelación.
UNIDAD 10	RESIDUAL	Unidad que contiene a los procedimientos usados en el análisis de residuales.
UNIDAD 11	PREDIC	Unidad que contiene los procedimientos de predicción.
UNIDAD 12	EDITAR	Unidad que contiene a los procedimientos utilizados en la edición de los datos.
UNIDAD 13	FURNIVAL	Unidad que contiene los procedimientos que seleccionan los subconjuntos de variables variables del modelo.
UNIDAD 14	TRANSFOR	Unidad que contiene el procedimiento que crea una variable a partir de la transformación de otras.

Como podemos observar, los procedimientos están agrupados en la unidades según su función; el programa principal es el encargado de conjuntar a todas las unidades y contiene a los tres principales menús del paquete: el Menú de Obtención de X y Y, el

Menú Inicial (Menú de manejo de los datos) y el Menú Principal (Menú de la regresión lineal).

El uso de la unidades como característica y como opción de Turbo Pascal 2.0 tiene varias razones:

a. Se tiene una buena Organización del programa, al agrupar las subrutinas según su función.

b. Las unidades son entidades independientes del programa principal y se pueden compilar separadamente, es decir, si se corrige una unidad no es necesario compilar todas las unidades, sino únicamente la unidad que fue corregida.

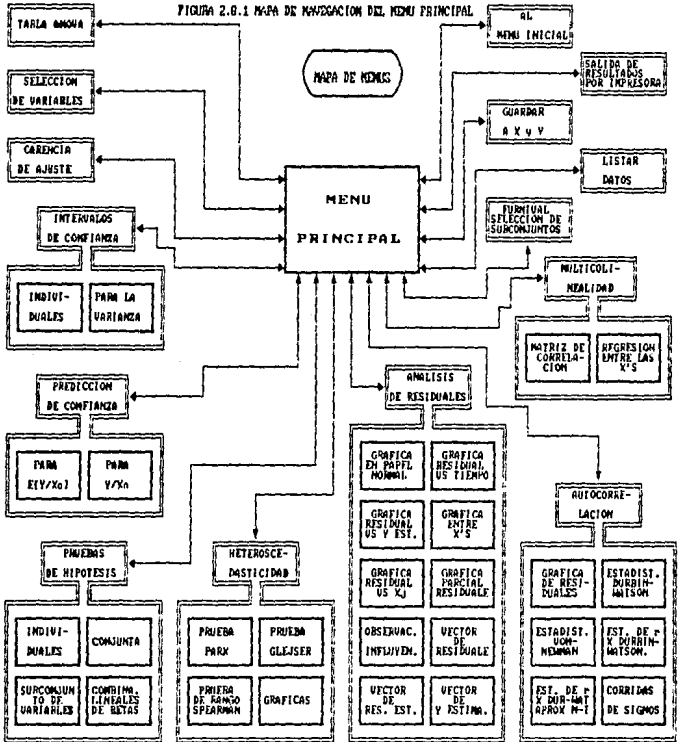
c. Los programas tienen la limitación de espacio de 64K de código en el compilador de Turbo Pascal, con la creación de unidades, cada una de ellas tiene un segmento de código separado y la limitación total viene a ser la suma de memoria que la máquina y el sistema operativo soporte.

En la próximas hojas se presentan los diagramas del flujo que siguen los procedimientos del programa para el manejo de los diferentes menús.

Los procedimientos que aparecen con cuadros señalados con líneas punteadas son los procedimientos de tipo auxiliar, es decir, son programas y funciones que son utilizadas por otros procedimientos, todos ellos están incluidos en la unidad 2 "UTILIDAD".

Los procedimientos que aparecen con cuadros de líneas remarcadas son los que contienen los menús principales del programa y se encuentran en el programa principal.

FIGURA 2.6.1 MAPA DE NAVEGACION DEL MENU PRINCIPAL



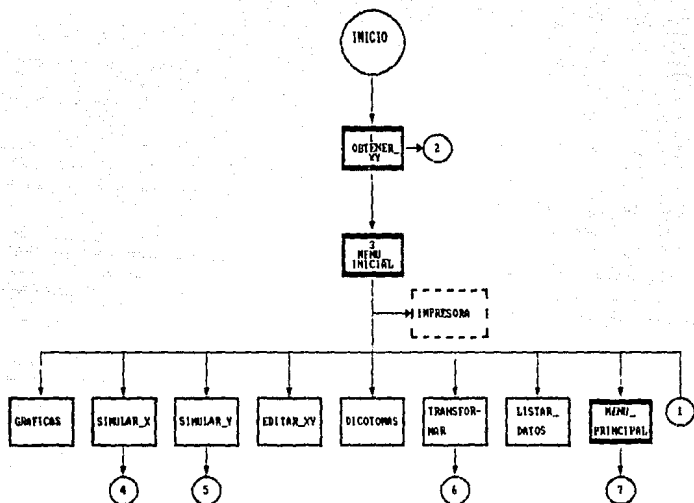


FIGURA 2.8.2. ESTRUCTURA DEL MENU INICIAL.

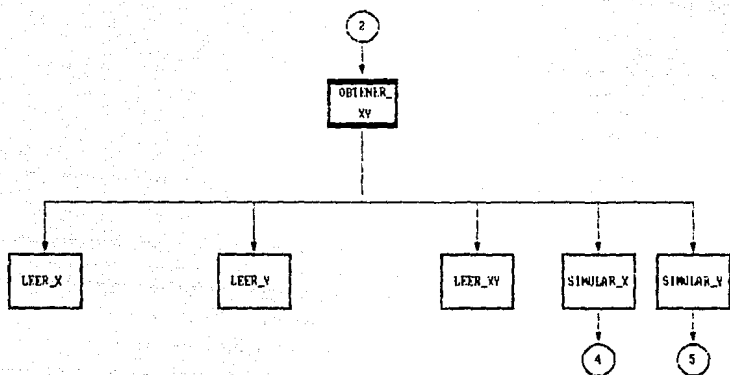


FIGURA 2.8.3. ESTRUCTURA DEL MENU OBTENCION DE DATOS

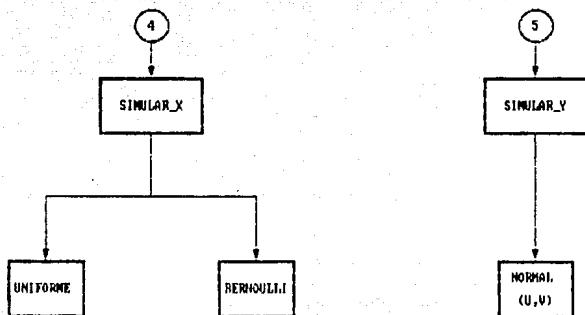


FIGURA 2.6.4. ESTRUCTURA DE LOS MENUS SIMULAR Y y SIMULAR X

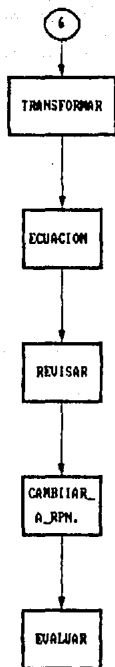


FIGURA 2.8.5. ESTRUCTURA DE TRANSFORMACION DE VARIABLES

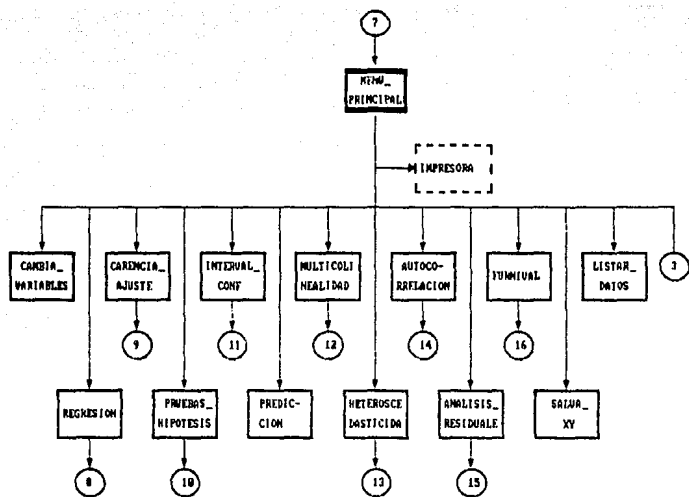


FIGURA 2.8.6. ESTRUCTURA DEL MENU PRINCIPAL

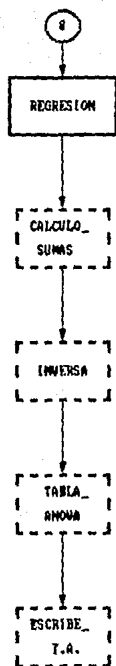


FIGURA 2.8.7. ESTRUCTURA DE LA SOLUCION DE LA REGRESION Y DEL CALCULO DE LA TABLA ANOVA

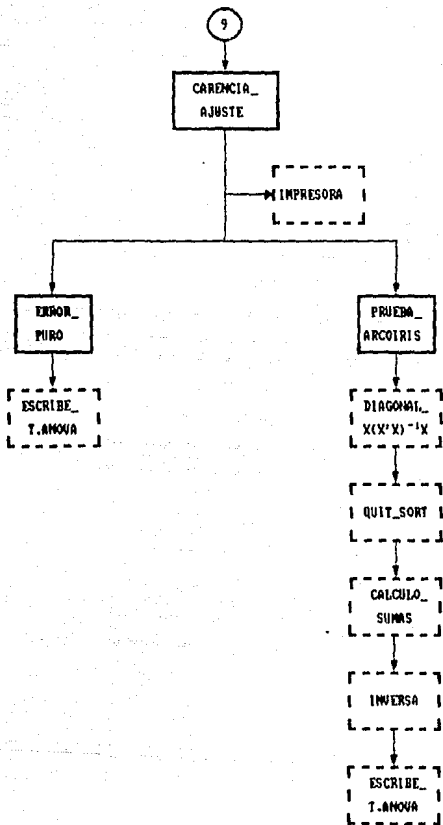


FIGURA 2.9.8. ESTRUCTURA DE LA CARENCIA DE AJUSTE

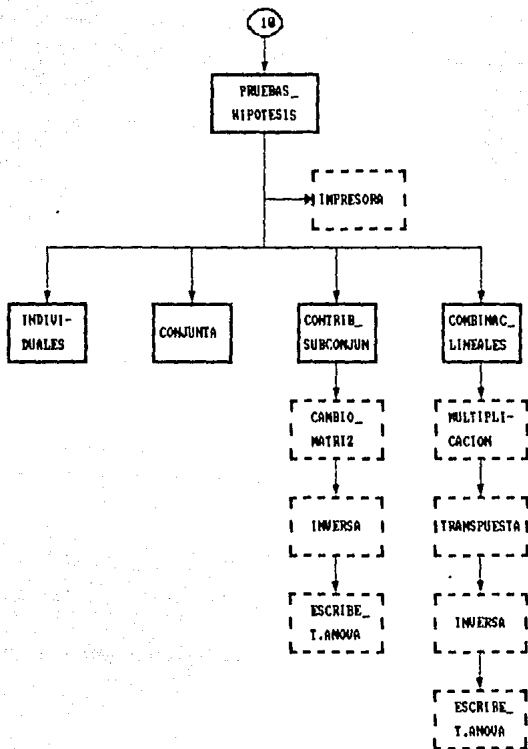


FIGURA 2.8.9. ESTRUCTURA DEL MENU PRUEBAS DE HIPOTESIS

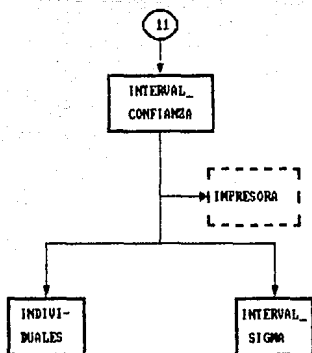


FIGURA 2.8.18. ESTRUCTURA DEL MENU DE INTERVALOS DE CONFIANZA

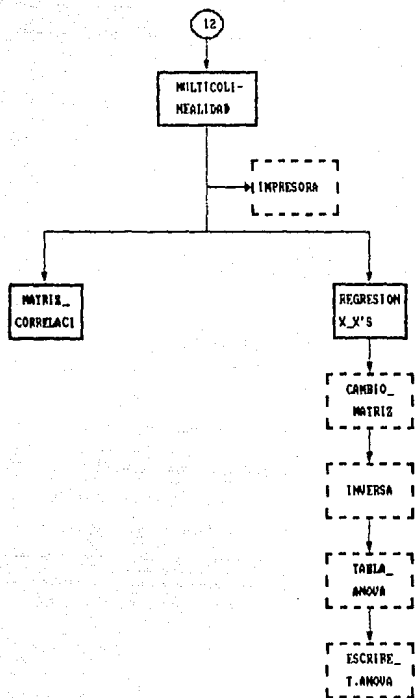


FIGURA 2.9.11. ESTRUCTURA DEL MENU DE MULTICOLINEALIDAD

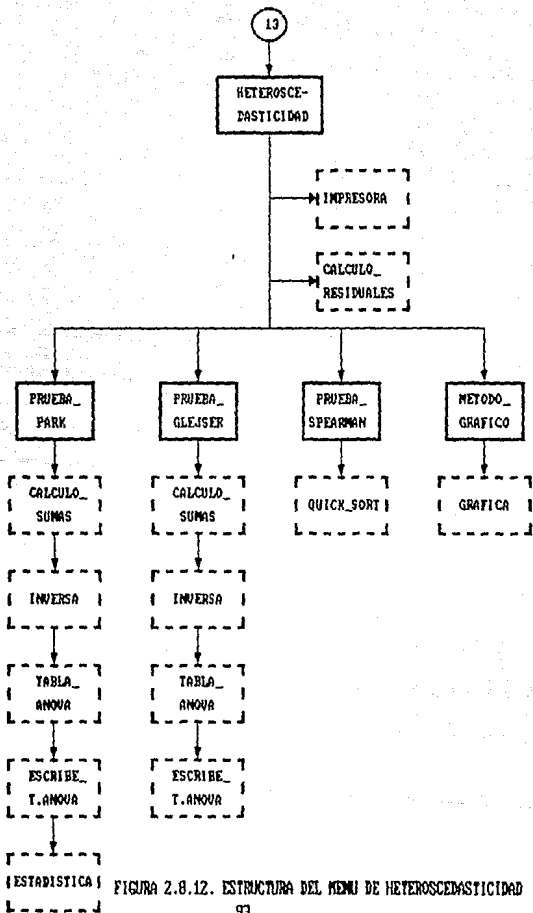


FIGURA 2.8.12. ESTRUCTURA DEL MENU DE HETEROSCEDASTICIDAD

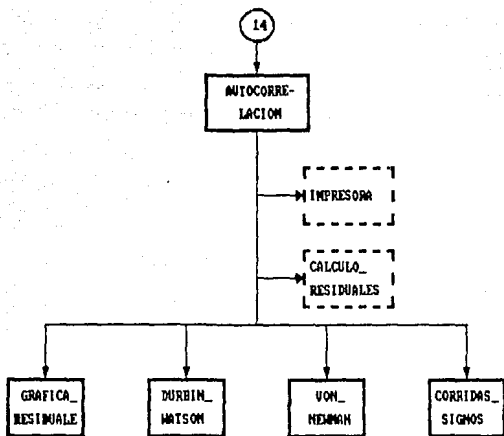


FIGURA 2.8.13. ESTRUCTURA DEL MENU DE AUTOCORRELACION

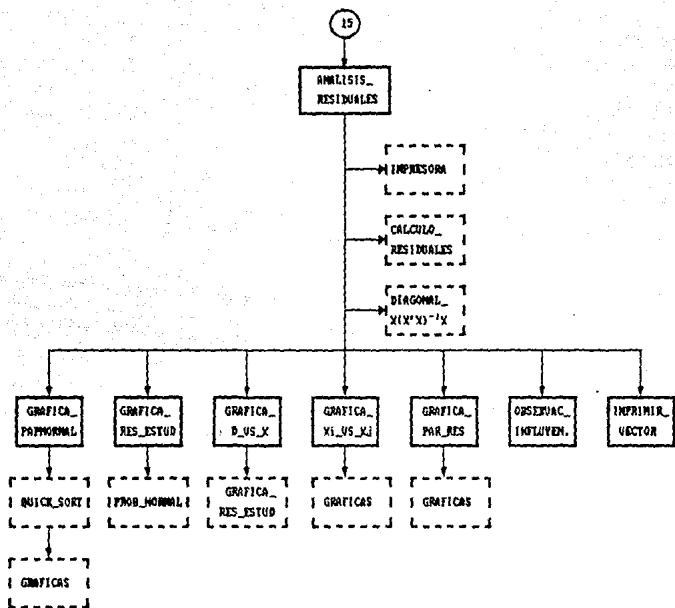


FIGURA 2.8.14. ESTRUCTURA DEL MENU DE ANALISIS DE RESIDUALES

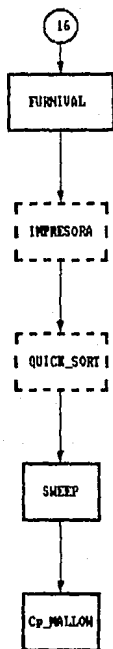


FIGURA 2.8.15. ESTRUCTURA DE FURNIVAL

2.9 LIMITACIONES

El paquete REGCOM está diseñado para microcomputadoras compatibles IBM; su limitación está determinada por la capacidad de la memoria RAM de la máquina y por las características propias del compilador Turbo Pascal versión 4.

Como se explicó en la sección anterior, el programa está dividido en unidades (subrutinas). Cada una de ellas tiene una limitación de 64K de código máquina, por lo que la suma de la memoria utilizada está limitada por la memoria de la máquina.

Así, la capacidad que tiene el paquete para el manejo de datos es de un máximo de 275 observaciones conjuntamente con 25 variables explicativas. La única excepción se da en la Selección de Subconjuntos de Variables donde el máximo número de variables es de diez, ya que el procedimiento ocupa demasiada memoria.

C A P I T U L O I I I

APLICACIONES DEL PAQUETE COMPUTACIONAL
DE REGRESION LINEAL MULTIPLE. CASOS PRACTICOS.

3.1 INTRODUCCION

El propósito de este capítulo es ayudar al usuario a utilizar el paquete por medio de tres ejemplos, donde se muestra como se seleccionan las opciones, cómo pueden introducirse los datos al paquete y la manera en que se porporcionan los resultados.

En los ejemplos se ha utilizado un "*" al principio del renglón para diferenciar los comentarios que no corresponden a los despliegues efectuados por el paquete.

3.2 EJEMPLO 1: Estudio del costo de las becas en el extranjero

Una institución que otorga becas para realizar estudios en el extranjero, está interesada en conocer las variables que influyen en el costo de las becas que autoriza. Pretende además, contar con un modelo matemático que permita estimar el presupuesto necesario, dependiendo de las becas que se otorgen. Se considera que las variables más importantes en relación al costo son: el grado y el tiempo de la beca así como el país donde se realizan los estudios. Se selecciona una muestra aleatoria de 40 de las

becas otorgadas en un año en particular y se estructuró la información para trabajar un modelo de Regresión lineal Múltiple. La información se muestra en el cuadro 3.1.

Cuadro 3.1

Observación	Costo total	Grado	Meses de Beca	País	
1.	8100.0	D.A.	1	15	4
2.	3240.0	"	1	6	4
3.	10170.0	"	2	12	4
4.	23650.0	"	1	24	4
5.	31053.0	"	1	24	4
6.	8345.0	"	2	12	4
7.	17515.0	"	1	16	4
8.	50941.0	"	1	36	1
9.	59736.0	"	1	36	1
10.	54350.8	"	1	28	1
11.	29238.8	"	1	17	1
12.	13465.0	"	1	10	1
13.	37025.0	"	1	24	1
14.	26731.0	"	1	16	1
15.	24921.0	"	1	24	1
16.	40246.0	"	1	24	1
17.	23527.0	"	1	21	1
18.	6174.0	"	3	6	1
19.	32021.0	"	2	24	1
20.	32067.0	"	2	24	1
21.	18298.0	"	2	12	1
22.	14904.0	"	1	18	3
23.	10736.0	"	1	12	3
24.	11564.0	"	1	13	3
25.	10736.0	"	1	12	3
26.	15195.0	"	1	12	3
27.	14874.0	"	1	12	3

Observación	Costo total	Grado	Meses de Beca	País
28.	14322.0	" 1	12	3
29.	10736.0	" 3	12	3
30.	10736.0	" 3	12	3
31.	14574.0	" 2	12	3
32.	21930.0	" 1	12	2
33.	862.0	" 1	18	2
34.	33561.0	" 1	24	2
35.	36314.0	" 1	24	2
36.	22434.0	" 1	18	2
37.	4140.0	" 1	18	2
38.	43528.0	" 1	18	2
39.	18120.0	" 2	12	2
40.	19345.0	" 2	10	2

Y = Costo total en dólares americanos (DA)

X_1 = Grado

1 = Doctorado

2 = Maestría

3 = Especialidad Académica.

X_2 = Tiempo de las becas (en meses)

X_3 = País

1 = E.U.A.

2 = Gran Bretaña

3 = Francia

4 = Otros.

* Inicialización del programa desde el sistema operativo MS-DOS.
C:\>REGCOM

PAQUETE DE
REGRESION LINEAL MULTIPLE

MENU OBTENCION DE DATOS

- A > NUMERO DE DATOS DE LA REGRESION (n)
- B > REGRESION CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE
- C > LEER X
- D > LEER Y
- E > LEER Y y X
- F > SIMULAR X
- G > SIMULAR Y
- H > CONTINUAR

- S > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

» ESCOGE TU OPCION : A

El paquete inicia con el menú Obtención de Datos, donde se podrá observar que las opciones A y S tienen mayor intensidad, por lo que sólo éstas se pueden escoger. Así, se escoge la opción A.

» CUANTOS DATOS SON: 40

Ahora también se podrán elegir las opciones B, C, D, y F. La opción B tiene como valor de inicio a la regresión con término independiente, por lo que así se dejará. Como el vector Y y la matriz X se encuentran en un solo archivo se escoge la opción E.

» ESCOGE TU OPCION : e

MENU DE LECTURA DE X y Y

- A > POR PANTALLA
- B > ARCHIVO DE TEXTO (SDF)

- S > SALIDA

» OPCION : b

» CUANTAS COLUMNAS CONTIENE LA MATRIZ X : 3

» INTRODUCE EL NOMBRE DEL ARCHIVO: becas.txt

» FIN DE ARCHIVO, RENGLONES LEIDOS: 40

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

PARA SALIR INTRODUCIR (0)

! Las tres columnas leídas de la matriz X corresponden respectivamente al Grado, Meses Becas y País. La variable dependiente es el costo total de la beca. Una vez que se haya tecleado el (Enter), se regresa al menú Obtención de Datos, donde las opciones G y H ya se pueden escoger. Así, se elige la opción H, que conduce al Menú Inicial.

» ESCOGE TU OPCION : h

M E N U I N C I A L	
A	> GRAFICAS
B	> SIMULAR X
C	> SIMULAR Y
D	> EDICION DE DATOS
E	> CONSTRUCCION DE VAR. DICOTOMAS
F	> TRANSFORMACIONES
G	> CAMBIO DE VARIABLE DEPENDIENTE
H	> LISTADO DE DATOS
I	> SALIDA A LA IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO
N	> NUEVA REGRESION
P	> MENU PRINCIPAL
S	> SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

» OPCION : a

! Siempre una gráfica nos puede dar una idea del comportamiento de nuestros datos, para esto escogeas la opción A:

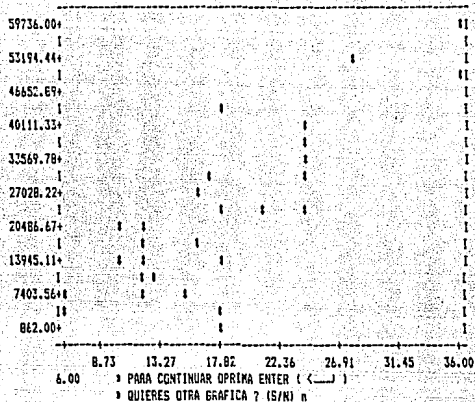
X(1) --> (1) vs. Y OBSERVADA
X(2) --> (2) vs. Y OBSERVADA
X(3) --> (3) vs. Y OBSERVADA

» CUAL GRAFICAS QUIERES ? 2

PARA SALIR INTRODUCIR (0)

! Debido a que las columnas X(1) y X(3) contiene a variables categóricas sólo se graficará a X(2).

GRAFICA DE: I(2) vs. Y OBSERVADA



Al no desear otra gráfica, se regresará al Menú Inicial donde se
 seleccionará la opción E para construir de las variables I(1) y I(3) sus
 respectivas variables dicotomas.

E > CONSTRUCCION DE VAR. DICOTOMAS

OPCION : e

QUIERES CONSTRUIR UNA(S) VARIABLE(S) DICOTOMICA(S), A PARTIR DE UNA
 VARIABLE CATEGORICA QUE NO ESTA CON VALORES CEROS Y UNOS (S/N) ? : s

DAME EL No. DE LA VARIABLE CATEGORICA A CONSTRUIR : 1

CUANTAS VARIABLES DICOTOMAS NECESITAS CONSTRUIR : 2

Iniciamos con I(1), y como ésta tiene 3 categorías entonces, el número de
 dicotomas sera 2.

AL DAME LOS INTERVALOS DE LAS CATEGORIAS
 DEBES CONSIDERAR QUE LOS LIMITES SON INCLUYENTES

DAME EL INTERVALO QUE DEFINA A LA 1a. VAR. DICOTOMA

LIMITE INFERIOR: 1

LIMITE SUPERIOR: 1

DAME EL INTERVALO QUE DEFINA A LA 2a. VAR. DICOTOMA

LIMITE INFERIOR: 2

» LIMITE SUPERIOR: 2

» LAS VARIABLES DICOTOMAS FUERON INCLUIDAS EN LAS 2 ULTIMAS
» COLUMNAS DE X, EN EL ORDEN EN QUE FUERON DEFINIDAS

» El grupo base es especialidad Académica, por lo que sólo se definirá al Doctorado y la Maestría. El valor de los límites [1,1] para el Doctorado es el valor como está definida en la variable I(1), es decir, 1 si es doctorado. De igual forma para la maestría, donde en I(1) el 2 equivale a la maestría. La nueva variable que representa al grado de Doctor es I(4), y I(5) para la Maestría.

» DESEAS CONSTRUIR MAS VAR. DICOTOMAS
» A PARTIR DE UNA VAR. CATEGORICA (S/N) ? : s
» DAME EL NO. DE LA VARIABLE CATEGORICA A CONSTRUIR : 3

» CUANTAS VARIABLES DICOTOMAS NECESITAS CONSTRUIR : 3

» Se construirán 3 variables dicotomas para I(3), debido a que ésta tiene cuatro categorías.

» AL DARME LOS INTERVALOS DE LAS CATEGORIAS
» DEBES CONSIDERAR QUE LOS LIMITES SON INCLUYENTES

» DAME EL INTERVALO QUE DEFINA A LA 1a. VAR. DICOTOMA

» LIMITE INFERIOR: 1

» LIMITE SUPERIOR: 1

» DAME EL INTERVALO QUE DEFINA A LA 2a. VAR. DICOTOMA

» LIMITE INFERIOR: 2

» LIMITE SUPERIOR: 2

» DAME EL INTERVALO QUE DEFINA A LA 3a. VAR. DICOTOMA

» LIMITE INFERIOR: 3

» LIMITE SUPERIOR: 3

» LAS VARIABLES DICOTOMAS FUERON INCLUIDAS EN LAS 3 ULTIMAS
» COLUMNAS DE X, EN EL ORDEN EN QUE FUERON DEFINIDAS

» En este caso el grupo base es Otros Países.

» Ahora la variable EUA es I(6), Gran Bretaña es I(7) y I(8) es Francia.

» DESEAS CONSTRUIR MAS VAR. DICOTOMAS
» A PARTIR DE UNA VAR. CATEGORICA (S/N) ? : n

» Al no tener más variables categoricas, se regresará al Menú Inicial, donde se pedirá el listado de los datos.

| N > LISTADO DE DATOS

» OPCION : b

	Y	X(1)	X(2)	X(3)	X(4)
1	8100.0030	1.0000	15.0000	4.0000	1.0000
2	3240.0000	1.0000	6.0000	4.0000	1.0000
3	10170.0000	2.0000	12.0000	4.0000	6.0000

4	2350.0000	1.0000	24.0000	4.0000	1.0000
5	31053.0000	1.0000	24.0000	4.0000	1.0000
6	8245.0000	2.0000	12.0000	4.0000	0.0000
7	17515.0000	1.0000	16.0000	4.0000	1.0000
8	50941.0000	1.0000	36.0000	1.0000	1.0000
9	59736.0000	1.0000	36.0000	1.0000	1.0000
10	54350.0000	1.0000	28.0000	1.0000	1.0000
11	29238.0000	1.0000	17.0000	1.0000	1.0000
12	13465.0000	1.0000	10.0000	1.0000	1.0000
13	37625.0000	1.0000	24.0000	1.0000	1.0000
14	26731.0000	1.0000	16.0000	1.0000	1.0000
15	24921.0000	1.0000	24.0000	1.0000	1.0000
16	40246.0000	1.0000	24.0000	1.0000	1.0000
17	23527.0000	1.0000	21.0000	1.0000	1.0000
18	6174.0000	3.0000	6.0000	1.0000	0.0000
19	32021.0000	2.0000	24.0000	1.0000	0.0000
20	32067.0000	2.0000	24.0000	1.0000	0.0000
21	18298.0000	2.0000	12.0000	1.0000	0.0000
22	14504.0000	1.0000	18.0000	3.0000	1.0000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

	Y	X (1)	X (2)	X (3)	X (4)
23	10736.0000	1.0000	12.0000	3.0000	1.0000
24	11564.0000	1.0000	13.0000	3.0000	1.0000
25	10736.0000	1.0000	12.0000	3.0000	1.0000
26	15135.0000	1.0000	12.0000	1.0000	1.0000
27	14874.0000	1.0000	12.0000	3.0000	1.0000
28	14322.0000	1.0000	12.0000	3.0000	1.0000
29	10736.0000	3.0000	12.0000	3.0000	0.0000
30	10736.0000	3.0000	12.0000	3.0000	0.0000
31	14874.0000	2.0000	12.0000	3.0000	0.0000
32	21930.0000	1.0000	12.0000	2.0000	1.0000
33	862.0000	1.0000	18.0000	2.0000	1.0000
34	33561.0000	1.0000	24.0000	2.0000	1.0000
35	36314.0000	1.0000	24.0000	2.0000	1.0000
36	22434.0000	1.0000	18.0000	2.0000	1.0000
37	4140.0000	1.0000	18.0000	2.0000	1.0000
38	43528.0000	1.0000	18.0000	2.0000	1.0000
39	18120.0000	2.0000	12.0000	2.0000	0.0000
40	19345.0000	2.0000	10.0000	2.0000	0.0000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

	X (5)	X (6)	X (7)	X (8)
1	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000
2	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000
3	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000
4	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000
5	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000
6	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000
7	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000
8	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
9	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
10	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
11	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
12	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
13	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000

14	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
15	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
16	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
17	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
18	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000
19	1.0000	1.0000	0.0000	0.0000
20	1.0000	1.0000	0.0000	0.0000
21	1.0000	1.0000	0.0000	0.0000
22	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

	X (5)	X (6)	X (7)	X (8)
23	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
24	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
25	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
26	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
27	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
28	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
29	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
30	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000
31	1.0000	0.0000	0.0000	1.0000
32	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
33	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
34	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
35	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
36	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
37	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
38	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000
39	1.0000	0.0000	1.0000	0.0000
40	1.0000	0.0000	1.0000	0.0000

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

‡ Como se puede observar, cuando X(1) vale 1, X(4) (variable del Doctorado)

‡ tiene el valor de 1.

‡ Cuando X(1) vale 2, X(5) (variable de la Maestría) vale 1, pero si X(1)

‡ vale 3 entonces, X(4) y X(5) tendrán el valor de 0.

‡ Lo mismo ocurre con X(2), respecto a X(7), X(8) y X(9). Ahora, con las

‡ nuevas variables se podrá correr una regresión con la opción Menú Principal

| F) MENÚ PRINCIPAL |

» OPCION : p

M E N U P R I N C I P A L	
A	> TABLA ANOVA Y ESTIMADORES
B	> SELECCION DE VARIABLES
C	> CARENCIA DE AJUSTE
D	> PRUEBAS DE HIPOTESIS
E	> INTERVALOS DE CONFIANZA
F	> PREDICION
G	> MULTICOLINEALIDAD
H	> HETEROSCEDASTICIDAD
I	> AUTOCORRELACION

```

J > ANALISIS DE RESIDUALES
K > SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES
L > LISTAR DATOS
M > GUARDAR INFORMACION EN UN ARCHIVO
N > RESULTADOS POR IMPRESORA      DESACTIVADO

O > MENU INICIAL
S > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

```

■ ESCOGE TU OPCION : b

† Al entrar al Menú Principal sólo las opciones A, B, O y S pueden ser seleccionadas. Para que las opciones de la C a la N se puedan elegir, † primero hay que correr la opción A, es decir, obtener los estimadores de † las betas y saber si el sistema tiene solución o no. † Se ha escogido la opción B para seleccionar únicamente las columnas de X † que entrarán a la regresión.

† CUANTAS DE LAS 8 COLUMNAS DE LA MATRIZ X SERAN † INCLUIDAS EN LA REGRESION ? 6

† DAME LA 1a. COLUMNA: 2
 † Variable tiempo.
 † DAME LA 2a. COLUMNA: 4
 † DAME LA 3a. COLUMNA: 5
 † Variables dicotomas de grado.
 † DAME LA 4a. COLUMNA: 6
 † DAME LA 5a. COLUMNA: 7
 † DAME LA 6a. COLUMNA: 8
 † Variables dicotomas de país

† Ahora sólo se consideran 6 variables donde:
 † X(1) es meses de beca,
 † X(2) es doctorado,
 † X(3) es maestría,
 † X(4) es E.U.A.,
 † X(5) es Gran Bretaña y
 † X(6) es Francia. Ahora se obtienen los estimadores.

| A > TABLA ANOVA Y ESTIMADORES |

‡ OPCION : a

BETA ESTIMADA

BI 01=	-10436.8597140
BI 11=	1465.5400259
BI 21=	1919.8781553
BI 31=	2893.8787010
BI 41=	8884.5797521
BI 51=	5471.7399750
BI 61=	3052.8978069

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA

TABLA ANOVA

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	VALOR-P
REGRESION	6	5699256642.000000	963209440.340000		
RESIDUALES	33	2032851174.500000	61601550.742000	15.960790	0.000000
TOTAL	39	7932107816.500000			

R Cuadrada (Coeficiente de determinacion)= 0.7437187

R Cuadrada Ajustada = 0.6971221

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

MATRIZ DE COVARIANZAS

	X (0)	X (1)	X (2)	X (3)	X (4)
X (0)	37623004.7510	-458585.8945	-20749549.9160	-24012935.2180	-7763915.8251
X (1)		49766.8399	-362986.528	2 -145275.7995	-302977.8824
X (2)			27331881.0460	24078466.4220	3597668.4016
X (3)				31771583.2820	3141053.6023
X (4)					15242560.5670

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

	X (5)	X (6)
X (0)	-8301343.9059	-14872985.4280
X (1)	-61262.5479	107865.1842
X (2)	352192.4395	3819513.3763
X (3)	712256.0629	5627237.6478
X (4)	9218672.2549	8569251.6697
X (5)	15762024.3410	8761617.9504
X (6)		16406869.5340

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

* Los valores absolutos de Y son demasiado grandes respecto a los valores de las X, para esto se puede trabajar a Y en miles de D.A. utilizando las Transformaciones del Menú Inicial.

| < > MENU INICIAL |

* ESCOGE TU OPCION : 0

- ‡ Al regresar al Menú Inicial se consideran nuevamente a las 8 columnas de X en el orden original.
- ‡ Ahora se corre Transformaciones del Menú Inicial.

| F > TRANSFORMACIONES |

» OPCION : f

CARACTERES ACEPTADOS

OPERACIONES	FUNCIONES
(+) SUMA	(S) SENO
(-) RESTA	(L) LOGARITMO
(*) MULTIPLICACION	(C) COSENO
(/) DIVISION	(^) POTENCIA
() PARENTESIS	

ESCRITURA DE VARIABLES : X(1),X(2),...,X(P) ; Y=X(0) ;

EJEMPLOS : X(1)+155 X(0)+(X(1)+5) L(X(1))

(T) PARA TERMINAR

- ‡ Cada vez que se accesa a esta opción, se sustra la ventana de ayuda anterior.

» DA LA TRANSFORMACION :
X(0)/1000

» ESTA TRANSFORMACION SE ENCUENTRA EN LA MATRIZ X EN LA COLUMNA 9

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (**↵**)
T

- ‡ Después del <enter> para continuar, se introdujo una <T> para regresar al Menú Inicial, y de éste se elige la opción G para colocar a X(9) como variable dependiente.

| G > CAMBIO DE VARIABLE DEPENDIENTE |

- » OPCION : g
- » SE DESEA CAMBIAR LA VARIABLE DEPENDIENTE ORIGINAL ? (S/N)
- » EN QUE COLUMNA DE LA MATRIZ X SE ENCUENTRA
- » LA NUEVA VARIABLE DEPENDIENTE : 9

- ‡ La variable X(9) y Y han intercambiado sus valores, es decir en Y tenemos a X(9) y en esta columna tenemos a Y. Ahora se pasa al Menú Principal otra vez.

| P > MENU PRINCIPAL |

» OPCION : p

! Nuevamente se tiene que seleccionar las variables que entran en la regresión y pedir la tabla anova y los estimadores.

} B > SELECCION DE VARIABLES }

* ESCOGE TU OPCION : b

* CUANTAS DE LAS 9 COLUMNAS DE LA MATRIZ X SERAN INCLUIDAS EN LA REGRESION ? 6

- * DAME LA 1a. COLUMNA: 2
- * DAME LA 2a. COLUMNA: 4
- * DAME LA 3a. COLUMNA: 5
- * DAME LA 4a. COLUMNA: 6
- * DAME LA 5a. COLUMNA: 7
- * DAME LA 6a. COLUMNA: 8

} A > TABLA ANOVA Y ESTIMADORES }

* ESCOGE TU OPCION : a

BETA ESTIMADA

BI 0)=	-10.4366587
BI 1)=	1.4653400
BI 2)=	1.9196762
BI 3)=	2.8926757
BI 4)=	8.5645795
BI 5)=	5.4717490
BI 6)=	3.0528979

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA

TABLA ANOVA

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	VALOR-P
REGRESION	6	5899.256642	983.209440		
RESIDUALES	33	2032.851175	61.601551	15.960790	0.000000

TOTAL 39 7932.107817

R Cuadrada (Coeficiente de determinación)= 0.7437197
 R Cuadrada Ajustada = 0.6971221

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

! Como se puede observar los nuevos estimadores son los mismos que los anteriores divididos entre 1000 y los valores de la F y Je las R's son exactamente los mismos. Comenzaremos con la prueba de carencia de ajuste.

MATRIZ DE COVARIANCIAS

	X(0)	X(1)	X(2)	X(3)	X(4)
X(0)	37.6230	-0.4586	-20.7495	-24.0129	-7.7639
X(1)		0.0468	-0.3630	-0.1453	-0.3030
X(2)			27.3319	24.0765	3.8977
X(3)				31.7716	3.1411
X(4)					15.2426
X(5)					
X(6)					

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

	X(5)	X(6)
X(0)	-8.3013	-14.8730
X(1)	-0.0613	0.1079
X(2)	0.3522	3.8195
X(3)	0.7123	5.8272
X(4)	9.2187	8.5693
X(5)	15.7620	8.7618
X(6)		18.4069

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

! C > CARENCIA DE AJUSTE

* ESCOGE TU OPCION : c

CARENCIA DE AJUSTE

TABLA ANOVA

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	VALOR-P
CARENCIA DE AJUSTE	18	653.915314	36.328684		
ERROR PURD	15	1376.934861	91.928991	0.395182	0.992813
RESIDUAL	33	2032.851175			

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<---)

! Como los datos presentan valores repetidos en los valores de las X's, la
! Prueba de Carencia de ajuste aplicada es la de Error Puro. Si no existieran
! estas repeticiones se aplicaria la Prueba Arcsiris.
! En seguida regresa al Menú Principal, donde se seleccionarán las Pruebas de
! Hipótesis.

| 0) PRUEBAS DE HIPOTESIS |

» ESCOGE TU OPCION : 0

MENU PRUEBAS DE HIPOTESIS	
A) PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES	
B) PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA	
C) CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO DE VARIABLES A LA REGRESION	
D) PRUEBA DE HIPOTESIS PARA COMBINACIONES LINEALES DE LOS ESTIMADORES	
E) RESULTADOS POR IMPRESORA	<input checked="" type="checkbox"/> DESACTIVADO
S) SALIDA	

» ESCOGE TU OPCION : a

HIPOTESIS NULA

HIPOTESIS ALTERNATIVAS

Has $\beta(i) = K$

Hi: $\beta(i) < K$,

Has $\beta(i) = K$

Hi: $\beta(i) > K$

Has $\beta(i) = K$

o Hi: $\beta(i) < K$

- » SOBRE CUAL DE LAS $\beta(i)$ ($i = 0, \dots, P$) QUIERES HACER LA PRUEBA [1]
- » DAME EL VALOR DE "K" PARA LA $\beta(i) = 0$
- » QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/M...? s
- » SOBRE CUAL DE LAS $\beta(i)$ ($i = 0, \dots, P$) QUIERES HACER LA PRUEBA [1]
- » DAME EL VALOR DE "K" PARA LA $\beta(i) = ?$
- » QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/M...? a

BETA ESTIMADA	ERRGR ESTANDARD DE BETA ESTIMADA	t-CALCULADA	VALOR-P
$\beta(1) = 1.4655400$	0.2208322	6.6364431	0.000
$\beta(1) = 1.4655400$	0.2208322	2.1081170	0.021

! En el primer caso se muestra la prueba de hipótesis individual de que $\beta(1)$
! es cero contra de que no lo es. Y en el segundo caso se compara $\beta(1)$ contra
! de donde, se observa que el Valor-P de es 0.021 .

! Al no desear otra prueba, regresará al Menú de Pruebas de Hipótesis donde se pide la prueba de hipótesis Conjunta.

! ESCOGE TU OPCION : b

PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA

F-CALCULADA	VALOR-P
15.9607904070	0.000

! PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

! Para regresar al Menú Principal se elige S y de éste se obtendrán los Intervalos de confianza.

! ESCOGE TU OPCION : s

! ESCOGE TU OPCION : e

MENU INTERVALOS DE CONFIANZA	
A > INTERVALOS DE CONFIANZA INDIVIDUALES	
B > INTERVALO DE CONFIANZA PARA LA VARIANZA	
C > RESULTADOS POR IMPRESORA	<input checked="" type="checkbox"/> DESACTIVADO
D > OPCIONES	
S > SALIDA	

! ESCOGE TU OPCION : a

! La opción "D" permite cambiar la confiabilidad, de inicio es 0.95%.

- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [0]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? S
- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [1]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? S
- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [2]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? S
- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [3]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? S
- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [4]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? S
- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [5]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? S
- > CUAL DE LAS B(i) (i= 0,...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA [6]
- > QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? N

INTERVALO DE CONFIANZA INDIVIDUAL

BETA ESTIMADA	ERROR ESTANDAR DE BETA ESTIMADA	t-CALCULADA	Int. de Confianza
$\beta(0) = -10.4368587$	6.1337594	-1.7015435	(-22.91899, 2.04528)
$\beta(1) = 1.4655400$	0.2208322	6.6364431	(1.01615, 1.91493)
$\beta(2) = 1.9198782$	5.2279902	0.3672306	(-8.71903, 12.55879)
$\beta(3) = 2.8928757$	5.6366287	0.5134059	(-8.57660, 14.36436)
$\beta(4) = 0.8845798$	3.9041722	2.2756629	(0.93963, 16.82953)
$\beta(5) = 5.4717400$	3.9701416	1.3782229	(-2.60746, 13.55094)
$\beta(6) = 3.0528978$	4.0505394	0.7537015	(-5.18991, 11.29570)

» ESCOGE TU OPCION : 5

! Una vez fuera del Menú de Intervalos, se llamará al Menú de Prediccion.

| F > PREDICCION |

» ESCOGE TU OPCION : i

MENU PREDICCION

A > PREDICCION E INTERVALO DE CONFIANZA
PARA $p = (E(Y/I_0))$

B > PREDICCION E INTERVALO DE CONFIANZA
PARA Y/I_0

C > RESULTADOS POR IMPRESORA DESACTIVADO

D > OPCIONES

S > SALIDA

» OPCION = b

! Acontinuación se calcularán algunas predicciones para un I_0 dado.
! La opción "D" permite caabiar la confiabilidad, de inicio es 0,95%.

» PREDICCION E INTERVALO DE CONFIANZA PARA Y/I_0 .

» DAME EL VECTOR I_0 A FREDECIR

! La predicción e intervalo de confianza para una maestria por doce meses
! en Francia se calcula de la siguiente manera:

$I_0(1) = 1$
 $I_0(2) = 12$
 $I_0(3) = 0$
 $I_0(4) = 1$
 $I_0(5) = 0$
 $I_0(6) = 0$
 $I_0(7) = 1$

- » EL VALOR ESTIMADO DE μ ES = 13.0964
- » EL INTERVALO DE CONFIANZA ES = (-4.6913, 30.8911)
- » PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

» OPCION = b

- » PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA Y/X_0 .

» Si se desea realizar los mismos cálculos para una maestría en Gran Bretaña por doce meses, los valores de X_0 son:

» DAME EL VECTOR X_0 A PREDICIR

Xo(1)= 1
 Xo(2)= 12
 Xo(3)= 0
 Xo(4)= 1
 Xo(5)= 1
 Xo(6)= 0
 Xo(7)= 0

- » EL VALOR ESTIMADO DE y ES = 18.9251
- » EL INTERVALO DE CONFIANZA ES = (1.3958, 36.4604)
- » PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

» OPCION = s

» Para grabar los datos como se encuentran actualmente (con la variable Y en miles, con $X(i)$ tiempo de beca y con las variables dicotomas) escogeas la opción N.

» N) GUARDAR INFORMACION EN UN ARCHIVO

» ESCOGE TU OPCION : a

MENU PARA GUARDAR INFORMACION EN ARCHIVO

- A > GUARDAR X , Y , Y ESTIMADA Y RESIDUALES ESTIMADOS
- B > GUARDAR ESTIMADORES Y MATRIZ DE COVARIANZAS
- C > GUARDAR MATRIZ DE CORRELACIONES Y (n)
- S > SALIDA

» OPCION : a

- » INTRODUCE EL NOMBRE DEL ARCHIVO: becas1.txt
- » OPERACION REALIZADA

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

| 5 > SALIDA |

» OPCION : 5

! Con la opción 's' del Menú Guardar Información se pasa al Menú Principal.
! Por último se obtendrá la matriz de correlación entrando a la opción de Multicolinealidad.

| 6 > MULTICOLINEALIDAD |

» ESCOGE TU OPCION : 9

MENU MULTICOLINEALIDAD	
A > MATRIZ DE CORRELACION	
B > REGRESION DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA CON LAS RESTANTES	
C > RESULTADOS POR IMPRESORA	<input type="checkbox"/> DESACTIVADO
S > SALIDA	

» OPCION = 1

MATRIZ DE CORRELACION

	I (0)	I (1)	I (2)	I (3)	I (4)	I (5)	I (6)
I (0)	1.00000	0.83542	0.24267	-0.10072	0.52429	0.00982	-0.37432
I (1)		1.00000	0.33591	-0.18084	0.44455	-0.01444	-0.37668
I (2)			1.00000	-0.81184	-0.01761	0.06369	-0.03233
I (3)				1.00000	0.02821	0.02953	-0.14434
I (4)					1.00000	-0.39538	-0.42366
I (5)						1.00000	-0.31109
I (6)							1.00000

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

! Como se puede observar los coeficientes de correlación de mayor interes
! son: I(0) con I(1) y I(2) con I(3).

» OPCION = 5

! Desde el Menú Principal se puede dar por concluida esta corrida.

» ESCOGE TU OPCION : 5

» PRESIONA <ENTER> PARA SALIR

» O CUALQUIER OTRA TECLA PARA RESERAR AL MENU ANTERIOR

3.3 EJEMPLO 2: Análisis del costo de operación para una compañía de aviación

El siguiente ejemplo fue obtenido de la tesis "Análisis del costo de operación para una compañía de aviación".⁽¹⁾ La variable dependiente que se analiza es el costo de operación para la compañía Aeronaves de Mexico. Este ejemplo fue elegido porque es un problema al que se le puede aplicar la mayoría de los procedimientos y opciones que ofrece este Paquete de Regresión Lineal Múltiple.

Es necesario aclarar que la mayoría de las conclusiones que se mencionan con respecto a los resultados, así como la manera de llevar cierto orden en las opciones es producto del seguimiento de la tesis. Todos los comentarios van precedidos por un asterisco.

Para entrar al Paquete de Regresión Lineal Múltiple se tecléa REGCOM desde el sistema operativo. Una vez hecho esto, aparecerá la siguiente pantalla durante algunos segundos y después el Menú de Obtención de Datos:

1) Millan Gerardo 'Análisis del costo de operación para una compañía de aviación.'

PAQUETE DE
REGRESION LINEAL MULTIPLE

MENU OBTENCION DE DATOS

- A > NUMERO DE DATOS DE LA REGRESION (n)
- B > REGRESION CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE
- C > LEER X
- D > LEER Y
- E > LEER Y y I
- F > SIMULAR X
- G > SIMULAR Y
- H > CONTINUAR

- S > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

» ESCOGE TU OPCION : a

» CUANTOS DATOS SON: 32

» A continuación se escoge la opción E, que es la de leer el vector Y junto con la matriz X.

MENU DE LECTURA DE X y Y

- A > POR PANTALLA
- B > ARCHIVO DE TEXTO (SDF)

- S > SALIDA

» OPCION : b

» CUANTAS COLUMNAS CONTIENE LA MATRIZ X : 9

» INTRODUCE EL NOMBRE DEL ARCHIVO: ejemplo2.txt

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<_>)

» En este menú se elige la lectura de X y Y de un archivo de texto llamado ejemplo2.txt.

- ! Cuando se dan los datos por pantalla, se tiene la opción mediante un procedimiento del Menú Principal de guardarlos en un archivo.
- ! Una vez leídos los datos, se regresará al Menú Obtención de Datos, en el cual se selecciona la opción H con la cual se pasa al Menú Inicial:

| H > CONTINUAR |

! ESCOGE TU OPCION : h

```

  M E N U   I N C I A L

  A > GRAFICAS
  B > SIMULAR X
  C > SIMULAR Y
  D > EDICION DE DATOS
  E > CONSTRUCCION DE VAR. DICOTOMAS
  F > TRANSFORMACIONES
  G > CAMBIO DE VARIABLE DEPENDIENTE
  H > LISTADO DE DATOS
  I > SALIDA A LA IMPRESORA  DESACTIVADO

  N > NUEVA REGRESION
  P > MENU PRINCIPAL
  S > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)
  
```

! OPCION : h

- ! Mediante este Menú se pide un listado de datos, el cual se presenta en cuatro pantallas. Esto permite verificar la exactitud de los datos.

	Y	X(1)	X(2)	X(3)	X(4)
1	207.5100	77.2500	13.0000	63.0000	745.0000
2	217.3800	77.5000	13.0000	72.0000	745.0000
3	270.7100	77.8300	7.0000	80.0000	886.0000
4	272.3700	78.1700	12.0000	50.0000	822.0000
5	280.3600	78.8300	12.0000	71.0000	886.0000
6	284.8800	79.2000	12.0000	63.0000	885.0000
7	288.4800	79.6300	9.0000	48.0000	821.0000
8	289.6600	79.9500	15.0000	76.0000	520.0000
9	317.2100	80.2300	14.0000	59.0000	457.0000
10	345.3900	80.5400	13.0000	51.0000	514.0000
11	350.6300	80.5800	12.0000	64.0000	560.0000
12	394.3600	80.9200	13.0000	65.0000	850.0000
13	402.5900	81.0300	13.0000	47.0000	790.0000
14	412.1800	81.2100	15.0000	62.0000	520.0000
15	423.3200	81.3400	11.0000	67.0000	778.0000
16	443.2200	81.5900	10.0000	85.0000	1065.0000
17	452.0500	81.6000	10.0000	73.0000	1065.0000
18	457.1200	81.6700	15.0000	55.0000	822.0000

19	460.0500	81.7200	14.0000	46.0000	687.0000
20	473.6400	81.7900	19.0000	44.0000	538.0000
21	490.8800	81.9700	16.0000	59.0000	1050.0000
22	495.5800	82.0300	17.0000	52.0000	1059.0000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

Y	X (1)	X (2)	X (3)	X (4)	
23	567.7900	82.3200	11.0000	70.0000	913.0000
24	608.8000	82.4000	19.0000	58.0000	821.0000
25	621.4500	82.4700	16.0000	59.0000	786.0000
26	642.2300	82.3200	11.0000	78.0000	1065.0000
27	652.3200	82.4300	11.0000	67.0000	1045.0000
28	665.9900	82.6300	22.0000	57.0000	82E.0000
29	690.1900	83.0000	12.0000	71.0000	792.0000
30	697.1400	83.2500	20.0000	57.0000	1130.0000
31	712.2700	83.5300	18.0000	66.0000	845.0000
32	881.2400	83.7000	15.0000	67.0000	1090.0000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

	X (5)	X (6)	X (7)	X (8)	X (9)
1	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	8.0200
2	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000	8.1200
3	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000	11.3500
4	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	11.4500
5	1.0000	0.0000	0.0000	1.0000	11.4500
6	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000	11.7800
7	0.0000	0.0000	1.0000	0.0000	12.4100
8	1.0000	0.0000	1.0000	0.0000	12.4200
9	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	12.8100
10	0.0000	1.0000	1.0000	0.0000	12.7300
11	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	13.3000
12	0.0000	0.0000	0.0000	1.0000	13.1600
13	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000	13.6000
14	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	14.2000
15	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	15.3000
16	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	15.3400
17	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	15.4200
18	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000	17.5000
19	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000	16.4400
20	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	18.1900
21	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	18.2800
22	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	19.7000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

	X (5)	X (6)	X (7)	X (8)	X (9)
23	0.0000	0.0000	1.0000	1.0000	19.1500
24	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000	20.1800
25	0.0000	0.0000	0.0000	0.0000	20.3000
26	1.0000	1.0000	0.0000	0.0000	21.1200
27	0.0000	1.0000	0.0000	0.0000	21.4200
28	1.0000	1.0000	0.0000	0.0000	21.2000
29	1.0000	1.0000	0.0000	1.0000	21.3000
30	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000	21.4000
31	1.0000	1.0000	0.0000	0.0000	21.7000
32	1.0000	0.0000	0.0000	0.0000	21.9000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

! Donde:

- ! Y = Costo de Operación (Por 10 pesos).
- ! X1 = Fecha de evaluación (años).
- ! X2 = Seguro y renta de aviones (Por miles de dólares).
- ! X3 = Sobrecargos y pilotos (sueldos en diez miles de pesos).
- ! X4 = Mantenimientos (materiales) (en dólares).
- ! X5 = Apertura de nuevas rutas (dicotómica si=1, no=0).
- ! X6 = Gas subsidiado (dicotómica si=1, no=0).
- ! X7 = Compra de nuevas naves (dicotómica si=1, no=0).
- ! X8 = Renta de al menos un avión (dicotómica si=1, no=0).
- ! X9 = Salario variable (en miles de pesos).

! Regresando al Menú Inicial, se piden las gráficas de las variables independientes vs. Y, con el fin de dar una idea de las tendencias y de alguna manera observar la correlación que se da entre cada una de las variables independientes y la variable respuesta. Las variables X5, X6, X7 y X8 no se grafican por ser categóricas.

! Al tomar la opción A se presentan las siguientes opciones:

| A > GRAFICAS |

! ESCOGE TU OPCION : 1

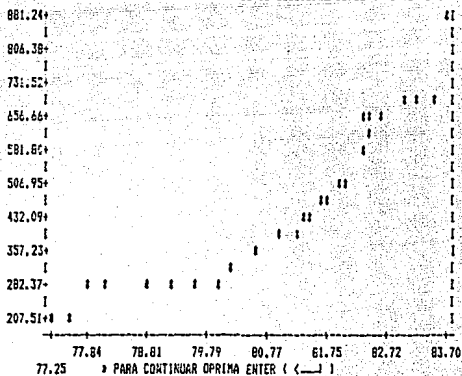
! CUAL GRAFICAS QUIERES ?

- I(1) --> [1] vs. Y OBSERVADA
- I(2) --> [2] vs. Y OBSERVADA
- I(3) --> [3] vs. Y OBSERVADA
- I(4) --> [4] vs. Y OBSERVADA
- I(5) --> [5] vs. Y OBSERVADA
- I(6) --> [6] vs. Y OBSERVADA
- I(7) --> [7] vs. Y OBSERVADA
- I(8) --> [8] vs. Y OBSERVADA
- I(9) --> [9] vs. Y OBSERVADA

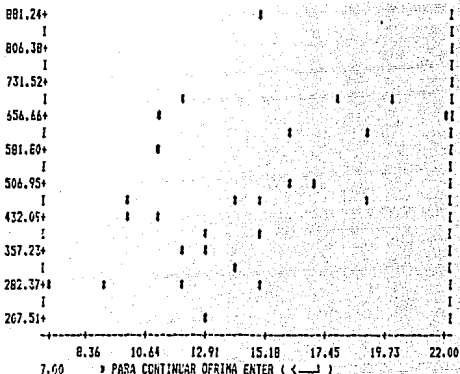
PARA SALIR INTRODUCIR [0]

! Desde este menú se grafica cada una de las variables independientes versus la variable respuesta:

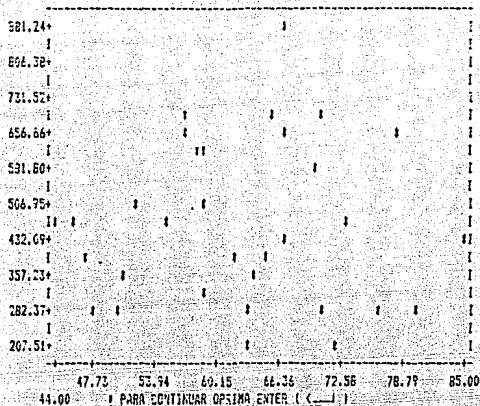
GRAFICA DE: X(1) vs. Y OBSERVADA



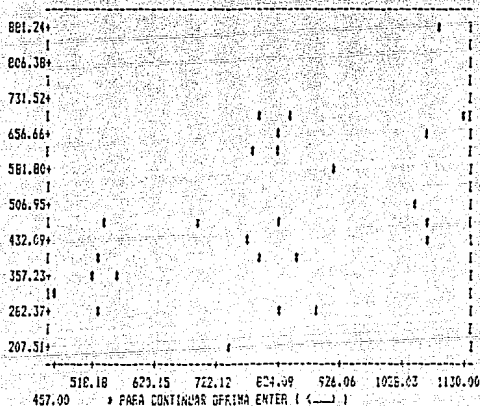
GRAFICA DE: X(2) vs. Y OBSERVADA



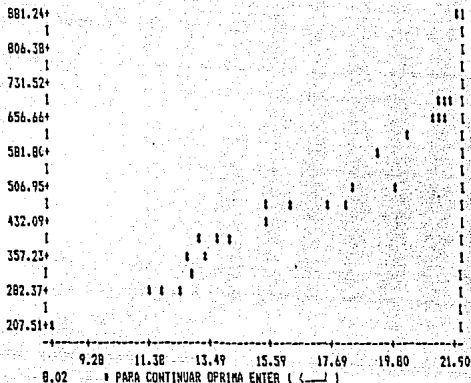
GRAFICA DE: X(1) vs. Y OBSERVADA



GRAFICA DE: X(4) vs. Y OBSERVADA



GRAFICA DE: X(9) vs. Y OBSERVADA



Al salir del procedimiento de gráficas se regresa al menú inicial, desde el cual se elige la opción 'P'.

P > MENU PRINCIPAL

OPCION : p

El Menú Principal aparecera inmediatamente.

M E N U P R I N C I P A L	
A >	TABLA ANOVA Y ESTIMADORES
B >	SELECCION DE VARIABLES INDEPENDIENTES
C >	CARENCIA DE AJUSTE
D >	FRUEBAS DE HIPOTESIS
E >	INTERVALOS DE CONFIANZA
F >	PREDICCION
G >	MULTICOLINEALIDAD
H >	HETEROSCEDASTICIDAD
I >	AUTOCORRELACION
J >	ANALISIS DE RESIDUALES
K >	SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES
L >	LISTAR DATOS
M >	GUARDAR INFORMACION EN UN ARCHIVO
N >	RESULTADOS FOR IMPRESORA <input type="checkbox"/> DESACTIVADO

```

0 > MENU INICIAL
5 > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

```

» ESCOGE TU OPCION : a

! Desde este menú se selecciona A, con
! lo cual se calculará la regresión con las nueve variables
! independientes y la variable Y leídas del archivo 'ejemplo2.txt'.

BETA ESTIMADA

```

BE 01= -2549.0058910
BE 11= 31.6413962
BE 21= -0.9924096
BE 31= 0.4984224
BE 41= 0.0573195
BE 51= 39.5108514
BE 61= 14.9907920
BE 71= -24.9862828
BE 81= 0.2122514
BE 91= 27.8603610

```

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (—)

TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA

TABLA ANOVA

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	VALOR-P
REGRESION	9	841601.750910	93511.305656		
RESIDUALES	22	55567.526001	2526.705727	37.009179	0.000060
TOTAL	31	897169.276910			

R Cuadrada (Coeficiente de determinacion)= 0.9386426
R Cuadrada Ajustada = 0.9126964

MATRIZ DE COVARIANZAS DE LAS BETAS

	X(0)	X(1)	X(2)	X(3)	X(4)
X(0)	1471514.3839	-19562.2822	-63.5467	65.3538	-20.3879
X(1)		262.9325	-5.8308	-2.6137	0.2345
X(2)			24.2942	3.5663	0.1139
X(3)				1.6068	-0.0053
X(4)					0.0044
X(5)					
X(6)					
X(7)					
X(8)					
X(9)					

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

	X(5)	X(6)	X(7)	X(8)	X(9)
X(0)	-5099.2501	-72.6764	3198.3100	-4421.8569	8148.1466
X(1)	95.3263	-11.8206	-60.1078	56.9960	-108.0906
X(2)	-75.5818	44.7228	43.6850	23.5606	-6.8686
X(3)	-18.4841	8.2339	6.4478	-4.5938	0.3552
X(4)	-0.1628	0.4250	0.5127	0.0311	-0.2275
X(5)	703.9946	-184.6069	-136.7287	-27.5731	-29.5563
X(6)		595.4507	64.9566	33.4288	-34.3232
X(7)			873.2731	-23.7561	10.8675
X(8)				650.5217	-23.7450
X(9)					58.0573

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

De la tabla ANOVA se observa que la F calculada igual a 37.009, es mayor que una $F(10,05,9,22)$ por lo que se rechaza la hipótesis de que $\beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_9 = 0$. También se observa un coeficiente de determinación de aproximadamente 94%.
Ahora se elige la opción de análisis de residuales.

| J) ANALISIS DE RESIDUALES |

» ESCOGE TU OPCION : J

MENU ANALISIS DE RESIDUALES

- A) GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE PROBABILIDAD NORMAL
- B) GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. Y ESTIMADA
- C) GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. TIEMPO DE ORDEN
- D) GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. CADA REGRESOR
- E) GRAFICACION ENTRE REGRESORES
- F) GRAFICACION PARCIAL DE RESIDUALES
- G) OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK)
- H) VECTOR DE RESIDUALES
- I) VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS

```

J > VECTOR DE Y ESTIMADA
K > RESULTADOS POR IMPRESORA
O > OPCIONES
S > SALIDA

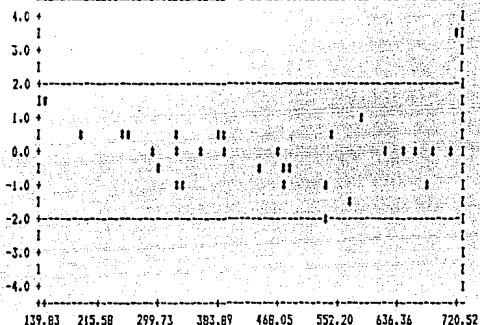
```

DESACTIVADO

» OPCION = b

! Pasamos a la opción b.

GRAFICA DE: Y ESTIMADA vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CGN BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

! En ella se observa cierta no linealidad, que podría llevar a una transformación
 ! de Y. Se seleccionará del Menú de Análisis de Residuales la opción de Graficación
 ! de Residuales Estudentizados contra cada regresor, para X(1), X(2), X(3), X(4) y X(9):

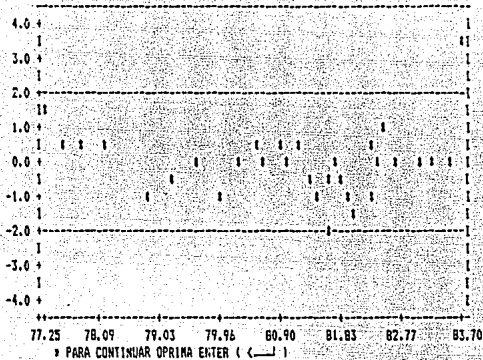
```

D > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
    vs. CADA REGRESOR

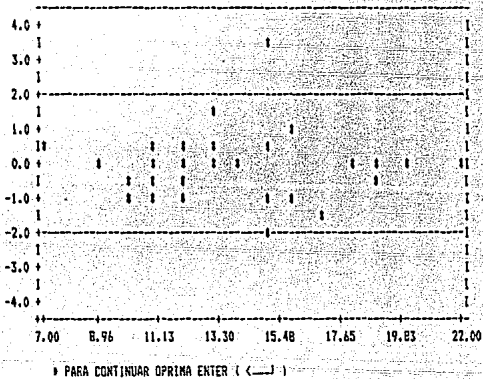
```

» OPCION = d

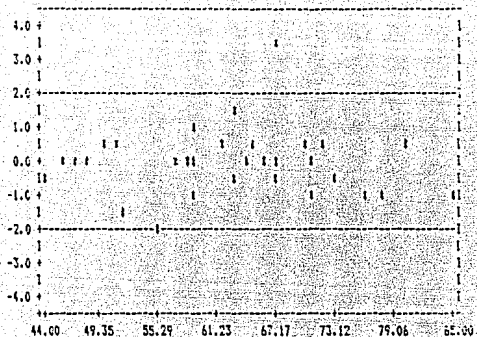
GRAFICA DE: X(1) vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.001



GRAFICA DE: X(2) vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.002

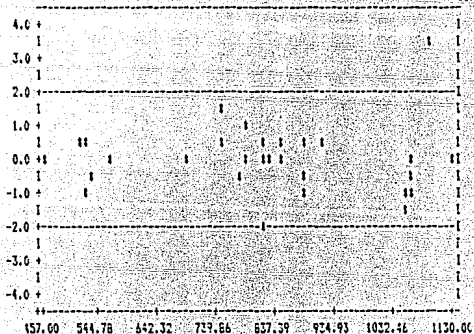


GRAFICA DE: X(13) vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



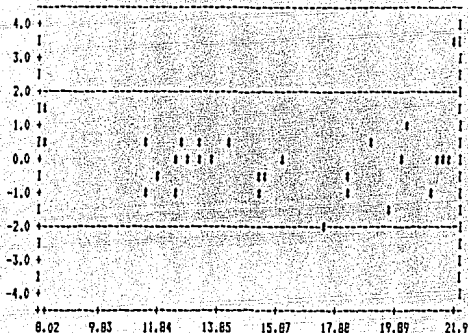
PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

GRAFICA DE: X(14) vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

GRAFICA DE: X(19) vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



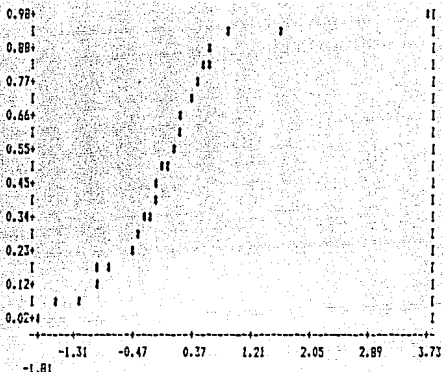
» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

- # En todas esta gráficas es importante observar el punto que pertenece a la observacion numero 32, ya que es un punto que guarda una mayor distancia en relación con los restantes, por lo que podríamos tener un punto discrepante.
- # Otra característica del modelo que se estudia es la verificación de la normalidad de los errores, con la gráfica de los Residuales Estudentizados en Papel de Probabilidad Normal, otra de las opciones del Menú de Residuales :

| A > GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE
 | PROBABILIDAD NORMAL |

» OPCION : a

GRAFICA EN PAPEL NORMAL



» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

- ! Gráfica que muestra la "no-normalidad" (en la normalidad se espera que los puntos caigan aproximadamente sobre una línea recta).
- ! El problema de la "no-normalidad" podría solucionarse con una transformación de la variable dependiente.
- ! Continuando con el análisis, se elige de este mismo menú la opción 6.

! 6 > OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK) !

» OPCION : g

RESIDUAL	R. ESTUDENTIZADO	Di-CALCULADO
67.67550	-1.81273	0.14819
23.35246	-1.59663	0.15060
13.67655	-1.24346	0.12036
26.08786	-0.99431	0.04619
-40.66388	-0.96699	0.05075
-11.89689	-0.98044	0.02511
-2.89131	-0.77564	0.07311
-42.88742	-0.48008	0.02879
-6.92229	-0.35312	0.00473
23.00035	-0.36105	0.01088
-6.15979	-0.27281	0.00202
13.67167	-0.20770	0.00281
6.94403	-0.16228	0.00164
20.57546	-0.15556	0.00071
-18.22130	-0.13669	0.00037

-30.71303	-0.08293	0.00047
-20.89493	0.04552	0.00016
-77.23745	0.09495	0.00039
-9.04835	0.12167	0.00054
-15.04671	0.17249	0.00150
-45.36972	0.18671	0.00083

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

RESIDUAL	R. ESTUDENTIZADO	Di-CALCULADO
-70.53955	0.23769	0.00185
22.76838	0.34254	0.01361
-7.39025	0.35481	0.00305
38.34299	0.46031	0.00555
-39.80214	0.57510	0.02035
4.94269	0.60548	0.02163
7.28828	0.61853	0.02798
2.44417	0.64758	0.03903
9.94404	0.85373	0.03593
4.23097	1.57635	0.07715
160.72174	1.72609	0.55222

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

! Se nota que el residual de la observación 22 es alto en comparación con los demás, por lo que se piensa que esta observación es discrepante.

! De el Menú de Análisis de Residuales se regresa al Menú Principal donde, para continuar con el análisis de el modelo y de los datos, se elige la opción 'Selección de los Mejores Subconjuntos de Variables'.

! 5 > SALIDA]

» OPCION : 5

! K > SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES!

» ESCOGE TU OPCION : k

! Que presenta las siguientes dos pantallas :

SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES

MEJOR SUBCONJUNTO CON 1 VARIABLES

VARIABLES : 9

SCRES= 78275.5567 Cp_MALLONS= 2.7793

MEJOR SUBCONJUNTO CON 2 VARIABLES

VARIABLES : 9, 5

SCRES= 70915.6566 Cp_MALLONS= 2.0664

MEJOR SUBCONJUNTO CON 3 VARIABLES
VARIABLES : 9, 1, 5
SCRES= 64524.2217 Cp_MALLOWS= 1.5369

MEJOR SUBCONJUNTO CON 4 VARIABLES
VARIABLES : 9, 1, 5, 4
SCRES= 59614.0718 Cp_MALLOWS= 1.5936

MEJOR SUBCONJUNTO CON 5 VARIABLES
VARIABLES : 9, 1, 5, 4, 7
SCRES= 58050.8486 Cp_MALLOWS= 2.5749

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<)

SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES

MEJOR SUBCONJUNTO CON 6 VARIABLES
VARIABLES : 9, 1, 5, 4, 7, 6
SCRES= 56615.3675 Cp_MALLOWS= 4.4857

MEJOR SUBCONJUNTO CON 7 VARIABLES
VARIABLES : 9, 1, 5, 4, 7, 6, 8
SCRES= 55587.7010 Cp_MALLOWS= 6.0061

MEJOR SUBCONJUNTO CON 8 VARIABLES
VARIABLES : 9, 1, 5, 4, 7, 6, 3, 2
SCRES= 55587.7007 Cp_MALLOWS= 8.3061

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<)

! Con los datos que ofrece esta opción se seleccionarán un
! conjunto de variables que parezca más adecuado, con el que se
! continuará el análisis. Ya que el sistema selecciona al
! mejor subconjunto con una variable, al mejor subconjunto con
! dos variables, etcetera. Se tiene ocho subconjuntos entre los
! cuales elegir. Para esta selección se utiliza el estadístico
! Cp-Mallows que está calculado en cada subconjunto. El
! criterio sugerido involucra identificar el subconjunto de
! variables explicativas con Cp mínimo y a la vez Cp próximo a p.
! Bajo este criterio elegimos al subconjunto formado por las
! variables I(6), I(1), I(5) y I(5).
! Para calcular la regresión del modelo con estas variables,
! del Menu principal tomamos la opción: Selección de Variables.

| B > SELECCION DE VARIABLES INDEPENDIENTES |

* ESCOGE TU OPCION : b

- » CUANTAS DE LAS 9 COLUMNAS DE LA MATRIZ X SERAN INCLUIDAS EN LA REGRESION ? 3

- » DAME LA 1a. COLUMNA: 1
- » DAME LA 2a. COLUMNA: 5
- » DAME LA 3a. COLUMNA: 9

» Se elige la opción "A" para que el sistema calcule las betas estimadas para este nuevo modelo.

| A > TABLA ANOVA Y ESTIMADORES |

» ESCOGE TU OPCION : a

BETA ESTIMADA

BC 01=	-1944.7163709
BC 11=	24.1060032
BC 21=	40.5086151
BC 31=	27.3471772

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA

TABLA ANOVA

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	VALOR-P
REGRESION	3	832665.055010	277555.018340		
RESIDUALES	28	64524.221901	2304.436496	120.443770	0.000000
TOTAL	31	897189.276910			

R Cuadrada (Coeficiente de determinacion)= 0.9280818
 R Cuadrada Ajustada = 0.9203763

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

MATRIZ DE COVARIANZAS DE LAS BETAS

	X(0)	X(1)	X(2)	X(3)
X(0)	1172942.5096	-15668.6477	-4073.0430	6178.3399
X(1)		209.5158	55.8664	-83.5557
X(2)			378.5336	-36.7417
X(3)				38.0260

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

! En este modelo, como el anterior, se rechaza la hipótesis de
! que $\beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = \dots = 0$. El coeficiente de determinación es de
! 0.928, muy cercano al que se tenía en el modelo anterior.
! Con la opción LISTAR DATOS, obtenemos las observaciones
! únicamente de las variables X(1), X(5) y X(9) que participan
! en este modelo.

| L > LISTAR DATOS

* ESCOBE TU OPCIÓN : 1

	Y	X(1)	X(2)	X(3)
1	207.5100	77.2500	0.0000	5.0200
2	217.3800	77.5000	1.0000	8.1200
3	270.7100	77.8300	0.0000	11.3500
4	272.3700	78.1700	0.0000	11.4500
5	280.3600	78.8300	1.0000	11.4500
6	284.8800	79.2000	0.0000	11.7800
7	288.4800	79.6300	0.0000	12.4100
8	289.6600	79.9500	1.0000	12.4200
9	317.2100	80.2300	0.0000	12.8100
10	345.3900	80.5400	0.0000	12.7300
11	350.6300	80.5800	0.0000	13.3000
12	394.3600	80.9200	0.0000	13.1600
13	402.5900	81.0000	0.0000	13.6000
14	412.1800	81.2100	0.0000	14.2000
15	423.3200	81.3400	0.0000	15.3000
16	443.2200	81.5000	0.0000	15.3400
17	452.0500	81.6000	0.0000	15.4200
18	457.1200	81.6700	1.0000	17.5000
19	460.0500	81.7200	0.0000	16.1400
20	473.6400	81.7900	0.0000	18.1900
21	490.8800	81.9700	0.0000	18.2800
22	495.5800	82.0300	0.0000	19.7000

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<—)

	Y	X(1)	X(2)	X(3)
23	567.7900	82.3200	0.0000	19.1500
24	608.8000	82.4000	1.0000	20.1800
25	621.4500	82.4700	0.0000	20.3000
26	642.2300	82.7200	1.0000	21.1200
27	652.3200	82.4300	0.0000	21.4200
28	665.9900	82.6300	1.0000	21.2000
29	690.1900	83.0000	1.0000	21.3000
30	697.1400	83.2500	1.0000	21.4000

31	712.2700	63.5300	1.0000	21.7000
32	831.2400	87.7000	1.0000	21.7000

PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

- # Hay que tomar en cuenta que la nueva X(1) corresponde a la anterior X(1), la nueva X(2) corresponde a la anterior X(3) y X(3) corresponde a la anterior X(4).
- # Se selecciona la opción: Análisis de Residuales.

MENU ANALISIS DE RESIDUALES

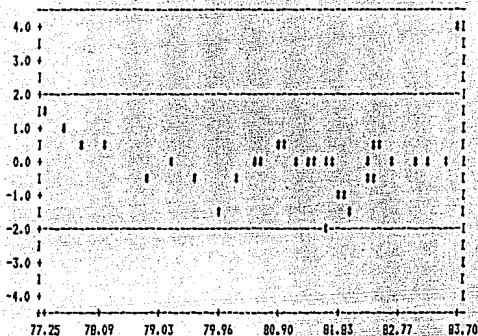
- A > GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE PROBABILIDAD NORMAL
- B > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. Y ESTIMADA
- C > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. TIEMPO DE ORDEN
- D > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. CADA REGRESOR
- E > GRAFICACION ENTRE REGRESORES
- F > GRAFICACION PARCIAL DE RESIDUALES
- G > OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK)
- H > VECTOR DE RESIDUALES
- I > VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
- J > VECTOR DE Y ESTIMADA
- K > RESULTADOS POR IMPRESORA DESACTIVADO

- O > OPCIONES
- S > SALIDA

OPCION = d

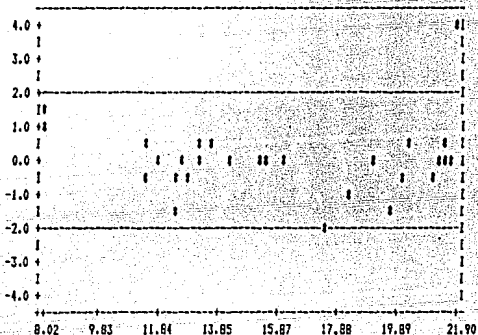
- # En el Menú de Análisis de Residuales se eligió la opción 'D'
- # Graficación de Residuales Estudentizados vs. cada Regresor' y
- # se graficarán los residuales estudentizados contra X(1) y X(3).

GRAFICA DE: $X(1)$ vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (\rightarrow)

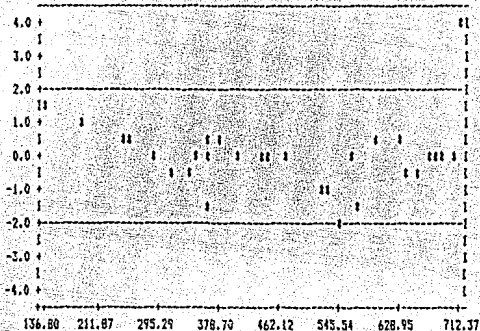
GRAFICA DE: $X(3)$ vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (\rightarrow)

! Tambien se graficará los Residuales Estudentizados contra la
 ! Y estimada.

GRAFICA DE: Y ESTIMADA vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
 CON BANDA DE CONFIANZA DEL 95.00%



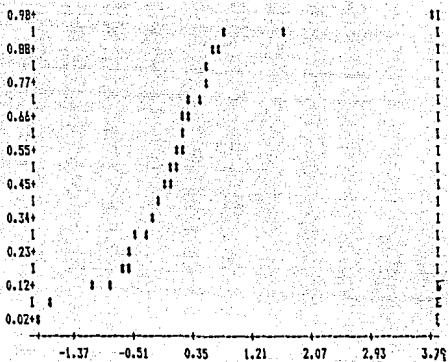
» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<)

- » Comparando estas gráficas con las gráficas que se obtuvieron
- » cuando el modelo contaba con las nueve variables se nota que
- » tienen una gran semejanza, por lo que también se pueden inferir
- » las mismas observaciones hechas anteriormente.
- » Para este modelo volvemos a probar la 'normalidad' al generar la
- » gráfica en papel de probabilidad normal.

» A » GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE
 PROBABILIDAD NORMAL

» OPCION = 1

GRAFICA EN PAPEL NORMAL



-1.88
 » PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (< _)

- ! Comparando esta gráfica con la anterior se observa una ligera mejora en ...
- ! la normalidad del modelo, ya que los puntos se aproximan más a una
- ! recta.
- ! Por último, haciendo una comparación entre los dos modelos presentados en
- ! este ejemplo, podemos decir que a pesar de que en muchos conceptos son
- ! parecidos, como el comportamiento de sus residuos, los coeficientes de
- ! determinación, las gráficas de probabilidad normal, el punto discrepante
- ! que en ambos modelos se muestra, etcetera. Hay también diferencias
- ! relevantes como la simplificación de uno respecto al otro en el manejo
- ! de variables.

3.4 EJEMPLO 3: Simulación de la variable dependiente

En el siguiente ejemplo se simula la variable dependiente conociendo la estimación de los valores de las betas la varianza y el valor de la variable explicativa.¹⁾

Y es igual al consumo familiar semanal.

X es igual al ingreso familiar por semana.

Cuadro 3.2

Observación	Y	X
1.	70	80
2.	65	100
3.	90	120
4.	95	140
5.	110	160
6.	115	180
7.	120	200
8.	140	220
9.	155	240
10.	150	260

Con estas observaciones se obtuvieron las siguientes estimaciones para las betas y la varianza:

$$\beta_0 = 24.454$$

$$\beta_1 = 0.509$$

y

$$\sigma^2 = 42.15$$

1) Los valores fueron tomados de libro de Damodar Gujarati, 'Econometria Basica' p. 43

PAQUETE DE
REGRESION LINEAL MULTIPLE

MENU OBTENCION DE DATOS

- A > NUMERO DE DATOS DE LA REGRESION (n)
- B > REGRESION CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE
- C > LEER X
- D > LEER Y
- E > LEER Y y X
- F > SIMULAR X
- G > SIMULAR Y
- H > CONTINUAR

- S > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

» ESCOGE TU OPCION :a

‡ Como primer paso se proporciona el número de casos.

» CUANTOS DATOS SON: 10

‡ Sólo se leerá la variables X, y la variable dependiente se simulará.

» ESCOGE TU OPCION :c

MENU DE LECTURA DE X

- A > POR PANTALLA
- B > ARCHIVO DE TEXTO (5DF)

- S > SALIDA

» OPCION :a

» CUANTAS COLUMNAS SERAN LEIDAS : 1

PARA SALIR INTRODUCIR (Q)

‡ Como los datos son pocos se introducirán por pantalla.

» TIENES QUE DARNME LA MATRIX X POR RENGLONES EN FORMATO LIBRE

- ▀ CON 1 COMPONENTES
- ▀ "NG" INCLUYAS LA COLUMNA DE UNOS PARA EL TERMINO INDEPENDIENTE

▀ RENGLON 1 :

80

▀ RENGLON 2 :

100

▀ RENGLON 3 :

120

▀ RENGLON 4 :

140

▀ RENGLON 5 :

160

▀ RENGLON 6 :

180

▀ RENGLON 7 :

200

▀ RENGLON 8 :

220

▀ RENGLON 9 :

240

▀ RENGLON 10 :

260

▀ PARA CONTINUAR OFRIMA ENTER (—)

▀ Una vez que se tiene a X , se procede a simular el valor de Y .

▀ Para esto, se pide los valores para las betas y la σ^2 que son tomados del resultado del libro, página 4b (ver referencial).

▀ Es decir, teniendo a las β 's, a las X 's y las ϵ 's se resuelve la siguiente ecuación: $Y = \beta X + \epsilon$.

▀ La σ^2 se pide para calcular los valores simulados como Normal de ϵ .

{ 6 > SIMULAR Y }

▀ ESCOGE TU OPCION : h

SIMULACION DE Y (DISTRIBUCION NORMAL)

A > Y DISTRIBUIDA N($X\beta$, $\sigma^2 I$)

B > Y DISTRIBUIDA N($X\beta$, V)

S > SALIDA

▀ OPCION : z

▀ DAME EL VALOR DE $\sigma^2 = 42$

▀ QUIERES LISTAR LOS ERRORES SIMULADOS ...? (S/N) n

▀ DAME EL VECTOR β DE 2 COMPONENTES

$\beta(0) = 24$
 $\beta(1) = 0.5$

† Estos son los valores a priori de β^2 y de las betas.

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<_>)

‡ Obtenidos los valores de la variable dependiente se pasa al Menú Inicial.

| H > CONTINUAR |

» ESCOGE TU OPCION : h

```

      M E N U   I N C I A L

A > GRAFICAS
B > SIMULAR X
C > SIMULAR Y
D > EDICION DE DATOS
E > CONSTRUCCION DE VAR. DICOTOMAS
F > TRANSFORMACIONES
G > CAMBIO DE VARIABLE DEPENDIENTE
H > LISTADO DE DATOS
I > SALIDA A LA IMPRESORA      [DESACTIVADO]

N > NUEVA REGRESION
P > MENU PRINCIPAL
S > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

```

» OPCION : h

	Y	X (j)
1	56.0189	80.0000
2	78.1378	100.0000
3	77.7548	120.0000
4	95.9703	140.0000
5	104.3806	160.0000
6	100.2167	180.0000
7	127.9068	200.0000
8	144.0970	220.0000
9	138.3944	240.0000
10	153.5652	260.0000

» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<_>)

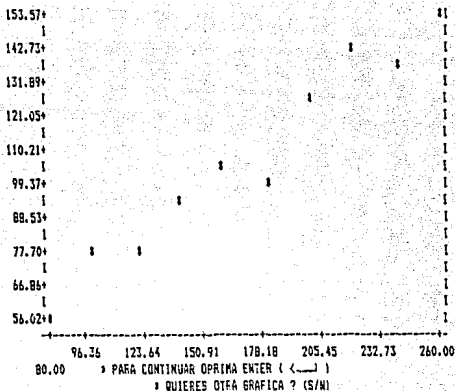
‡ Como se podrá observar, el rango de los valores simulados de Y es
‡ ligeramente más grande.

‡ Ahora se mostrará la gráfica de Y contra la variable dependiente.

| A > GRAFICAS |

» OPCION : a

GRAFICA DE X(1) vs Y OBSERVADA



» Se pasará al Menú Principal para calcular las nuevas betas estimadas.

| P > MENU PRINCIPAL |

» OPCION : p

M E N U P R I N C I P A L

- A > TABLA ANOVA Y ESTIMADORES
- B > SELECCION DE VARIABLES
- C > CARENCIA DE AJUSTE
- D > PRUEBAS DE HIPOTESIS
- E > INTERVALOS DE CONFIANZA
- F > PREDICCION
- G > MULTICOLINEALIDAD
- H > HETEROSCEDASTICIDAD
- I > AUTOCORRELACION
- J > ANALISIS DE RESIDUALES
- K > SELECCION DE SUBGRUPOS DE VARIABLES
- L > LISTAR DATOS
- M > GUARDAR INFORMACION EN UN ARCHIVO
- N > RESULTADOS POR IMPRESORA DESACTIVADO

0 > MENU INICIAL
 5 > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

* ESCOGE TU OPCION : a

BETA ESTIMADA

BI 01= 18.8200422
 BI 11= 0.5221425

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<_>)

* Esta beta es menor en un 20 por ciento que el valor a priori, mientras
 * que beta uno es muy cercana a la beta cero original.

TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA

TABLA ANOVA

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	VALOR-P
REGRESION	1	8996.881906	8996.881906		
RESIDUALES	8	428.091779	53.511472	168.129964	0.000005
TOTAL	9	9424.973685			

R Cuadrada (Coeficiente de determinación)= 0.9545790
 R Cuadrada Ajustada = 0.9489014

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<_>)

MATRIZ DE COVARIANZAS DE LAS BETAS

$\begin{matrix} & X(0) & X(1) \\ X(0) & 52.2142 & -0.2757 \\ X(1) & & 0.0016 \end{matrix}$

* PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER (<_>)

* Se analizará por medio de la gráfica en Papel normal la Normalidad del
 * modelo.

{ J > ANALISIS DE RESIDUALES }

» ESCOBE TU OPCION : j

```

      MENU ANALISIS DE RESIDUALES

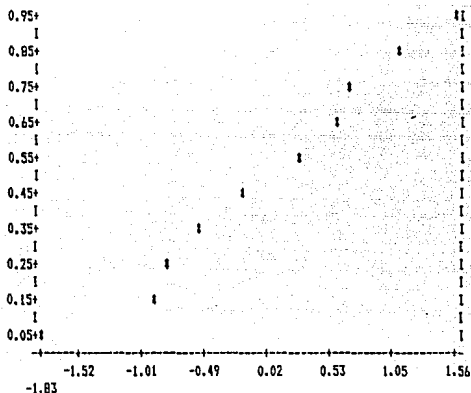
A > GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE
    PROBABILIDAD NORMAL
B > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
    vs. Y ESTIMADA
C > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
    vs. TIEMPO DE ORDEN
D > GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
    vs. CADA REGRESOR
E > GRAFICACION ENTRE REGRESORES
F > GRAFICACION PARCIAL DE RESIDUALES
G > OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK)
H > RESULTADOS PGR IMPRESORA      DESACTIVADO

D > OPCIONES
S > SALIDA

```

» OPCION = a

GRAFICA EN PAPEL NORMAL



» PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER ()

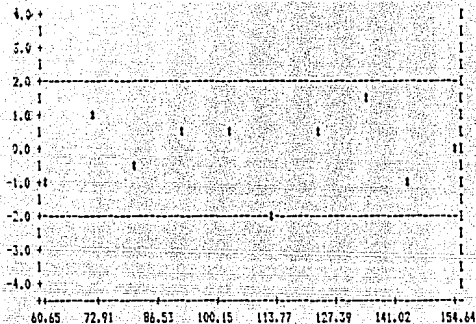
» Como se puede observar todos los puntos (con excepción del primero) se

! ajustados a una línea recta.

| B > EFICACIA DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
vs. Y ESTIMADA

* OPCION = b

GRAFICA DE: Y ESTIMADA vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
CONFIANZA DE CONFIANZA DEL 95.00%



! Esta última gráfica no muestra indicios de algún patrón sistemático.

| S > SALIDA

* OPCION = s

| E > SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

* ESCOGE TU OPCION : e

* PRESIONA <ENTER> PARA SALIR

* O CUALQUIER OTRA TECLA PARA REGRESAR AL MENU ANTERIOR

! Se da fin a la sesión del Menú de Residuales y del Menú Principal
! con la (S), y para confirmar al último se introduce <enter>.

CONCLUSIONES

Cuando fuimos estudiantes de la carrera de Actuaría y tomamos la materia de Análisis de Regresión, se nos pidió aplicar la regresión lineal múltiple a un ejemplo utilizando un paquete de computación. Sin embargo, al no poderlo conseguir en la escuela, se decidió en la clase que por equipos se creara un programa sencillo que calculara la regresión. Este fue uno de los principales motivos que nos llevó a realizar la presente tesis y que quedó expresado en nuestro objetivo general de la misma: elaborar e implementar un paquete computacional de regresión lineal múltiple que permita el análisis y la elaboración de trabajos, tareas y proyectos estudiantiles con el fin de obtener un mayor aprovechamiento en las materias de Estadística, Análisis de Regresión y Econometría. Pensamos que el paquete REGCOM cumple con este objetivo y va un poco más allá.

El paquete cuenta con procedimientos que facilitan el manejo de los datos como son la selección de variables que intervienen en el modelo; la posibilidad de realizar transformaciones y simulaciones; la existencia de gráficas de las variables explicativas contra la variable dependiente; la construcción de variables dicotomas y la posibilidad de edición de los datos.

Estos temas fueron incluidos para que el usuario pueda manejar los datos dentro del paquete en forma sencilla y no tenga que recurrir a otras herramientas fuera del paquete.

Se intenta que el paquete REGCOM no sólo genere los cálculos básicos de la regresión, por lo que se le incluyeron temas de utilidad como el análisis de residuales, las pruebas de heteroscedasticidad, las pruebas de multicolinealidad, las pruebas de autocorrelación y la selección de subconjuntos de variables, que nos ayudan en el análisis de la regresión.

El paquete se diseñó de manera que la aplicación de los ejemplos sea relativamente sencilla. Para utilizar el paquete no se requiere tener grandes conocimientos en el área de la computación, ya que el paquete se basa en la presentación de las opciones por medio de menús. Lo que sí se requiere para el mejor aprovechamiento y entendimiento de las diferentes opciones y alternativas del paquete, es un conocimiento del manejo estadístico y los supuestos del análisis de regresión lineal múltiple, así como la posibilidad de interpretar los resultados que se pueden obtener en cada una de las opciones del paquete.

El paquete REGCOM se creó de tal forma que la captura y creación de variables no es única; se pueden obtener las variables por distintos medios: mediante la lectura de un archivo; por la captura en pantalla; por simulación; por transformaciones de otras variables; por la edición o por medio de la creación de variables dicotómicas. La captura y creación de variables es dinámica, ya que se pueden usar y combinar repetidamente las opciones mencionadas anteriormente.

En el paquete se consideró como una opción importante y nueva la inclusión de un proceso que creara variables por medio de la simulación. El paquete puede crear variables explicativas cuyos

valores simulen una distribución de probabilidades uniforme o una distribución de probabilidad Bernoulli. La variable dependiente se puede crear simulando los valores de acuerdo a una distribución de probabilidad Normal. La razón que se tuvo para hacer esta diferenciación en cuanto a la simulación de una variable explicativa y de una dependiente se debe al supuesto de que la variable dependiente se distribuye como una Normal para el modelo de regresión y no necesariamente para las variables explicativas.

El manejo de las variables que intervendrán en el modelo de regresión es sencillo y dinámico. Con las variables obtenidas o creadas se pueden elegir las que el usuario desee que se incorporen al modelo y con ellas se calcula la regresión. De esta forma se puede correr una regresión considerando unas cuantas variables, luego correr otra regresión añadiendo o quitando variables o considerando otras y comparar los resultados. También permite cambiar la variable dependiente por cualquier variable explicativa y calcular la regresión respecto a ésta y con las variables que se deseen; así mismo, el paquete permite manejar en forma sencilla un modelo con término independiente o un modelo sin él.

Todas estas características del paquete hacen que sea una herramienta que puede permitir un buen análisis en la aplicación de la regresión a problemas concretos o teóricos.

El paquete en un inicio fue diseñado para ser compilado por la versión 3.02 de TURBO Pascal. Sin embargo, al incorporarse más procedimientos y opciones, se llegó al límite de memoria de la computadora, pudiéndose manejar menos de 10 variables y menos de 100 datos por cada una de ellas. Con objeto de administrar de manera más eficiente la memoria y aumentar el número posible de variables y el número de datos a incorporar, se recurrió a una opción que ofrece esta versión de TURBO pascal: el uso de

procedimientos "overlays". Estos procedimientos tienen la característica de que accesan a la memoria sólo cuando son utilizados por otros programas, y únicamente tienen asignado un área de memoria del tamaño que ocupe el mayor de ellos. Gracias a esta opción, se pudo aumentar la capacidad del número de datos y del número de variables que podían ser manejados. A pesar de esto, al avanzar en el desarrollo del sistema se encontró de nuevo el problema del límite de la memoria del programa y el número de variables y observaciones que se podían manejar llegó a quedar similar al que se tenía anteriormente.

Considerando este problema se decidió utilizar la versión 4.00 de TURBO pascal mediante la cual había posibilidades de mejorar la capacidad de manejo del paquete. Para usar esta versión fue necesario hacer varias adecuaciones a los programas: se dejó de usar los procedimientos overlays (que no son soportados por esta versión), y los procedimientos fueron agrupados en unidades. Las unidades son procedimientos que pueden tener uno o más programas y cada una de ellas tiene la misma capacidad de memoria que el programa principal que las llama. Con el uso de la versión 4.00 y de las unidades se pudo aumentar la capacidad de manejo de variables en el paquete a 25 y la capacidad de manejo de datos a 275 por cada variable.

BIBLIOGRAFIA

- Abramowitz, M. and Stegun, I. "Handbook of Mathematical Functions", Edit. Dover, USA. 1970.
- Cramér Harald. "Métodos Matemáticos de Estadística", Aguilar, Espana, 1970.
- Draper, N.R., and H. Smith, "Applied Regression Analysis", Jhon-Wiley and Sons, Inc., U.S.A., 1981.
- Gujarati, Damodar "Econometria Basica", Mc Graw Hill, México 1986.
- Jhonstonn, J., "Econometric Methods", Mc Graw Hill Book Company N.Y., 1972.
- Martin, R.S., Peters, G. and Wilkinson, J.H., "Iterative Refinement of the Solution of a Positive Definitive System of Equation", Numer. Math. 8.203-216 (1966)
- Martin, R.S., Peters, G. and Wilkinson, J.H., "Symmetric Decomposition of a Positive Definitive Matrix", Numer. Math. 7.362-383, (1965).
- Millan Campos, Gerardo "Análisis del costo de operación para una compañía de aviación", Noviembre de 1986, Tesis, UNAM, ENEP ACATLAN
- Seberg, G.A.F., "Linear Regression Analysis", John Wiley and Sons.
- Stewart, M. B. and Wallis, K.F. "Introductory Econometrics", Halten Press Book, , 1981.
- Utts, M. Jessica, "The Rainbow Test for Lack of Fit in Regression", Communications in Statistics Theory and Methods, 11(24), 2801-2815. 1982
- Wonnacott, R. and Wonnacott, T., "Regression: A second course in statistics", Jhon Wiley and Sons, Inc.

A N E X O A

PROGRAMA
DE
REGRESION LINEAL MULTIPLE

UNIVERSIDAD NACIONAL AUTONOMA DE MEXICO
ESCUELA NACIONAL DE ESTUDIOS PROFESIONALES ACATLAN

PROGRAMA : 'REGRESION.PAS'
TESTIS : DESARROLLO DE UN PAQUETE DE REGRESIONLINEAL MULTIPLE.
AUTORES : RENE DORANTES RODRIGUEZ SAN MIGUEL
 AMBROSIO DE JESUS TORRES MENDOZA
FECHA : JUNIO 1970

{#R-} {#B+} {#S+} {#I+} {#N-} {#M 65500,16384,655360}

PROGRAM REGRESION(INPUT,OUTPUT);

{***** UNIDADES QUE UTILIZA Y LLAMA EL PROGRAMA. *****}

USES
CRT,
PRINTER,
GLOBAL,
UTILERIA,
OBTENER,
CARENCIA,
HIPOTESIS,
INTERVAL,
MULTICOL,
HETEROS,
AUTOCORR,
RESIDUAL,
PREDIC,
EDITAR,
FURNIVAL,
TRANSFOR;

EL PROCEDIMIENTO "PRG_PRINCIPAL" CONTIENE AL MENU PRINCIPAL QUE TIENE LAS SIGUIENTES OPCIONES:

- A) TABLA ANOVA Y ESTIMADOPES
- B) SELECCION DE VARIABLES
- C) CARENCIA DE AJUSTE
- D) PRUEBAS DE HIPOTESIS
- E) INTERVALOS DE CONFIANZA
- F) FREDDICION
- G) MULTICOLINEALIDAD
- H) HETEROSCEDASTICIDAD
- I) AUTOCORRELACION
- J) ANALISIS DE RESIDUALES
- K) SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES
- L) LISTAR DATOS
- M) SALVAR X y Y EN UN ARCHIVO

N) RESULTADOS POR IMPRESORA
O) MENU INICIAL
S) SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)

VARIABLES : CONJ_VAR : VARIABLE EN DONDE SE ALMACENAN LOS INDICES DE LAS
VARIABLES QUE FORMARAN PARTE DEL MODELO.
INX : VECTOR QUE EN PRINCIPIO GUARDA LOS INDICES DE LAS
VARIABLES QUE FORMARAN PARTE DEL MODELO.
ORD : VECTOR QUE EN PRINCIPIO CONSERVA EL ORDEN ORIGI-
NAL DE TODAS VARIABLES DE LA MATRIZ X.
CAM_COL : VARIABLE LOGICA.
VERDADERA.- CAMBIAR COLUMNAS DE LA MATRIZ X.
FALSA .- NO CAMBIAR COLUMNAS DE LA MATRIZ X.
CAM_Y : VARIABLE LOGICA.
VERDADERA.- CAMBIAR COLUMNAS DE EL VECTOR Y.
FALSA .- NO CAMBIAR COLUMNAS DE EL VECTOR Y.
CALCULO : VARIABLE LOGICA.
VERDADERA.- CALCULAR LA REGRESION.
FALSA .- NO CALCULAR LA REGRESION.

PROCEDURE PRG_PRINCIPAL(M,AP:INTEGER;VAR X:MATRIZ1;VAR Y:MATRIZ2; VAR SNP:CHAR);

VAR I,J,K,L : INTEGER;
CONJ_VAR : SET OF BYTE;
INX,ORD : MATRIZ2IC;
CAM_Y,CAM_COL,CALCULO : BOOLEAN;
OP : CHAR;

EL PROCEDIMIENTO "CAM_COLUMNA" CAMBIA UN SUBCONJUNTO DE COLUMNAS
DE LA MATRIZ X A LAS PRIMERAS P POSICIONES DE LA MISMA MATRIZ.

VARIABLES : VR : VARIABLE DE PASO.

EXPLICACION : LO QUE HACE ESTE PROCEDIMIENTO ES CAMBIAR EL ORDEN
DE LAS COLUMNAS DE LA MATRIZ X POR UN NUEVO ORDEN QUE
SE GUARDA EN INX. EL PROCESO EMPIEZA CUANDO SE COMPA-
RAM LAS I-ESIMAS POSICIONES DE EL VECTOR INX Y DEL
VECTOR ORD (QUE GUARDA EL ORDEN ORIGINAL) SI SON DI-
FERENTES SE PASA A LA VARIABLE DE INDICE ORD(I) A LA
POSICION AP+1 (UNA COLUMNA DESPUES DE LA ULTIMA CO-
LUMNA OCUPADA) Y SE GUARDA EN LA POSICION ORD(I) LA
VARIABLE QUE TIENE LA POSICION INX(I), SE BUSCA EL
INDICE DE LA VARIABLE QUE SE ENCUENTRA EN AP+1 DENTRO
DE INX Y SE CAMBIA ESTA A SU NUEVO LUGAR NO SIN
ANTES HABER CAMBIADO A LA VARIABLE QUE OCUPABA ESTE
LUGAR A LA POSICION AP+1, ESTO NOS GENERA UNA CADENA
QUE SERA ROTA CUANDO SE REGRESE A LA POSICION I-ESIMA
Y QUE SE INICIA AVANZANDO A LA SIGUIENTE POSICION
HASTA ALCANZAR LA POSICION AP.

```

PROCEDURE CAM_COLUMNA(VAR X:MATRIZT1;VAR ORD,INX:MATRIZT2IC; P,AP,N:INTEGER;VAR CAM_COL:BOOLEAN);
VAR VR : REAL;
    RMSI,L,I : INTEGER;
BEGIN
  FOR I:=1 TO AP DO
    IF ORD[I]<>INX[I] THEN
      BEGIN
        CAM_COL:=TRUE;
        RMSI:=ORD[I];
        FOR I:=1 TO M DO
          BEGIN
            X[I,AP+I]:=X[I,ORD[I]];
            X[I,ORD[I]]:=X[I,INX[I]];
          END;
        ORD[I]:=INX[I];
        K:=I;
        REPEAT
          K:=K+1;
        UNTIL INX[K]=RMSI;
        WHILE RMSI <> ORD[K] DO
          BEGIN
            FOR I:=1 TO M DO
              BEGIN
                VR:=X[I,AP+I];
                X[I,AP+I]:=X[I,K];
                X[I,K]:=VR;
              END;
            ORD[K]:=RMSI;
            RMSI:=K;
            K:=0;
            REPEAT
              K:=K+1;
            UNTIL INX[K]=RMSI;
          END
        END;
      END;
    END;
  END;
END;

```

(****

PROGRAMA PRINCIPAL DE PRG_PRINCIPAL

****)

```

BEGIN
  CALCULO := FALSE;
  CAM_COL := FALSE;
  P:=AP;
  IF VT1=1 THEN VT2:=P+2;
  H:=P+1-VT1;
  REPEAT
    CLRSCR;
    WRITELN(' ':10,' ');
    WRITELN(' ':10,' M E N U P R I N C I P A L ');
    WRITELN(' ':10,' ');
    IF CALCULO=FALSE THEN HIGHVIDEO;
    WRITELN(' ':10,' A '^P' TABLA ANOVA Y ESTIMADORES ');
    WRITELN(' ':10,' B '^P' SELECCION DE VARIABLES ');
  UNTIL (VT2=VT1);

```

```

NORNVIDEO;
WRITELN(' :10, ' C 'AP' CARENCIA DE AJUSTE ');
WRITELN(' :10, ' D 'AP' PRUEBAS DE HIPOTESIS ');
WRITELN(' :10, ' E 'AP' INTERVALOS DE CONFIANZA ');
WRITELN(' :10, ' F 'AP' PREDICION ');
WRITELN(' :10, ' G 'AP' MULTICOLINEALIDAD ');
WRITELN(' :10, ' H 'AP' HETEROSCEDASTICIDAD ');
WRITELN(' :10, ' I 'AP' AUTOCORRELACION ');
WRITELN(' :10, ' J 'AP' ANALISIS DE RESIDUALES ');
WRITELN(' :10, ' K 'AP' SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES ');
WRITELN(' :10, ' L 'AP' LISTAR DATOS ');
WRITELN(' :10, ' M 'AP' SALVAR X y Y EN UN ARCHIVO ');
WRITELN(' :10, ' N 'AP' RESULTADOS POR IMPRESORA ');
WRITELN(' :10, ');
IF CALCULO=FALSE THEN HIGHVIDEO;
WRITELN(' :10, ' O 'AP' MENU INICIAL ');
WRITELN(' :10, ' S 'AP' SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS) ');
NORNVIDEO;
WRITELN(' :10, ');

```

```

(**** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA ****
**** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "IMPRESORA". ****)

```

```

IMPRESORA(IMPRESION,17,11);
IF CALCULO THEN
  REPEAT
    GOTOXY(01,23); WRITE(' :10, ' ESCOGE TU OPCION : ');
    SNP:=READKEY;WRITE(SNP); SNP := UCASE(SNP);
    UNTIL SNP IN ('A','B','C','D','E','F','G','H','I','J','K','L','M','N','O','S')
  ELSE
    REPEAT
      GOTOXY(01,23); WRITE(' :10, ' ESCOGE TU OPCION : ');
      SNP:=READKEY;WRITE(SNP); SNP := UCASE(SNP);
      UNTIL SNP IN ('A','B','O','S');
    CASE SNP OF
      'A' : BEGIN
        IF CALCULO=FALSE THEN
          BEGIN

```

```

(**** LA MATRIZ MIX Y EL VECTOR MIX Y ES CALCULADO POR EL PROCEDIM- ****
**** ENTAMIENTO "CALCULO_SUMAS" ****)

```

```

CALCULO_SUMAS(MIX,X,Y,P,N);
SOLUCIONAR:=TRUE;
INVERTIR:=TRUE;

```

```

(**** LA INVERSA DE MIX Y LA SOLUCION AL SISTEMA MIX+MBEST=MIX ****
**** ES REALIZADO POR EL PROCEDIMIENTO "INVERSA" ****)

```

```

INVERSA(MIX,INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR,H,MBEST,MIX);
IF INVERSION THEN
  BEGIN
    CALCULO:=TRUE;

```

(***** LOS CALCULOS DE LAS SUMAS DE CUADRADOS Y DEL ESTADISTICO F SE *****
 ***** REALIZAN POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "TABLA_ANOVA". *****)

TABLA_ANOVA(S,S,SCREG,SCRES,SCT,MSCREG,F,R,RA,H,N,P,MBEST,NITY,Y);
 END;

```

END;
IF INVERSION THEN
BEGIN
  CLRSCR;
  WRITELN('BETA ESTIMADA':47);
  WRITELN(' ':30,' ');
  FOR K:=1 TO H DO
  WRITELN(' ':30,' B['',K-1+VT1:2,']=',MBEST(K):14:7,' ');
  WRITELN(' ':30,' ');WRITELN;
  CONTINUAR;
  IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
    WRITELN(LST,'BETA ESTIMADA':45,^J,^M);
    FOR K:=1 TO H DO
      WRITELN(LST,' ':30,' B['',K-1+VT1:2,']=',MBEST(K):12:7);
    END;
    CLRSCR;GOTOXY(1,2);
    IF IMPRESION THEN
    BEGIN
      WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
      WRITELN(LST,' ':25,'TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA',^J,^M);
    END;
    WRITELN(' ':25,'TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA');
  
```

(***** EL ESTADISTICO Y LA INFORMACION CONCERNIENTE A ESTE ES PRE- *****
 ***** SENTADA EN UNA TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA MEDIANTE EL *****
 ***** PROCEDIMIENTO "ESCRIBE". *****)

ESCRIBE(1,P,N-H,N-1,1,SCREG,MSCREG,F,SCRES,S2,SCT,S2);

END

ELSE

BEGIN

GOTOXY(10,23);

WRITE('^> LA MATRIZ INVERSA DE (X*X) NO EXISTE'^g);CONTINUAR;

END;

END;

(***** DE LA MATRIZ X SE PUEDEN O NO SELECCIONAR LAS VARIABLES *****
 ***** QUE FORMARAN PARTE DEL MODELO (A ELECCION DEL USUARIO), SI *****
 ***** SE ELIGE SOLO UN SUBCONJUNTO DE P (P<API) VARIABLES PARA *****
 ***** FORMAR PARTE DEL MODELO, ENTONCES LAS COLUMNAS DE LA MA- *****
 ***** TRIZ X A LAS CUALES SE REFIEREN ESAS VARIABLES SON CAMBIA- *****
 ***** DAS A LAS P PRIMERAS POSICIONES DE LA MATRIZ X EN EL ORDEN *****
 ***** QUE SE HAYAN LEIDO LOS INDICES Y DURANTE TODA LA EJECUCION *****
 ***** DEL MENU PRINCIPAL SOLO LAS P PRIMERAS POSICIONES DE LA *****
 ***** MATRIZ X SON CONSIDERADAS. *****)

'B':BEGIN

```

IF CAM_COL THEN
  BEGIN
    FOR I:=1 TO AP DO
      BEGIN
        K:=0;
        REPEAT K:=K+1;
          UNTIL I=INX(K);
        ORDC(I):=K;
      END;
    FOR I:=1 TO AP DO INX(I):=I;
  (***** LAS COLUMNAS DE LA MATRIZ X SON CAMBIADAS A LAS POSICIONES *****
  ***** ORIGINALES QUE OCUPABAN AL ENTRAR A ESTE PROCEDIMIENTO, EL *****
  ***** CAMBIO SE REALIZA POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "CAM_COLUMNA". *****

```

```

    CAM_COLUMNA(X, INX, ORD, P, AP, N, CAM_COL);
  END;
IF AP>1 THEN
  BEGIN
    CLRSCR; GOTOXY(1,3);
    REPEAT
      WRITELN('> CUANTAS DE LAS 'AP',' COLUMNAS DE LA MATRIZ X SERAN');
      WRITE('> INCLUIDAS EN LA REGRESION ? ');
      P:=LEER_INT;
    UNTIL (P>0) AND (P<=AP);
    WRITELN;
    IF P<AP THEN
      BEGIN
        CONJ_VAR:={};
        FOR I:=1 TO P DO
          BEGIN
            REPEAT
              WRITE('> DAME LA ',i,'a. COLUMNA: '); J:=LEER_INT;
              UNTIL (J IN [1..AP]) AND NOT (J IN CONJ_VAR);
              CONJ_VAR:=CONJ_VAR+{J}; INX(I):=J;
            END;
            K:=0;
          FOR J:=1 TO AP DO
            IF NOT (J IN CONJ_VAR) THEN
              BEGIN K:=K+1;
                INX(P+K):=J;
              END;
          FOR I:=1 TO AP DO ORDC(I):=I;
        (***** LAS COLUMNAS DE LA MATRIZ X SON CAMBIADAS PONIENDOSE AL PRIN- *****
        ***** CIPLO LAS COLUMNAS DE LAS VARIABLES QUE SE DESEAN EN EL MODELO *****
        ***** EL CAMBIO SE REALIZA POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "CAM_COLUMNA" *****

```

```

    CAM_COLUMNA(X, ORD, INX, P, AP, N, CAM_COL);
  END
  END
ELSE P:=1;
IF VT1=1 THEN VT2:=P+2;
H:=P+1-vt1;

```



```

END;

(**** LA PRUEBA DE HIPOTESIS PARA CARENCIA DE AJUSTE ES REALIZADA ****
**** POR EL PROCEDIMIENTO "CARENCIA". ****)

'C' : CARENCIA;

(**** LAS OPCIONES PARA REALIZAR LAS DIFERENTES PRUEBAS DE HIPOTE- ****
**** SIS SON DADAS EN EL PROCEDIMIENTO "PRUEBAS_HIPOTESIS". ****)

'D' : PRUEBAS_HIPOTESIS;

(**** LAS OPCIONES Y LOS PROCEDIMIENTOS QUE CALCULAN LOS INTERVALOS ****
**** DE CONFIANZA SE ENCUENTRAN EN EL PROCEDIMIENTO "INT_CONF". ****)

'E' : INT_CONF;

(**** LAS PREDICCIONES SON REALIZADAS POR EL PROCEDIMIENTO "PREDIC- ****
**** CION". ****)

'F' : PREDICCION;

(**** LOS PROCEDIMIENTOS QUE HACEN PRUEBAS SOBRE MULTICOLINEALI- ****
**** DAD SE HALLAN EN EL PROCEDIMIENTO "MULTICOLINEALIDAD". ****)

'G' : MULTICOLINEALIDAD;

(**** LOS PROCEDIMIENTOS QUE HACEN PRUEBAS SOBRE HETEROSCEDASTI- ****
**** CIDAD SE HALLAN EN EL PROCEDIMIENTO "HETEROSCEDASTICIDAD". ****)

'H' : HETEROSCEDASTICIDAD;

(**** LOS PROCEDIMIENTOS QUE HACEN PRUEBAS SOBRE AUTOCORRELACION ****
**** SE HALLAN EN EL PROCEDIMIENTO "AUTOCORRELACION". ****)

'I' : AUTOCORRELACION;

(**** LOS PROCEDIMIENTOS USADOS EN EL ANALISIS DE RESIDUALES SE ****
**** ENCUENTRAN EN EL PROCEDIMIENTO "RESIDUALES". ****)

'J' : RESIDUALES;
'K' : IF P<I THEN

(**** LA SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES SE REA- ****
**** LIZA A TRAVEZ DEL PROCEDIMIENTO "FURNIVAL". ****)

    FURNIVAL
  ELSE
  BEGIN
    GOTOXY(1,22);
    WRITELN('> EL PROCEDIMIENTO ESTA LIMITADO A 10 VARIABLES');
    CONTINUAR;
  END;

```

```
(***** EL LISTADO DE LOS N DATOS DE LAS VARIABLES DEL MODELO SE REA- *****
***** LIZA POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO *FRINT*. *****)
```

```
'L' : PRINT(F);
```

```
(***** LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y SE GUARDAN EN UN ARCHIVO POR MEDIO *****
***** DEL PROCEDIMIENTO *SALVA*. *****)
```

```
'M' : SALVA;
```

```
(***** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA *****
***** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO *IMPRESORA*. *****)
```

```
'N' : IMPRESORA(IMPRESION,17,2);
```

```
END;
```

```
IF SNP IN ('S') THEN
```

```
  BEGIN
```

```
    GOTOLY(10,23);
```

```
    WRITELN(' > PRESIONA <ENTER> PARA SALIR ');
```

```
    WRITELN(' > O CUALQUIER OTRA TECLA PARA REGRESAR AL MENU ANTERIOR ');
```

```
    SNP := READKEY;      SNP := UCASE(SNP);
```

```
    IF SNP = 'M' THEN SNP := 'S'
```

```
  END;
```

```
UNTIL SNP IN ('S','D');
```

```
IF CAM_COL AND (SNP = 'D') THEN
```

```
  BEGIN
```

```
    FOR I:=1 TO AP DO
```

```
      BEGIN
```

```
        K:=0;
```

```
        REPEAT K:=K+1;
```

```
          UNTIL I=INX(K);
```

```
          ORD(I):=K;
```

```
        END;
```

```
    FOR I:=1 TO AP DO INX(I):=I;
```

```
(***** LAS COLUMNAS DE LA MATRIZ X SON CAMBIADAS A LAS POSICIONES *****
***** ORIGINALES QUE OCUPABAN AL ENTRAR A ESTE PROCEDIMIENTO, EL *****
***** CAMBIO SE REALIZA POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO *CAM_COLUMNA*. *****)
```

```
CAM_COLUMNA(X,INX,ORD,P,AP,N,CAM_COL);
```

```
END;
```

```
END;
```

```
EL PROCEDIMIENTO "OBTENER_XY" ES EL PROCEDIMIENTO CON EL CUAL EMPIEZA
EL PROGRAMA DE REGRESION LINEAL MULTIPLE. MEDIANTE ESTE PROCEDIMIENTO
SE DAN LAS OPCIONES PARA LA OBTENCION DE LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y.
```

```
OPCIONES :
```

```
A) LEER X.
```

```
B) LEER Y.
```

```
C) LEER Y y X.
```

```
D) SIMULAR X.
```

```
E) SIMULAR Y.
```

```

VARIABLES : BX : VARIABLE LOGICA.
            VERDADERA.- OBTENCION DE LA MATRIZ X.
            FALSA  .- NO OBTENCION DE LA MATRIZ X.
BY : VARIABLE LOGICA.
            VERDADERA.- OBTENCION DE EL VECTOR Y.
            FALSA  .- NO OBTENCION DE EL VECTOR Y.

```

```

PROCEDURE OBTENER_IY(VAR N,AP:INTEGER;VAR X:MATRIZT1;VAR Y:MATRIZT2);
VAR OP,OP1 : CHAR;
    I,J,K,P,N1 : INTEGER;
    BX,BY,CON,BN : BOOLEAN;
    CONJ_OP : SET OF CHAR;

```

```

(***** PROGRAMA PRINCIPAL DE OBTENER_IY. *****)

```

```

BEGIN
SI:=FALSE;
BY:=FALSE;
CON:=FALSE;
SEGUNDA:=FALSE;
BN:=FALSE;
CONJ_OP := ['A','S'];
GOTOXY(1,2);
WRITELN('          DATOS INICIALES');
WRITELN('          =====');
AP:=0;
VI:=0;
VT2:=1;
REPEAT
  CLRSCR;
  GOTOXY(1,4);
  WRITELN(' :10, ');
  WRITELN(' :10, '          MENU OBTENCION DE DATOS          ');
  WRITELN(' :10, '          ');
  HIGHVIDEO;
  WRITELN(' :10, ' A 'P' NUMERO DE DATOS DE LA REGRESION (n)          ');
  NORMVIDEO;
  IF BN THEN HIGHVIDEO;
  WRITELN(' :10, ' B 'P' REGRESION CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE          ');
  WRITELN(' :10, ' C 'P' LEER X          ');
  WRITELN(' :10, ' D 'P' LEER Y          ');
  WRITELN(' :10, ' E 'P' LEER Y y X          ');
  WRITELN(' :10, ' F 'P' SIMULAR X          ');
  IF NOT (BX AND BN) THEN NORMVIDEO;
  WRITELN(' :10, ' G 'P' SIMULAR Y          ');
  IF BX AND BY THEN HIGHVIDEO;
  ELSE NORMVIDEO;
  IF BX AND BN THEN NORMVIDEO;
  WRITELN(' :10, ' H 'P' CONTINUAR          ');
  WRITELN(' :10, '          ');
  HIGHVIDEO;
  WRITELN(' :10, ' S 'P' SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)          ');
  NORMVIDEO;

```



```

        LEER_I(N,AP,X,BX);
        WRITELN; CONTINUAR;
    END;
'D': BEGIN
    k:=0;

(***** PARA LEER SOLO EL VECTOR Y SE UTILIZA AL PROCEDIMIENTO 'LEER_Y' *****)

        LEER_Y(N,K,Y,BY);
        WRITELN; CONTINUAR;
    END;
'E': BEGIN

(***** PARA LEER A LA MATRIZ X Y AL VECTOR Y SE UTILIZA EL PROCEDIM- *****
***** NIENTO "LEER_IY". *****

        LEER_IY(N,AP,X,Y,BX,BY);
        WRITELN; CONTINUAR;
    END;
'F': BEGIN

(***** PARA SIMULAR COLUMNAS DE LA MATRIZ X SE UTILIZA EL PROCEDIM- *****
***** NIENTO "SIMULAR_I". *****

        SIMULAR_I(X,N,AP);
        IF AP > 0 THEN BX:=true;
        WRITELN; CONTINUAR;
    END;
'G': BEGIN
    IF BX THEN
        BEGIN

(***** PARA SIMULAR AL VECTOR Y SE UTILIZA EL PROCEDIMIENTO "SIMULAR_Y" *****)

                SIMULAR_Y(Y,N,AP,SEGUNDA);
                IF SEGUNDA THEN BY:=TRUE;
            END
            ELSE WRITELN('J-N, ' > SE NECESITA AL MENOS UNA COLUMNA DE X', 'g');
            WRITELN; CONTINUAR;
        END;
'H': IF BX AND BY THEN CON:=TRUE;
'S': BEGIN
    GOTOXY(10,23);
    WRITELN(' > PRESIONA <ENTER> PARA SALIR ');
    WRITELN(' > O CUALQUIER OTRA TECLA PARA REGRESAR AL MENU ANTERIOR ');
    SMP := READKEY;    SMP := UCASE(SMP);
    IF SMP = 'N' THEN
        BEGIN
            CON := TRUE;
            SMP := 'S';
        END;
    END;
END;
END;

```

```
UNTIL COND;  
END;
```

```
PROGRAMA PRINCIPAL
```

```
BEGIN (### PROGRAMA PRINCIPAL ###)
```

```
CLRSR;  
GOTOXY(1,3);  
WRITELN(''  
WRITELN(''  
WRITELN(''  
WRITELN(''  
WRITELN(''  
WRITELN(''  
WRITELN(''  
DELAY(1500);  
SNP := ' ';
```

```
PAQUETE DE  
REGRESION LINEAL MULTIPLE
```

```
(#### LA OBTENCION DE LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y ES REALIZADA POR EL ####  
#### PROCEDIMIENTO "OBTENER_XY". ####)
```

```
OBTENER_XY(N,AP,X,Y);  
IMPRESION:=FALSE;  
IF SNP = 'S' THEN EXIT;  
REPEAT
```

```
REPEAT CLRSR;  
GOTOXY(01,04);  
WRITELN(' ':10,''  
WRITELN(' ':10,''  
WRITELN(' ':10,''  
WRITELN(' ':10,' A ''P' GRAFICAS  
WRITELN(' ':10,' B ''P' SIMULAR X  
WRITELN(' ':10,' C ''P' SIMULAR Y  
WRITELN(' ':10,' D ''P' EDICION DE DATOS  
WRITELN(' ':10,' E ''P' CONSTRUCCION DE VAR. DICOTOMAS  
WRITELN(' ':10,' F ''P' TRANSFORMACIONES  
WRITELN(' ':10,' G ''P' CAMBIO DE VARIABLE DEPENDIENTE  
WRITELN(' ':10,' H ''P' LISTADO DE DATOS  
WRITELN(' ':10,' I ''P' SALIDA A LA IMPRESORA  
WRITELN(' ':10,''  
WRITELN(' ':10,' N ''P' NUEVA REGRESION  
WRITELN(' ':10,' P ''P' MENU PRINCIPAL  
WRITELN(' ':10,' S ''P' SALIDA AL SISTEMA OPERATIVO (DOS)  
WRITELN(' ':10,' ';
```

```
MENU INICIAL
```

```
(#### LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA ####  
#### POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "IMPRESORA". ####)
```

```
IMPRESORA(IMPRESION,15,1);  
REPEAT
```

```

GOTOXY(10,22);
WRITE('> OPCION : ');
SNP := READKEY;WRITELN(SNP);
SNP := UCASE(SNP);
UNTIL SNP IN ('A','B','C','D','E','F','G','H','I','J','K','L','M','N');
CASE SNP OF
'A': REPEAT
    IF AP > 1 THEN
        BEGIN
            CLRSCR; GOTOXY(1,24);
            WRITE('PARA SALIR INTRODUCIR (O) '); GOTOXY(1,5);
            FOR I:= 1 TO AP DO
                WRITELN(' :5,'X(I',I:1,') --> ['',I:1,'] vs. Y OBSERVADA');WRITELN;
                REPEAT WRITE('> CUAL GRAFICAS QUIERES ? '); J:=LEER_INT;
                UNTIL (O<=J) AND (J<=AP);
            END
        ELSE J := 1;
        IF J <> 0 THEN
            BEGIN
                FOR I:=1 TO K DO
                    XT[I]:=X(I,J);
            END
        END
(***** LA GRAFICA DE EL VECTOR Y VERSUS ALGUNA COLUMNA DE LA MATRIZ *****
***** Y ES REALIZADA POR EL PROCEDIMIENTO *GRAFICA*. *****

        GRAFICA(XT,Y,N);
        GOTOXY(1,1); WRITE('GRAFICA DE: X('',j:1,') vs. Y OBSERVADA ');
        GOTOXY(20,24); CONTINUAR;
        GOTOXY(20,24); WRITE(' > QUIERES OTRA GRAFICA ? (S/N)');
        YN:=READKEY; WRITELN(YN); YN := UCASE(YN)
        END
        ELSE YN := 'N';
        UNTIL YN <> 'S';
'B': BEGIN

(***** LA SIMULACION DE LAS VARIABLES INDEPENDIENTES SE REALIZA ME- *****
***** DIANTE EL PROCEDIMIENTO *SIMULAR_X*. *****

        SIMULAR_X(I,N,AP);
        WRITELN;WRITELN;
        WRITE('> OPERACION REALIZADA ');

(***** CON EL PROCEDIMIENTO *CONTINUAR* LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES PETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALSUNA TECLA *****

        CONTINUAR;
        END;
'C': BEGIN

(***** LA SIMULACION DE LA VARIABLE DEFENDIENTE SE REALIZA MEDIANTE *****
***** EL PROCEDIMIENTO *SIMULAR_Y*. *****

        SIMULAR_Y(I,N,AP,SEGUNDA);
        WRITELN;WRITELN;

```

```

WRITE(' > OPERACION REALIZADA ');

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****

CONTINUAR;
END;

(***** LA EDICION DE LOS DATOS ES REALIZADA POR EL PROCEDIMIENTO "E- *****
***** DITAR". *****

'D': EDITAR(X,Y,N,AP);

(***** LA CREACION DE VARIABLES DICOTOMAS SE REALIZA MRDIANTE EL PRO- *****
***** CEDIMIENTO "DICOTOMAS". *****

'E': DICOTOMAS(X,N,AP);

(***** LAS TRANSFORMACIONES DE VARIABLES SE LLEVAN A CABO MEDIANTE *****
***** EL PROCEDIMIENTO "TRANSFORMACION". *****

'F': TRANSFORMACION;
'G': BEGIN
GOTOXY(10,22);
WRITE(' > SE DESEA CAMBIAR LA VARIABLE DEPENDIENTE ORIGINAL ? (S/N) ');
YN:=READKEY; WRITELN(YN); YN:=UPCASE(YN); WRITELN;
IF YN='S' THEN
BEGIN
REPEAT
GOTOXY(10,22);
WRITELN(' > EN QUE COLUMNA DE LA MATRIZ X SE ENCUENTRA');
WRITE(' :10,' > LA NUEVA VARIABLE DEPENDIENTE : ');
READLN(I);
UNTIL (I>0) AND (I<=AP); WRITELN;
FOR J:=1 TO N DO
BEGIN
XT(J) := X(J,I);
X(J,I):=Y(J);
Y(J):=XT(J);
END;
END;
END;

(***** EL LISTADO DE LOS N DATOS DE LAS VARIABLES DEL MODELO SE REA- *****
***** LIZA POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "PRINT". *****

'H': PRINT(AP);

(***** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA *****
***** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "IMPRESORA". *****

'I': IMPRESORA(IMPRESION,15,2);
'N': BEGIN
GOTOXY(10,21);

```



```

WRITELN(' > ESTA OPCION TE PERMITE COMENZAR UNA NUEVA REGRESION');
WRITELN('      > POR LO QUE BORRA LA INFORMACION ACTUAL'); WRITELN;
WRITELN('      > PRESIONA <ENTER> PARA CONTINUAR');
WRITELN('      > O CUALQUIER OTRA TECLA PARA REGRESAR AL MENU ANTERIOR');
SNP := READKEY;  SNP:= UCASE(SNP);
IF SNP= 'M' THEN
  BEGIN
    N := 0;
    AP := 0;
  (***** LA OBTENCION DE LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y ES REALIZADA POR EL *****
  ***** PROCEDIMIENTO *OBTENER_XY*. *****

```

```

      OBTENER_XY(N,AP,X,Y);
      IF SNP = 'S' THEN EXIT;
    END
    ELSE SNP := 'N';
  END;

```

```

  END;
  UNTIL SNP IN ('P','S');
  IF SNP IN ('S') THEN
    BEGIN
      GOTOXY(10,23);
      WRITELN(' > PRESIONA <ENTER> PARA SALIR ');
      WRITELN('      > O CUALQUIER OTRA TECLA PARA REGRESAR AL MENU ANTERIOR');
      SNP := READKEY;  SNP := UCASE(SNP);
      IF SNP = 'M' THEN  SNP := 'S'
    END;

```

```

(***** EL MENU PRINCIPAL SE ENCUENTRA Y ES MANEJADO POR EL PROCEDIM- *****
***** ENTAMIENTO *PRG_PRINCIPAL*. *****

```

```

  IF SNP IN ('P') THEN PRG_PRINCIPAL(N,AP,X,Y,SNP);
  UNTIL SNP IN ('S');
  CLSCR;
END.

```

LA UNIDAD "GLOBAL" CONTIENE LA DEFINICION DE LAS CONSTANTES, VECTORES, MATRICES, ENTEROS, REALES Y DEMAS TIPOS DE VARIABLES GLOBALES USADAS POR TODAS LAS DEMAS UNIDADES DEL SISTEMA Y POR EL PROGRAMA PRINCIPAL.

```

UNIT GLOBAL;
INTERFACE

```

```

CONST NMAIREG=200;
      NMAXCOL=30;

```

```

TYPE MATRIZTI=ARRAY(1..NMAIREG,1..NMAXCOL) OF REAL;
      MATRIZTC=ARRAY(1..NMAXCOL,1..NMAXCOL) OF REAL;

```

```

MATRIZT2=ARRAY(1..NMAXREG) OF REAL;
MATRIZT2C=ARRAY(1..NMAXCOL) OF REAL;
MATRIZT2I=ARRAY(1..NMAXREG) OF INTEGER;
MATRIZT2IC=ARRAY(1..NMAXCOL) OF INTEGER;
R_VEC_MAT = RECORD
    Y1:REAL;
    X1:MATRIZT2;
END;
FILNON = STRING(12);

```

```

VAR  MXIX      : MATRIZT2IC;
     X         : MATRIZT1;
     MXTY,MBEST : MATRIZT2C;
     Y,XT      : MATRIZT2;
     VT1,VT2,I,J,AP,N,P,H : INTEGER;
     SEGUNDA,INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR,IMPRESION : BOOLEAN;
     RA,S,S2,SCREG,SCRES,SCT,NSCREG,F,R : REAL;
     YN,YNP,SNP : CHAR;

```

VARIABLES

PRINCIPALES.- X	:	MATRIZ DE DATOS (VARIABLES INDEPENDIENTES) Y TAMBIEN MATRIZ DEL MODELO.
Y	:	VECTOR DE DATOS (VARIABLE DEPENDIENTE).
MXIX	:	MATRIZ CUADRADA QUE RESULTA DE LA MULTIPLICACION DE LA TRANSPUESTA DE LA MATRIZ DEL MODELO X POR LA MISMA MATRIZ X.
MXTY	:	VECTOR QUE RESULTA DE LA MULTIPLICACION DE LA TRANSPUESTA DE LA MATRIZ DEL MODELO POR EL VECTOR Y.
MBEST	:	VECTOR DONDE SE GUARDAN LAS BETAS ESTIMADAS
XT	:	VECTOR AUXILIAR PARA CUANDO SE DESEA CONSIDERAR UNA VARIABLE INDEPENDIENTE DE LA MATRIZ DE DATOS.
VT1	:	VARIABLE QUE NOS AYUDA A MANEJAR EL MODELO CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE.
VT2	:	VARIABLE QUE NOS AYUDA A MANEJAR EL MODELO CON O SIN TERMINO INDEPENDIENTE.
AP	:	NUMERO TOTAL DE VARIABLES INDEPENDIENTES
N	:	NUMERO DE OBSERVACIONES.
P	:	NUMERO DE VARIABLES INDEPENDIENTES EN EL MODELO.
H	:	NUMERO DE VARIABLES INDEPENDIENTES MAS UNO
SEGUNDA	:	VARIABLE QUE NOS AYUDA A SABER SI SE VA A SIMULAR LA VARIABLE DEPENDIENTE UNA VEZ QUE QUE YA SE TIENE ESTA.
INVERSION	:	VARIABLE LOGICA. VERDADERA.- EL SISTEMA TIENE INVERSA. FALSA .- EL SISTEMA NO TIENE INVERSA.
SOLUCIONAR	:	VARIABLE LOGICA. VERDADERA.- OBTENER SOLUCION DEL SISTEMA. FALSA .- NO OBTENER SOL. DEL SISTEMA.
INVERTIR	:	VARIABLE LOGICA.

```

VERDADERA.- OBTENER INVERSA DEL SISTEMA.
FALSA .- NO OBTENER INV. DEL SISTEMA.
IMPRESION : VARIABLE LOGICA,
VERDADERA.- IMPRIMIR RESULTADOS.
FALSA .- NO IMPRIMIR RESULTADOS.
SCREG : SUMA DE CUADRADOS DE LA RESFESION
MSCREG : MEDIA DE LA SUMA DE CUADRADOS DE LA REGRESION
SCRES : SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES
SCT : SUMA DE CUADRADOS TOTALES
S : DESVIACION ESTANDAR ESTIMADA
S2 : VARIANZA ESTIMADA
F : ESTADISTICO F
R : COEFICIENTE DE DETERMINACION
RA : COEFICIENTE DE DETERMINACION AJUSTADO

```

IMPLEMENTATION

END.

LA UNIDAD "UTILERIA" CONTIENE LAS UTILERIAS DE EL SISTEMA, QUE SON PROCEDIMIENTOS UTILIZADOS MAS DE UNA VEZ EN EL SISTEMA.

UNIT UTILERIA;

INTERFACE

```

USES CRT,PRINTER,USGLOBAL;
PROCEDURE CONTINUAR;
FUNCTION LEER_REAL:REAL;
FUNCTION LEER_INT:INTEGER;
PROCEDURE LEER_VEC_REAL (VAR VEC_REAL:MATRIZT2;PP:INTEGER);
PROCEDURE IMPRESORA (VAR IMPRESION:BOOLEAN;LIM,CONS:INTEGER);
PROCEDURE ESTIMADA (VAR E,YES:MATRIZT2);
FUNCTION POTIB,E:REAL):REAL;
FUNCTION M_P (U:REAL):REAL;
FUNCTION TS_P (T:REAL;V:INTEGER):REAL;
FUNCTION K_IP:REAL):REAL;
FUNCTION T_INV (P:REAL;V:INTEGER):REAL;
FUNCTION F_PIF,V1,V2:REAL):REAL;
PROCEDURE GRAFICA (VAR XX,YY:MATRIZT2; N:INTEGER);
PROCEDURE CALCULO_SUMAS (VAR A:MATRIZTIC; VAR B:MATRIZT2C;VAR X1:MATRIZT1;
VAR Y1:MATRIZT2;P1,N1:INTEGER);
PROCEDURE INVERSA (VAR A:MATRIZTIC;VAR INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR:BOOLEAN;
HL:INTEGER;VAR YSOL:MATRIZT2C;VAR B:MATRIZT2C);
PROCEDURE QUICK (VAR A:MATRIZT2;VAR B:MATRIZT2;VAR NELEN:INTEGER);
PROCEDURE TABLA_ANOVA (VAR S2,S,SCREG,SCRES,SCT,NSCREG,F,R,RA:REAL;VAR H,N,P:INTE
SER;VAR NTM,MNTY:MATRIZT2C;VAR YN:MATRIZT2);
PROCEDURE ESCRIBE (CONTROL,P1,P2,P3,P4:INTEGER;V1,V2,V3,V4,V5,V6,V7:REAL);
PROCEDURE ESTADISTICAS (VAR MNTM:MATRIZTIC;VAR MBESTM:MATRIZT2C;VAR SL:REAL;VAR HL:INTEGER);
PROCEDURE CAMBIO_MATRIZ (VAR MNTM:MATRIZTIC;VAR MNTY:MATRIZT2C;VAR INM:MATRIZT2IC
;VAR INMY,O:INTEGER;VAR CAMBIOY:BOOLEAN);
PROCEDURE MULTIPLICACION (VAR MR,M1,M2:MATRIZTIC;VAR RE1,CO,RE2:INTEGER);

```

```
PROCEDURE D_XIX(VAR VI:MATRIZ2);
PROCEDURE PRINT(VAR P:INTEGER);
```

IMPLEMENTATION

EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" DETIENE LA EJECUCION DEL PROGRAMA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA.

```
PROCEDURE CONTINUAR;
BEGIN
WRITE('> PARA CONTINUAR OPRIMA ENTER');
TEXTATTR:=WHITE;
HIGHVIDEO;
WRITE(' ( _ ) ');
NORMVIDEO;
READLN;
END;
```

LA FUNCION "LEER_REAL" VALIDA LA LECTURA DE UN REAL.

VARIABLES : M2 : VARIABLE QUE CONTIENE AL REAL A VALIDAR EN FORMA DE CADENA DE CARACTERES.
RESULT : SI EN LA VALIDACION SE ENCONTRO ERROR, ESTA VARIABLE GUARDA LA POSICION DONDE SE ENCONTRO EL ERROR.
R : SI NO SE ENCUENTRA ERROR EN LA VALIDACION, ESTA VARIABLE GUARDA EL VALOR DEL REAL.

```
FUNCTION LEER_REAL:REAL;
VAR M2 : STRING(80);
RESULT : INTEGER;
R : REAL;
BEGIN
REPEAT
READLN(M2);
VAL(M2,R,RESULT);
IF RESULT<>0 THEN WRITELN('':RESULT,CHAR(7),' ERROR');
UNTIL (RESULT=0) AND (LENGTH(M2)>0);
LEER_REAL:=R;
END;
```

LA FUNCION "LEER_INT" VALIDA LA LECTURA DE UN REAL.

VARIABLES : M2 : VARIABLE QUE CONTIENE AL REAL A VALIDAR EN FORMA DE CADENA DE CARACTERES.
RESULT : SI EN LA VALIDACION SE ENCONTRO ERROR, ESTA VARIABLE GUARDA LA POSICION DONDE SE ENCONTRO EL ERROR.
I : SI NO SE ENCUENTRA ERROR EN LA VALIDACION, ESTA VARIABLE GUARDA EL VALOR DEL ENTERO.

```

FUNCTION LEER_INT: INTEGER;
VAR  M2      : STRING(10);
     RESULT, I : INTEGER;
BEGIN
  REPEAT
    READLN(M2);
    VAL(M2, I, RESULT);
    IF RESULT <> 0 THEN WRITELN('^', RESULT, CHAR(7), ' ERROR: DA UN NUMERO ENTERO');
  UNTIL (RESULT=0) AND (LENGTH(M2)>0);
  LEER_INT:=I;
END;

```

LA FUNCION "LEER_VEC_REAL" VALIDA LA LECTURA DE UN VECTOR REAL EN FORMATO LIBRE.

VARIABLES : M2 : VARIABLE QUE CONTIENE AL VECTOR A VALIDAR EN FORMA DE CADENA DE CARACTERES.
 : M : VARIABLE QUE CONTIENE A UN COMPONENTE DEL VECTOR A VALIDAR EN FORMA DE CADENA DE CARACTERES.
 RESULT : SI EN LA VALIDACION SE ENCONTRO ERROR, ESTA VARIABLE GUARDA LA POSICION DONDE SE ENCONTRO EL ERROR.
 R : SI NO SE ENCUENTRA ERROR EN LA VALIDACION, ESTA VARIABLE GUARDA EL VALOR DEL REAL.

```

PROCEDURE LEER_VEC_REAL(VAR VEC_REAL: MATRIZ2; PP: INTEGER);
VAR  K, I, RESULT, C : INTEGER;
     M, M2           : STRING(80);
BEGIN
  I:=0;
  K:=0;
  REPEAT
    READLN(M2);
  UNTIL M2<>'';
  REPEAT
    C:=POS(' ', M2);
    IF C<>0 THEN M:=COPY(M2, I, C-1)
              ELSE M:=M2;
    K:=K+1;
    VAL(M, VEC_REAL(K), RESULT);
    IF RESULT<>0 THEN
      BEGIN
        WRITELN('^', I+RESULT, CHAR(7), ' ERROR INTRODUCIR EL REGISTRO DE NUEVO');
        READLN(M2);
        K:=0;
        I:=0;
      END
    ELSE
      BEGIN
        I:=LENGTH(M)+1+I;
        DELETE(M2, I, LENGTH(M)+1);
      END;
  END;
END;

```

```
UNTIL K=PP;
END;
```

EL PROCEDIMIENTO "PRINT" DESPLIEGA POR PANTALLA Y/O POR IMPRESORA A LA MATRIZ X Y AL VECTOR Y.

VARIABLES : CONT : VARIABLE PARA EL CONTROL DEL NUMERO DE COLUMNAS DES-
PLEGADAS EN PANTALLA O EN UNA HOJA.

NOD : NUMERO DE PANTALLAS O DE HOJAS EN LAS QUE SE DESPLE-
GARA TODA LA INFORMACION.

```
PROCEDURE PRINT(VAR P:INTEGER);
VAR NOD, I, J, JI, JF, CONT : INTEGER;
BEGIN
  CLRSCR;
  WRITE('Y:13, ' ');
  NOD:=P DIV 5;
  JI:=1;
  JF:=0;
  CONT:=1;
  REPEAT
    IF CONT>NOD THEN
      BEGIN
        JI:=JF+1;
        JF:=P;
      END
    ELSE
      IF CONT=1 THEN JF:=4
      ELSE
        BEGIN
          JI:=JF+1;
          JF:=JF+4;
        END;
      FOR J:=JI TO JF DO
        WRITE('X(1:12,J:2,')'); WRITELN;
      FOR I:=1 TO N DO
        BEGIN
          IF I MOD 23 = 0 THEN
            BEGIN
              CONTINUAR;
              CLRSCR;
              IF CONT=1 THEN WRITE('Y:13, ' ');
              FOR J:=JI TO JF DO
                WRITE('X(1:12,J:2,')'); WRITELN;
            END;
          WRITE(I:3);
          IF CONT=1 THEN WRITE(' ', Y[I:12:4]);
          FOR J:=JI TO JF DO
            WRITE(' ', X[I, J:12:4]);
          WRITELN;
        END;
        CONTINUAR;
      END;
```

```

CLRSCR;
CONT:=CONT+1;
UNTIL (CONT-1)MOD;
IF IMPRESION THEN
BEGIN
  WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
  WRITELN(LST,'LISTADO DE DATOS':45,'J','M');
  WRITE(LST,'Y':13,' ');
  JI:=1;
  JF:=0;
  CONT:=1;
  REPEAT
    IF CONT MOD THEN
      BEGIN
        JI:=JF+1;
        JF:=P;
      END
    ELSE
      IF CONT=1 THEN JF:=4
      ELSE
        BEGIN
          JI:=JF+1;
          JF:=JF+4;
        END;
    FOR J:=JI TO JF DO
      WRITE(LST,'X(1:12,J:2,1)'); WRITELN(LST);
    FOR I:=1 TO N DO
      BEGIN
        WRITE(LST,I:J);
        IF CONT=1 THEN WRITE(LST,' ',Y(I):12:4);
        FOR J:=JI TO JF DO
          WRITE(LST,' ',X(I,J):12:4);
        WRITELN(LST);
      END;
    CONT:=CONT+1;
  UNTIL (CONT-1)MOD;
END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "IMPRESORA" ES UN PROCEDIMIENTO QUE SE UTILIZA PARA ACTIVAR LA SALIDA DE RESULTADOS POR LA IMPRESORA.

```

PROCEDURE IMPRESORA(IVAR IMPRESION:BOOLEAN;LIN,COM3:INTEGER);
BEGIN
  IF COM3=1 THEN
    IF IMPRESION THEN
      BEGIN
        HIGHVIDEO;
        GOTODY(48,LIN);
        WRITE(' ACTIVADO ');
        NORVIDEO;
      END
    END
  END

```

```

ELSE
  BEGIN
    HIGHVIDEO;
    GOTOXY(48, LFN);
    WRITE('DESACTIVADO');
    HIGHVIDEO;
  END
ELSE
  IF IMPRESION THEN
    IMPRESION:=FALSE
  ELSE
    BEGIN
      IMPRESION:=TRUE;
      GOTOXY(1, 23);
      WRITE(LN('ADVERTENCIA: LA IMPRESORA DEBE ESTAR ENCENDIDA '));
      continuar;
    END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "ESTIMADA" CALCULA EL VECTOR DE RESIDUALES Y EL VECTOR DE YI ESTIMADA.

```

PROCEDURE ESTIMADA(VAR E, YEST: MATRI(2, 2));
VAR J, I: INTEGER;

BEGIN
  FOR J:=1 TO N DO
    BEGIN
      IF VT1=0 THEN YEST(J):=MBEST(I)
        ELSE YEST(J):=0;
      FOR I:=1 TO P DO
        YEST(J,I):=MBEST(I+1-VT1)*X(J, I)+YEST(J);
      E(J):=Y(J)-YEST(J);
    END;
  END;

```

LA FUNCION "POT" ELEVA UN NUMERO REAL B A UNA POTENCIA REAL E.

VARIABLES : B : NUMERO REAL A ELEVAR.
E : POTENCIA.

```

FUNCTION POT(B, E: REAL): REAL;
VAR EX : INTEGER;
BEGIN
  IF B > 0 THEN
    BEGIN
      IF E = 0 THEN POT := 1
      ELSE
        IF E > 0 THEN POT := EXP(E*LN(B))
        ELSE
          POT := 1/EXP(-E*LN(B))
    END;

```



```

END
ELSE
BEGIN
  IF B < 0 THEN
    BEGIN
      IF E = 0 THEN POT := 1
      ELSE
        IF E = INT(E) THEN
          BEGIN
            EX := ROUND(E);
            IF EX > 0 THEN
              BEGIN
                IF ODD(EX) THEN POT := -EXP(E*LN(-B))
                ELSE POT := EXP(E*LN(-B))
              END
            ELSE
              BEGIN
                IF ODD(EX) THEN POT := -EXP(E*LN(-B))
                ELSE POT := EXP(E*LN(-B))
              END
            END
          END
        ELSE
          BEGIN
            WRITELN('BASE NEGATIVA Y EXPONENTE NO ENTERO');
            POT := 9E+10
          END
        END
      END
    END
  ELSE
    BEGIN
      IF E > 0 THEN POT := 0
      ELSE
        BEGIN
          WRITELN('ERROR BASE CERO Y POTENCIA CERO O NEGATIVA');
          POT := 9E+10
        END
      END
    END
  END
END;

```

LA FUNCION "N_P" CALCULA LA PROBABILIDAD NORMAL PARA UN CIERTO VALOR.
LA PROBABILIDAD SE CALCULA POR MEDIO DE UNA ECUACION POLINOMIAL.

VARIABLES : U : VALOR AL QUE SE LE CALCULA LA PROBABILIDAD NORMAL.
B : VECTOR QUE CONTIENE LOS COEFICIENTES DEL POLINOMIO.

```

FUNCTION N_P(U:REAL):REAL;
CONST P = 0.2316419;
VAR I : INTEGER;
T, Z_0 : REAL;
B : ARRAY[1..5] OF REAL;
BEGIN
  B[1] := 0.31938153;

```

```

B(2):= -0.356563782;
B(3):= 1.781477937;
B(4):= -1.821255978;
B(5):= 1.330274429;
Z:=0.3989421(1)P(-SQR(U)/2);
T:=1/(P+U+1);
Q:=0;
FOR I:=1 TO 5 DO

```

```

(***** LA FUNCION "POT" ELEVA T A LA POTENCIA I. *****)

```

```

Q:=Q+B(I)*POT(T,I);
N_P:=Q+Z;
END;

```

LA FUNCION "TS_P" CALCULA LA PROBABILIDAD PARA UN VALOR REAL CON BASE EN LA FUNCION DE DISTRIBUCION T DE STUDENT.

VARIABLES : T : VALOR AL QUE SE LE CALCULA LA PROBABILIDAD.
V : GRADOS DE LIBERTAD.

```

FUNCION TS_P(T:REAL;V:INTEGER):REAL;
VAR I : INTEGER;
Y,X,I1 : REAL;
A,B : ARRAY[1..5] OF REAL;
BEGIN
IF (V=1) OR ((V=2) AND (T>4)) OR ((V=3) AND (T>5)) THEN
BEGIN
A(1):=0.3183;
A(2):=0.4991;
A(3):=1.1094;
A(4):=3.0941;
A(5):=9.948;
B(1):=0.0000;
B(2):=0.0518;
B(3):=-0.0460;
B(4):=-2.756;
B(5):=-14.05;

```

```

(***** LA FUNCION "POT" ELEVA T A LA POTENCIA V Y A V+1. *****)

```

```

X:=A(V)/POT(T,V) + B(V)/POT(T,V+1);
K:=4;
END
ELSE
IF V<25 THEN
BEGIN
K:=2;
A(1):= 0.196554;
A(2):= 0.115194;
A(3):= 0.006344;
A(4):= 0.019527;

```

Y:=2/(9*V);

(**** LA FUNCION *POT* ELEVA T A LA POTENCIA 2/3. ****)

```
Y:=(POT(T,2/3)*(1-Y))-7/9;
I1:=SQRT((2/9)+POT(T,4/3)*Y);
I:=X/I1;
Y:=1;
FOR I:=1 TO 4 DO
  Y:=Y+(ACI1)*POT(X,I) ;
```

(**** LA FUNCION *POT* ELEVA Y A LA POTENCIA -4. ****)

```
I:=POT(Y,-4)/4
END
ELSE
BEGIN
  K:=3;
  I:=T*(1-1/(4*V))/SQRT(1+SQRT(T)/(2*V));
```

(**** LA FUNCION *N_P* CALCULA LA PROBABILIDAD PARA X EN BASE A LA NORMAL. ****)

```
I:=N_P(X);
END;
TS_P:=X;
END;
```

LA FUNCION *N_I* CALCULA EL VALOR INVERSO DE UNA PROBABILIDAD CON BASE EN LA FUNCION DE DISTRIBUCION NORMAL.

VARIABLES : P : PROBABILIDAD DE LA QUE SE DESEA OBTENER SU INVERSO.

```
FUNCTION N_I(P:REAL):REAL;
CONST C0 = 2.515517;
      C1 = 0.802853;
      C2 = 0.010328;
      D1 = 1.432788;
      D2 = 0.189269;
      D3 = 0.001308;
VAR I : INTEGER;
     T,MU,DE : REAL;
BEGIN
  T:= SQRT(LN( 1/SQR(P)));
  MU:= C0 + T*(C1+C2*T);
  DE:= [ + T*(D1+ T*(D2+ T*D3));
  N_I :=T-MU/DE;
END;
```

LA FUNCION *T_INV* CALCULA EL VALOR INVERSO DE UNA PROBABILIDAD CON BASE EN LA FUNCION DE DISTRIBUCION T DE STUDENT.

VARIABLES : P : PROBABILIDAD DE LA QUE SE DESEA OBTENER SU INVERSO.
 V : GRADOS DE LIBERTAD.

FUNCTION T_INV(P:REAL;V:INTEGER):REAL;

VAR XP :REAL;

SN :CHAR;

FUNCTION G1(X:REAL):REAL;

BEGIN

G1:=(POT(X,3)+X)/4.0;

END;

FUNCTION G2(X:REAL):REAL;

BEGIN

(**** LA FUNCION "POT" ELEVA X A LA POTENCIA 3 ****)

G2:=(54POT(X,5)+161POT(X,3)+321)/96.0;

END;

FUNCTION G3(X:REAL):REAL;

BEGIN

(**** LA FUNCION "POT" ELEVA X A LA POTENCIA 5 Y A LA POTENCIA 3. ****)

G3:=(34POT(X,7)+194POT(X,5)+174POT(X,3)-154X)/384.0;

END;

FUNCTION G4(X:REAL):REAL;

BEGIN

(**** LA FUNCION "POT" ELEVA X A LAS POTENCIAS 7, 5, 3 ****)

G4:=(794POT(X,9)+7764POT(X,7)+14824POT(X,5)-1920POT(X,3)-9452X)/92160.0;

END;

BEGIN

(**** LA FUNCION "N_I" CALCULA EL VALOR INVERSO DE LA PROBABILIDAD ****)

**** P COM BASE EN LA FUNCION DE DISTRIBUCION NORMAL. ****)

XP:=N_I(P);

(**** LA FUNCION "POT" ELEVA V A LA POTENCIA 3 Y A LA POTENCIA 4. ****)

T_INV:=XP+(61(XP)/V)+(62(XP)/SDR(V))+(63(XP)/POT(V,3))+(64(XP)/POT(V,4));

END;

LA FUNCION "F_P" CALCULA LA PROBABILIDAD PARA UN VALOR REAL CON BASE
 EN LA FUNCION DE DISTRIBUCION FISHER.

VARIABLES : F : VALOR AL QUE SE LE CALCULA LA PROBABILIDAD.

V1 : GRADOS DE LIBERTAD.

V2 : GRADOS DE LIBERTAD.

```

FUNCTION F_P(F,V1,V2:REAL):REAL;
VAR Z,Z1,D,N : REAL;
BEGIN
  Z:=2/(9+V1);
  Z:=2/(9+V2);

(***** LA FUNCION "POT" ELEVA F A LA POTENCIA 1/3. *****)

  N:=POT(F,1/3)*(1-Z)-(1-Z1);

(***** LA FUNCION "POT" ELEVA F A LA POTENCIA 2/3. *****)

  D:=SQRT(Z1+POT(F,2/3)*Z);

(***** LA FUNCION "M_P" CALCULA LA PROBABILIDAD PARA N/D EN BASE A *****)
(***** LA NORMAL. *****)

  F_P:=M_P(N/D);
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "CALCULO_SUMAS" OBTIENE LA MATRIZ MIX Y AL VECTOR MIX Y A PARTIR DE LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y.

VARIABLES : SUMAJ : SUMA DE LA X(I) PARA UNA VARIABLE J.
 SUMAY : SUMA DE LAS Y(I).
 SUMAXJ : SUMA DE LOS CUADRADOS DE LOS X(I) PARA UNA VARIABLE J.
 SUMAXY : SUMA DE LOS PRODUCTOS DE X(I) PARA UNA VARIABLE J POR LAS Y(I).

```

PROCEDURE CALCULO_SUMAS(VAR A:MATRIZT1C; VAR B:MATRIZT2C;VAR X1:MATRIZT1;VAR Y1:MATRIZT2;P1,
N1:integer);
VAR K,I,L :INTEGER;
    SUMAX,SUMAXY,SUMAXJ,SUMAY :REAL;
BEGIN
  FOR K:=1 TO P1 DO
    BEGIN
      SUMAX:=0;
      SUMAXY:=0;
      FOR I:=1 TO N1 DO
        BEGIN
          SUMAX:=SUMAX+X1[I,K];
          SUMAXY:=SUMAXY+X1[I,K]*Y1[I];
        END;
      FOR L:=K TO P1 DO
        BEGIN
          SUMAXJ:=0;
          FOR I:=1 TO N1 DO
            SUMAXJ:=SUMAXJ+X1[I,K]*X1[I,L];
            A[X1-I-VT1,L+1-VT1]:=SUMAXJ;
            A[L+1-VT1,K+1-VT1]:=SUMAXJ
          END;
        END;
      END;

```

```

A(VT2,K+1-VT1):=SUMAX;
A(K+1-VT1,VT2):=SUMAX;
B(K+1-VT1):=SUMAXY
END;
SUMAY:=0;
A(VT2,VT2):=M1;
FOR I:=1 TO M1 DO
  SUMAY:=SUMAY+YI(I);
B(VT2):=SUMAY;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "INVERSA" OBTIENE LA INVERSA DE UNA MATRIZ DEFINIDA POSITIVA Y/O OBTIENE LA SOLUCION DE UN SISTEMA DONDE INTERVIENE ESTA MATRIZ. EL PROCEDIMIENTO SE BASA EN EL METODO DE CHOLESKI. LA SOLUCION DEL SISTEMA SE OBTIENE INTERACTIVAMENTE PARA TENER UNA MEJOR APROXIMACION.

VARIABLES : A : MATRIZ A INVERTIR.
 HL : NUMERO DE COLUMNAS Y FENGLONES DE LA MATRIZ A.
 YSOL : VECTOR SOLUCION DEL SISTEMA.
 RES : VECTOR DE RESIDUOS.
 EPS : NUMERO REAL POSITIVO MAS CERCAÑO A CERO.

```

PROCEDURE INVERSA(VAR A:MATRIZTIC;VAR INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR:BOOLEAN;HL:INTEGER;
VAR YSOL:MATRIZT2C;VAR B:MATRIZT2C);
VAR I,J,S,T,K,II,J1,L,D2 :INTEGER;
    X,Y,Z,D1,DO,IMAX,BBMAX,SI,SEP,EPS :REAL;
    RES :MATRIZT2C;

```

EL PROCEDIMIENTO "SYNSOL" OBTIENE LA SOLUCION DEL SISTEMA :
 A * YSOL = B

```

PROCEDURE SYNSOL(VAR A:MATRIZTIC;VAR B,YSOL:MATRIZT2C);
VAR IS,IS1,KS :INTEGER;
    YPASO :REAL;
BEGIN
  FOR IS:=1 TO HL DO
    BEGIN
      YPASO:=B[IS];
      FOR KS:=IS-1 DOWNT0 1 DO
        YPASO:=YPASO-A[IS+1,KS]*YSOL[KS];
      YSOL[IS]:=YPASO;
    END;
  FOR IS:=HL DOWNT0 1 DO
    BEGIN
      IS1:=IS+1;
      YPASO:=YSOL[IS1]*A[IS1,IS];
      FOR KS:=IS+1 TO HL DO
        YPASO:=YPASO-A[KS+1,IS]*YSOL[KS];
      YSOL[IS]:=YPASO;
    END;
  END;

```

END;
END;

(*****

PROGRAMA PRINCIPAL DE INVERSION.

*****)

BEGIN

I:=0;

INVERSION:=TRUE;

WHILE INVERSION AND (I<HL) DO

BEGIN

I:=I+1; II:=I+1;

FOR J:=1 TO I DO

BEGIN

J1:=J+1;

X:=A(J,II);

IF I=J THEN

BEGIN

FOR K:=J-1 DOWNT0 1 DO

BEGIN

Y:=A(II,K);

Z:=Y*A(K+1,K);

A(II,K):=Y*A(K+1,K);

X:=X-Y*Z;

END;

IF X=0 THEN INVERSION:=FALSE

ELSE IF X<>0 THEN A(II,II):=1/X;

END

ELSE

BEGIN

FOR K:=J-1 DOWNT0 1 DO

X:=X-A(II,K)*A(J1,K);

A(II,J1):=X;

END

END

END;

(*****

SOLUCION DEL SISTEMA.

*****)

IF INVERSION THEN

BEGIN

IF SOLUCIONAR THEN

BEGIN

SEP:=0.000005;

REPEAT

EPS:=SEP;

SEP:=SOR(SEP);

UNTIL SEP+1=1;

FOR I:=1 TO HL DO

BEGIN

YSOL(II):=0;

RES(I):=B(II);

END;

L:=0;

DO:=3.0;

```

REPEAT
  SYNSOL(A,RES,RES);
  L:=L+1;
  D2:=0;
  D1:=0;
  FOR I:=1 TO HL DO
    YSOL[I]:=YSOL[I]+RES[I];
  IMAX:=0;
  BBMAX:=0;
  FOR I:=1 TO HL DO
    BEGIN
      IF ABS(YSOL[I])>IMAX THEN IMAX:=ABS(YSOL[I]);
      IF ABS(RES[I])>BBMAX THEN BBMAX:=ABS(RES[I]);
      S1:=B[I];
      FOR K:=1 TO I-1 DO
        S1:=S1-A[K,I]*YSOL[K];
      FOR K:=I TO HL DO
        S1:=S1-A[I,K]*YSOL[K];
      RES[I]:=S1;
    END;
  IF BBMAX>D1*IMAX THEN D1:=BBMAX/IMAX;
  IF BBMAX>24EPS*IMAX THEN D2:=1;
  IF D1>D2/2 THEN D2:=2;
  D0:=D1;
UNTIL D2<>1;
END;

```

(****

INVERSION DE LA MATRIZ.

****)

```

IF INVERTIR THEN
  BEGIN
    FOR I:=2 TO HL DO
      BEGIN
        I1:=I+1;
        FOR J:=2 TO I DO
          BEGIN
            J1:=J-1;
            X:=-A[I1,J1];
            FOR K:=I-1 DOWNTD J DO
              X:=X-A[I1,K]*A[K+1,J1];
            A[I1,J1]:=X;
          END;
        END;
      FOR J:=1 TO HL DO
        FOR I:=J TO HL DO
          BEGIN
            I1:=I+1;
            X:=A[I1,J];
            IF I<>J THEN
              BEGIN
                FOR K:=I1 TO HL DO
                  X:=X+A[K+1,I1]*A[K+1,J];
                END
              ELSE

```



```

FOR K:=11 TO nL DO
  BEGIN
    Y:=A[K+1,J];
    Z:=A[K+1,K]Y;
    A[K+1,J]:=A[K+1,K]Y;
    I:=I+Y+Z;
  END;
  A[I1,J]:=I;
END;
END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "QUICK" ORDENA UN VECTOR EN FORMA ASCENDENTE MEDIANTE EL METODO QUICK SORT. CONFORME SE ORDENA EL VECTOR SE CAMBIA OTRO VECTOR QUE GUARDA EL ORDEN ORIGINAL DEL PRIMERO, DANDO POR RESULTADO QUE AL TERMINO DE LA ORDENACION SE OBTIENSA TANTO EL ORDEN ORIGINAL COMO EL NUEVO.

VARIABLES : A : VECTOR A ORDENAR.
 B : VECTOR QUE CONTIENE EN PRINCIPIO EL ORDEN ORIGINAL DE A.

```

PROCEDURE QUICK(VAR A:MATRIZ2;VAR B:MATRIZ2;VAR HELEN:INTEGER);
VAR I :INTEGER;
PROCEDURE SORT(L,R:INTEGER);
VAR I,J,VO :INTEGER;
    W,X :REAL;
BEGIN
  I:=L;
  J:=R;
  X:=A[(L+R)DIV 2];
  REPEAT
    WHILE A[I]<X DO
      I:=I+1;
    WHILE X<A[J] DO
      J:=J-1;
    IF I<=J THEN
      BEGIN
        W:=A[I];
        VO:=B[I];
        A[I]:=A[J];
        B[I]:=B[J];
        A[J]:=W;
        B[J]:=VO;
        I:=I+1;
        J:=J-1;
      END
    UNTIL I>J;
    IF L<J THEN
      SORT(L,J);
    IF I<R THEN
      SORT(I,R)

```

```

END;
BEGIN
FOR I:=1 TO NELEM DO
  P(I):=I;
SORT(I,NELEM);
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "TABLA ANOVA" CALCULA LAS SUMAS DE CUADRADOS, SUS MEDIAS, EL ESTADISTICO F Y LOS COEFICIENTES DE DETERMINACION.

VARIABLES :	SCREG	: SUMA DE CUADRADOS DE LA REGRESION
	MSCREG	: MEDIA DE LA SUMA DE CUADRADOS DE LA REGRESION
	SCRES	: SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES
	SCT	: SUMA DE CUADRADOS TOTALES
	S	: DESVIACION ESTANDAR ESTIMADA
	S2	: VARIANZA ESTIMADA
	F	: ESTADISTICO F
	R	: COEFICIENTE DE DETERMINACION
	RA	: COEFICIENTE DE DETERMINACION AJUSTADO

```

PROCEDURE TABLA ANOVA(VAR S2,S,SCREG,SCRES,SCT,MSCREG,F,R,RA:REAL;VAR H,N,P:INTEGER;
VAR NTW,MNTY:MATRIZ2C;VAR YK:MATRIZ2I);
VAR O,T :INTEGER;
SUMAY2,MBXY :REAL;

```

```

BEGIN
SCRES:=0;
SCT:=0;
SCREG:=0;
SUMAY2:=0;
FOR O:=1 TO M DO
  SUMAY2:=SUMAY2+SQR(YK(O));
  IF VT1=0 THEN SCT:=SUMAY2-(SQR(MNTY(VT2))/N)
  ELSE SCT:=SUMAY2;
MBXY:=0;
FOR T:=1 TO H DO
  MBXY:=MBXY+MTW(T)*MNTY(T);
  IF VT1=0 THEN SCREG:=MBXY-(SQR(MNTY(VT2)))/N
  ELSE SCREG:=MBXY;
SCRES:=SCT-SCREG;
IF (N-H)=0 THEN WRITELN('DIVISION ENTRE CERO')
ELSE S2:=SCRES/(N-H);
S:=SQRT(S2);
MSCREG:=SCREG/P;
R:=SCREG/SCT;
F:=MSCREG/S2;
RA:=1-(SCRES*(N-1))/(SCT*(N-H));
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "ESCRIBE" SE ENCARGA DE PRESENTAR POR PANTALLA Y/O

FOR IMPRESORA AL ESTADISTICO F PARA ALGUNA PRUEBA Y LA INFORMACION CONCERNIENTE A ESTE EN UNA TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA.

VARIABLES : P1,...,P4 : VARIABLES DE LOS GRADOS DE LIBERTAD.
 V1,V4,V7 : SUMAS DE CUADRADOS.
 V2,V5 : MEDIAS DE LAS SUMAS DE CUADRADOS.
 V7 : SUMA DE CUADRADOS TOTAL.
 V3 : ESTADISTICO F-CALCULADO.
 CONTROL : VARIABLE QUE SIRVE PARA ESCOGER ENTRE LOS DIVERSOS TITULOS.

```
PROCEDURE ESCRIBE(CONTROL,P1,P2,P3,P4:INTEGER;V1,V2,V3,V4,V5,V6,V7:REAL);
TYPE STAR=STRING(13);
```

EL PROCEDIMIENTO "C1" ESCRIBE EN LA PANTALLA Y/O EN LA IMPRESORA LA TABLA ANOVA DE ACUERDO A CIERTOS TITULOS.

VARIABLES : T1,...,T7 : TITULOS.

```
PROCEDURE C1(T1,T2,T3,T4,T5,T6,T7:STAR);
```

```
BEGIN
```

```
  WRITELN('TABLA ANOVA':45);WRITELN:
```

```
  WRITELN('.....');
```

```
  WRITELN;
```

FUENTE DE VARIACION	g.l.	SUMA DE CUADRADOS	MEDIA DE CUADRADOS	F	P-VALOR
---------------------	------	-------------------	--------------------	---	---------

```
  WRITELN('.....');
```

```
  WRITELN('.....');
```

```
  IF CONTROL<2 THEN
```

```
    BEGIN
```

```
      WRITELN(T6,' ',P4:4,' ':5,V7:12:6);
```

```
      WRITELN(T7);
```

```
      WRITELN
```

```
    END;
```

```
  WRITELN(T1,' ',P1:4,' ':5,V1:12:6,' ':3,V2:12:6);
```

```
  WRITELN(T2);
```

```
  IF V3>0 THEN
```

```
    WRITELN(' ':54,V3:12:6,' ',F_P(V3,P1,P2):8:6)
```

```
  ELSE
```

```
    WRITELN(' ':54,V3:12:6);
```

```
  WRITELN(T3,' ',P2:4,' ':5,V4:12:6,' ':3,V5:12:6);
```

```
  WRITELN(T4);
```

```
  WRITELN('.....');
```

```
  WRITELN(T5,' ',P3:4,' ':5,V6:12:6); WRITELN;WRITELN;
```

```
  IF CONTROL=1 THEN
```

```
    BEGIN
```

```
      WRITELN(' R CUADRADA (Coeficiente de determinacion)= ',R:12:7);
```

```
      WRITELN(' R AJUSTADA = ',RA:12:7)
```

```
    END;
```

```
  IF IMPRESION THEN
```

```
    BEGIN
```



```

PROCEDURE ESTADISTICAS(VAR MWTW:MATRIZTC;VAR MBESTW:MATRIZT2;VAR SL:REAL;VAR HL:INTEGER);
VAR C : INTEGER;
    E : REAL;
    T,SBEST : MATRIZT2;

BEGIN
  WRITELN;
  FOR C:=1 TO HL DO
    BEGIN
      SBEST(C):=SL*SORT(MWTW(C+1,C));
      E:=0.0;
      IF SBEST(C)<>0 THEN
        T(C):=(MBESTW(C)-E)/SBEST(C) ELSE WRITELN('DIVISION ENTRE CERO')
      END; WRITELN;WRITELN;WRITELN;
      WRITELN('-----');
      WRITELN('BETA ESTIMADA      ERROR ESTANDAR      t-CALCULADA      P-VALOR');
      WRITELN('      DE BETA ESTIMADA      ');
      WRITELN('.....');
      WRITELN;
      FOR C:=1 TO HL DO
        WRITELN('BI',C-1:2,')=',MBESTW(C):12:7,' ':2,SBEST(C):12:7,' ':11,T(C):12:7,
          ts_p(t(C),n-HL):6:3);
        WRITELN;WRITELN;WRITELN;WRITELN;
      IF IMPRESION THEN
        BEGIN
          WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
          WRITELN(LST,'-----');
          WRITELN(LST,'BETA ESTIMADA      ERROR ESTANDAR      t-CALCULADA      P-VALOR');
          WRITELN(LST,'      DE BETA ESTIMADA      ');
          WRITELN(LST,'.....');
          WRITELN(LST);
          FOR C:=1 TO HL DO
            WRITELN(LST,'BI',C-1:2,')=',MBESTW(C):12:7,' ':2,SBEST(C):12:7,' ':11,T(C):12:7,
              ts_p(t(C),n-HL):6:3);
          END;
        END;
    END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "CAMBIO_MATRIZ" SELECCIONA DE LA MATRIZ MXTX CIERTOS COLUMNAS Y CIERTOS RENGLONES. SELECCIONA TAMBIEN CIERTO ELEMENTOS DEL VECTOR MXTY.

VARIABLES : MWTW : MATRIZ DONDE SE GUARDAN LAS COLUMNAS Y RENGLONES SELECCIONAS DE MWTW.
 MXTY : VECTOR DONDE SE GUARDAN LOS ELEMENTOS SELECCIONADOS DE MXTX O UNA COLUMNA SELECCIONADA DE MXTY.
 INW : VECTOR QUE CONTIENE LAS COLUMNAS Y RENGLONES A SER SELECCIONADOS.
 Q : NUMERO DE RENGLONES Y COLUMNAS A SER SELECCIONADAS
 CAMBIOY : VARIABLE QUE CONTROLA EL SELECCIONAR EN MXTY A ELEMENTOS DE MXTY O UNA COLUMNA DE MXTX.

INWY : COLUMNA DE MATX SELECCIONADA PARA SER GUARDADA EN
MWTY.

```
PROCEDURE CAMBIO_MATRIZ (VAR MWTX:MATRIZ71C;VAR MWTY:MATRIZ72C;VAR INW:MATRIZ721C;VAR INWY,Q:INTEGER
VAR KH,I,J:INTEGER;
```

```

BEGIN
  FOR KI:=1 TO Q DO
    BEGIN
      FOR KJ:=KI TO Q DO
        BEGIN
          MWTW[KI+1-VT1,KJ+1-VT1]:=MXTX(INW[KI]+1-VT1,INW[KJ]+1-VT1);
          MWTW[KJ+1-VT1,KI+1-VT1]:=MXTX(INW[KI]+1-VT1,INW[KJ]+1-VT1);
        END;
        MWTW[VT2,KI+1-VT1]:=MXTY(VT2,INW[KI]+1-VT1);
        MWTW[KI+1-VT1,VT2]:=MXTX(VT2,INW[KI]+1-VT1);
        IF CAMBIOY THEN
          BEGIN
            IF INW[KI]<INWY+1-VT1 THEN
              MWTY[KI+1-VT1]:=MXTX(INW[KI]+1-VT1,INWY+1-VT1)
            ELSE
              MWTY[KI+1-VT1]:=MXTX(INWY+1-VT1,INW[KI]+1-VT1);
            END
          ELSE
            MWTY[KI+1-VT1]:=MXTY(INW[KI]+1-VT1);
          END;
        IF CAMBIOY THEN
          MWTY[VT2]:=MXTX(VT2,INWY+1-VT1)
        ELSE
          MWTY[VT2]:=MXTY(VT2);
        END;
      END;
    END;
  END;
END;
```

EL PROCEDIMIENTO "MULTIPLICACION" OBTIENE EL RESULTADO DE LA MULTIPLICACION DE DOS MATRICES.

VARIABLES : MR : MATRIZ RESULTANTE DE LA MULTIPLICACION.
 M1 : MATRIZ QUE PRE-MULTIPLICA.
 M2 : MATRIZ POS-MULTIPLICADA.
 RE1 : REGLORES DE LA MATRIZ M1.
 CO : COLUMNAS DE LA MATRIZ M1 Y REGLORES DE LA MATRIZ M2.
 PE2 : COLUMNAS DE LA MATRIZ M2.

```
PROCEDURE MULTIPLICACION (VAR MR,M1,M2:MATRIZ71C;VAR RE1,CO,PE2:INTEGER);
VAR CS,CN,CL :INTEGER;
M :REAL;
BEGIN
  FOR CS:=1 TO RE1 DO
    FOR CN:=1 TO RE2 DO
      BEGIN
        M:=0.0;
```

```

FOR CL:=1 TO CO DO
M:=M+M1(CS,CL)*M2(CL,CN);
M1(CS,CN):=M;
END;

```

```

END;

```

EL PROCEDIMIENTO "GRAFICA" GRAFICA DOS VECTORES.

```

VARIABLES : XI : VECTOR A GRAFICAR.
            YY : VECTOR CONTRA EL CUAL SE GRAFICA.
            MAXI : VALOR MAXIMO DEL VECTOR XI.
            MINX : VALOR MINIMO DEL VECTOR XI.
            MAXY : VALOR MAXIMO DEL VECTOR YY.
            MINY : VALOR MINIMO DEL VECTOR YY.
            DI : ORDENADA.
            DY : ABCISXA.
            ESCX : VALOR QUE SE CALCULA PARA ESTANDARIZAR LOS VALORES
                   DE XI EN UNA ESCALA EN LA QUE SEA POSIBLE SU GRAFI-
                   CACION EN LA PANTALLA.
            ESCY : VALOR QUE SE CALCULA PARA ESTANDARIZAR LOS VALORES
                   DE YY EN UNA ESCALA EN LA QUE SEA POSIBLE SU GRAFI-
                   CACION EN LA PANTALLA.

```

```

PROCEDURE GRAFICA(VAR XI,YY:MATRIX2; H:INTEGER);
VAR I,J,K,X,DI,OY : INTEGER;
    MAXI,MINX,ESCX,NR,MAXY,MINY,ESCY : REAL;
BEGIN
    MAXI:=XI[1];
    MINX:=XI[1];
    MAXY:=YY[1];
    MINY:=YY[1];
    FOR J:=2 TO N DO
        BEGIN
            IF XI[J] > MAXI THEN MAXI:=XI[J];
            ELSE IF XI[J] < MINX THEN MINX:=XI[J];
            IF YY[J] > MAXY THEN MAXY:=YY[J];
            ELSE IF YY[J] < MINY THEN MINY:=YY[J];
        END;
    CLRSCR;
    FOR I:= 10 TO 78 DO
        BEGIN
            GOTOXY(I,2); WRITE('-');
            GOTOXY(I,22); IF I MOD 10 = 7 THEN WRITE('+');
            ELSE WRITE('-');
        END;
    FOR J:= 3 TO 21 DO
        BEGIN
            GOTOXY(10,J);
            WRITE('1');
            GOTOXY(78,J);
            WRITE('1');
        END;

```

```

ESCJ:=(MAXI-MINI)/66.0;
ESCY:=(MAXY-MINY)/18.0;
FOR J:=1 TO H DO
  BEGIN
    DY:=ROUND((MAXY-YY[J])/ESCY)+3;
    DX:=ROUND((XX[J]-MINI)/ESCX)+11;
    GOTO(Y(DY),DX);
    WRITE(' ');
  END;
GOTOXY(1,3);
WRITE(MAXY:9:2,' ');
FOR I:=4 TO 20 DO
  IF I MOD 2 = 1 THEN
    BEGIN
      NR:=MAXY-((I-3)*ESCY);
      GOTOXY(1,1);
      WRITE(NR:9:2,' ');
    END;
GOTOXY(1,21);
WRITE(MINY:9:2,' ');
GOTOXY(5,24);
WRITE(MINX:9:2);
GOTOXY(11,22);
WRITE(' ');
K:=7;
REPEAT
  K:=K+10;
  GOTOXY(K-6,23);
  NR:=(K-11)*ESCX+MINI;
  WRITE(NR:9:2);
UNTIL K=67;
GOTOXY(71,23);
WRITE(MAXI:9:2);
END;

```

END;

EL PROCEDIMIENTO "D_XXX" CALCULA LA DIAGONAL PRINCIPAL DE LA MATRIZ $X(X'X)^{-1}X'$.

VARIABLES : VI ; DIAGONAL DE $X(X'X)^{-1}X'$.

```

PROCEDURE D_XXX(VAR VI:MATRIZ2);
VAR I,J,K :INTEGER;
BEGIN
  FOR K:=1 TO N DO
    BEGIN
      IF VI[K]=0 THEN
        BEGIN
          VI[K]:=MXTI[2,1];
          FOR J:=2 TO H DO
            VI[K]:=VI[K]+MITI[J+1,1]*X[K,J-1]*2;
          END
        ELSE

```



```

V(K):=0;
FOR I:= 2-VT1 TO H DO
  BEGIN
    V(I):=V(I)+M*(I+1,1)+SDR(K,K,1-1+VT1);
    FOR J:=1+1 TO H DO
      V(K):=V(K)+M*(J+1,1)+V(I)*X(K,J-1+VT1)+2;
    END;
  END;
END;

```

LA UNIDAD *OBTENER* CONTIENE LOS PROCEDIMIENTOS MEDIANTE LOS CUALES SE OBTIENEN LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y.

```

UNIT OBTENER;
INTERFACE
  USES CRT,UGLOBAL,UTIL;
  PROCEDURE LEER_X(VAR N,AP:INTEGER;VAR X:MATRIZ1;VAR BX:BOOLEAN);
  PROCEDURE LEER_Y(VAR N,P:INTEGER;VAR Y:MATRIZ2;VAR BY:BOOLEAN);
  PROCEDURE LEER_XY(VAR N,AP:INTEGER;VAR X:MATRIZ1;VAR Y:MATRIZ2;VAR BY,BX:BOOLEAN);
  PROCEDURE SIMULAR_X(VAR X:MATRIZ1;VAR N,AP:INTEGER);
  PROCEDURE SIMULAR_Y(VAR Y:MATRIZ2;VAR N,P:INTEGER;VAR SEGUNDA:BOOLEAN);
  PROCEDURE DICTOMAS(VAR X:MATRIZ1;VAR N,P:INTEGER);
  PROCEDURE SALVA;

```

IMPLEMENTATION

EL PROCEDIMIENTO *EXISTE_SM* VERIFICA LA EXISTENCIA DE UN ARCHIVO EN EL DISCO.

VARIABLES : ARCH : ARCHIVO A LEER.
 EXISTE : VARIABLE LOGICA, VERDADERA SI EXISTE EL ARCHIVO,
 FALSA SI NO EXISTE.

```

PROCEDURE EXISTE_SM(VAR NOM_ARCH:FILNOM; EXISTE:BOOLEAN);
VAR ARCH : FILE;
    EXISTE1 : BOOLEAN;
BEGIN
  EXISTE:=FALSE;
  REPEAT
    REPEAT
      GOTOXY(01,16);
      WRITE(' ' INTRODUCE EL NOMBRE DEL ARCHIVO: ');
      READLN(NOM_ARCH);
    UNTIL LENGTH(NOM_ARCH)=0;
    ASSIGN(ARCH,NOM_ARCH);
    (01-) RESET(ARCH); (01+)
  IF IORRESULT = 0 THEN
    IF EXISTE THEN EXISTE1:=TRUE
    ELSE
      WRITELN('6,'YA EXISTE ESTE ARCHIVO ')

```

```

ELSE
  IF EXISTE THEN WRITELN('S,'NO EXISTE ESTE ARCHIVO ')
  ELSE
    BEGIN
      ($I-) REWRITE(ARCH); ($I+)
      IF IORESULT (<) 0 THEN WRITELN('S,'NOMBRE ILEGAL')
      ELSE EXISTE:=TRUE;
    END;
  UNTIL EXISTE:=TRUE;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "LEER_IY_ARCH" LEE A LA MATRIZ X Y AL VECTOR Y DE UN ARCHIVO CON FORMATO DEFINIDO (REAL,ARREGLO), UN COMPONENTE DE Y SEGUIDO DE VARIOS COMPONENTES DE X.

VARIABLES : ARCHIVO_1 : ARCHIVO DE DATOS.
 REGIS_1 : VARIABLE QUE CONTIENE UN REGISTRO DEL ARCHIVO.
 NOMBRE : NOMBRE DEL ARCHIVO DONDE ESTAN LOS DATOS.

```

PROCEDURE LEER_IY_ARCH(VAR X:MATRIZ1;VAR Y:MATRIZ2;VAR N,P,AP:INTEGER);
VAR ARCHIVO_1 : FILE OF F_VEC_MAT;
    REGIS_1 : R_VEC_MAT;
    NOMBRE : FILNOM;
    I : INTEGER;
BEGIN
  EXISTE_SX(NOMBRE,TRUE);
  ASSIGN(ARCHIVO_1,NOMBRE);
  RESET(ARCHIVO_1);
  I:=1;
  REPEAT
    ($I-) READ(ARCHIVO_1,REGIS_1); ($I+)
    IF IORESULT(<>) THEN
      WRITELN('S,'ERROR EN EL REGISTRO: ',I)
    ELSE
      BEGIN
        Y[I]:=REGIS_1.Y1;
        FOR J:=1 TO P DO
          X[I,AP+J]:=REGIS_1.X1[J];
        I:=I+1;
      END;
  IF EOF(ARCHIVO_1) THEN
    BEGIN
      WRITELN('S,'J,'M,'FIN DE ARCHIVO, RENGLONES LEIDOS: ',I-1);
      N:=I-1;
      CLOSE(ARCHIVO_1)
    END;
  UNTIL (I=N+1) ;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "LEER_IY_TXT" LEE A LA MATRIZ X Y AL VECTOR Y DE UN ARCHIVO DE TIPO TEXTO. SE LEE UN COMPONENTE DE Y SEGUIDO DE VARIOS COM-

PONENTES DE X.

VARIABLES : ARCHIVO_4 : ARCHIVO DE DATOS.
 REGIS_1 : VARIABLE QUE CONTIENE UN REGISTRO DEL ARCHIVO.
 NOMBRE : NOMBRE DEL ARCHIVO DONDE ESTAN LOS DATOS.
 RESULT : SI EN LA VALIDACION SE ENCONTRÓ ERROR, ESTA VARIABLE GUARDA LA POSICION DONDE SE ENCONTRÓ EL ERROR.

```

PROCEDURE LEER_IY_TIT(VAR X:MATRIZ1;VAR Y:MATRIZ2;VAR N,P,AP:INTEGER);
VAR ARCHIVO_4      : TEXT;
    REGIS_4,M       : STRING(255);
    NOMBRE          : FILNAM;
    ERROR           : BOOLEAN;
    K,I,L,RESULT    : INTEGER;
BEGIN
    EXISTE_SM(NOMBRE,TRUE);
    I:=1;
    L:=1;
    ASSIGN(ARCHIVO_4,NOMBRE);
    RESET(ARCHIVO_4);
    REPEAT
        ERROR:=FALSE;
        (01-) READLN(ARCHIVO_4,REGIS_4) (01+)
        IF (I=RESULT<0) OR (LENGTH(REGIS_4)=0) THEN
            WRITELN('ERROR EN EL REGISTRO: ',I)
        ELSE
            BEGIN
                FOR K:=1 TO P+1 DO
                    BEGIN
                        IF POS(' ',REGIS_4)(>0) THEN
                            M:=COPY(REGIS_4,1,POS(' ',REGIS_4)-1)
                        ELSE
                            M:=REGIS_4;
                        IF K=1 THEN
                            VAL(M,Y[I],RESULT)
                        ELSE
                            VAL(M,X[I],AP+K-I,RESULT);
                        IF RESULT=0 THEN
                            DELETE(REGIS_4,1,LENGTH(M)+1)
                        ELSE ERROR:=TRUE;
                    END;
                IF NOT ERROR THEN
                    I:=I+1;
            ELSE
                WRITELN('ERROR EN EL REGISTRO: ',L);
            END;
        IF EOF(ARCHIVO_4) THEN
            BEGIN
                WRITELN('FIN DE ARCHIVO, BANGLONES LEIDOS: ',I-1);
                M:=[];
                CLOSE(ARCHIVO_4)
            END;
    END;

```

```

L:=L+1;
UNTIL (I=N+1) ;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "LEER_X" REALIZA LA LECTURA DE LA MATRIZ X POR PANTALLA O POR ARCHIVO

VARIABLES.- P : SIRVE PARA QUE SEAN LEIDAS E INCORPORADAS A LA MATRIZ X UN CIERTO NUMERO DE VARIABLES.
 B : ES UNA VARIABLE AUXILIAR QUE GUARDA TEMPORALMENTE UN RENGLON DE X.

```

PROCEDURE LEER_X (VAR N,AP:INTEGER;VAR x:MATRIZ1;VAR BI:BOOLEAN);
TYPE FILMOM : STRING(12);
VAR P,J,I,K RESULT : INTEGER;
    B : MATRIZ2;
    NOMBRE : FILMOM;
    OPI : CHAR;
    REGIS,M : STRING(255);
    ERROR : BOOLEAN;

```

```
BEGIN
```

```
  CLRSCR; GOTOXY(01,04);
```

```

WRITELN(' ':10,' ');
WRITELN(' ':10,' ');
WRITELN(' ':10,' ');
WRITELN(' ':10,' ');
WRITELN(' ':10,' A '^P' POR PANTALLA ');
WRITELN(' ':10,' B '^P' ARCHIVO CON FORMATO (Real,Arreglo) ');
WRITELN(' ':10,' C '^P' ARCHIVO DE TEXTO (SDF) ');
WRITELN(' ':10,' S '^P' SALIDA ');
WRITELN(' ':10,' ');

```

```
  REPEAT
```

```

    GOTOXY(01,12);
    WRITE(' ':10,'> OPCION : ');
    OPI:=READKEY; WRITELN(OPI);
    OPI:=UPCASE(OPI);
    UNTIL OPI IN ['A','B','C','S'];
    IF OPI='S' THEN EXIT;
    GOTOXY(10,24); WRITE('PARA SALIR INTRODUCIR (0)'); GOTOXY(10,14);
  
```

```
  REPEAT
```

```

    WRITE('> CUANTAS COLUMNAS SERAN LEIDAS : '); P:=LEER_INT;
    UNTIL P>=0;
    CASE OPI OF
      'A': BEGIN
        CLRSCR;
        WRITELN('^J,^M,^M,^M,^M);
        WRITELN('TIENES QUE DARME LA MATRIZ X POR RENGLONES EN FORMATO LIBRE ');
        WRITELN('CON ',P:2,' COMPONENTES ');
        WRITELN('^M^M INCLUYAS LA COLUMNA DE UNOS PARA EL TERMINO INDEPENDIENTE ');
        FOR I:= 1 TO N DO
          BEGIN
            WRITELN('REGLON ',I:1,' ');

```

```
(***** EN LA LECTURA POR PANTALLA, CADA RENGLON SE LEE EN FORMATO *****
***** LIBRE MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_VEC_REAL". *****)
```

```
LEER_VEC_REAL(B,P);
FOR J:=1 TO P DO
  X[I,AF+J]:=B[J];
END;
END;
```

```
(***** LA LECTURA POR ARCHIVO CON FORMATO (REAL,ARREGLO) DE LA MATRIZ *****
***** X SE LLEVA A CABO MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_XY_ARCH". *****)
```

```
'B': LEER_XY_ARCH(X,B,N,P,AP);
```

```
(***** LA LECTURA POR ARCHIVO DE TIPO TEXTO DE LA MATRIZ X SE LLEVA *****
***** A CABO MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_XY_TXT". *****)
```

```
'C': LEER_XY_ARCH(X,B,N,P,AP);
END;
AP:=AP+P;
BI:=TRUE;
END;
```

EL PROCEDIMIENTO "LEER_Y" REALIZA LA LECTURA DE EL VECTOR Y POR PANTALLA O POR ARCHIVO.

```
PROCEDURE LEER_Y(VAR N,P:INTEGER;VAR Y:MATRIZI2;VAR BY:BOOLEAN);
VAR I,K,J,RESULT : INTEGER;
    A : MATRIZI1;
    ARCHIVO : TEXT;
    NOMBRE : FILNOM;
    OPI : CHAR;
    REGIS : STRINF(255);
```

```
BEGIN
  CLRSCR;
  GOTOXY(01,04);
  WRITELN(' :10, ' LECTURA DE Y ');
  WRITELN(' :10, ' A 'P' POR PANTALLA ');
  WRITELN(' :10, ' B 'P' ARCHIVO CON FORMATO (REAL,ARREGLO) ');
  WRITELN(' :10, ' C 'P' ARCHIVO DE TEXTO (SDF) ');
  WRITELN(' :10, ' S 'P' SALIDA ');
  WRITELN(' :10, ' );
  REPEAT
    GOTOXY(01,12);
    WRITE(' :10, '> OPCION : ');
    OPI:=READKEY; WRITELN(OPI); OPI:=UPCASE(OPI);
    UNTIL OPI IN ['A','B','C','S'];
    IF OPI='S' THEN EXIT;
  CASE OPI OF
    'A': BEGIN
```

```

CLRSR;
WRITELN('J','M','M','M' ME TIENES QUE DAR UN VALOR POR RENGLON : ');
FOR I:= 1 TO N DO
  BEGIN
    WRITE('VALOR DE YI',I,'I= ');
    Y(I):=LEER_REAL;
  END;
END;

(**** LA LECTURA POR ARCHIVO CON FORMATO (REAL,ARREGLO) DE EL VEC- ****
**** TOR Y SE LLEVA A CABO MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_XY_ARCH".****)

'B': LEER_XY_ARCH(A,Y,N,P,P);

(**** LA LECTURA POR ARCHIVO DE TIPO TEXTO DE EL VECTOR Y SE LLEVA ****
**** A CABO MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_XY_TXT". ****)

'C': LEER_XY_TXT(A,Y,N,P,P);
END;
BY:=TRUE.
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "LEER_XY" REALIZA LA LECTURA DE LA MATRIZ X Y DEL VECTOR Y POR PANTALLA O POR ARCHIVO

VARIABLES.- P : SIRVE PARA QUE SEAN LEIDAS E INCORPORADAS A LA MATRIZ X UN CIERTO NUMERO DE VARIABLES.

- IT : ES UNA VARIABLE AUXILIAR QUE GUARDA TEMPORALMENTE UN RENGLON DE LA FORMA (y,x1,...,xP) PARA POSTERIORMENTE ASIGNAR A X Y A Y SUS RESPECTIVOS VALORES

```

PROCEDURE LEER_XY(VAR N,AP:INTEGER;VAR I:MATRIIT1;VAR Y:MATRIIT2VAR BY,BX:BOOLEAN);

```

```

VAR K,I,P,J : INTEGER;
    OP,YN : CHAR;
    IT,B : MATRIIT2;
    NOMBRE : FILNOM;
    A : MATRIIT1;

```

```

BEGIN

```

```

  CLRSR; GOTOXY(01,04);

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  WRITELN(' ':10,' ');

```

```

  REPEAT

```

```

    GOTOXY(01,12);

```

```

    WRITE(' ':10,'> OPCION : ');

```

```

    OP:=READKEY; WRITELN(OP); OP:=UPCASE(OP);

```

```

  UNTIL OP IN ['A','B','C','S'];

```

MENU DE LECTURA DE X Y Y

A 'P' POR PANTALLA
 B 'P' ARCHIVO CON FORMATO (Real,Arreglo)
 C 'P' ARCHIVO DE TEXTO (SDF)
 S 'F' SALIDA

```

IF OP='5' THEN EXIT;
GOTOY(10,24);
WRITE('PARA SALIR INTRODUCIR 10');
GOTOY(10,14);
REPEAT
  WRITELN;
  WRITE(' > CUANTAS COLUMNAS CONTIENE LA MATRIZ X : ');
  P:=LEER_INT;
UNTIL P>=0;
IF P = 0 THEN EXIT;
CASE OP OF
  'A' : BEGIN
    CLRSCL;
    WRITELN('J,M,"M,"M."M');
    WRITELN('PARA DAR UNA OBSERVACION, DA EL VALOR DE Y SEGUIDO DE LAS X'S EN FORMATO LIBRE
    WRITELN('ES DECIR, DA UN VECTOR RENGLON DE ',P+1,' COMPONENTES ');
    WRITELN('NO INCLUYAS LA COLUMNA DE UNOS PARA EL TERMINO INDEPENDIENTE ');
    FOR I:= 1 TO N DO
      BEGIN
        WRITELN('RENGLON ',I:', ' ');
        (##### EN LA LECTURA POR PANTALLA, CADA RENGLON SE LEE EN FORMATO #####
        ##### LIBRE MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_VEC_REAL". #####)
        LEER_VEC_REAL(XT,P+1);
        Y(I):=XT(I);
        FOR K:=2 TO P+1 DO
          X(I,AP+K-1):=XT(K);
        END;
      END;
    (##### LA LECTURA POR ARCHIVO CON FORMATO (REAL,ARRGLO) DE LA MATRIZ #####
    ##### X Y EL VECTOR Y SE LLEVA A CABO MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO #####
    ##### "LEER_IY_ARCH". #####)
    'B' : LEER_IY_ARCH(X,Y,N,P,AP);
    (##### LA LECTURA POR ARCHIVO DE TIPO TEXTO DE LA MATRIZ X Y EL VEC- #####
    ##### TOR Y SE LLEVA A CABO MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "LEER_IY_TXT". #####)
    'C' : LEER_IY_TXT(X,Y,N,P,AP);
  END;
  AP:=AP+P;
  BI:=TRUE;
  BY:=TRUE;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "SIMULAP_X" CREA UN NUMERO P DE COLUMNAS EN LA MATRIZ X MEDIANTE LA SIMULACION.

VARIABLES : P : NUMERO DE COLUMNAS A SIMULAR.
 IS : VECTOR CREADO POR SIMULACION.

```

PROCEDURE SIMULAF (VAR I:MATRIZT1;VAR N,AF:INTEGER);
VAR  I,J,K,P : INTEGER;
     XS      : MATRIZT2;
     OP      : CHAR;

```

EL PROCEDIMIENTO 'SIM_UNIF CREA UN VECTOR MEDIANTE LA SIMULACION UNIFORME.

VARIABLES : IU : VECTOR CREADO POR SIMULACION UNIFORME.
A : LIMITE INFERIOR DEL INTERVALO.
B : LIMITE SUPERIOR DEL INTERVALO.

```

PROCEDURE SIM_UNIF (VAR IU:MATRIZT2; N:INTEGER);
VAR  A,B : REAL;
     I    : INTEGER;
BEGIN
  CLRSCR;
  GOTOXY(01,04);
  WRITE('DAME EL VALOR DE a = ');
  A:=LEER_REAL;
  REPEAT
    WRITE('DAME EL VALOR DE b = ');
    B:=LEER_REAL;
  UNTIL A < B;
  FOR I:=1 TO N DO
    IU[I]:= (B-A)*RANDOM+A;
  END;

```

EL PROCEDIMIENTO 'SIM_BIN' CREA UN VECTOR MEDIANTE LA SIMULACION BINARIA.

VARIABLES : XB : VECTOR CREADO POR SIMULACION BINARIA.
P : PROBABILIDAD DE EXITO.

```

PROCEDURE SIM_BIN (VAR XB:MATRIZT2; N:INTEGER);
VAR  I : INTEGER;
     P : REAL;
BEGIN
  CLRSCR;
  REPEAT
    WRITE('DAME EL VALOR p (PROBABILIDAD DE EXITO) = ');
    P:=LEER_REAL;
  UNTIL (0<P) AND (P<1);
  FOR I:=1 TO N DO
    IF (RANDOM<P)>=0 THEN XB[I]:=0
      ELSE XB[I]:=1;
  END;

```

(*****

PROGRAMA PRINCIPAL DE SIMULAR_4.

*****)


```

BEGIN
  CLRSCR;
  WRITELN(CHAR(10));
  WRITELN('
  WRITELN('
  GOTOXY(10,24);
  WRITELN('PARA SALIR INTRODUCIR [0]');
  GOTOXY(10,06);
  REPEAT
    WRITE(' > CUANTAS COLUMNAS SERAN SIMULADAS : '); P:=LEER_INT;
  UNTIL P>=0;
  J:=1;
  IF P <> 0 THEN
    REPEAT
      CLRSCR; GOTOXY(01,04);
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      WRITELN(' :10, '
      REPEAT
        GOTOXY(01,12);
        WRITE(' :10, ' > OPCION : '); OP:=READKEY;
        WRITELN(OP); OP:=UPCASE(OP);
        UNTIL OP IN ['A','B','S'];
        IF OP='S' THEN P:=J-1
        ELSE
          BEGIN
            IF (OP='A') THEN SIM_UNIF(XS,M)
            ELSE SIM_BIN(XS,M);
            FOR I:=1 TO M DO
              X[I,AP+J]:=XSC[I];
          END;
          J:=J+1;
        UNTIL J>=P;
      AP:=AP+P;
    END;
  END;

```

SIMULACION DE 'X';

```

      SIMULAR X(' ,j, '
      A '^P' SIMULACION DE UNA UNIFORME (a,b)
      B '^P' SIMULACION DE UNA BERNOULLI(p)
      S '^P' SALIDA

```

EL PROCEDIMIENTO "SIMULAR_Y" CREA UN VECTOR Y MEDIANTE SIMULACION NORMAL.

VARIABLES : SIGMA : VARIANZA.
 SEGUNDA : VARIABLE QUE NOS AYUDA A SABER SI SE VA A SIMULAR LA VARIABLE DEPENDIENTE UNA VEZ QUE YA SE TIENE ESTA, CON EL OBJETO DE COLOCAR A LA VARIABLE OBTENIDA POR ESTE PROCEDIMIENTO UNA COLUMNA DESPUES DE LA ULTIMA COLUMNA OCUPADA EN LA MATRIZ X.

PROCEDURE SIMULAR_Y(VAR Y:MATRIZT2;VAR N,P:INTEGER;VAR SEGUNDA:BOOLEAN);

```

VAR I,J,K      : INTEGER;
BE,ER         : MATRIX(2);
OP            : CHAR;
SIGMA        : REAL;

```

```

FUNCTION SIM_NOR(SIGMA:REAL):REAL;
CONST  NN = 50;
VAR    J : INTEGER;
        X : REAL;
BEGIN
  X:=0;
  FOR J:=1 TO NN DO
    X:=X+RANDOM;
  SIM_NOR:= (X-(NN/2)) / SQRT(NN*(1/2)*SIGMA);
END;

```

```

BEGIN
  CLRSCR;
  GOTOXY(01,04);
  WRITELN(' :10, ');
  WRITELN(' :10, ' SIMULACION DE Y ( DISTRIBUCION NORMAL ) ');
  WRITELN(' :10, ' ');
  WRITELN(' :10, ' A 'P' Y DISTRIBUIDA N( XB, v^2 I) ');
  WRITELN(' :10, ' B 'P' Y DISTRIBUIDA N( XB, V) ');
  WRITELN(' :10, ' S 'P' SALIDA ');
  WRITELN(' :10, ' ');
  REPEAT
    GOTOXY(01,11);
    WRITE(' :10, ' OPCION : ');
    OP:=READKEY;WRITELN(OP); OP:=UPCASE(OP);
    UNTIL OP IN ['A','B','S'];
  CASE OP OF
    'A' : BEGIN
      CLRSCR;
      REPEAT
        WRITE('DAME EL VALOR DE v^2 = ');
        READLN(SIGMA);
      UNTIL SIGMA>0;
      FOR I:=1 TO N DO
        ER[I]:=SIM_NOR(SIGMA);
      END;
    'B' : BEGIN
      CLRSCR;
      WRITELN('TIENES QUE DARME ',N,' v^2, UNA PARA CADA OBSERVACION');
      FOR I:=1 TO N DO
        BEGIN
          REPEAT
            WRITE('DAME EL VALOR DE v^2( ',I, ') = ');
            SIGMA:=LEER_REAL;
          UNTIL SIGMA>0;
          ER[I]:=SIM_NOR(SIGMA);
        END;
      END;
  END;
END;

```

```

IF OP <> 'S' THEN
  BEGIN
    WRITELN;
    WRITE('QUIERES LISTAR LOS ERRORES SIMULADOS ..? ');
    OP:=READKEY; WRITELN(OP);
    OF:=UPCASE(OP);
    IF OP ='S' THEN
      BEGIN
        IF I MOD 19 = 0 THEN
          BEGIN
            CONTINUAR; CLRSCR;
            WRITELN(ER[1]:14:8, ' ');
          END;
          WRITELN(EF[1]:14:8, ' ');
        END;
        CONTINUAR; CLRSCR;
      END;
    WRITELN(CHAR(10));
    WRITELN('CAME EL VECTOR 8 DE ', P+1-VT1, 'COMPONENTES'); WRITELN;
    FOR I:=1 TO P+1-VT1 DO
      BEGIN
        WRITE('I', I-1, '= ');
        READLN(BE[I]);
      END;
    IF SEGUNDA THEN
      BEGIN
        P:=P+1;
        FOR I:=1 TO N DO
          BEGIN
            IF VT1 =0 THEN X[I,P]:=BE[I]
              ELSE X[I,P]:=0;
            FOR J:=1 TO P-1 DO
              X[I,P]:=X[I,P]+BE[J+1-VT1]*X[I,J]+ER[I];
            END;
            WRITELN('ESTA SIMULACION DE Y SE ENCUENTRA EN LA COLUMNA ', P:2, ' DE LA MATRIZ X');
          END;
        ELSE
          FOR I:=1 TO M DO
            BEGIN
              Y[I]:=BE[I];
              FOR J:=1 TO P DO
                Y[I]:=Y[I]+BE[J]*X[I,J]+ER[I];
              END;
            SEGUNDA:= TRUE;
          END;
        END;
      END;

```

EL PROCEDIMIENTO "DICOTOMAS" CONSTRUYE Y CREA VARIABLES DICOTOMAS A PARTIR DE UNA VARIABLE CATEGORICA QUE NO ESTA CON VALORES 0,1. LAS NUEVAS VARIABLES CREADAS SON ALMACENADAS AL FINAL DE LA MATRIZ X.

VARIABLES : ND : NUMERO DE VARIABLES CATEGORICAS A CONSTRUIR.
 LINF : LIMITE INFERIOR DEL INTERVALO DE UNA CATEGORIA.

```

PROCEDURE DICOTOMAS (VAR X: MATRIZ1; VAR N, P: INTEGER);
VAR I, J, K, ND, LINF, LSUP : INTEGER
    OP : CHAR;
BEGIN
  CLRSCR;
  WRITELN(WRITELN);
  WRITELN('QUIERES CONSTRUIR UNA(S) VARIABLE(S) DICOTOMICA(S), A PARTIR DE UNA ');
  WRITE('VARIABLE CATEGORICA QUE NO ESTA CON VALORES CEROS Y UNOS (S/N) ? ');
  OP:=READKEY; WRITELN(OP); OP:=UPCASE(OP);
  IF OP = 'S' THEN
    WHILE OP = 'S' DO
      BEGIN
        REPEAT
          WRITE('DAME EL No. DE LA VARIABLE CATEGORICA A CONSTRUIR ');
          K:=LEER_INT;
        UNTIL (K>0) AND (K<=P);
        REPEAT
          WRITE('CUANTAS VARIABLES DICOTOMAS NECESITAS CONSTRUIR ');
          ND:=LEER_INT;
        UNTIL (ND)=1) AND (ND<=MAXCOL-AP);
        WRITELN;
        WRITELN('AL DARME LOS INTERVALOS DE LAS CATEGORIAS', ^J, ^M, 'DEBES CONSIDERAR QUE LOS LIMITES
        FOR J:=1 TO ND DO
          BEGIN
            WRITELN('DAME EL INTERVALO QUE DEFINA A LA ', J, 'a. VAR. DICOTOMA');
            WRITE('LIMITE INFERIOR: ');
            LINF:=LEER_INT;
            REPEAT
              WRITE('LIMITE SUPERIOR: ');
              LSUP:=LEER_INT;
            UNTIL LSUP>=LINF;
            FOR I:=1 TO M DO
              IF (LINF<=X[I,K]) AND (X[I,K]<=LSUP) THEN X[I,P+J]:=1
                ELSE X[I,P+J]:=0;
            END;
            P:=P+ND;
            WRITELN('LAS VARIABLES DICOTOMAS FUERON INCLUIDAS EN LAS ', ND, ' ULTIMAS');
            WRITELN('COLUMNAS DE X. EN EL ORDEN EN QUE FUERON DEFINIDAS'); WRITELN;
            OP:='N';
            WRITE('DESEAS CONSTRUIR MAS VAR. DICOTOMAS', ^J, ^M, ' A PARTIR DE UNA VAR. CATEGORICA (S/N) ?
            OP:=READKEY; WRITELN(OP); OP:=UPCASE(OP);
          END;
        END;
      END;
    END;
  END;

```

EL PROCEDIMIENTO "SALVA" GUARDA EN UN ARCHIVO, AL VECTOR Y Y A LA MATRIZ X.

PROCEDURE SALVA;

```

VAR I,J,K           : INTEGER;
    YN,OP           : CHAR;
    NOMBRE          : FILNAM;
    ARCHIVO_1       : TEXT;
    VALOR,REGIS_1   : STRING(255);

```

```

BEGIN
  CLASCR;

```

```

(***** EL NOMBRE DEL ARCHIVO A CREAR SE DA EN EL PROCEDIMIENTO 'EXIS- *****
***** TE_SH'. EL CUAL ADEMÁS SE ENCARGA DE CHECAR DE QUE EL NOMBRE *****
***** EXISTA Y SEA VÁLIDO. *****)

```

```

EXISTE_SH(NOMBRE,FALSE);
ASIGNA(ARCHIVO_1,NOMBRE);
REWRITE(ARCHIVO_1);
FOR I:=1 TO N DO
  BEGIN
    STR(Y(I):1:6,REGIS_1);
    FOR J:=1 TO P DO
      BEGIN
        STR(I1,J:1:6,VALOR);
        REGIS_1:=REGIS_1+' '+VALOR;
      END;
    WRITELN(ARCHIVO_1,REGIS_1);
  END;
CLOSE(ARCHIVO_1);
GOTOXY(0,19);
WRITELN('> OPERACION REALIZADA ');
GOTOXY(0,24);
CONTINUAR;
END;
END.

```

LA UNIDAD "CARENCIA" HACE UNA ESTIMACION DE LA VARIANZA Y DA UN ESTADÍSTICO QUE NOS DA INFORMACION SOBRE LA CARENCIA DE AJUSTE DEL MODELO. LA ESTIMACION Y EL ESTADÍSTICO SE DAN POR EL MÉTODO DEL ERROR PURO SI EN LA MATRIZ Y HAY REGLONES REPETIDOS O POR EL MÉTODO DE LA PRUEBA ARDORIS SI NO LOS HAY.

VARIABLES.- NE : GRADOS DE LIBERTAD DE SCEP, Y ES LA VARIABLE CON LA QUE SABEMOS SI HAY O NO REGLONES REPETIDOS

```

UNIT CAPEN;
INTERFACE
  USES CRT,PRINTER,UGLOBAL,UTIL;
  PROCEDURE CARENCIA;

```

```

IMPLEMENTATION

```

PROCEDURE CARENIA;
VAR NE : INTEGER;

EL PROCEDIMIENTO "ERROFFURQ" HACE LA ESTIMACION DE LA VARIANZA Y DEL ESTADISTICO $F = (SCCA/(N-1))/(SCEP/NE)$ PARA LA CARENIA DE AJUSTE CUANDO EXISTEN REGLONES REPETIDOS EN LA MATRIZ X.

VARIABLES.- M : CONTADOR DEL NUMERO DE GRUPOS CON REPETICIONES
NJ : CONTADOR DEL NUMERO DE REPETICIONES PARA UN GRUPO
IND : VECTOR DONDE SE GUARDAN LOS NUMEROS DE REGLONES DONDE SE ENCONTRO REPETICION
NR : CONTADOR DEL NUMERO TOTAL DE REPETICIONES EN TODOS LOS GRUPOS
INJ : VECTOR DONDE SE GUARDAN LOS NJ PARA CADA GRUPO
YCONST : SUMA DE LOS VALORES Y_i PARA TODAS LAS REPETICIONES DE UN GRUPO
YREP : MATRIZ DONDE SE GUARDAN LOS VALORES Y_i DE TODAS LAS REPETICIONES PARA CADA GRUPO
YMED : VECTOR DONDE SE GUARDA LA MEDIA DE CADA GRUPO
SCEP : SUMA DE CUADRADOS DEL ERROR PURO
SCCA : SUMA DE CUADRADOS DE LA CARENIA DE AJUSTE
SE2 : MEDIA DE LA SUMA DE CUADRADOS DEL ERROR PURO
MSCCA : MEDIA DE LA SUMA DE CUADRADOS DE LA CARENIA DE AJUSTE
FE : ESTADISTICO F DE LA CARENIA DE AJUSTE

EXPLICACION : SE COMPARA EL REGLON I-ESIMO CON LOS N-1-1 RESTANTES, SI UNO O MAS DE ESTOS REGLONES ES IGUAL AL I-ESIMO ENTONCES SE SUMAN SUS Y_(I) CORRESPONDIENTES Y SE GUARDAN EN YREP POR GRUPO PARA UN POSTERIOR USO, SE INCREMENTA EL CONTADOR DE GRUPOS M EN 1 Y SE GUARDA EN INJ(M) EL NUMERO NJ DE REPETICIONES DE ESE GRUPO. SE GUARDA EN IND(NR) EL REGLON DONDE SE ENCONTRO LA REPETICION CON EL FIN DE QUE AL PASAR POR ESE REGLON POSTERIORMENTE NO SE REPITA EL PROCESO Y SE SALTE AL SIGUIENTE REGLON. POR CADA GRUPO SE OBTIENE UNA MEDIA RESPECTO A LAS Y_(I) REPETIDAS GUARDANDOSE EN YMED. UNA VEZ QUE SE HA PASADO POR TODOS LOS REGLONES SE CALCULAN SCEP, SCCA, SE2, MSCCA, FE CON OPERACIONES ALGEBRAICAS SENCILLAS.

PROCEDURE ERRORPURO;

VAR IND, YMED : MATRIZ2;
INJ : MATRIZ2I;
YREP : MATRIZI;
M, I, NJ, L, K, J, NR : INTEGER;
YCONST, SCEP, SCCA, FE, SE2, MSCCA : REAL;
BANDERA : BOOLEAN;

BEGIN

IND(1):=0;
NR:=1;
M:=0;

(***** BUSQUEDA DE LOS RENGLONES REPETIDOS DE LA MATRIZ X *****)

```
FOR I:=1 TO N-1 DO
  BEGIN
    NJ:=1;
    YCONST:=Y(I);
    BANDERA:=TRUE;
    FOR L:=1 TO NR DO
      IF I=IND(L) THEN
        BANDERA:=FALSE;
      IF BANDERA THEN
        FOR K:=I+1 TO N DO
          BEGIN
            BANDERA:=TRUE;
            FOR J:=1 TO P DO
              IF X(I,J)>X(K,J) THEN
                BANDERA:=FALSE;
```

(***** SUMA DE LAS YI DE LOS RENGLONES REPETIDOS DE LA MATRIZ X *****)

```
IF BANDERA THEN
  BEGIN
    YCONST:=YCONST + Y(K);
    IF NJ=1 THEN
      BEGIN
        M:=N+1;
        YREP(K,NJ):=Y(I);
      END;
      NJ:=NJ + 1;
      NR:=NR + 1;
      IND(NR):=K;
      YREP(M,NJ):=Y(K)
    END
  END;
```

(***** OBTENCION DE LA MEDIA PARA UN GRUPO *****)

```
IF NJ<>1 THEN
  BEGIN
    YMED(N):=YCONST/NJ;
    INJ(M):=NJ
  END
END;
ME:=0;
SCEP:=0;
```

(***** OBTENCION DE LAS SUMAS DE CUADRADOS *****)

```
FOR L:=1 TO M DO
  BEGIN
    FOR K:=1 TO INJ(L) DO
      SCEP:=SCEP + SQR(YREP(L,K)-YMED(L));
      ME:=ME + INJ(L)-1
```

```

END;
IF NE>0 THEN
BEGIN
CLASCR;
M:=N-NE;
SCCA:=SCRES-SCEP;
MSCCA:=SCCA/(M-M);
SE2:=SCEP/NE;
FE:=MSCCA/SE2;
WRITELN;
IF IMPRESION THEN
BEGIN
WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
WRITELN(LST,' :20,' C A R E N C I A   D E   A J U S T E ',^3,M);
END;
WRITELN(' :20,' C A R E N C I A   D E   A J U S T E ');
(***** TODOS LOS CALCULOS ANTERIORES SON RESUMIDOS EN UNA TABLA DE *****
***** ANALISIS DE VARIANZA MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "ESCRIBE" *****

ESCRIBE(2,M-H,NE,N-H,I,SCCA,MSCCA,FE,SCEP,SE2,SCRES,SE2);
END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "ARCOIRIS" CALCULA LA PRUEBA ESTADISTICA F PARA LA CARENCIA DE AJUSTE MEDIANTE EL METODO DE LA PRUEBA "ARCOIRIS" CUANDO NO EXISTEN RENGLONES REPETIDOS EN LA MATRIZ X.

VARIABLES.- X₁ : MATRIZ DE LOS DATOS CENTRALES (VARIABLES INDEPENDIENTES).
Y₁ : VECTOR DE LOS DATOS CENTRALES (VARIABLE DEPENDIENTE).
XOX : MATRIZ QUE RESULTA DE MULTIPLICAR LA TRANSPUSTA DE X₁ POR LA MISMA X₁.
XOY : MATRIZ QUE RESULTA DE MULTIPLICAR LA TRANSPUSTA DE X₁ POR Y₁.
Z : VECTOR QUE GUARDA LA DIAGONAL DE LA MATRIZ X(X₁X₁)^T
D_SOL : VECTOR SOLUCION PARA EL MODELO TOMANDO EN CUENTA SOLO LOS DATOS CENTRALES
O : VECTOR QUE NOS AYUDA A MANEJAR EL ORDEN CRECIENTE DE OTRO VECTOR.
FD : ESTADISTICO F DE LA PRUEBA "ARCOIRIS"
D_SCRES: SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES TOMANDO EN CUENTA SOLO LOS DATOS CENTRALES
MI : NUMERO DE DATOS CENTRALES A CONSIDERAR

EXPLICACION : SE OBTIENE LA DIAGONAL DE LA MATRIZ X(X₁X₁)^T Y SE GUARDA EN Z, SE ENCUENTRA EL ORDEN CRECIENTE DE LOS DATOS DE Z, TOMANDO COMO RELACION ESTE ORDEN QUE ES GUARDADO EN O, SE SELECCIONAN MI RENGLONES DE LA MATRIZ X Y EL VECTOR Y DE DATOS QUE SE GUARDAN EN X₁ Y EN Y₁ RESPECTIVAMENTE, CON ESTAS ULTIMAS MATRICES SE

CALCULAN XDI Y XDY. SE OBTIENE LA SOLUCION DEL SISTEMA $AXI + B' = XDY$ QUE SE GUARDA EN D_SOL Y QUE NOS SIRVE PARA CALCULAR LA SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES, VALOR QUE NOS PERMITE CALCULAR EL ESTADISTICO DE LA PRUEBA ARCOIRIS.

PROCEDURE ARCOIRIS;

```
VAR X_1      : MATRIZT1;
    XDI     : MATRIZT1C;
    Z,Y_1   : MATRIZT2;
    IDY,D_SOL : MATRIZT2C;
    O       : MATRIZT2I;
    FD,D_SCRES : REAL;
    I,J,N1  : INTEGER;
```

BEGIN

```
K:=0;
REPEAT
  CLRSCR;
  WRITELN;
  WRITE('DAME EL No. DE RENGLONES (N1) DE LA MATRIZ "D": '); READLN(N1);
UNTIL (N1 < 1) AND (N1 < 100);
```

```
(***** MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "D_XXXI" SE OBTIENE LA DIAGONAL DE *****
***** LA MATRIZ  $X(X'X)^{-1}X'$  Y SE GUARDA EN Z, DE LA CUAL POSTERIOR- *****
***** MENTE SE LE ENCUENTRA EL ORDEN CRECIENTE MEDIANTE EL PROCEDI- *****
***** MIENTO "QUICK". *****)
```

```
D_XXXI(Z);
QUICK(Z,O,N1);
```

```
(***** OBTENCION DE X_1 Y DE Y_1 *****)
```

```
FOR I:= 1 TO N1 DO
  BEGIN
    Y_1[I]:=Y(O[I]);
    FOR J:=1 TO P DO
      X_1[I,J]:=X(O[I],J);
  END;
```

```
(***** LA MATRIZ XDI Y EL VECTOR XDY SON CALCULADOS A PARTIR DE LA *****
***** MATRIZ X_1 Y EL VECTOR Y_1 QUE POSEEN N1 DATOS MEDIANTE EL *****
***** PROCEDIMIENTO "CALCULO_SUMAS". POSTERIORMENTE SE ENCUENTRA *****
***** SOLUCION DEL SISTEMA  $(XDI)(D\_SOL)=XDY$  MEDIANTE EL PROCEDI- *****
***** MIENTO "INVERSA". *****)
```

```
CALCULO_SUMAS(XDI,IDY,X_1,Y_1,P,N1);
SOLUCIONAR:=TRUE; INVERTIR:=FALSE;
INVERSA(XDI,INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR,H,D_SOL,XDY);
```

```
(***** OBTENCION DE LAS SUMAS DE CUADRADOS *****)
```

```
IF INVERSION THEN
```

```

BEGIN
  D_SCRES:=0;
  FOR I:=1 TO NI DO
    D_SCRES:=D_SCRES+SDR(Y_I(I));
  FOR J:=1 TO H DO
    D_SCRES:=D_SCRES-(D_SOLT(J)*DY(I));
  FD:=(SCRES-D_SCRES)/(N-NI)/(D_SCRES/(NI-N));
  IF IMPRESION THEN BEGIN WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
    WRITELN(LST, ' :25,' P R U E B A   A R C O I R I S', 'J,M'); END;
  CLRSCR;
  WRITELN(' :25,' P R U E B A   A R C O I R I S ');

(***** EL ESTADISTICO Y LA INFORMACION CONCERNIENTE A ESTE ES PRE- *****
***** SENTADA EN UNA TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA MEDIANTE EL PRO- *****
***** CEDIMIENTO "ESCRIBE". *****

  ESCRIBE(J,N-NI,NI-H,N-I,N-H,SCRES-D_SCRES,(SCRES-D_SCRES)/(N-NI),FD,D_SCRES,D_SCRES/I
  END
  ELSE
  WRITELN('NO SE ENCONTRO LA INVERSA');
END;

(***** PROGRAMA PRINCIPAL DE CARENCIA *****

BEGIN

(***** LA CARENCIA DE AJUSTE CUANDO HAY REPETICIONES SE CALCULA POR *****
***** MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "ERRORPUDO" *****

  ERRORPUDO;
  IF NE=0 THEN

(***** LA CARENCIA DE AJUSTE CUANDO NO HAY REPETICIONES SE CALCULA *****
***** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "ARCOIRIS" *****

  ARCOIRIS;
END;
END.

```

<p>LA UNIDAD "HIPOTESI" DA A ESCOGER ENTRE LAS SIGUIENTES PRUEBAS DE HIPOTESIS:</p> <ul style="list-style-type: none"> A) PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES B) PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA C) CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO DE VARIABLES A LA REGRESION D) PRUEBA DE HIPOTESIS PARA COMBINACIONES LINEALES DE LOS ESTIMADORES

```

UNIT HIPOTESI;
INTERFACE
  USES CRT,PRINTER,GLOBAL,UTIL;
  PROCEDURE PRUEBAS_HIPOTESIS;
IMPLEMENTATION

```

EL PROCEDIMIENTO "HIP_IND" CALCULA EL ESTADISTICO t PARA LAS PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES DE LOS ESTIMADORES DEL MODELO.

VARIABLES : T : ESTADISTICO t CALCULADO PARA LAS PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES.
 SBEST : DESVIACION ESTANDAR DE EL ESTIMADOR.
 K : VALOR CONTRA EL CUAL SE COMPARA EL ESTIMADOR EN LA PUEBA DE HIPOTESIS.

```

PROCEDURE HIP_IND;
VAR I,J,L : INTEGER;
    T,SBEST,K : REAL;
    SM : CHAR;
BEGIN
  CLRSCR;
  WRITELN;
  WRITELN(' :5,'HIPOTESIS NULA                HIPOTESIS ALTERNATIVAS');
  WRITELN;
  WRITELN(' :5,' Ho:  $\beta[i] = K$                 HI:  $\beta[i] <> K$  ');
  WRITELN(' :5,' Ho:  $\beta[i] = K$                 HI:  $\beta[i] > K$  ');
  WRITELN(' :5,' Ho:  $\beta[i] = K$                 o HI:  $\beta[i] < K$  ');
  L:=7;
  IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
    WRITELN(LST,'                PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES');
    WRITELN(LST);
    WRITELN(LST,'-----');
    WRITELN(LST,' :5,'BETA ESTIMADA        ERROR ESTANDAR        t-CALCULADA(VALOR-P)');
    WRITELN(LST,' :5,'                DE BETA ESTIMADA                ');
    WRITELN(LST,'.....');
    WRITELN(LST);
  END;
  REPEAT
  REPEAT
    GOTOXY(01,22);
    WRITE(' > SOBRE CUAL DE LAS  $\beta[i]$  (i=' ,vt1:2,' ,...,P) QUIERES HACER LA
    PRUEBA [ J]');
    GOTOXY(05,22);
    I:=LEER_INT;
  UNTIL I IN (VTL..P);
  GOTOXY(01,23);
  WRITE(' > DAME EL VALOR DE "K" PARA LA  $\beta$ [' ,I:1,' ] = ');
  K:=LEER_REAL; CLREOL;
  J:=I+1;
  SBEST:=SISQRT(MXTI(J+1,J));
  IF SBEST = 0 THEN T:=0
  ELSE T:=(MBEST(J)-K)/SBEST;
  IF L=7 THEN
  BEGIN
    GOTOXY(01,02);
    WRITELN('-----');
  
```

```

WRITELN(' :5, 'BETA ESTIMADA      ERROR ESTANDAR      L-CALCULADA VALOR-P');
WRITELN(' :t5, '                DE BETA ESTIMADA      ');
WRITELN(' .....');
CLREOL;

END;
GOTOXY(5,L);
WRITELN('BC',i:2,')='MREST(j):12:7, ' :2,SBEST:12:7, ' :11,T:12:7, '
TS_P(ABS(T),N-H):t:3);
IF IMPRESION THEN
WRITELN(LST,'BC',i:2,')='Mbest(j):12:7, ' :4,SBEST:12:7, ' :12,T:12:7, '

TS_P(ABS(T),N-H):6:3);
GOTOXY(01,25);
WRITE('¿ QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? ');
SM:=READKEY;
WRITE(SM);
L:=L+1;
IF L=21 THEN L:=7;
UNTIL SM IN ('n','N');
END;

```

EL PROCEDIMIENTO 'HIP_CONJ' CALCULA EL ESTADISTICO F PARA LA PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA DE LOS ESTIMADORES DEL MODELO.

VARIABLES : F : ESTADISTICO F CALCULADO PARA LA PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA.

```

PROCEDURE HIP_CONJ;
VAR F :REAL;
BEGIN
F:=SCREG/(PISQR(S));
GOTOXY(05,19);
WRITELN('                PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA');
WRITELN;
WRITELN(' :20,'F -CALCULADA      VALOR-P');
WRITE(' :20,F:14:10, ' :8,F_PIF,P,N-H):6:3);
IF IMPRESION THEN
BEGIN
WRITELN(LST,'                PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA');WRITELN(LST);
WRITELN(LST,'J, "M, "M, "M, ' :20,'F -CALCULADA      VALOR-P');
WRITE(LST,' :20,F:14:10, ' :8,F_PIF,P,N-H):6:3);
END;
GOTOXY(5,25);
CONTINUAR;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO 'HIPOTESIS_GENERAL' REALIZA LA PRUEBA DE HIPOTESIS QUE MUESTRA LA CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO DE VARIABLES A LA REGRESION.

VARIABLES : FW : ESTADISTICO F PARA LA PRUEBA DE HIPOTESIS

	DE LA CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO.
Q1	: NUMERO DE VARIABLES DEL SUBCONJUNTO A PROBAR.
SCTW	: SUMA DE CUADRADOS TOTAL DE LA REGRESION PARA EL SUBCONJUNTO DE Q1 VARIABLES.
SCREGW	: SUMA DE CUADRADOS DE LA REGRESION PARA EL SUBCONJUNTO DE Q1 VARIABLES.
SCRESW	: SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES PARA EL SUBCONJUNTO DE Q1 VARIABLES.
SCRESWMT	: SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES PARA P - Q1 VARIABLES.
MNTW	: MATRIZ I'X CONSIDERANDO AQUELLAS VARIABLES DEL SUBCONJUNTO.
MNTY	: VECTOR I'Y QUE CONSIDERA A LAS VARIABLES SELECCIONADAS PARA EL D
MBESTW	: BETAS ESTIMADAS PARA EL SUBCONJUNTO DE VARIABLES.
INW	: VECTOR QUE CONTIENE LOS INDICES DE LAS VARIABLES DEL SUBCONJUNTO

PROCEDURE HIPOTESIS_GENERAL;

```

VAR INW,Q1,KH,KL,KM                                :INTEGER;
    SUMAYW,SCTW,MBNTY,SCREGW,SCRESW,SCRESWMT,MSRESWMT,FM :REAL;
    CAMBIOY                                         :BOOLEAN;
    MNTW                                             :MATRIZ1C;
    MNTY,MBESTW                                     :MATRIZ2C;
    INW                                              :MATRIZ21C;

```

BEGIN

GOTOXY(1,4);

REPEAT

WRITE(' > CUAL ES EL NUMERO DE VARIABLES DEL SUBCONJUNTO QUE', 'J','M,' > SE QUIERE PROBAR? : ');

Q1:=LEER_INT;

UNTIL Q1 IN (1..P);

WRITELN;

WRITELN(' > CUALES SON LAS VARIABLES : ');

FOR KH:=1 TO Q1 DO

REPEAT

WRITE(' > VAR ',KH,' : ');

INW(KH):=LEER_INT;

UNTIL INW(KH) IN (1..P);

CAMBIOY:=FALSE;

(NMY:=1;

KL:=Q1+1-VT1;

SOLUCIONAR:=TRUE;

INVERTIR:=FALSE;

CAMBIO_MATRIZ(MNTW,MNTY,INW,INW,Q1,CAMBIOY);

INVERSA(MNTW,INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR,KL,MBESTW,MNTY);

IF INVERSION THEN

BEGIN

SUMAYW:=0;

FOR KH:=1 TO N DO

SUMAYW:=SUMAYW+SQR(Y(KH));

IF VT1=0 THEN SCTW:=SUMAYW-SQR(MNTY(1))/N

```

ELSE SCTW:=SUMAYW;
NBWTY:=0;
FOR KH:=1 TO Q1*1-VL1 DO
NBWTY:=NBWTY+MBESTW(VH)AMWTY(KH);
IF VT1=0 THEN SCRESM:=MBWTY-SQR(NBWTY(1))/N
ELSE SCRESM:=NBWTY;
SCRESW:=SCTW-SCREGW;
SCRESMNT:=SCRESM-SCRES;
MSCRESWNT:=SCRESWNT/(H-Q1);
FW:=MSCRESWNT/S2;
CLPSCR;GOTOXY(01,04);
IF IMPFESION THEN
BEGIN
WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
WRITELN(LST,' ':10,'CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO');
END;
WRITELN(' ':10,'CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO');
ESCRIBE(4,P-Q1,N-H,N-1,Q1,SCRESWNT,MSCRESWNT,FW,SCRES,S2,SCT,SCREGW);
END
ELSE
BEGIN
WRITELN;
WRITELN(' NO SE ENCONTRO LA INVERSA');WRITELN;
CONTINUAR;
END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO *PRUEBA HIPOTESIS COMBINACIONES* REALIZA LA PRUEBA DE HIPOTESIS PARA COMBINACIONES LINEALES DE LOS ESTIMADORES.

VARIABLES : FR : ESTADISTICO F PARA LA PRUEBA DE HIPOTESIS DE COMBINACIONES LINEALES.
SCTW : SUMA DE CUADRADOS TOTAL DE LA REGRESION PARA LAS COMBINACIONES LINEALES.
SCREGW : SUMA DE CUADRADOS DE LA REGRESION PARA LAS COMBINACIONES LINEALES.
SCRESW : SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES PARA LAS COMBINACIONES LINEALES.

```

PROCEDURE PRUEBA_HIPOTESIS_COMBINACIONES;
VAR RD,CY,CZ :INTEGER;
XT :MATRIX2;
MBESTW :MATRIX2C;
C,GA,MIIX,IM,MWTW :MATRIX2IC;
CV,SCREGO,SCREGR,MSCREGR,FR :REAL;

```

EL PROCEDIMIENTO *TRANSPUESTA* TRANSPONE UNA MATRIZ.

VARIABLES MA : MATRIZ A TRANSPONER.
PE : RENGLONES DE LA MATRIZ MA.

```

PROCEDURE TRANSPUESTA(VAR MA:MATRIZTC;VAR RE,CO:INTEGER);
VAR C1,CW,XEW :INTEGER;
BEGIN
  FOR CX:=1 TO RE DO
  BEGIN
    IF RE<CO THEN XEW:=1 ELSE XEW:=CX+1;
    FOR CW:=XEW TO CO DO
    BEGIN
      CV:=MA(CX,CW);
      MA(CX,CW):=MA(CW,CX);
      MA(CW,CX):=CV;
    END;
  END;
END;
BEGIN
  GOTOXY(1,04);
  WRITELN(' PRUEBA : CIBETA=6AMMA');
  WRITELN(' LA MATRIZ C ES DE O x ',H:2);WRITELN;
  REPEAT
    WRITE(' DA EL VALOR DE O (DEBE SER MENOR O IGUAL QUE ',H:2,' ) ');
    RO:=LEER_INT;
  UNTIL RO IN (1..H);
  WRITELN(' DA LA MATRIZ C EN FORMATO LIBRE');WRITELN;
  FOR CZ:=1 TO RO DO
  BEGIN
    WRITELN(' DA EL RENGLON ',CZ:3);
    LEER_VEC_REAL(XT,H);
    FOR CY:=1 TO H DO
      C(CZ,CY):=XT(CY);
    WRITELN;
  END;
  WRITELN(' DA LA MATRIZ GAMMA-TRANSPUESTA DE 1 = ',RO:2,' EN FORMATO LIBRE');
  LEER_VEC_REAL(XT,RO);
  FOR CZ:=1 TO RO DO
    GA(CZ,1):=XT(CZ);
  FOR CZ:=1 TO H DO
    FOR CY:=CZ TO H DO
      BEGIN
        MIXT(CZ,CY):=MIXT(CY+1,CZ);
        MIXT(CY,CZ):=MIXT(CY+1,CZ);
      END;
  MULTPLICACION(MTW,C,MIXT,RO,H,H);
  TRANSPUESTA(C,RO,H);
  MULTPLICACION(XM,MTW,C,RO,H,RO);
  SOLUCIONAR:=FALSE; INVERTIR:=TRUE;
  INVERSA(XM,INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR,PO,MBESTW,MXTY);
  IF INVERSION THEN
  BEGIN
    FOR CZ:=1 TO RO DO
      FOR CY:=CZ TO RO DO

```

```

BEGIN
  M(CZ,CY):=M(CY+1,CZ);
  M(CY,CZ):=M(CY+1,CZ);
END;
FOR CZ:=1 TO H DO
  MWTW(CZ,1):=MBEST(CZ);
  CY:=1;
  TRANSPUESTA(C,H,RO);
  MULTIPLICACION(MIXTX,C,MWTW,RO,H,CY);
  FOR CZ:=1 TO RO DO
    MWTW(CZ,1):=MIXTX(CZ,1)-GA(CZ,1);
    MULTIPLICACION(MIXTX,M,MWTW,RO,RO,CY);
    TRANSPUESTA(MWTW,RO,CY);
    MULTIPLICACION(M,MWTW,MIXTX,CY,RO,CY);
    SCREGR:=M(1,1);
    MSCREGR:=SCREGR/(H-RO);
    FR:=MSCREGR/S2;
    SCREGO:=SCREG-SCREGR;
    IF IMPRESION THEN
      BEGIN
        WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
        WRITELN(LST,' :18,'COMBINACIONES DE BETAS','J,M');
      END;
      CLRSCR;GOTOZY(01,03);
      WRITELN(' :18,'COMBINACIONES DE BETAS');
      SCRIIBE(4,F-RO,N-H,N-1,K0,SCREGR,MSCREGR,FR,SCRES,S2,SCT,SCREGO);
    END
  ELSE
    BEGIN
      WRITELN;
      WRITELN('NO SE ENCONTRÓ LA INVERSA');WRITELN;
      CONTINUAR;
    END;
  END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "PRUEBAS_HIPOTESIS" CONTIENE AL MENU DE LAS PRUEBAS DE HIPOTESIS.

```

PROCEDURE PRUEBAS_HIPOTESIS;
VAR OP :CHAR;

```

```

BEGIN
  REPEAT
    CLRSCR;
    WRITELN;
    WRITELN(' :10,');
    WRITELN(' :10,');
    WRITELN(' :10,');
    WRITELN(' :10,');
    WRITELN(' :10,');
    WRITELN(' :10,');
    WRITELN(' :10,');
  UNTIL OP IN 'A B C';

```

MENU PRUEBAS DE HIPOTESIS
A "P" PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES
B "P" PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA
C "P" CONTRIBUCION DE UN SUBCONJUNTO DE VARIABLES


```

WRITELN(' ':10,' A LA REGRESION ');
WRITELN(' ':10,' D 'P' PRUEBA DE HIPOTESIS PARA COMBINACIONES ');
WRITELN(' ':10,' LINEALES DE LOS ESTIMADORES ');
WRITELN(' ':10,' E 'P' RESULTADOS POR IMPRESORA ');
WRITELN(' ':10,' ');
WRITELN(' ':10,' S 'P' SALIDA ');
WRITELN(' ':10,' ');

```

```

(***** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA *****
***** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO 'IMPRESORA'. *****

```

```

IMPRESORA(IMPRESION,11,1);
REPEAT
  GOTOXY(01,16);
  WRITE(' ':10,'> ESCOGE TU OPCION : ');
  OP:=READKEY;
  WRITE(OP);
  OP:=UPCASE(OP);
  UNTIL OP IN ['A','B','C','D','E','S'];
CASE OP OF

```

```

(***** LAS PRUEBAS DE HIPOTESIS INDIVIDUALES SON REALIZADAS POR EL *****
***** PROCEDIMIENTO "HIP_IND". *****

```

```
'A' : HIP_IND;
```

```

(***** LA PRUEBA DE HIPOTESIS CONJUNTA ES REALIZADA POR EL PROCEDIM *****
***** ENTAMIENTO "HIP_CONJ". *****

```

```
'B' : HIP_CONJ;
'C' : BEGIN
      CLRSCR;
```

```

(***** LA PRUEBA DE HIPOTESIS GENERAL ES REALIZADA POR EL PROCEDIM *****
***** ENTAMIENTO "HIPOTESIS_GENERAL" *****

```

```
      HIPOTESIS_GENERAL;
      END;
'D' : BEGIN
      CLRSCR;
```

```

(***** LA PRUEBA DE HIPOTESIS PARA COMBINACIONES DE BETAS ES REALI *****
***** ZADA POE EL PROCEDIMIENTO "PRUEBA_HIPOTESIS_COMBINACIONES" *****

```

```
      PRUEBA_HIPOTESIS_COMBINACIONES;
      END;
```

```

(***** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA *****
***** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO 'IMPRESORA'. *****

```

```

'E' : IMPRESORA(IMPRESION,11,2);
      END;
      UNTIL OP IN ['S']
END;
```

END.

LA UNIDAD "INTERVAL" CONTIENE LOS PROCESOS PARA EL CALCULO DE LOS INTERVALOS DE CONFIANZA.
TIENE COMO OPCIONES:
A) INTERVALOS DE CONFIANZA INDIVIDUALES.
B) INTERVALO DE CONFIANZA PARA LA VARIANZA

UNIT INTERVAL;
INTERFACE
USES CRT,PRINTER,USGLOBAL,UUTIL;
PROCEDURE INT_CONF;

IMPLEMENTATION

PROCEDURE INT_CONF;
VAR YN,SN : CHAR;

EL PROCEDIMIENTO "IC_IND" CALCULA LOS INTERVALOS DE CONFIANZA INDIVIDUALES, ES DECIR PARA CADA UNO DE LOS ESTIMADORES.

VARIABLES : T : CONFIABILIDAD.
L_INF : LIMITE INFERIOR DEL INTERVALO.
L_SUP : LIMITE SUPERIOR DEL INTERVALO
SBEST : DESVIACION ESTANDAR DE UN ESTIMADOR

```
PROCEDURE IC_IND;
VAR I,J,K,L : INTEGER;
    T,L_INF,L_SUP,SBEST : REAL;
BEGIN
  CLRSCR;
  WRITELN;
  WRITELN(' :10,'INTERVALO DE CONFIANZA INDIVIDUAL');
  GOTOXY(01,03);
  WRITELN('-----');
  WRITELN(' ', 'BETA ESTIMADA      ERROR ESTANDAR      t      INT. DE CONFIANZA');
  WRITELN(' ', '      DE BETA ESTIMADA      ');
  WRITELN(' .....'); CLRCLR;
  IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
    WRITELN(LST,' :10,'INTERVALO DE CONFIANZA INDIVIDUAL');
    WRITELN(LST,'-----');
    WRITELN(LST,' ', 'BETA ESTIMADA      ERROR ESTANDAR      t      INT. DE CONFIANZA');
    WRITELN(LST,' ', '      DE BETA ESTIMADA      ');
    WRITELN(LST,' .....');
  END;
  L:=7;
  REPEAT
  REPEAT
    GOTOXY(05,22);
```

```

WRITE('CUAL DE LAS B(i) (i='vt1:2',...,P) QUIERES EL INTERVALO DE CONFIANZA ( ' ');
GOTOXY(70,22); I:=LEER_INT;
UNTIL (i)=vt1) and (i<=p);
REPEAT
  GOTOXY(95,23);
  WRITE('DAME LA CONFIABILIDAD= ');
  t:=LEER_REAL;
  UNTIL (T>0) AND (T<1);
  CLREOL;

(***** EL INVERSO PARA EL ESTADISTICO T DE LA CONFIABILIDAD DADA PARA *****
***** EL INTERVALO REQUERIDO SE OBTIENE MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO *****
***** 'T_INV' *****

T:=T_INV((1-T)/2,N-M);
J:=1+1;

(***** OBTENCION DEL INTERVALO DE CONFIANZA *****

SBEST:=SQRT(MITX(J+1,J));
L_INF:=MBEST(J)-T*SBEST;
L_SUP:=MBEST(J)+T*SBEST;
GOTOXY(1,L);
WRITELN('B(' ,1:1,')=' ,MBEST(J):12:7, ' :2,SBEST:12:7, ' :11,T:12:7, ' ( ',L_inf:8:5, ' , ',L_sup
IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST,^J,^h,^M);
    WRITELN(LST,'B(' ,1:1,')=' ,MBEST(J):12:7, ' :2,SBEST:12:7, ' :11,T:12:7, ' ( ',L_inf:8:5, ' ,
  END;
GOTOXY(05,25);
WRITE('QUIERES HACER OTRA PRUBA S/N...? ');
READ(KBD,SN);
WRITE(SN);
L:=L+1;
IF L=2! THEN L:=7;
UNTIL SN IN ['n','N'];
END;

```

EL PROCEDIMIENTO 'IC_IND' CALCULA EL INTERVALO DE CONFIANZA PARA LA VARIANZA.	
VARIABLES :	X1 : VALOR DE CHI-CUADRADA PARA CALCULAR EL LIMITE INFERIOR DEL INTERVALO.
	X2 : VALOR DE CHI-CUADRADA PARA CALCULAR EL LIMITE SUPERIOR DEL INTERVALO

```

PROCEDURE INT_SIGMA;
VAR X1,X2 : REAL;
BEGIN
  REPEAT
    CLRSCR;
    GOTOXY(5,5);WRITELN(' :5,'INTERVALO DE CONFIANZA DE ' ,^J^M);
  
```

```

WRITELN(' Pr [ X' 1-a.8 ≤ x' ≤ X' a.8 ] = a ');
WRITELN;
IF IMPRESION THEN
BEGIN
  WPITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
  WRITELN(LST,' :5,'INTERVALO ED CONFIANZA DE  x' ,'^J^M);
  WRITELN(LST,' Pr [ X' 1-a.8 ≤ x' ≤ X' a.8 ] = a ');
  WRITELN(LST);
  END;
REPEAT
  WRITE('DAME EL VALOR DE "X" PARA (1 - a.8), = ');
  X1:=LEER_REAL;
UNTIL X1>0;
REPEAT
  WRITE('DAME EL VALOR DE "Y" PARA (a.8), = ');
  X2:=LEER_REAL;
UNTIL X2 > X1;
WRITELN;WRITELN;
WRITELN('r2 = ',SOR(S);14:10,^J^M);
WRITELN(' IC = [',SCRES/X2:14:8,',',SCRES/X1:14:8,']');
IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST,'r2 = ',SOR(S);14:10,^J^M);
    WRITELN(LST,' IC = [',SCRES/X2:14:8,',',SCRES/X1:14:8,']');
  END;
GOTOXY(05,25);
WRITE(' QUIERES HACER OTRA PRUEBA S/N...? ');
READ(KBD,SM);
WRITE(SM);
UNTIL SM IN ('n','N');
END;

```

(***** PROGRAMA PRINCIPAL DE INTERVALOS DE CONFIANZA *****)

```

BEGIN
REPEAT
  CLRSCR;
  GOTOXY(01,04);
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  WRITELN(' :10,');
  IMPRESORA(IMPRESION,9,11);
  REPEAT
    GOTOXY(01,14);
    WRITE(' :10,'> ESCOGE TU OPCION : ');
    YN:=READKEY;
    WRITE(YN); YN:=UPCASE(YN);
  UNTIL YN IN ('A','B','C','S');
  CASE YN OF

```

MENU INTERVALOS DE CONFIANZA

A 'A' INTERVALOS DE CONFIANZA INDIVIDUALES

B 'B' INTERVALO DE CONFIANZA PARA LA VARIANZA

C 'C' RESULTADOS POR IMPRESORA

S 'S' SALIDA

```
(..... LOS INTERVALOS DE CONFIANZA INDIVIDUALES SON CALCULADOS POR .....  
..... EL PROCEDIMIENTO 'IC_IND' .....)
```

```
'a','A' : IC_IND;
```

```
(..... EL INTERVALO DE CONFIANZA PARA LA VARIANZA ES CALCULADO POR .....  
..... EL PROCEDIMIENTO 'INT_SIGMA' .....)
```

```
'b','B' : INT_SIGMA;
```

```
(..... LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA .....  
..... POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO 'IMPRESORA' .....)
```

```
'c','C' : IMPRESORA(IMPRESION,?,2);
```

```
END;
```

```
UNTIL YN IN ('s','S')
```

```
END;
```

```
END.
```

LA UNIDAD "MULTICOL" CONTIENE PROCESOS QUE REALIZAN CALCULOS O DAN INFORMACION QUE AYUDA A DETECTAR LA MULTICOLINEALIDAD.

TIENE COMO OPCIONES:

A) MATRIZ DE CORRELACION

B) REGRESION DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA CON LAS RESTANTES

```
UNIT MULTICOL;
```

```
INTERFACE
```

```
USES CRT,PRINTER,UGLOBAL,UTIL;
```

```
PROCEDURE MULTICOLINEALIDAD;
```

```
IMPLEMENTATION
```

```
PROCEDURE MULTICOLINEALIDAD;
```

```
VAR OP:CHAR;
```

EL PROCEDIMIENTO "MATRIZ_CORRELACION" CALCULA LA TRIANGULAR SUPERIOR DE LA MATRIZ DE CORRELACION.

VARIABLES : MCCR : MATRIZ DE CORRELACION.

```
PROCEDURE MATRIZ_CORRELACION;
```

```
VAR I,J :INTEGER;
```

```
MCCR :MATRIZTC;
```

```
BEGIN
```

```
MCCR[H,H]:=1;
```

```
MCCR[F,I]:=1;
```

```
FOR I:=2-VT1 TO P DO
```

```
BEGIN
```

```
MCCR[I,I]:=(N*MTYE[I]-MTY*(VT2,I)*MTY(VT2,I))/SOR*((N*MTX[I,I]-SOR(MTX(VT2,I)))+(N*SET));
```

```

FOR J:=1+1-VT1 TO H DO
  MCOORR(I,J):=(N*MXI(I,J)-MXT(EVT2,I)*MXT(EVT2,J))/SGRT((N*MXI(I,I)-SOR(MXT(EVT2,I)))*(N*MXI(J,J)-SOR(MXT(EVT2,J))))
  MCOORR(I,I):=1;
END;
MCOORR(1,H):=(N*MXI(H)-MXT(EVT2,H)*MXT(EVT2,1))/SGRT((N*MXI(H,H)-SOR(MXT(EVT2,H)))*(N*MXI(1,1)-SOR(MXT(EVT2,1))))
WRITELN(' MATRIZ DE CORRELACION':55);
WRITELN;
MOD:=H DIV 8;
JI:=1;
JF:=0;
CONT:=1;
REPEAT
  IF CONT>MOD THEN
    BEGIN
      JI:=JF+1;
      JF:=H;
    END
  ELSE
    IF CONT=1 THEN JF:=8
    ELSE
      BEGIN
        JI:=JF+1;
        JF:=JF+8;
      END;
    WRITE(' ');
    FOR J:=JI TO JF DO
      WRITE('X(' ,J-1+VT1:2,') '); WRITELN;
    FOR I:=1 TO H DO
      BEGIN
        WRITE('X(' ,I-1+VT1:2,') ');
        FOR J:=JI TO JF DO
          IF J<I THEN WRITE(' ',9)
          ELSE WRITE(' ',MCOORR(I,J):8:5);
        WRITELN;
      END;
    CONTINUAR;
    CLRSCR;
    CONT:=CONT+1;
  UNTIL (CONT-1)>MOD;
  IF IMPRESION THEN
    BEGIN
      WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
      WRITELN(LST,'MATRIZ DE CORRELACION':55,'J',M);
      JI:=1;
      JF:=0;
      CONT:=1;
      REPEAT
        IF CONT>MOD THEN
          BEGIN
            JI:=JF+1;
            JF:=H;
          END
        ELSE
          IF CONT=1 THEN JF:=8

```

```

ELSE
  BEGIN
    J1:=JF+1;
    JF:=JF+8;
  END;
WRITE(LST, ' ');
FOR J:=J1 TO JF DO
  WRITE(LST, 'I', J-1+VT1:2, ' ');
WRITELN(LST);
FOR I:=1 TO 4 DO
  BEGIN
    WRITE(LST, 'I', I-1+VT1:2, ' ');
    FOR J:=J1 TO JF DO
      IF J<I THEN WRITE(LST, ' ');
      ELSE WRITE(LST, ' ', MCDRRT(I, J):8:5);
      WRITELN(LST);
    END;
    CONT:=CONT+1;
  UNTIL (CONT-1)=NOD;
END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "REGRESION_1" REALIZA LA REGRESION DE UNA VARIABLE DEPENDIENTE -DEPENDIENTE EN EL MODELO ORIGINAL-, CONTRA LAS RESTANTES VARIABLES DEPENDIENTES.

VARIABLES :

- VARIM : INDICE DE LA VARIABLE EXPLICATIVA QUE SE TOMA COMO VARIABLE DEPENDIENTE.
- INW : VECTOR DONDE SE GUARDAN LOS INDICES DE LAS VARIABLES A PROBAR.
- SCTR : SUMA DE CUADRADOS TOTALES PARA ESTE MODELO.
- SCREGR : SUMA DE CUADRADOS DE LA REGRESION PARA ESTE MODELO.
- SCRESR : SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES PARA ESTE MODELO.
- MSCREGR : MEDIA DE EL SCREGR.
- FR : ESTADISTICO F PARA ESTE MODELO.
- SR : MEDIA DEL SCRESR.
- SR2 : SR AL CUADRADO.
- RR : COEFICIENTE DE DETERMINACION PARA ESTE MODELO.
- PAR : COEFICIENTE DE DETERMINACION AJUSTADO PARA ESTE MODELO.
- CAMBIOY : VARIABLE DE CONTROL EN EL PROCEDIMIENTO "CAMBIO_MATRIZ".
- MNTW : MATRIZ CUADRADA QUE RESULTA DE LA MULTIPLICACION DE LA TRANSUESTA DE LA MATRIZ DE VARIABLES INDEPENDIENTES PARA ESTE MODELO POR LA MISMA MATRIZ.
- MNTY : VECTOR QUE RESULTA DE LA MULTIPLICACION DE LA TRANSUESTA DE LA MATRIZ DE VARIABLES INDEPENDIENTES PARA ESTE MODELO POR EL VEC-

TOR DE LA VARIABLE DEPENDIENTE.
 MBESTM : VECTOR DE BETAS ESTIMADAS PARA ESTE MODELO

EXPLICACION : LA MATRIZ MWTM Y EL VECTOR MWTY SE OBTIENEN A PARTIR DE LA MATRIZ MXTI SELECCIONANDO DE ESTA ULTIMA LOS RENGLONES Y/O COLUMNAS QUE SE RELACIONAN CON LOS INDICES DE LAS P-1 VARIABLES GUARDADAS EN INW (LAS CARACTERISTICAS DE MXTI Y MXTY Y DE MWTM Y MWTY PERMITEN CALCULARLOS ASI). UNA VEZ OBTENIDAS MWTM Y MWTY SE OBTIENE LA SOLUCION DEL SISTEMA $MWTM * MBESTM = MWTY$ QUE NOS SIRVE PARA CALCULAR SCREGR, SCTR, SCRESR, MSCREGR, SR, SR2 Y FW.

PROCEDURE REGRESION_I;

```
VAR  KD,VARIN,KK                : INTEGER;
      INW                        : MATRIZ21C;
      CAMBIOY                    : BOOLEAN;
      YM                          : MATRIZ21;
      MWTY,MBESTM                : MATRIZ21C;
      MWTM                        : MATRIZ11C;
      SCREGR,SCREGR,SCTR,SR,SR2,MSCREGR,FR,RR,RAR : REAL;
```

BEGIN

REPEAT

GOTOXY(01,03);

WRITE('CUAL ES LA VARIABLE EXPLICATIVA QUE SERA LA',^J,^M,'VARIABLE DEPENDIENTE? ');

VARIN:=LEER_INT;

UNTIL VARIN IN (1..P);

KK:=0;

FOR KD:=1 TO P DO

IF KD<>VARIN THEN

BEGIN

KK:=KK+1;

INW(KK):=KD;

END;

FOR KD:=1 TO N DO

YM(KD):=Y(KD,VARIN);

CAMBIOY:=TRUE;

KK:=P-1;

KD:=P-VT1;

SOLUCIONAR:=TRUE;

INVERTIR:=FALSE;

```
(***** LA MATRIZ MWTM Y EL VECTOR MWTY SE OBTIENEN A MEDIANTE EL      *****
***** PROCEDIMIENTO "CAMBIO_MATRIZ". LA SOLUCION DEL SISTEMA PARA   *****
***** EL MODELO CON EL SUBCONJUNTO DE VARIABLES SE OBTIENE MEDIANTE *****
***** EL PROCEDIMIENTO "INVERSA".                                     *****)
```

```
CAMBIO_MATRIZ(MWTM,MWTY,INW,VARIN,KK,CAMBIOY);
INVERSA(INW,INVERSION,SOLUCIONAR,INVERTIR,KD,MBESTM,MWTY);
IF INVERSION THEN
  BEGIN
```

```
(***** LOS CALCULOS DE LAS SUMAS DE CUADRADOS Y DEL ESTADISTICO F SE *****
```


***** REALIZAN POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "TABLA_ANOVA". *****

```
TABLA_ANOVA(SR2,SR,SCREGR,SCRESR,SCTR,MSCREGR,FR,RR,RAP,P,N,KX,MBESTM,WNTY,YM1);  
IF IMPRESION THEN BEGIN Writeln(LST);Writeln(LST);Writeln(LST);Writeln(LST);  
Writeln(LST,' ':18,'REGRESION ENTRE LAS 1'S',^J,^N);END;  
CLASCR: GOTOXY(01,02);  
Writeln(' ':18,'REGRESION ENTRE LAS 1'S');
```

(***** EL ESTADISTICO Y LA INFORMACION CONCERNIENTE A ESTE ES PRE- *****
***** SENTADA EN UNA TABLA DE ANALISIS DE VARIANZA MEDIANTE EL PRO- *****
***** CEDIMIENTO "ESCRIBE". *****)

```
ESCRIBE(I,P-1,N-P,N-1,1,SCREGR,MSCREGR,FR,SCRESR,SR2,SCTR,S2);  
END  
ELSE  
Writeln('NO SE ENCONTRO LA INVERSA');  
END;
```

BEGIN (PROGRAMA PRINCIPAL DE MULTICOLINEALIDAD)

```
REPEAT  
CLASCR;  
GOTOXY(01,04);  
Writeln(' ':10,'  
Writeln(' ':10,' MENU MULTICOLINEALIDAD ');  
Writeln(' ':10,'  
Writeln(' ':10,' A 'P' MATRIZ DE CORRELACION ');  
Writeln(' ':10,' B 'P' REGRESION DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA ');  
Writeln(' ':10,' CON LAS RESTANTES ');  
Writeln(' ':10,' C 'P' RESULTADOS POP IMPRESORA ');  
Writeln(' ':10,'  
Writeln(' ':10,' S 'P' SALIDA ');  
Writeln(' ':10,'
```

```
IMPRESORA(IMPRESION,10,1);
```

REPEAT

```
GOTOXY(01,15); WRITE(' ':10,'> OPCION = ');  
OP:=READKEY; WRITE(OP); OP:=UPCASE(OP);  
UNTIL OP IN ('A','B','C','S');  
CASE OP OF
```

(***** LA MATRIZ DE COPRELACION ES CALCULADA MEDIANTE EL PROCEDIMIEN- *****
***** TO "MATRIZ_CORRELACION". *****
***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

'A':BEGIN

```
CLASCR;  
MATRIZ_CORRELACION;  
CONTINUAR  
END;
```

(***** LA REGRESION DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA CON LAS RESTANTES ES *****
***** REALIZADA MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "REGRESION_X". *****)

'B':BEGIN

```
CLASCR;  
REGRESION_1;  
END;
```

```
(***** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA *****  
***** POR EL PROCEDIMIENTO *IMPRESION* *****)
```

```
'C':IMPRESORA(IMPRESION,10,2);
```

```
END;  
UNTIL OP IN ('S');  
END;  
END.
```

LA UNIDAD "RESIDUAL" CONTIENE PROCESOS QUE DAN INFORMACION EN BASE A LOS RESIDUALES Y QUE AYUDA A DETECTAR VIOLACIONES EN LOS SUPUESTOS DEL MODELO DE REGRESION LINEAL MULTIPLE.

TIENE COMO OPCIONES:

- A) GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE PROBABILIDAD NORMAL
- B) GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. Y ESTIMADA
- C) GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. TIEMPO DE ORDEN
- D) GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS vs. CADA REGRESOR
- E) GRAFICACION ENTRE REGRESORES
- F) GRAFICACION PARCIAL DE RESIDUALES
- G) OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK)
- H) VECTOR DE RESIDUALES
- I) VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS
- J) VECTOR DE Y ESTIMADA

VARIABLES : E : VECTOR DE RESIDUALES.

YEST : VECTOR DONDE SE GUARDAN LAS Y Y ESTIMADAS.

D : VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS.

VP : VECTOR QUE GUARDA LA DIAGONAL DE LA MATRIZ $X(X'X)^{-1}X'$

II : VECTOR QUE GUARDA EL TIEMPO DE ORDEN.

CONF : VALOR DE LA BANDA DE CONFIANZA.

BANDA: VARIABLE LOGICA PARA QUE LAS GRAFICAS TENGAN O NO BANDA DE CONFIANZA.

UNIT RESIDUAL;

INTERFACE

USES CRT,PRINTER,UGLOBAL,UTIL;

PROCEDURE RESIDUALES;

IMPLEMENTATION

PROCEDURE RESIDUALES;

```
VAR I,J,K : INTEGER;  
YM,OP1 : CHAR;  
VP,E,YEST,D,II : MATRIZ2;  
NY,CONF,CONF1 : REAL;  
BANDA : BOOLEAN;
```

EL PROCEDIMIENTO "GRAF_RES_EST" GRAFICA LOS RESIDUALES ESTUDENTI-

ZADOS VERSUS ALGUN VECTOR XX. SE TIENE OPCION EN ESTE PROCEDIMIENTO DE OBTENER LA GRAFICA CON BANDA DE CONFIANZA.

VARIABLES : XX : VECTOR CONTRA EL CUAL SE GRAFICAN LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS.
 MAXX : VALOR MAXIMO DEL VECTOR XX.
 MINX : VALOR MINIMO DEL VECTOR XX.
 CONF : CONFIABILIDAD.
 DX : ORDENADA.
 DY : ABSCISA.
 ESCX : VALOR QUE SE CALCULA PARA ESTANDARIZAR LOS VALORES DE XX EN UNA ESCALA EN LA QUE SEA POSIBLE SU GRAFICACION EN LA PANTALLA.

```

PROCEDURE GRAF_RES_EST(VAR X:MATRIZ2; N:(INTEGER);
VAR I,J,X,DX,DY : INTEGER;
OP : CHAR;
MAXX,MINX,CONF,ESCX,NR : REAL;
BEGIN
  MAXX:=X[1]; MINX:=X[1];
  FOR J:=2 TO N DO
    IF X[J] > MAXX THEN MAXX:=X[J]
      ELSE IF X[J] < MINX THEN MINX:=X[J];
  CLRSCR;
  FOR I:= 7 TO 78 DO
    BEGIN GOTOXY(I,J); WRITE('-');
      GOTOXY(I,21); IF I MOD 10 = 7 THEN WRITE('+')
        ELSE WRITE('-');
    END;
  FOR J:= 4 TO 20 DO
    BEGIN
      GOTOXY(7,J);
      WRITE('I');
      GOTOXY(78,J);
      WRITE('I');
    END;
  IF BANDA THEN
    FOR I:=8 TO 77 DO
      BEGIN
        GOTOXY(I,12-ROUND(CONF#2)); WRITE('-');
        GOTOXY(I,12+ROUND(CONF#2)); WRITE('-');
      END;
  ESCX:=(MAXX-MINX)/69.0;
  FOR J:=1 TO N DO
    BEGIN
      DY:=12-ROUND(D[J]*2);
      DX:=ROUND((X[J]-MINX)/ESCX)+8;
      GOTOXY(DX,DY);
      WRITE('*');
    END;
  NR:=4.0;
  FOR I:=2 TO 10 DO

```

```

BEGIN
  GOTOXY(1,1+2);
  WRITE(NR:5:1,' +');
  NR:=NR-1;
END;
GOTOXY(2,2); WRITE(MIN:9:2);
GOTOXY(8,2); WRITE(' +');
K:=7;
REPEAT
  K:=K+10;
  GOTOXY(K-6,2);
  NR:=(K-8)*ESCI*MIX;
  WRITE(NR:9:2);
UNTIL K=67;
GOTOXY(72,2); WRITE(MAX:9:2);
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "OBS_INFLUYENTE" CALCULA EL VECTOR D DE COOK QUE NOS AYUDA A ENCONTRAR OBSERVACIONES INFLUYENTES.

VARIABLES : PD : VALOR DE UN COMPONENTE DEL VECTOR D DE COOK.

```

PROCEDURE OBS_INFLUYENTE;
VAR PD :REAL;
    YN :CHAR;
    I :INTEGER;
BEGIN
  CLRSR;
  WRITELN(' RESIDUAL R. ESTUDENTIZADO Di-CALCULADO');
  IF IMPRESION THEN
    BEGIN
      WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
      WRITELN(LST,' OBSERVACIONES INFLUYENTES'^J,^M);
      WRITELN(LST,' RESIDUAL R. ESTUDENTIZADO Di-CALCULADO');
    END;
  FOR I:=1 TO N DO
    BEGIN
      IF I MOD 21 = 0 THEN
        BEGIN
          (***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
          ***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

          CONTINUAR;
          CLRSR;
          WRITELN(' RESIDUAL R. ESTUDENTIZADO Di-CALCULADO');
          WRITELN;
        END;
      END;
    END;
  (***** OBTENCION DEL VECTOR DE COOK *****)

  PD:=SOR(d[I])*VP[I]/(1-VP[I]*P);

```

```

WRITELN(EE1:15:5,' '16,D(1):17:5,' '15,PD:15:5);
IF IMPRESION THEN WRITELN(LST,EE1:15:5,' '16,D(1):17:5,' '15,PD:15:5);
END;

```

```

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

```

```

CONTINUAR;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "PAF_NOR" GRAFICA LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS EN UNA ESCALA QUE SIMULA LA PROBABILIDAD NORMAL.

VARIABLES : RS ; RESIDUALES ESTUDENTIZADOS.
 VI : VECTOR CONTRA EL CUAL SE GRAFICAN LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS Y QUE GUARDA LA ESCALA DE LA PROBABILIDAD NORMAL.
 D : MATRIZ QUE CONSERVA TANTO EL ORIGINAL ORDEN DE VI COMO SU ORDEN ASCENDENTE.

```

PROCEDURE PAF_NOR(VAR RS;MATRIZT2);
VAR VI : MATRIZT2;
    D : MATRIZT2;
    I : INTEGER;
BEGIN
  FOR I:=1 TO N DO
    VI(I):=(1-0.5)/N;

```

```

(***** EL ORDENAMIENTO DE EL VECTOR VI EN FORMA ASCENDENTE, ASI COMO *****
***** LA ASIGNACION DE EL ORDEN ORIGINAL Y LA DEL NUEVO ORDEN A EL *****
***** VECTOR D ES REALIZADO POR EL PROCEDIMIENTO "QUICK". *****)

```

```

QUICK(RS,D,N);

```

```

(***** LA GRAFICA DE ESTOS DOS VECTORES ES REALIZADA POR EL PROCEDIMIENTO "GRAFICA". *****
*****)

```

```

GRAFICA(RS,VI,N);
GOTOXY(1,1);
WRITE('GRAFICA EN PAPEL NORMAL ');
GOTOXY(10,25);

```

```

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

```

```

CONTINUAR;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "D_VS_X" GRAFICA LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS CONTRA ALGUNA DE LAS VARIABLES EXPLICATIVAS.

```

VARIABLES : NUM : INDICE DE LA VARIABLE EXPLICATIVA CONTRA LA CUAL
              SE VA A GRAFICAR.
           IT : VECTOR AL CUAL SE LE ASIGNA LA COLUMNA DE LA MATRIZ
           X QUE CONTIENE LA VARIABLE EXPLICATIVA A GRAFICAR.

```

```

PROCEDURE O_VS_X;
  VAR  NUM,I,J : INTEGER;
       YM      : CHAR;
       IT      : MATRIZ2;
BEGIN
  REPEAT
    CLRSCR;
    GOTOXY(1,5);
    WRITELN('> CONTRA CUAL VARIABLE EXPLICATIVA DESEAS GRAFICAR? ');WRITELN;
    FOR I:= 1 TO P DO
      WRITELN(' X(',i:1,') --> ',I:1); WRITELN;
    WRITE('> OPCION : ');
    REPEAT
      NUM:=LEER_INT;
    UNTIL (0<NUM) AND (NUM<=P);
    FOR J:=1 TO N DO
      IT(J):=X(J,NUM);

```

```

(***** LA GRAFICA DE LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS CONTRA ALGUNA VA- *****
***** RIABLE EXPLICATIVA ES HECHA POR EL PROCEDIMIENTO "GRAF_RES_EST" *****)

```

```

GRAF_RES_EST(IT,N);
GOTOXY(1,1);
WRITELN('GRAFICA DE: X(',num:1,') vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS ');
IF BANDA THEN WRITELN('CON BANDA DE CONFIANZA DEL ',CONF:100:5:2,'%');
GOTOXY(10,25);

```

```

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

```

```

CONTINUAR;
CLRSCR;
GOTOXY(5,5);
WRITE('QUIERES OTRA GRAFICA (S/N) ');
YM:=READKEY;
WRITELN(YM);
UNTIL YM IN ['n','N'];

```

```
END;
```

```

EL PROCEDIMIENTO "G_ENTRE XS" EJECUTA LA GRAFICA ENTRA DOS VARIA-
BLES EXPLICATIVAS.

VARIABLES : NUM : INDICE DE LA PRIMER VARIABLE EXPLICATIVA A GRA-
              FICAR.
           NUM1 : INDICE DE LA SEGUNDA VARIABLE EXPLICATIVA A GRA-
              FICAR.

```

```

X1 : VECTOR AL CUAL SE LE ASIGNA LA COLUMNA DE LA MATRIZ X QUE CONTIENE LA PRIMER VARIABLE EXPLICATIVA A GRAFICAR.
X11 : VECTOR AL CUAL SE LE ASIGNA LA COLUMNA DE LA MATRIZ Y QUE CONTIENE LA SEGUNDA VARIABLE EXPLICATIVA A GRAFICAR.

```

```

PROCEDURE G_ENTPE_15;
VAR NUM,NUM1,J : INTEGER;
    YN : CHAR;
    X1,X11 : MATRIZ2;
BEGIN
  REPEAT
    CLRSCR;
    GOTOXY(1,5);
    WRITELN('DAME LAS DOS VAR. EXPLICATIVAS A GRAFICAR? ');WRITELN;
    FOR I:= 1 TO P DO
      WRITELN(' (RES.EST.) vs. X(' ,I:1,') . . . . (' ,I:1,') '); WRITELN;
    REPEAT
      GOTOXY(1,17);
      WRITE('DAME LA PRIMERA = ');
      NUM:=LEER_INT;
    UNTIL (0<NUM) and (NUM<=P);
    REPEAT
      GOTOXY(1,19);
      WRITE('DAME LA SEGUNDA = ');
      NUM1:=LEER_INT;
    UNTIL (0<NUM1) and (NUM1<=P) AND (NUM<>NUM1);
    FOR J:=1 TO N DO
      BEGIN
        X1(J):=X(J,NUM);
        X11(J):=X(J,NUM1);
      END;
  (***** LA GRAFICA DE ESTOS DOS VECTORES ES REALIZADA POR EL PROCEDIMIENT*****
  ***** MIENTO "GRAFICA". *****);
  GRAFICA(X1,X11,N);
  GOTOXY(1,1);
  WRITE('GRAFICA DE X(' ,NUM:1,') vs X(' ,NUM1:1,') ');
  GOTOXY(10,25);
  (***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
  ***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****);
  CONTINUAR;
  CLRSCR;
  GOTOXY(5,5);
  WRITE('QUIERES OTRA GRAFICA (S/N) ');
  YN:=READYKEY; WRITELN(YN);
  UNTIL YN IN ['n','N']; /N:='S';
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "FAR_RES" GRAFICA LOS RESIDUALES PARCIALES CONTRA ALGUNA DE LAS VARIABLES EXPLICATIVAS.

VARIABLES : NUM : INDICE DE LA VARIABLE EXPLICATIVA CONTRA LA CUAL SE VA A GRAFICAR.
 XT : VECTOR AL CUAL SE LE ASIGNA LA COLUMNA DE LA MATRIX X QUE CONTIENE LA VARIABLE EXPLICATIVA A GRAFICAR.
 EPRIMA : VECTOR DE RESIDUALES PARCIALES.

PROCEDURE FAR_RES;

VAR NUM, I : INTEGER;
 EPRIMA, XT : MATRIX(27);
 YN : CHAR;

BEGIN

REPEAT

CLPSCR;

GOTOXY(1,5);

WRITELN('CON CUAL DE LAS SIGUIENTES VAR. EXPLICATIVAS QUIERES GRAFICAR? ');WRITELN;

FOR I:= 1 TO P DO

WRITELN('RES. EST.) vs. X('I:1,') . . . ('I:1,') '); WRITELN;

REPEAT J:=LEER_INT;

UNTIL (OK) AND (J<=F);

FOR I:=1 TO N DO

BEGIN

EPRIMA(I):=E(I)+MGEST(J+1)*XT(I,J);

XT(I):=X(I,J);

END;

(**** LA GRAFICA DE ESTOS DOS VECTORES ES REALIZADA POR EL PROCEDIMIENTO "GRAFICA". ****)

GRAFICA(XT,EPRIMA,N);

GOTOXY(1,1);

WRITE('GRAFICA PARCIAL DE RESIDUALES: X('j:1,') vs. e''');

GOTOXY(10,25);

(**** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA ****)

CONTINUAR;

CLPSCR;

GOTOXY(5,5);

WRITE('QUIERES OTRA GRAFICA (S/N) ');

YN:= READKEY; WRITELN(YN);

UNTIL YN IN ('n', 'N'); YN:='s';

END;

EL PROCEDIMIENTO "IMPRIM" MANDA A LA PANTALLA O LA IMPRESORA CUALQUIERA DE LOS SIGUIENTES VECTORES: VECTOR DE RESIDUALES, VECTOR DE RESIDUALES ESTANDARIZADOS, VECTOR DE Y ESTIMADA.

VARIABLES : A : VECTOR QUE SE MANDA A LA PANTALLA O A LA IMPRESORA Y QUE CONTIENE LOS RESIDUALES, LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS O LA Y ESTIMADA.
--

```

PROCEDURE IMPRIM(VAR A:MATRIZ2);
VAR I,J:INTEGER;
BEGIN
  CLRSCR;
  CASE YN OF
    'H' : WRITELN(' :20,' VECTOR DE RESIDUALES ');
    'I' : writeIn(' :10,' VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS');
    'J' : writeIn(' :20,' VECTOR DE Y ESTIMADA');
  END;
  WRITELN('          NUMERO','          VALOR ');WRITELN;
  FOR I:=1 TO N DO
    BEGIN
      IF I MOD 21 = 0 THEN
        BEGIN
          WRITELN;CONTINUAR; CLRSCR;
          CASE YN OF
            'H' : WRITELN(' :20,' VECTOR DE RESIDUALES ');
            'I' : writeIn(' :10,' VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS');
            'J' : writeIn(' :20,' VECTOR DE Y ESTIMADA');
          END;
          WRITELN('          NUMERO','          VALOR ');WRITELN;
        END;
      WRITE('          ',I:3);
      WRITE('          ',A[I]:12:4);
      WRITELN;
    END;
  CONTINUAR;CLRSCR;
  IF IMPRESION THEN
    BEGIN
      WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
      CASE YN OF
        'h','H' :writeIn(LST,' :20,' VECTOR DE RESIDUALES ');
        'i','I' :writeIn(LST,' :10,' VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS');
        'j','J' :writeIn(LST,' :20,' VECTOR DE Y ESTIMADA');
      END;
      WRITELN(LST);
      WRITELN(LST,'          NUMERO','          VALOR');WRITELN(LST);
      FOR I:=1 TO N DO
        BEGIN
          WRITE(LST,'          ',I:3);
          WRITE(LST,'          ',A[I]:12:4);
          WRITELN(LST);
        END;
    END;
END;

```

BEGIN

(***** LOS RESIDUALES Y EL VECTOR DE LAS YI ESTIMADAS SE CALCULAN POR *****
 ***** MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "ESTIMADA". *****)

ESTIMADA(E, YEST);

(***** MEDIANTE EL PROCEDIMIENTO "D_IXIX" SE OBTIENE LA DIAGONAL DE *****
 ***** LA MATRIZ $X(X'X)^{-1}X'$ Y SE GUARDA EN VF. *****)

D_IXIX(VF);

FOR I:=1 TO M DO

Q(I):=E(I)/(SQR(TI-VF(I)));

CONF := M_1(0.025);

CONF1 := 0.95;

BANDA := TRUE;

REPEAT

CLASCR;

```

WRITELN(' :10, ' MEMU ANALISIS DE RESIDUALES ');
WRITELN(' :10, ' ');
WRITELN(' :10, ' A 'P' GRAFICACION DE RESIDUALES EN PAPEL DE ');
WRITELN(' :10, ' PROBABILIDAD NORMAL ');
WRITELN(' :10, ' B 'P' GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS ');
WRITELN(' :10, ' vs. Y ESTIMADA ');
WRITELN(' :10, ' C 'P' GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS ');
WRITELN(' :10, ' vs. TIEMPO DE ORDEN ');
WRITELN(' :10, ' D 'P' GRAFICACION DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS ');
WRITELN(' :10, ' vs. CADA REGRESOR ');
WRITELN(' :10, ' E 'P' GRAFICACION ENTRE RESPRESORES ');
WRITELN(' :10, ' F 'P' GRAFICACION PARCIAL DE RESIDUALES ');
WRITELN(' :10, ' G 'P' OBSERVACIONES INFLUYENTES (METODO DE COOK) ');
WRITELN(' :10, ' H 'P' VECTOR DE RESIDUALES ');
WRITELN(' :10, ' I 'P' VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS ');
WRITELN(' :10, ' J 'P' VECTOR DE Y ESTIMADA ');
WRITELN(' :10, ' K 'P' RESULTADOS POR IMPRESORA ');
WRITELN(' :10, ' ');
WRITELN(' :10, ' O 'P' OPCIONES ');
WRITELN(' :10, ' S 'P' SALIDA ');
WRITELN(' :10, ' ');
    
```

IMPRESORA(IMPRESION, 10, 1);

REPEAT

GOTOXY(01, 23);

WRITE(' :10, ' OPCION = ');

YN:=READKEY;WRITE(YN);

YN:=UPCASE(YN);

UNTIL YN IN ('A', 'B', 'C', 'D', 'E', 'F', 'G', 'H', 'I', 'J', 'K', 'O', 'S');

CASE YN OF

(***** LA GRAFICA DE LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS EN PAPEL DE PROBA- *****
 ***** BILIDAD NORMAL ES REALIZADO POR EL PROCEDIMIENTO "PAP_NOR". *****)

'A' : PAP_NGR(0);

'B' : BEGIN

(***** LA GRAFICA DE LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS VERSUS EL VECTOR *****
***** DE LAS Y_i ESTIMADAS ES REALIZADO POR EL PROCEDIMIENTO *****
***** "GRAF_RES_EST". *****)

```
GRAF_RES_EST(YEST,N);  
GOTOXY(1,1);  
WRITELN('GRAFICA DE: Y ESTIMADA vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS');  
IF BANDA THEN WRITELN('CON BANDA DE CONFIANZA DEL ',CONF1100:5:2,'%');  
GOTOXY(10,25);
```

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

CONTINUAR;

END;

'C' : BEGIN FOR I:=1 TO N DO
II(I):=1;

(***** LA GRAFICA DE LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS VERSUS EL TIEMPO *****
***** DE ORDEN ES REALIZADO POR EL PROCEDIMIENTO "GRAF_RES_EST". *****)

```
GRAF_RES_EST(II,N);  
GOTOXY(1,1);  
WRITELN('GRAFICA DE: TIEMPO DE ORDEN vs. RESIDUALES ESTUDENTIZADOS');  
IF BANDA THEN WRITELN('CON BANDA DE CONFIANZA DEL ',CONF1100:5:2,'%');  
GOTOXY(10,25);
```

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

CONTINUAR;

END;

(***** LA GRAFICA DE LOS RESIDUALES ESTUDENTIZADOS VERSUS ALGUNA VAR- *****
***** RIABLE EXPLICATIVA ES REALIZADO POR EL PROCEDIMIENTO "D_VS_X". *****)

'D' : D_VS_X(0);
'E' : IF F1 THEN

(***** LA GRAFICA ENTRE REGRESOPES ES REALIZADA POR EL PROCEDIMIENTO *****
***** "G_ENTRE_IS". *****)

G_ENTRE_IS

ELSE

WRITELN('^G, 'SOLO TIENES UNA VAR. EXPLICATIVA');

(***** LA GRAFICA PARCIAL DE RESIDUALES SE REALIZA MEDIANTE EL PROCE- *****
***** DIMIENTO "PAR_RES". *****)

'F' : PAR_RESIE);

```

(##### EL CALCULO DEL VECTOR D DE COOK ES HECHO POR EL PROCEDIMIENTO #####
##### "OBS_INFLUYENTE". #####)

      'G' : OBS_INFLUYENTE;

(##### EL DESPLIEGUE DE EL VECTOR DE RESIDUALES POR PANTALLA Y/O POR #####
##### IMPRESORA SE REALIZA CON DEL PROCEDIMIENTO "IMPRIM". #####)

      'H' : !MPRIM(E);

(##### EL DESPLIEGUE DE EL VECTOR DE RESIDUALES ESTUDENTIZADOS POR #####
##### PANTALLA Y/O POR IMPRESORA SE REALIZA POR MEDIO DEL PROCE- #####
##### DIMIENTO "IMPRIN". #####)

      'I' : IMPRIN(D);

(##### EL DESPLIEGUE DE EL VECTOR DE Y ESTIMADA POR PANTALLA Y/O POR #####
##### IMPRESORA SE REALIZA A TRAVEZ DEL PROCEDIMIENTO "IMPRIM". #####)

      'J' : !MPRIM(EST);

(##### LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA #####
##### POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "IMPRESORA". #####)

      'K' : IMPRESORA(IMPRESION,18,2);

##### EN O 'P' OPCIONES SE DA LA OPORTUNIDAD DE USAR BANDAS DE COM- #####)
##### FIANZA EN LAS DIFERENTES GRAFICAS DE ESTE MENU, CON LA OPOR- #####)
##### TUNIDAD DE SELECCIONAR TAMBIEN LA CONFIABILIDAD. #####)

      'Q' : BEGIN
            CLRSER;GOTOXY(01,05);
            WRITE('¿ DESEAS LAS BANDAS DE CONFIANZA ? (S/N) :');
            OP! :=READ(E); ;WRITELN(OP!); WRITELN;
            IF OP! IN ['S'] THEN
                BEGIN
                    REPEAT
                        WRITE('¿ DANE LA CONFIABILIDAD (Formato 0.000) = ');
                        CONF:=LEEP_REAL;
                    UNTIL (0<CONF) AND (CONF<1);
                    CONF! := CONF;
                    CONF:=N_I((1-CONF)/2);
                    BANDA := TRUE;
                END
                ELSE BANDA := FALSE;
            END;

            END;
            UNTIL YN IN ['S'];
            YN:='N';
END;
END.

```

LA UNIDAD "PREDIC" CONTIENE LOS PROCESOS PARA LA ESTIMACION DE LOS

VALORES A PREDECIR Y PARA EL CALCULO DE LOS INTERVALOS DE CONFIANZA DE ESTOS VALORES.

TIENE COMO OPCIONES:

A) PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA $E(Y/X_0)$.

B) PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA Y/X_0 .

VARIABLES : X0 : VECTOR A PREDECIR.

SB : VARIANZA ESTIMADA DE $E(Y/X_0)$.

T : CONFIABILIDAD.

M : VALOR ESTIMADO DE $E(Y/X_0)$.

TC : T CALCULADA.

UNIT PREDIC;

INTERFACE

USES CRT,PRINTER,UGLOBAL,UTIL;

PROCEDURE PREDICION;

IMPLEMENTATION

PROCEDURE PREDICION;

VAR I,J,K : INTEGER;

SB,M,T,TC : REAL;

IO : MATRIITZC;

YN : CHAR;

BEGIN

REPEAT

CLASCR;

GOTOY(01,04);

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

Writeln(' ':10,'

IMPRESORA(IMPRESION,11,1);

REPEAT

GOTOY(01,16); WRITE(' ':10,'> OPCION = ');

YN:=READKEY; Writeln(YN); YN:=UPCASE(YN);

UNTIL YN IN ['A','B','C','S'];

(**** LA SALIDA O NO DE LOS RESULTADOS POR IMPRESORA ES CONTROLADA *****)
**** POR MEDIO DEL PROCEDIMIENTO "IMPRESORA". *****)

IF YN IN ['C'] THEN IMPRESORA(IMPRESION,11,2);

IF YN IN ['A','B'] THEN

BEGIN

CLASCR;

GOTOY(1,5);

```

IF YN IN ('a','A') THEN WRITELN('PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA  $\mu$ ' (E  $Y/Y_0$ )
ELSE WRITELN('PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA  $Y/Y_0$ . ');
GOTOXY(5,8);
IF IMPRESION THEN
BEGIN
  WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
  IF YN IN ('a','A') THEN WRITELN(LST,'PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA  $\mu$ ' (E
  ELSE WRITELN(LST,'PREDICCIÓN E INTERVALO DE CONFIANZA PARA  $Y/Y_0$ . ');
END;
WRITELN('DAME EL VECTOR  $X_0$  A PFEDECIR');WRITELN;
IF VT1=0 THEN
  BEGIN
    M:=MBEST(1);
    X0(1):=1;
  END
ELSE M:=0;
FOR I:=2-VT1 TO H DO
  BEGIN
    READLN(X0(I));
    M:=X0(I)*MBEST(I)+M;
  END;
SS:=0;
FOR J:=1 TO H DO
  BEGIN
    SB:=SB+MXI(I+1,I)*SOR(X0(I));
    FOR J:=I+1 TO H DO
      SB:=SB+MXI(I+1,I)*X0(I)*X0(J)*2;
    END;
  IF YN IN ('A') THEN SB:=S*SQRT(SS)
  ELSE SB:=S*SQRT(SS+1);
  TC:= M/SB;
  WRITELN;
  REPEAT
    WRITE(' DAME LA CONFIABILIDAD= ');
    T:=LEER_REAL;
  UNTIL (T>0) AND (T<1);
  WRITELN;WRITELN;
  T:=T*INV((1-T)/2,N-H);
  WRITELN(' EL VALOR ESTIMADO DE  $\mu$  ES = ',M*10:4);
  WRITELN(' EL INTERVALO DE CONFIANZA ES = (' ,M-(T*SB):10:4,',',M+(T*SB):10:4,')');
  IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST,'^J','M');
    WRITELN(LST,' EL VALOR ESTIMADO DE  $\mu$  ES = ',M*10:4);
    WRITELN(LST,' EI INTERVALO DE CONFIANZA ES = (' ,M-(T*SB):10:4,',',M+(T*SB):10:4,')
  END;
  WRITELN;

```

```

(***** CON EL PROCEDIMIENTO "CONTINUAR" LA INFORMACION QUE CONTIENE *****
***** LA PANTALLA ES RETENIDA HASTA QUE SE OPRIMA ALGUNA TECLA *****)

```

```

CONTINUAR;
END;
UNTIL YN IN ('S','s');

```

END;
END.

LA UNIDAD "EDITAR" PERMITE EDITAR LOS DATOS DE LA MATRIZ X Y DEL VECTOR Y.

UNIT EDITAR;
INTERFACE
USES CRT,UGLOBAL,UUTIL;
PROCEDURE EDITAR_IY(VAR X:MATRIZ1;VAR Y:MATRIZ2;VAR N,P:INTEGER);

IMPLEMENTATION

PROCEDURE EDITAR_IY(VAR X:MATRIZ1;VAR Y:MATRIZ2;VAR N,P:INTEGER);
VAR I,J,K : INTEGER;
YAR : MATRIZ2;
OP : CHAR;

BEGIN

REPEAT

CLSCR;

GOTOXY(01,03);

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

WRITELN(' ':10,');

REPEAT

GOTOXY(11,19); write('> OPCION :');

OP:=readKEY; WRITELN(OP);

OP := UCASE(OP);

UNTIL OP IN ['A','B','C','D','E','S'];

CLSCR;

IF op in ['A','B','D','E'] THEN

BEGIN

GOTOXY(01,24);

WRITE('PARA SALIR INTRODUCIR {0}');

END;

GOTOXY(01,03);

CASE OP OF

(****

ALTA DE UNA OBSERVACION.

****)

'A': BEGIN

REPEAT

WRITE('EN QUE RENGLON QUIERES INTRODUCIR LA NUEVA OBSERVACION :');

K:=LEER_INT;

```

UNTIL (K>0) AND (K<=N+1);
WRITELN('DAME EL VALOR DE Y SEGUIDO DE LAS VARIABLES', '^J,^M,^E' EXPLICATIVAS EN FORMATO L10
WRITELN('ME TIENES QUE DAR UN VECTOR DE ',P+1:1,' COMPONENTES ');
WRITELN('NO' INCLUYAS EL '^I' DEL TERMINO INDEPENDIENTE '^I);
LEER_VEC_REAL(XAR,P+1);
FOR I:= N DOWNTO K DO
  BEGIN
    Y[I+1]:=Y[I];
    FOR J:=1 TO P+1 DO
      X[I+1,J]:=X[I,J];
    END;
  Y[K]:=XAR[I];
  FOR I:=2 TO P+1 DO
    X[K,I-1]:=XAR[I];
  h:=N+1;
END;

```

(*****

BAJA DE UNA OBSERVACION.

*****)

```

'B': BEGIN
  IF M>P+1 THEN
    BEGIN
      REPEAT
        WRITE('QUE RENGLON QUIERES ELIMINAR : ');
        K:=LEER_INT;
        UNTIL (K>0) AND (K<=N);
        FOR J:=K TO N-1 DO
          BEGIN
            Y[J]:=Y[J+1];
            FOR J:=1 TO P DO
              X[J,J]:=X[J+1,J];
            END;
          N:=N-1;
        END
      ELSE
        WRITELN('NO PUEDES TENER MENOS OBSERVACIONES QUE ESTIMADORES', '^6);
    END;

```

(*****

ALTA DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA.

*****)

```

'C': BEGIN
  CLASCOR;
  WRITELN('DAME UN VALOR POR PENGLON : ');
  FOR I:=1 TO N DO
    BEGIN
      WRITE('X(',I,',',P+1,')= ');
      X[I,P+1]:=LEER_REAL;
    END;
  P:=P+1;
END;

```

(*****

BAJA DE UNA VARIABLE EXPLICATIVA.

*****)

```

'D': BEGIN

```



```

IF P>1 THEN
  BEGIN
    REPEAT
      WRITE('QUE COLUMNA QUIERES ELIMINAR : ');
      K:=LEER_INT;
    UNTIL (K>0) AND (K<=P);
    FOR I:=1 TO N DO
      FOR J:=K TO P-1 DO
        X[I,J]:=X[I,J+1];
      P:=P-1;
    END
  ELSE
    Writeln('NO PUEDES BORRAR LA UNICA VAR. EXPLICATIVA QUE TIENES',^g);
  END;

```

{*****

CORRECCION DE UNA OBSERVACION.

*****}

```

'E': BEGIN
  REPEAT
    WRITE('DAME EL NUMERO DE RENGLON A CORREGIR : ');
    Y:=LEER_INT;
  UNTIL (Y>0) AND (Y<=N);
  Writeln('LOS VALORES ACTUALES SON :');
  WRITE(Y(K):6:3);
  FOR J:=1 TO P DO WRITE(' ',X(K,J):6:3);Writeln;
  Writeln('DAME LOS NUEVOS VALORES : ');
  LEER_VEC_REAL(IAR,P+1);
  Y(K):=IAR[1];
  FOR I:=2 TO P+1 DO
    X(Y,I-1):=IAR[I];
  END;

```

END;

END;

IF OP IN ['A','B','C','D','E'] THEN

BEGIN

Writeln;Writeln;

WRITE('> OPERACION REALIZADA ');

CONTINUAR;

END;

UNTIL OP IN ['S'];

END;

END.

LA UNIDAD "FURNIVAL" SELECCIONA LA MEJOR SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES PARA CADA SUBCONJUNTO DE VARIABLES. EL PROCEDIMIENTO SE BASA EN EL METODO DE FURNIVAL.

VARIABLES : TMI : MATRIZ CON LA CUAL SE OBTIENEN LAS SCDES DE LOS SUBCONJUNTOS DE VARIABLES A PARTIR DE LA MATRIZ MIXT QUE SE PIVOTEA CONSTANTEMENTE.

TXM : MATRIZ CON LA CUAL SE OBTIENEN LAS SCDES DE LOS SUBCONJUNTOS DE VARIABLES A PARTIR DE LA INVERSA DE LA MATRIZ MIXT LA CUAL SE PIVOTEA CONSTANTEMENTE.

IND : VECTOR QUE GUARDA LOS INDICES DE LAS VARIABLES PIVOTEADAS.

```

ORE : VECTOR QUE CONTIENE EL ORDEN ORIGINAL DE LAS VARIABLES Y EL NUEVO QUE SE OBTUVO AL ORDENAR LAS VARIABLES.
VREG : MATRIZ QUE GUARDA EL NUMERO DE ELEMENTOS DE CADA SUBCONJUNTO Y LOS INDICES DE LAS VARIABLES QUE TUVIERON LA MEJOR SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES ENTRE LOS SUBCONJUNTO CON IGUAL NUMERO DE VARIABLES.
RSS : VECTOR QUE GUARDA LA MEJOR SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES PARA CADA SUBCONJUNTO

```

```

UNIT FURNIVAL;
INTERFACE
  USES CRT, PRINTER, GLOBAL, UTIL;
  PROCEDURE FURNIVAL;

```

IMPLEMENTATION

```

PROCEDURE FURNIVAL;
TYPE MATRIZ11=ARRAY[1..NMAXCOL,1..NMAXCOL]OF INTEGER;
   TRI=ARRAY[1..122,1..11]OF REAL;
VAR  TM1,TM2          :TRI;
     IND              :MATRIZ21C;
     GRE              :MATRIZ21I;
     VREG              :MATRIZ11I;
     MN,DIF,NVF,LL,L,M,TER,COL :INTEGER;
     YM               :MATRIZ12I;
     RSS,YL,Y5        :MATRIZ12C;
     AVANCE           :BOOLEAN;
     CFS,JPL,CPS1     :REAL;
     XM               :MATRIZ11C;

```

EL PROCEDIMIENTO "SWEEP" PIVOTEA LA MATRIZ A.

VARIABLES : IP : RENGLON PIVOTE.

```

PROCEDURE SWEEP(IB,IS,IP:INTEGER;VAR A;TRI;KF:INTEGER);
VAR  LB,LI,MI :INTEGER;
     E         :REAL;
BEGIN
  IF IB=1 THEN IB:=0;
  IF IS=1 THEN IS:=0;
  LB:=IP+1;
  FOR LI:=LB TO KP DO
    BEGIN
      A[IS+IP,LI]:=A[IB+IP,LI]/A[IP+IP,IP];
      FOR MI:=LI TO KP DO
        A[IS+LI,MI]:=A[IB+LI,MI]-A[IP+IP,MI]*A[IS+IP,LI];
    END;
  END;
END;

```

EL PROCEDIMIENTO "CP_MALLOWS" CALCULA EL ESTADISTICO CP_MALLOWS.

VARIABLES : NV : NUMERO DE VARIABLES.
CP : ESTADISTICO CP-MALLOWS.
SCRESR : SUMA DE CUADRADOS DE LOS RESIDUALES.

```
PROCEDURE CP_MALLOWS (VAR SCRESR: REAL; VAR NV: INTEGER; VAR CP: REAL);  
BEGIN  
  CP := SCRESR / S2 - (N - 2) * (NV + 1);  
END;
```

(***** PROGRAMA PRINCIPAL DE FURNIVAL. *****)

```
BEGIN  
IF P > 1 THEN  
  BEGIN  
    CPS := 0;  
    CLASCR;
```

(***** ORDENAMIENTO DE LAS VARIABLES. *****)

```
IF VT1 = 1 THEN  
  BEGIN  
    FOR L := 1 TO P DO  
      BEGIN  
        FOR M := L TO P DO  
          BEGIN  
            XM[L+1, M+1] := MXTX[L, M];  
            XM[M+1, L+1] := MXTX[L, M];  
          END;  
          XM[L, L+1] := MXTX(VT2, L);  
          YL[L+1] := MXTY[L];  
          YML[L+1, 1] := MXTX(VT2, L);  
        END;  
        XM[1, 1] := N;  
        YL[1] := MXTY(VT2);  
        SOLUCIONAR := TRUE;  
        INVERTIR := TRUE;  
        INVERSA (X, INVERSION, SOLUCIONAR, INVERTIR, H + VT1, YS, YL);  
      END;  
    FOR L := 2 - VT1 TO H DO  
      BEGIN  
        FOR M := L TO H DO  
          IF VT1 = 0 THEN  
            TM[L-1+VT1, H-1] := MXTX[M+1, L];  
          ELSE  
            TM[L, M] := XM[M+2, L+1];  
          IF VT1 = 0 THEN  
            TM[L-1+VT1, H+VT1] := MBEST[L];  
          ELSE  
            TM[L, H+VT1] := YS[L+1];  
          END;  
        END;  
      IF VT1 = 0 THEN
```

```

BEGIN
  TM(H+VT1,H+VT1):=-SCRES;
  CPS:=SCRES;
END
ELSE
BEGIN
  FOR L:=1 TO H+VT1 DO
    CPS:=CPS+YS(L)*YL(L);
    TM(H+VT1,H+VT1):=CPS-SCT;
    CPS:=SCT-CPS;
  END;
FOR L:=1 TO P DO
  BEGIN
    SWEEP(1,L)*1+1.L, TM, H+VT1;
    YN(L):=-TM(L)*1+)*H+VT1,H+VT1;
  END;
  QUICK(YN, OFE, P);

```

{*****

CREACION DE LAS MATRICES TM Y YN.

*****}

```

FOR L:=1 TO P DO
  BEGIN
    FOR M:=L TO P DO
      IF ORE(H+VT1-M)<ORE(H+VT1-L) THEN
        BEGIN
          TM(L,M):=M*TX(ORE(H+VT1-M)+1-VT1, ORE(H+VT1-L)+1-VT1) -M*TX(VT2,
            ORE(H+VT1-M)+1-VT1)*M*TX(VT2, ORE(H+VT1-L)+1-VT1)/M;
          IF VT1=0 THEN TM(L,M):=M*TX(ORE(H-L)+2, ORE(H-M)+1)
            ELSE TM(L,M):=M*ORE(H+VT1-L)+2, ORE(H+VT1-M)+1;
        END
      ELSE
        BEGIN
          TM(L,M):=M*TX(ORE(H+VT1-L)+1-VT1, ORE(H+VT1-M)+1-VT1) -M*TX(VT2,
            ORE(H+VT1-M)+1-VT1)*M*TX(VT2, ORE(H+VT1-L)+1-VT1)/M;
          IF VT1=0 THEN TM(L,M):=M*TX(ORE(H-M)+2, ORE(H-L)+1)
            ELSE TM(L,M):=M*(ORE(H+1-M)+2, ORE(H+1-L)+1);
        END;
      IF VT1=0 THEN TM(L,H+VT1):=MBEST(ORE(H-L)+1)
        ELSE TM(L,H+VT1):=YS(ORE(H+1-L)+1);
      TM(L,P):=M*TX(ORE(H+VT1-L)+1-VT1)-M*TX(VT2, ORE(H+VT1-L)+1-VT1)*M*TX(VT2)/M;
    END;
    IF VT1=1 THEN TIM(P,P):=SCT-(SOR(M*TX(VT2))/M)
      ELSE TIM(P,P):=SCT;
    IF VT1=0 THEN TM(H,H):=-SCRES
      ELSE TM(H+1,H+VT1):=-CPS;
  ( WRITELN(1ST,'PIVOTE ', 'VARIABLE ', 'RSS PRODUCTO', 'VARIABLE ', 'RSS INVERSA')
  WRITELN(' RSS ORIGEN');)
  (NO(I):=0;
  M:=1;
  TER:=1;
  AVANDE:=TRUE;
  MN:=H+VT1;

```

{*****

SELECCION DE LOS SUBCONJUNTOS DE VARIABLES

*****}

```

REPEAT
AVANCE:=TRUE;
WHILE AVANCE=TRUE DO
  BEGIN
  IF IND[M]<P-1 THEN
    BEGIN
      M:=M+1;
      IND[M]:=IND[M-1]+1;
    END
  ELSE
    BEGIN
      M:=M-1;
      IND[M]:=IND[M]+1;
      TER:=IND[M];
    END;
    IF M<NN THEN AVANCE:=FALSE;
    IF M=1 THEN AVANCE:=FALSE;
  END;
IF M(>) THEN
  BEGIN
    SWEEP((IND[M-1]+1),IND[M]+1,IND[M],TXM,P);
    SWEEP((TER-1)+1,(IND[M-1]+1,IND[M],TMI,H+VT1);
    DIF:=P-1-IND[M];
    ( WRITELN(LST);
      WRITE(LST,IND[M]:2,"":9);
      FOR L:=2 TO M DO WRITE(LST,"",IND[M]:2);
      WRITE(LST,TXM(IND[M]+1+P,P):8:4,"":4);
      FOR L:=2 TO M-1 DO WRITE(LST,"",IND[L]:2);
      FOR L:=1 TO DIF DO WRITE(LST,"",IND[M]+L:2);
      WRITE(LST,"",P:2);
      WRITE(LST,"":4,-TMI(IND[M]+1+H+VT1,H+VT1):8:4);
      WRITELN(LST);WRITE(LST,-TMI(TER+H+VT1,H+VT1):8:4);WRITELN(LST);)
    IF IND[M]=0 THEN COL:=0 ELSE COL:=IND[M]+1;
    IF TER=1 THEN
      BEGIN
        PSS[M-1]:=TXM(COL,P,P);
        FOR L:=2 TO M DO
          VREG[M-1,L-1]:=IND[L];
        END
      ELSE
        BEGIN
          NVF:=H+DIF-1;
          IF RSS[M-1]>TXM(COL,P,P) THEN
            BEGIN
              RSS[M-1]:=TXM(COL,P,P);
              FOR L:=2 TO M DO
                VREG[M-1,L-1]:=IND[L];
            END;
            JKL:=TMI(COL+H+VT1,H+VT1) (-1);
            IF RSS(NVF)>JKL THEN
              BEGIN
                RSS[NVF]:=JKL;
                FOR L:=2 TO M-1 DO
  
```

```

VREG(NVF,L-1)=IND(L);
FOR L:=1 TO DIF DO
VREG(NVF,M-2+L)=IND(M)+L;
VREG(NVF,NVF)=F;
END;
IF TER=1 THEN COL:=0 ELSE COL:=(TER-1)*14+1;
JKL:=7*11*COL+H+VTI;H+VTI*(-1);
IF RSSIN-1<=JKL THEN
BEGIN
AVANCE:=TRUE;
( WRITELN(LST,'AVANCE');)
MM:=M;
END
ELSE MM:=P;
END;
END;
UNTIL M<=1;

```

(****

MUESTRA DE RESULTADOS.

****)

```

IF IMPRESION THEN
BEGIN
WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);WRITELN(LST);
WRITELN(LST,' SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES');
END;
CLRSCR;
WRITELN('J','M','M','M','M',' SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES');
FOR L:=1 TO P-1 DO
BEGIN
IF L MOD 6=0 THEN
BEGIN
WRITELN;CONTINUAR;CLRSCR;
WRITELN('J','M','M','M','M',' SELECCION DE LOS MEJORES SUBCONJUNTOS DE VARIABLES')
END;
WRITELN('J','M','M','MEJOR SUBCONJUNTO CON ',L:2,' VARIABLES');
WRITE(' VARIABLES : ');
IF IMPRESION THEN
BEGIN WRITELN(LST);
WRITELN(LST,'MEJOR SUBCONJUNTO CON ',L:2,' VARIABLES');
WRITE(LST,' VARIABLES : ');
END;
FOR M:=1 TO L DO
BEGIN
LL:=VREG(L,M);
IF M=1 THEN
BEGIN
WRITE(ORE[H+VTI-LL]:2);
IF IMPRESION THEN WRITE(LST,ORE[H+VTI-LL]:2);
END
ELSE
BEGIN
WRITE(' ',ORE[H+VTI-LL]:2);
IF IMPRESION THEN WRITE(LST,' ',ORE[H+VTI-LL]:2);
END;

```

```

END;
CP_MALLOWS(RSS(L),L,CPSI);
WRITELN;
WRITE(' SCRES= ',RSS(L):8:4,' Cp_MALLOWS= ',CPSI:8:4);WRITELN;
IF IMPRESION THEN
  BEGIN
    WRITELN(LST);
    WRITE(LST,' SCRES= ',RSS(L):8:4,' Cp_MALLOWS= ',CPSI:8:4);
    WRITELN(LST);
  END;
END;
END;
ELSE
  BEGIN
    GOTOXY(5,22); WRITELN('» SOLO SE TIENE UNA VARIABLE');
  END;
WRITELN;
CONTINUAR;
END;
END.

```

A N E X O B

DEMOSTRACION DE QUE $X'X$ ES DEFINIDA POSITIVA

En la solución del sistema

$$(X'X)\hat{\beta} = X'Y$$

utilizamos el método de la descomposición de Cholesky por las ventajas mencionadas en el Capítulo I.

El método de la descomposición de Cholesky requiere que la matriz $X'X$ sea definida positiva.

El siguiente teorema ayuda a demostrar que $X'X$ es definida positiva.

Teorema. Si X es una matriz de $(n \times p)$ de rango p , entonces $X'X$ es positiva definida.

Prueba: $x'X'Xx = y'y > 0$. La igualdad se cumple $\Leftrightarrow Xx = 0 \Leftrightarrow x = 0$, ésto porque las columnas de X son linealmente independientes. 4

(El rango de X es $(n \times p)$ por hipótesis).

A N E X O C

MANEJO Y UTILIZACION DE ARCHIVOS

En el paquete se utilizan los archivos de tipo texto o también llamado "Standard Data File, (SDF)", este tipo de archivo puede ser creado en el editor del TURBO Pascal o en cualquier otro editor de textos, como el archivo no-documento de WORDSTAR.

Cada renglón del archivo de texto es considerado como un registro y éstos deben estar en formato libre, es decir, los números separados por comas y sin espacios entre estos. Al crear un registro el valor de la primera componente debe ser el de Y (aunque solamente se haya escogido la opción de LEER X) y las siguientes componentes serán los valores de las X's. Como cada renglón es un registro, su longitud máxima es de 255 columnas. Si en algún renglón existe un espacio, ya sea al principio o entre los valores, o algún carácter no numérico (excepto las comas y puntos), entonces el programa indicará error en dicho renglón y lo descartará de los datos.

Al crearse un archivo de datos (no importa el tipo) no se debe incluir la columna de unos para el término independiente, ya que los procedimientos están diseñados para considerarlo.

El nombre de los archivos está compuesto por dos partes, la primera parte consta de 1 a 8 caracteres, la segunda parte se le llama Extensión y consiste de un punto (.) seguido de 1 a 3 caracteres y es opcional. Los caracteres legales para el nombre son:

A-Z 0-9 \$ & # % ' () - _ @ ^ { } ~ !

Cuando el programa pregunta por el nombre de un archivo, puede ser debido a dos situaciones: 1) Encontrar un archivo en el disco para leerlo, si no existe, se volverá a pedir el nombre. 2) Para crear un archivo con ese nombre, si ya existe el archivo o es ilegal el nombre, se volverá a pedir.

En la lectura de archivos se pregunta cuantos registros se leerán (n), pero no se podrá leer más registros de los que existen, debido a que la lectura se suspende cuando se encuentra el fin del archivo, y si n es mayor al numero de registros, entonces, se actualizará al número de registros leídos.

A N E X O D

POLINOMIOS ORTOGONALES DE HERMITE¹⁾

Dada una función de distribución $F(x)$ con momentos finitos

$$\alpha_v = \int_{-\infty}^{\infty} X^v dF(X)$$

de todos los ordenes, existe una sucesión de polinomios $P_0(x), P_1(x), \dots$, determinados por las siguientes condiciones:

i) $P_n(x)$ es de grado n y el coeficiente de X^n en $P_n(x)$ es positivo.

ii) Los $P_n(x)$ satisfacen las condiciones de ortogonalidad:

$$\int_{-\infty}^{\infty} P_m(X) P_n(X) dF(X) = \begin{cases} 1 & \text{para } m=n \\ 0 & \text{para } m \neq n \end{cases}$$

$P_0(x)=1$ y $P_n(x) = u_0 + u_1 X + \dots + u_n X^n$ con $n > 0$, así obtendremos los coeficientes u_i mediante i) y ii).

1) Cramer, H., (Metodos Matematicos de Estadística), pp.

$\int_{-\infty}^{\infty} X^i P_n(X) dF(X) = 0$ para $i=0,1,2,\dots,n-1$, efectuando las integrales se obtienen n ecuaciones lineales homogéneas entre las $n+1$ incógnitas (u_0, \dots, u_n). Además se sabe que $\int_{-\infty}^{\infty} P_n^2(X) dF(X) = 1$.

Consideremos el caso particular de la función de densidad continua $f(x) = F'(x)$, y sean $P_0(x), P_1(x), \dots$ los polinomios ortogonales correspondientes. Si $g(x)$ es otra función de densidad, podemos desarrollar $g(x)$ en una serie de la forma:

$$g(x) = b_0 P_0(x) f(x) + b_1 P_1(x) f(x) + \dots$$

$$= f(x) (b_0 P_0(x) + b_1 P_1(x) + \dots).$$

multiplicando por $P_n(X)$ e integrando término a término y por i) y ii) obtenemos que:

$$b_n = \int_{-\infty}^{\infty} P_n(X) g(X) d(x)$$

y en particular $b_0 = 1$.

Los polinomios de Hermite $H_n(x)$ están definidos por las relaciones:

$$\left(\frac{d}{dx}\right)^n e^{-\frac{x^2}{2}} = (-1)^n H_n(X) e^{-\frac{x^2}{2}}$$

($n=0,1,2,\dots$)

$H_n(x)$ es un polinomio de grado n , y se tiene:

$$H_0(x) = 1, \quad H_1(x) = X, \quad H_2(x) = X^2 - 1, \quad \text{etc.}$$

Assi,

$$\int_{-\infty}^{\infty} H_m(x) H_n(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} H_m(x) H_n(x) e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \begin{cases} n! & \text{para } m=n \\ 0 & \text{para } m \neq n \end{cases}$$