



UNIVERSIDAD NACIONAL
AUTÓNOMA DE
MÉXICO

UNIVERSIDAD NACIONAL AUTÓNOMA DE MEXICO

**PROGRAMA DE MAESTRIA Y DOCTORADO EN
INGENIERIA**

FACULTAD DE INGENIERÍA

**ANÁLISIS DEL FLUJO DE ALUMNOS DE UN
SISTEMA DE EDUCACIÓN BÁSICA
MEDIANTE SIMULACIÓN DE SISTEMAS**

T E S I S

QUE PARA OPTAR POR EL GRADO DE:

MAESTRO EN INGENIERIA

INVESTIGACIÓN DE OPERACIONES

P R E S E N T A :

ALEJANDRO SARACHO LUNA



TUTOR:
DR. RICARDO ACEVES GARCÍA

2006



Universidad Nacional
Autónoma de México

Dirección General de Bibliotecas de la UNAM

Biblioteca Central



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 esta 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.

JURADO ASIGNADO:

Presidente: M.I. Arturo Fuentes Zenón
Secretario: Dr. Gabriel Sánchez Guerrero
Vocal: Dr. Ricardo Aceves García
1^{er}. Suplente: Dr. Sergio Fuentes Maya
2^{do}. Suplente: M.I. Rubén Tellez Sánchez

Ciudad Universitaria, México D.F., Septiembre 2006

TUTOR DE TESIS:

NOMBRE

Dr. Ricardo Aceves García

FIRMA

AGRADECIMIENTOS

Muchas son las personas e instituciones que apoyaron directa o indirectamente este trabajo pero expreso mi agradecimiento a:

Al I.T.Q. que me dio las bases para mi desarrollo profesional y me permitió acceder a otro nivel.

A la UNAM por apoyar mi formación y darme un sentido diferente de como se puede observar el mundo y poderlo transformar.

A mi amigo M.C. David Chaparro Aguilar que en momentos difíciles me incentivo y apoyo para que iniciara este proyecto.

A la Ing. Lourdes Vega ... que creyó en este proyecto y siempre fue un apoyo, gracias Lulú.

A Dr. Roberto de la Llata Gómez gran amigo que me orientó en todo momento y con su conocimiento y paciencia me sentí fortalecido, gracias Roberto.

Una persona que de principio a final hizo suyo el proyecto la Ing. Claudia Lazcano Leo, alguien tan especial que siempre me apoyo y supo escucharme y en todo momento conté con su presencia; Claudia mil gracias.

Al Dr. Sergio Fuentes Maya, mi maestro del cual he recibido su apoyo y ejemplo de trabajo.

A la señora Guadalupe Alvarez que en todo momento apoyo la gestión de este proyecto, más aya de sus funciones; Lupita Gracias.

A todo mi Jurado que siempre sentí su gran apoyo muy en especial al M.I. Arturo Fuentes Zenón presidente del jurado y gran apoyo de la tesis.

Al Dr. Ricardo Aceves García, asesor de esta tesis que con su gran sentido humano me apoyo en todo mi proceso.

DEDICATORIA

A mi madre que siempre ha enriquecido y fortalecido mi vida y ha permitido mi desarrollo profesional.

A Olivia mi esposa de la cual siempre he tenido su amor y apoyo en mi desarrollo profesional y le da sentido a mi vida.

A mis hijos Alejandro y Luis Fernando que son la fuerza que incentiva mi vida y que deseo que en ellos se manifieste el deseo de aprender y ser personas de bien.

CONTENIDO

SÍNTESIS	8
I. MARCO DE REFERENCIA	12
I.1. Introducción.	
I.2. Problemática.	
I.3. Hipótesis y Objetivos del proyecto de investigación	
I.4. Hipótesis.	
I.5. Objetivos.	
I.6. Alcance del estudio.	
I.7. Escenarios de Solución.	
I.8. Justificación del uso de Simulación.	
II. EL SISTEMA DE EDUCACIÓN BÁSICA ESTATAL.	19
II.1. Estructura del Sistema de Educación Básica	
II.1.1 Componentes o Subsistemas.	
II.2. Flujo de Alumnos del Sistema Educativo estatal	
II.2.1 Variables Endógenas	
II.2.1.1. Egreso de Alumnos	
II.2.2. Variables Exógenas	
II.2.2.1 Nuevo Ingreso a Educación Básica.	
II.2.2.2 Deserción Anual	
II.2.2.3 Deserción Interanual	
II.2.2.4 Repetidores	
II.2.3 Variables de Estado	
II.2.3.1 Nuevo Ingreso	
II.2.3.2 Matrícula	
II.2.3.3 Egreso	
III. ESTRATEGIAS DE ANÁLISIS	33
III.1 El estudio de Simulación	
III.2 Formulación del problema	
III.3 Preparación de datos	
III.3.1 Funciones del procesamiento de datos	
III.4 Conceptualización del Modelo	
III.4.1 Principios básicos de modelación	
III.4.2 Función del Modelo	
III.4.3 Estructura del Modelo	
III.4.4 Construcción del Modelo	
III.4.4.1 Identificación de la Distribución de Probabilidad	
III.4.4.1.1 Prueba Ji-Cuadrada de la bondad de ajuste	
III.4.4.1.2 Prueba de Kolmogorov – Smirnov	
III.4.4.1.3 Prueba de Anderson–Darling A-D	

- III.5 Traslación del Modelo
 - III.5.1 Características
 - III.5.1.1 Lenguajes de Simulación
 - III.5.2 Ventajas de los lenguajes de simulación
 - III.5.3 Lenguaje Awe Sim
- III.6 Verificación, Validación y Prueba.
 - III.6.1 Principios de la Verificación, Validación y Pruebas (VVyP)
 - III.6.2 Técnicas de la Verificación, Validación y Pruebas.
 - III.6.2.1 Técnicas Informales de Verificación, Validación y Pruebas.
 - III.6.2.2 Técnicas Estáticas de Verificación, Validación y Pruebas.
 - III.6.2.3 Técnicas Dinámicas de Verificación, Validación y Pruebas.
 - III.6.2.4 Técnicas Formales de Verificación, Validación y Pruebas.
 - III.6.3 Procedimiento de Validación usando Intervalos de Confianza.
 - III.6.4 Inferencia Acerca de la diferencia de medias, diseño de comparación por pares.¹
- III.7 Diseño Experimental
 - III.7.1 Diseño experimental de simulación en computadora
 - III.7.2 Diferencias entre experimentos físicos y por computadora
 - III.7.3 Aplicación del Diseño Experimental
 - III.7.4 Enfoque del Diseño
 - III.7.5 El modelo Estructural
 - III.7.6 El modelo Funcional
 - III.7.7 Análisis de Varianza, un solo factor varios niveles.
 - III.7.7.1 Modelo con efectos fijos.

IV. CONSTRUCCIÓN DEL MODELO

60

- IV.1 Formulación del Problema
- IV.2 Conceptualización del Modelo
- IV.3 Preparación de Datos
 - IV.3.1 Variables Exógenas
 - IV.3.1.1 Nuevo Ingreso 1º.
 - IV.3.1.2 Deserción Anual
 - IV.3.1.3 Deserción Interanual
 - IV.3.1.4 Repetidores
 - IV.3.2 Variable Endógena
 - IV.3.2.1 Egreso
 - IV.3.3 Variables de Estado
 - IV.3.3.1 Matrícula
- IV.4 Traslación del Modelo
 - IV.4.1 Algoritmo del flujo de alumnos de Educación Básica
 - IV.4.2 Tabla de relación de Atributos y Variables
 - IV.4.3 Modelo de Red en AweSim
 - IV.4.4 Modelo Computacional de Red
 - IV.4.5 Codificación del Modelo de Simulación
- IV.5 Verificación, Validación y Pruebas
 - IV.5.1 Validación para la Matrícula.
 - IV.5.2 Validación del Egreso

IV.6	Diseño Experimental	
IV.6.1	Diseño del Modelo Estructural.	
IV.6.2	Diseño del Modelo Funcional.	
IV.6.2.1	Prueba t pareada de 70 réplicas y 5 réplicas	
IV.6.3	Análisis de Varianza	
IV.6.3.1	Planteamiento de las hipótesis.	
IV.6.3.2	Ejecución de las réplicas (Incremento fijo en primaria y secundaria).	
IV.6.3.3	Pruebas de hipótesis para el promedio de egreso (Incremento fijo en primaria y secundaria).	
IV.6.3.4	Ejecución de las réplicas. (Incremento fijo primaria y secundaria sin variación)	
IV.6.3.5	Pruebas de hipótesis para el promedio de egreso (Incremento fijo primaria y secundaria sin variación)	

V. RESULTADOS Y CONCLUSIONES. 128

V.1	Resultados obtenidos de las pruebas.	
V.2	Conclusiones de la Experimentación.	
V.3	Continuidad del Estudio.	
V.4	Aprendizajes.	
V.5	Matriz de oportunidades de investigaciones futuras	
V.6	Metodología	

ANEXO A Modelo de Simulación en Awesim 134

BIBLIOGRAFÍAS 141

Análisis del flujo de alumnos de un sistema de educación básica mediante simulación de sistemas

Síntesis.

I. Marco de Referencia.

El marco de referencia da el contexto donde se encuentra el Sistema Estatal de Educación Básica destacando porqué se puede observar el sistema desde el punto de vista del flujo de alumnos y cuál es su importancia, se señala la problemática que enfrenta el sistema educativo estatal desde el punto de vista de algunas variables del flujo de alumnos específicamente el de reprobación con respecto al egreso. A partir del planteamiento de la problemática se define una hipótesis de manera general y se dan objetivos que se alcanzarán en el camino de probar la hipótesis. Se determinan los alcances del sistema y del estudio, dejando de manifiesto las limitaciones de la tesis. Se señalan los escenarios de solución y se determina la herramienta metodológica que será usada, en este caso simulación de sistemas, señalando una justificación general de su uso.

II. Sistema de Flujo de Alumnos.

Este capítulo muestra los datos históricos de las principales variables de los últimos quince años, destacando algunas de sus características, describe el sistema de flujo de alumnos desde la perspectiva de la estructura de variables de un sistema; mostrando los datos históricos de los últimos quince años de las variables exógenas, tales como nuevo ingreso a 1° de primaria, reprobación, deserción anual y deserción interanual, se muestra como variables de estado el nuevo ingreso de 2° a 9° grado, así como la matrícula, terminando por mostrar la variable endógena que es el egreso.

Este capítulo da las bases para la creación del modelo al mostrar los insumos para su creación, que son los datos.

III. Estrategias de Análisis.

En este capítulo se define el marco teórico que sirve de base para la construcción del modelo, el orden de los contenidos del marco teórico, que es similar al de la construcción del modelo, donde se parte desde la formulación del problema, dando los aspectos teóricos generales para el procesamiento de datos y formulación del modelo abordando de manera general el uso de un lenguaje y paquete de simulación, se aborda de manera general los aspectos teóricos y estadísticos que apoyan la validación del modelo y su verificación, se señalan las herramientas a usar en el diseño experimental tales como ANOVA.

Este capítulo aborda de manera general las herramientas metodológicas a usar en el siguiente capítulo.

IV. El Modelo de Simulación.

El desarrollo del modelo que sirve como base para la experimentación se expone en este capítulo con una secuencia de pasos definida en el capítulo de Estrategias de Análisis que son los pasos a seguir para el desarrollo de la simulación. Partiendo por la transformación de los datos a funciones de que los representan en el modelo, usando herramientas estadísticas que apoyen esa abstracción, se define el algoritmo lógico matemático que permitirá la construcción del modelo computacional, se muestra la red computacional y su codificación, se valida el modelo con pruebas de hipótesis para diferentes escenarios de varias réplicas y se aplica el diseño experimental propuesto, ejecutando la experimentación de acuerdo a lo planeado en dicho diseño.

V. Escenarios y Conclusiones.

Este capítulo final presenta de manera gráfica y comentada el comportamiento de las salidas de los diferentes escenarios. Se definen las conclusiones, señalando las características bajo las cuales se dan y se muestra el potencial del modelo que se ha construido mencionando posibles vertientes futuras de investigación. Se señalan los aprendizajes del desarrollo del proyecto.

RESUMEN

El presente estudio aborda el análisis del comportamiento del flujo de alumnos de un sistema estatal de educación básica a través del tiempo por medio de simulación de sistemas, para lo cual tomando como base los datos históricos del sistema educativo en quince años permite crear un modelo matemático estocástico y dinámico.

La estructura del modelo lógico matemático se elabora tomando en cuenta la interrelación de las variables de nuevo ingreso, matrícula, deserción, reprobación y egreso en los nueve grados del sistema de educación básica, dichas variables quedan representadas por identidades y funciones generadoras de valores de variables aleatorias que dan al modelo congruencia y apego con la realidad.

La metodología para realizar el estudio de simulación se apoya en los siguientes pasos:

- **Formulación del modelo:** Donde se define el objetivo de investigación, para este caso la relación que guarda la reprobación con el egreso.
- **Recolección y proceso de datos:** Datos históricos de quince años y transformación en su caso a funciones que los representen.
- **Conceptualización del Modelo:** La estructuración lógica del modelo que represente el flujo de alumnos en los nueve grados a través del tiempo.
- **Traslación del modelo:** Que es el representar el modelo lógico matemático en un lenguaje de simulación de sistemas de tal forma que permita la experimentación, en este caso se usó la herramienta Awesim.
- **Verificación, Validación y Prueba:** Que permitió verificar el comportamiento de los datos simulados con respecto a los históricos, validar el modelo a través de intervalos de confianza y diferencia de medias, y realizar pruebas del comportamiento del modelo simulado proyectándolo en el futuro.
- **Diseño Experimental:** Apoya ejecutar la experimentación mediante análisis de varianza y lograr probar la hipótesis planteada.

El estudio permitió saber que es factible reproducir el comportamiento del flujo de alumnos de un sistema educativo por medio de un modelo de simulación, también con el modelo se permite generar escenarios modificando los parámetros de algunas variables y observar el comportamiento futuro del efecto de estos cambios en otras, se especifica el tipo de herramientas estadísticas que se requieren para validar y experimentar con los datos y se logra un modelo que permitió probar la hipótesis de: ***El incremento de la reprobación del sistema de educación básica no incide, en el mediano plazo, sobre egreso de los alumnos.***

Sin embargo el modelo de simulación planteado deja una metodología y permite experimentar de una manera flexible con él de tal forma que se pueden probar otras hipótesis que se planteen o permite “observar” efectos de unas variables sobre otras a través del tiempo.

ABSTRACT

The following research work is an analysis of the alumni stream behaviour of the primary and secondary state education system through the time, using a systems simulation, to run this simulation the historical data of the education system for a fifteen-year period was taken as a basis to create a stochastic and dynamic mathematical model.

The logical mathematical model structure is elaborated taking into consideration the interrelation of the following variables: new admission rate, registration rate, desertion rate, failing rate and number of graduates, in the nine grades of the primary and secondary education. Such variables are represented as equations and (random functions) which give consistency and a real approach to the model.

The methodology to do the simulation study is based on the following steps:

- **Model Formulation:** On this stage we set the research objective, for this particular case the relation between the failing rate and the number of graduates.
- **Data Collection and Process:** Historical data of the education system for a fifteen-year period and its transformation to representative functions.
- **Model Conceptualization:** The logical model structure that represents the alumni stream during the nine grades through the time.
- **Model translation:** To represent the logical mathematical model in a systems simulation language in a way that allows the experimentation, in this case the Awesim tool was used.
- **Verification, validation and proof:** That allowed to verify the simulated data behaviour in relation with the historical data, to validate the model through the (likely hood) and (the middle) differences and to do behaviour proofs of the simulated model projecting it to the future.
- **Experimental Design:** To support the experiment through the (variance) analysis to achieve the target hypothesis.

The study allowed to know that it is possible to reproduce the alumni stream behaviour from an education system through a simulation model, also with this model we can generate different scenarios modifying the parameters of some variables and observing the future behaviour of the effect of such changes on other variables; the kind of statistic tools, that are necessary to validate the experiment with the data, is specified and we could obtain a model that allowed to test the hypothesis that: The failing rate increase of the primary and secondary education does not have an impact on, in the middle term, the number of graduate students.

However, the simulation model sets a methodology and allows to experiment it in a flexible way so that it is able to prove others hypothesis or it allows to observe the effects of some variables upon others through time.

I MARCO DE REFERENCIA

I.1. Introducción.

Un sistema de educación básica estatal es complejo por las diferentes formas como puede abordarse dependiendo el tema o problema de que se trate, una parte esencial del sistema es el flujo de alumnos que transita por él, debido a que es la esencia misma del sistema; el principio y el final en si el objetivo del sistema. Se puede decir que el estado de este sistema afecta factores económicos y sociales, debido a su relevancia merece estudios de sus características y comportamiento desde el punto de vista cuantitativo.

En el proceso de planeación las decisiones que los directivos toman con relación al flujo de alumnos tienen repercusiones en lo económico porque el flujo afecta elementos tales como capacidad o cantidad de planteles, inversiones privadas para nuevos planteles, cantidad y asignación de maestros, presupuestos para instituciones públicas, por mencionar algunos. En el aspecto social una planeación inadecuada en la inversión pública puede traer problemas de cupo y por consecuencia una demanda social insatisfecha, el impacto de las decisiones tomadas que afectan la deserción o reprobación reproducen consecuencias en la vida de los alumnos y sus familias, trayendo una repercusión social, que muchas veces es negativa.

Por lo anterior la importancia de un sistema de flujo de alumnos desde el punto de vista de la planeación de recursos y toma de decisiones con respecto a éstos es relevante y merece estudios de su comportamiento ya que impacta al sistema educativo total y a otros sistemas de su entorno.

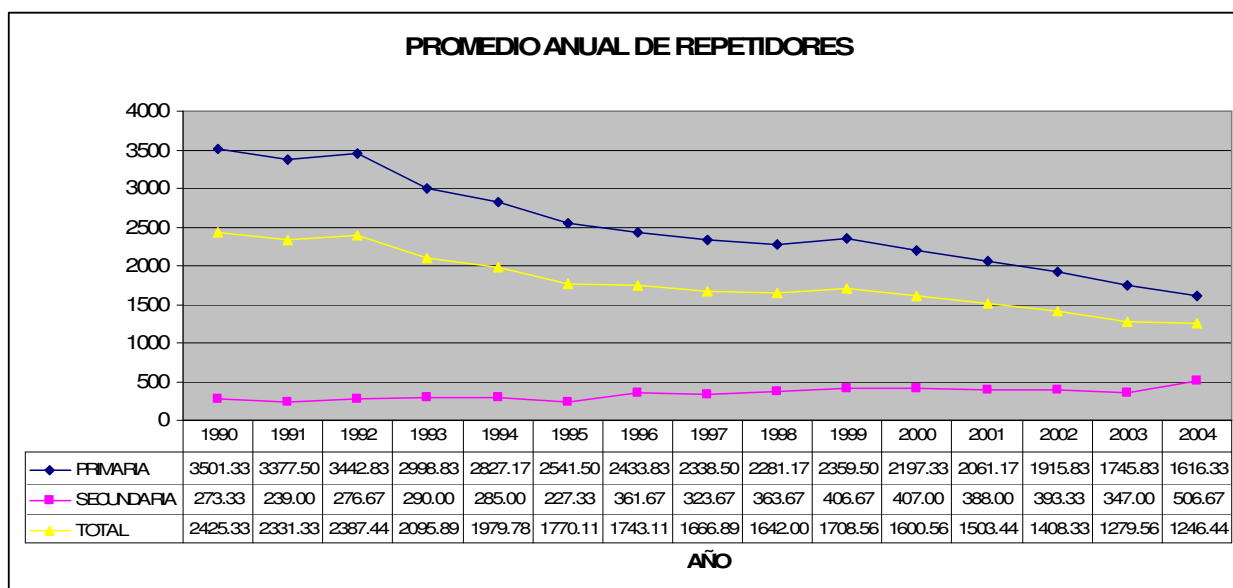
Un sistema de flujo de alumnos involucra innumerables factores, muchos de ellos de carácter azaroso lo cual hace menos predecible el estado del sistema, sin embargo podemos destacar algunas variables significativas, las cuales sus valores nos dan muestra del estado del sistema, tales como *nuevo ingreso* en cada grado, *repetición*, *deserción* anual e interanual por grado, *matrícula* y *egreso* por grado. Estas variables son la parte medular del sistema porque tienen representatividad en el inicio, a través y al final del sistema, y algunas de ellas absorben la variabilidad de otros factores; como ejemplo la deserción absorbe los efectos de la reprobación y la condición económica de los alumnos, la reprobación al aprovechamiento y aprendizaje, así como el egreso a una gran cantidad de factores que van desde el modelo educativo hasta las políticas señaladas en algún periodo de tiempo. Así, es importante señalar que de acuerdo con el objetivo de estudio se pueden seleccionar las variables significativas que representen al sistema.

De lo anterior es importante señalar que como tal, el flujo de alumnos puede ser representado mediante un modelo que represente con precisión al flujo de alumnos y que permita experimentar con él, de tal forma que permita realizar decisiones en el modelo y éstas generen escenarios que concedan la observación y las consecuencias de esas decisiones y se logre un conocimiento con mayor profundidad del propio sistema y las interrelaciones de las principales variables que lo estructuran.

La presente tesis tiene dentro de otros el objetivo de crear ese modelo que sea un instrumento confiable, que permita probar ciertas hipótesis que sean planteadas o simplemente observar los efectos de ciertas decisiones que se tomen en el sistema a través del modelo.

I.2 Problemática.

El sistema estatal que propone la presente tesis presenta una característica especial, que pudiera generalizarse al contexto nacional, y se refiere a la *sistemática disminución de la reprobación en los últimos quince años* (gráfica 1.1), la tendencia que se puede observar en la gráfica 1.2, pudiera decirse que las políticas adoptadas a nivel nacional o estatal fueron las más adecuadas en el modelo educativo, que permitieran esas cifras haciendo más eficiente el propio sistema, sin embargo se ha observado en los últimos años, que nuestro sistema de educación básica estatal no ocupa las mejores posiciones a nivel nacional, sin comentar que el contexto nacional no ha sido muy favorecedor en la clasificación de la OCDE¹ (Organización para la Cooperación y el Desarrollo Económico), donde el sistema de educación básica ha ocupado las últimas posiciones en algunos rubros.



Gráfica 1.1²

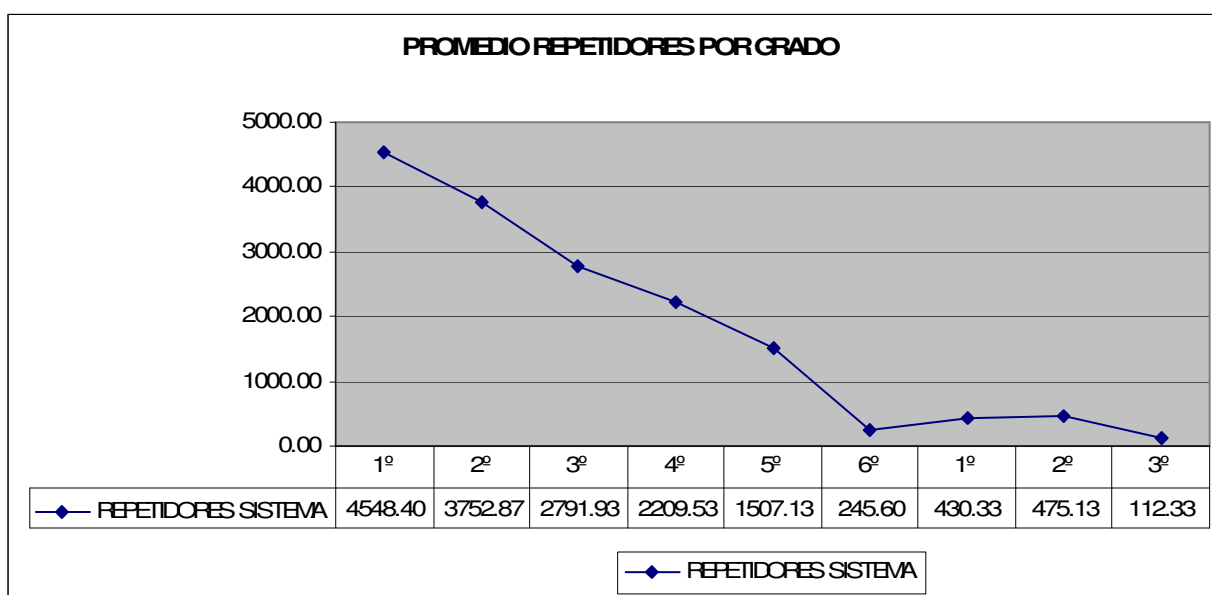
Podemos observar que la disminución de la reprobación del sistema educativo estatal se debe a la disminución de primaria, ya que secundaria tiene un ligero crecimiento.

Ante estos resultados pudiesen existir algunos cuestionamientos del verdadero impacto positivo de la disminución de la reprobación en el sistema hacia otros indicadores del propio sistema tales como egreso, que permite medir la eficiencia del sistema.

¹ (10) Education at Glance. OECD 2005

² (14) Estadísticas USEBEQ

Por otra parte, la gráfica 1.2 nos muestra que el promedio de repetidores por grado decrece conforme el grado se incrementa para la educación primaria, mientras que en secundaria hay una relativa estabilidad en los tres grados, de aquí que podemos observar que las políticas o programas de la disminución de la reprobación en los últimos quince años no han sido similares en primaria y secundaria, tal vez por la naturaleza de cada uno de los subsistemas, sin embargo, a pesar de eso el impacto de la reprobación en la totalidad del sistema es relevante.



Gráfica 1.2

Una particularidad importante del sistema de educación básica estatal son las políticas tomadas y los recursos invertidos, que tienen como objetivo la disminución de la reprobación de los alumnos. Se puede decir que la reprobación de los alumnos en educación básica, es una variable no controlada y azarosa y que su estado depende de muchos factores no observados y observados, por lo cual su comportamiento es aleatorio, sin embargo, las estadísticas de reprobación en primaria muestran que no es así, ya que en el sistema de educación básica estatal, existe una tendencia decreciente en los últimos quince años, lo que permite suponer que hay factores controlados por las decisiones tomadas respecto a programas de mejor aprovechamiento, que dan una tendencia decreciente en cada año, trayendo como consecuencia la modificación de los resultados de otras variables de salida, tales como la matrícula y egreso del sistema.

Dentro de los indicadores oficiales que anualmente reporta el un sistema de educación básica estatal a la SEP (Secretaría de Educación Pública), están la eficiencia terminal (porcentaje de alumnos que egresan con respecto a los que ingresaron de esa generación) y otra variable importante para toma de decisiones es la matrícula que cada plantel tiene, en estos dos casos la reprobación de alumnos tiene una influencia directa en los valores de estas variables. La importancia del egreso de alumnos de cada plantel, radica en que con esta variable se determina directamente la eficiencia terminal, con la que muchas ocasiones se mide un plantel, una región y hasta el sistema de un estado y de lo anterior dependen los apoyos económicos que existen.

Esto ha traído una carrera dirigida a la eficiencia, privilegiando los planteles con mayor egreso y por consecuencia del sistema sobre otras variables. De aquí que la reprobación “controlada” con políticas, para hacer más eficientes los factores de egreso y matrícula, pudiera no tener la influencia que se cree tiene.

Lo anterior hace suponer que se ha creado un mito el cual, predica que si la reprobación de alumnos se “controla”, los planteles y en si el sistema educativo serán más eficientes y por consecuencia el egreso del sistema se ve influenciado.

Puede decirse que la reprobación se observa como una variable a disminuir, situación razonable desde el contexto de un aula y de una escuela y del propio sistema educativo, sin embargo desde el contexto global del sistema, las cifras no son significativas con respecto a la matrícula, el nuevo ingreso o el egreso y pudiésemos decir que, tal vez se estén sacrificando variables más importantes en aras de un mayor egreso y eficiencia terminal, así se puede decir que el mismo *incremento de la reprobación no tiene una influencia significativa en el egreso*, pero ¿hasta que grado?, ¿qué nivel de incremento de reprobación no influye en el egreso?, si la secundaria incrementara su reprobación ¿hasta que grado influye en el egreso?, son preguntas que si se contestan dejarían una libertad en la toma de decisiones y se conocería el impacto que puede tener en la eficiencia del sistema, por lo anterior el presente estudio pretende demostrar ***la influencia que tiene el incremento de la reprobación sobre el egreso.***

I.3. Hipótesis y Objetivos del proyecto de investigación

De acuerdo con lo expuesto, la presente tesis se desarrolla en el contexto de la influencia que puede tener el incremento de la reprobación sobre el egreso, esto implica que pueden existir en la investigación variantes que prueben hasta qué grado, hay influencia del incremento de la reprobación y determinar, si puede influir en el egreso del sistema de educación básica.

I.4. Hipótesis.

El incremento de la reprobación del sistema de educación básica no incide, en el mediano plazo, sobre egreso de los alumnos.

I.5. Objetivos.

- a. Presentar el sistema de flujo de alumnos del sistema educativo estatal.
- b. Crear un modelo representativo de sistema de flujo de alumnos, que permita “observar” escenarios y experimentar con él.
- c. Probar hasta que grado la reprobación del sistema de educación básica (primaria y secundaria), no tiene influencia sobre el egreso del sistema en el periodo de los próximos diez años

- d. Probar hasta que grado, la reprobación de primaria no tiene influencia sobre el egreso del sistema, en el periodo de los próximos diez años.

I.6. Alcance del estudio.

El presente proyecto tiene limitaciones en el horizonte de tiempo y nivel de desagregación de las variables, por lo que a continuación se enumeran las limitaciones y posible justificación:

- a. Los datos históricos recabados para construir el modelo se toman a partir de 1990, debido a que datos anteriores no guardan consistencia y no son confiables.
- b. El sistema, es el sistema de educación básica estatal de flujo de alumnos.
- c. El mediano plazo al que se refiere la hipótesis es de diez años, debido a que la cantidad de variables del entorno que inciden el sistema y la cantidad de datos históricos recabados no permite un horizonte de tiempo mayor.
- d. El sistema de educación básica considera nueve grados los cuales son seis de primaria y tres de secundaria.
- e. Los alumnos que provienen fuera del sistema y se insertan en diferentes grados con excepción del primero, se considera una variable despreciable y no existen estadísticas de ellos, ya que se absorben en el nuevo ingreso de cada grado.

I.7. Escenarios de Solución.

El sistema de flujo de alumnos tiene varias características que deben destacarse ya que ellas darán la pauta para la construcción del modelo y la elección de las herramientas metodológica para su investigación entre ellas están:

- Sistema dinámico, ya que cambia su estado con respecto al tiempo el estado del sistema y sus cambios, para el presente estudio, es anual.
- Sistema que tiene como principal variable independiente al tiempo.
- Sistema Estocástico ya que algunas de sus variables exógenas son aleatorias.
- Sistema abierto, debido a que recibe y otorga influencia a su medio ambiente.
- Sistema discreto ya que la cantidad de alumnos serán los resultados de todas las variables.

Por lo anterior se requiere la construcción de un modelo que permita la experimentación a través del tiempo, que sea flexible de tal forma que permita adecuar diferentes escenarios para la experimentación, que permita reproducir los mismos escenarios para diferentes niveles de un factor y que permita probar su validez con respecto a la realidad.

Dadas las características presentadas anteriormente, podemos decir que hay herramientas metodológicas como las estadística que tienen limitaciones para la experimentación, por lo cual después de un análisis se seleccionó la Simulación de Sistemas como la herramienta más adecuada para el modelaje y la experimentación.

I.8. Justificación del uso de Simulación.

El punto de elegir una herramienta de análisis en una investigación de carácter cuantitativo es complejo ya que gran parte de la elección se basa en el conocimiento que se tiene o se supone será la investigación y por otra parte el paradigma del investigador. En el supuesto que se observan características que dan indicios que el planteamiento del problema y las características del sistema se adaptan a modelos de simulación, autores como Shannon³ y Averill M. Law⁴, Kenneth J. Musselman⁵, en sus publicaciones mencionan las características que deben existir para el uso de la simulación de sistemas por medio de computadora y advierten en sus publicaciones los peligros que subyacen en el proceso de realizar el modelo de simulación. En la elección de un modelo estará la discusión de el uso alternativo de otro que facilite más la investigación. Por lo cual a continuación se señalan algunas características que apoyan el uso de la simulación:

- Investigación de un sistema dinámico, estocástico y abierto.
- Investigación que requiere de generar proyecciones y experimentar las consecuencias de decisiones en el presente.
- Sistema discreto que integra una gran cantidad de variables aleatorias y el estado de éstas varía con respecto al tiempo.
- Proceso de investigación que requiere de diferentes escenarios en el tiempo.

Los puntos anteriores pueden dar la justificación del uso de un modelo de simulación y para fortalecer la propuesta se tiene la siguiente descripción.

Tomando como punto de partida la estructura del sistema de flujo de alumnos para su “observación” a través de un modelo que permita realizar repeticiones de los escenarios, considerando que los alumnos son elementos discretos que “fluyen” por el sistema desde una entrada a una salida, donde se requiere conocer el estado de las variables a través del tiempo. La selección adecuada es la Simulación de Sistemas, ya que ésta ha demostrado ser una herramienta muy eficaz en procesos similares como el de manufactura, donde las piezas a producir o que sufren una transformación a través del sistema “fluyen desde materia prima hasta producto final, con esta analogía que permite observar que los comportamientos son similares ya que en el sistema de flujo de alumnos existen entradas y salidas laterales aparte de una entrada principal con su respectiva salida y de manera similar los alumnos van sufriendo una transformación al pasar de un grado a otro ya que su estado es el avance que tienen. Así, un modelo de simulación permite que las entidades o transacciones representen a los alumnos por grupo o generación, de tal manera que estos paquetes discretos van sufriendo decrementos e incrementos según sea el caso, que permita representar al sistema.

³ (1) Systems simulation, the Art and Science.

⁴ (3) Simulation Modeling and Analysis.

⁵ (4) Handbook of Simulation.

Una parte importante es representar los acontecimientos a través del tiempo y esto se logra con la determinación de las funciones generadoras de valores de variables aleatorias que harán significativos y representativos los eventos en el tiempo.

Otra parte importante son los ciclos de tiempo para representar los diferentes estados del sistema (en este caso anual) los cuales el modelo de simulación los representa con una característica natural que es el propio reloj de simulación.

Para su observación el modelo requiere crear diferentes escenarios para conocer las respuestas a partir de diferentes valores de los parámetros que se deseen variar; los modelos de simulación permiten de una manera simple realizar un adecuado diseño experimental que permita, con apoyo de herramientas estadísticas, lograr el objetivo planteado en la hipótesis.

II. EL SISTEMA DE EDUCACIÓN BÁSICA ESTATAL.

II.1. Estructura del Sistema de Educación Básica

Definimos un sistema como un *conjunto de elementos relacionados entre si con un objetivo común* se encuentra en lo que se conoce como “mundo real”, con el propósito de estudio el sistema se puede concebir de la forma más apropiada que facilite la construcción del modelo, en el presente proyecto de estudio y de acuerdo con los objetivos de estudio, muchos de los elementos del sistema son discriminados debido a que no contribuyen al objetivo de estudio, y otros elementos son elegidos para más adelante estructurar el modelo, por lo cual este proceso es un proceso complejo que involucra partes objetivas, tales como la determinación de variables que indiquen alcanzar los objetivos de estudio o subjetivas, tal como apreciaciones de los límites que debe tener el sistema, dicho de otra forma; qué componentes integran el sistema y qué componentes el entorno. Los elementos para que esto suceda apelan a situaciones de la forma como se ve el problema, la forma como se ve el objetivo de solución, la forma como se ve el probable modelo lo cual es parte del arte de describir un sistema; el presente proyecto de investigación presenta a continuación la estructura del sistema con los elementos se consideran indispensables para el logro de los objetivos de investigación, dejando fuera elementos que no contribuyen significativamente al objetivo de estudio.

El Sistema de Educación Básica es amplio en sus componentes, pero para el caso que se presenta está acotado al flujo de alumnos en dos niveles; Primaria y Secundaria, partiendo con la demanda de alumnos a primero de primaria, alumnos que en su mayoría provienen de un nivel preescolar que se encuentra fuera del estudio, la demanda al primer año de primaria por las características aleatorias que la integran en el presente proyecto es considerada una variable aleatoria. El flujo de alumnos transita por los diferentes grados de primaria y secundaria, en nuestro caso nueve grados, seis para primaria y tres para secundaria, hasta egresar en tercero de secundaria, noveno grado. En ese tránsito el flujo de alumnos se ve afectado por disminuciones como la deserción de alumnos en el transcurso de un año escolar (deserción anual), también se ve afectado por los alumnos que al final de un grado ya no se integran al siguiente grado lo cual se le denomina deserción interanual. El flujo se ve afectado también por un retroceso tal como la reprobación, que implica disminución de un grado para incrementarlo en el mismo grado en el ciclo siguiente, para propósito práctico, por ser una cifra muy pequeña para el presente estudio, el ingreso foráneo en los diferentes grados está integrado en el ingreso de los repetidores.

De acuerdo a lo anterior la presente tesis aborda el Sistema de Educación Básica desde la perspectiva del Flujo de Alumnos, donde el elemento dinámico son las generaciones de alumnos en los diferentes ciclos escolares, dando una estructura de Sistema podemos presentarlo de la siguiente forma:

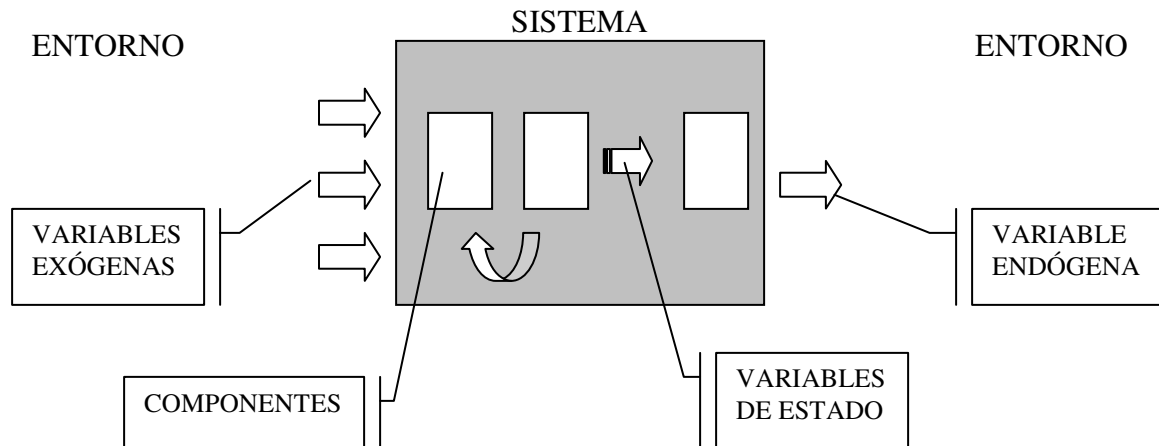


Figura 2.1

La figura 1.1 del sistema muestra tres tipos de variable y los componentes que lo integran, donde las variables exógenas son aquellas variables donde sus valores están determinados por condiciones ajenas al propio sistema, algunas de ellas son aleatorias y están ligadas al comportamiento de otras variables del entorno no comprendidas en el sistema y por consecuencia en el sistema. Las variables de estado son el resultado de interacciones de variables exógenas o producto de identidades del propio sistema y apoyan el resultado de la variable endógena.

Los componentes del sistema son la visión del sistema en su siguiente nivel de desagregación y para este proyecto están integrados los nueve grados de la educación básica, los cuales entre si tienen un desempeño similar.

El desarrollo del presente capítulo presenta el sistema en el orden como ha sido estructurado para su estudio de acuerdo al comportamiento histórico de catorce años.

II.1.1 Componentes o Subsistemas.

El sistema esta integrado en su primer nivel de desagregación por dos subsistemas principales: Subsistema de primaria y Subsistema de secundaria y en un segundo nivel de desagregación mayor por los nueve grados que son subsistemas de estos dos niveles. Se realiza este ejercicio porque de hecho es una limitación del propio sistema (componentes y nivel de desagregación), y esto da el alcance del estudio o donde termina el sistema e inicia el entorno y viceversa. Los niveles de desagregación muestran la limitación o alcance del sistema para su estudio, lo cual deja ver que será integrada la información a nivel de primaria y secundaria y también por grado.

II.2. Flujo de Alumnos del Sistema Educativo estatal

II.2.1 Variables Endógenas

Las variables Endógenas denominadas también respuestas o variables de salida, son variables que sus valores se determinan a partir de interacciones de las otras variables y un factor importante es que estas variables se elijen a partir del objetivo de investigación planteado, dado el caso que nos ocupa las variables endógenas son el Egreso de los Alumnos en cada grado (subsistema Fig. 2.2),

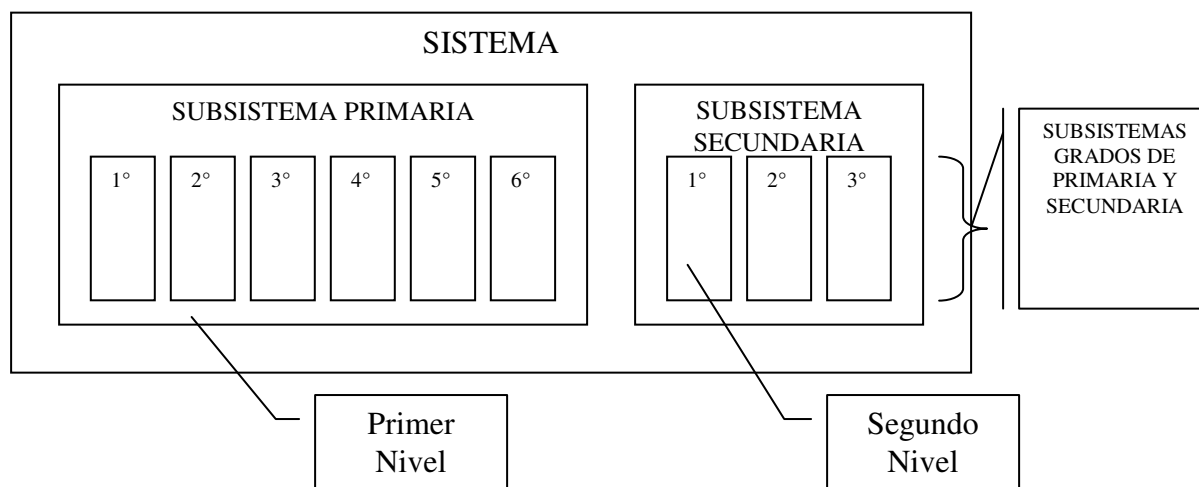


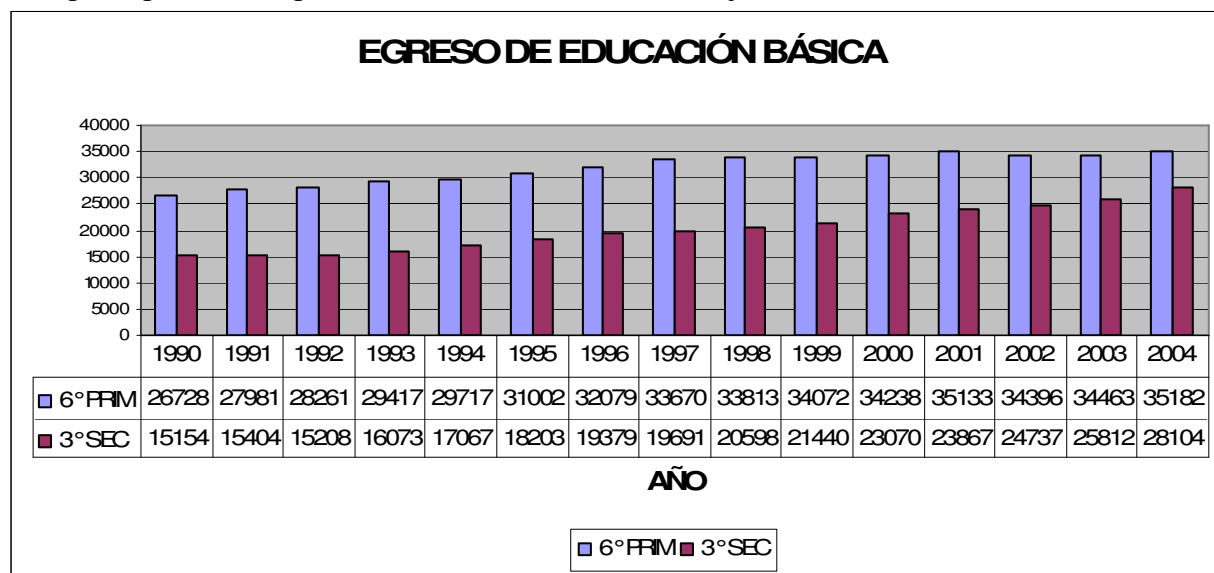
Figura 2.2

pero principalmente el egreso del mismo sistema (egreso de tercero de secundaria). Podemos decir que la variable endógena es el indicador de la aproximación a la solución del problema y en el presente estudio, el egreso de alumnos nos mostrará la eficiencia del sistema así como probará las aseveraciones e hipótesis formuladas en el presente estudio.

Como estamos tratando con un sistema dinámico de cambios de estado con respecto al tiempo, el egreso de alumnos se puede observar como: Egreso de alumnos en los diferentes ciclos escolares (egreso con respecto al tiempo) su evolución histórica. En este caso presentamos el egreso de alumnos de los últimos quince ciclos escolares, datos que servirán para probar el modelo de simulación, hasta este momento los datos muestran la eficiencia del sistema de educación básica con las condiciones actuales.

II.2.1.1. Egreso de Alumnos

La gráfica 2.1 muestra la evolución del egreso de alumnos de primaria y secundaria, los cuales son los principales componentes del sistema de flujo de alumnos de educación básica.

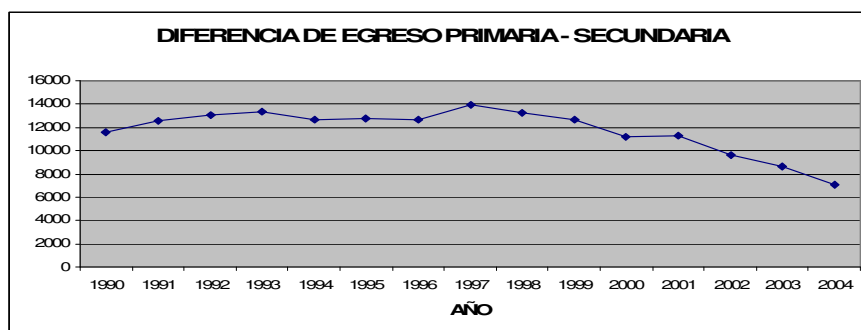


Gráfica 2.1

De la información histórica del egreso de alumnos de los dos subsistemas principales podemos distinguir algunas particularidades:

- En los últimos quince años el egreso ha tenido un crecimiento sistemático.
- La diferencia del egreso de primaria y secundaria en los últimos siete años disminuye de manera sistemática, (esto puede sugerir hipótesis por probar).
- El egreso del sistema de educación básica se observa que tiende a un incremento mientras que el egreso de primaria tiende a un estado estacionario.

Se puede observar en la gráfica 2.2 la disminución de la diferencia de egreso de los dos subsistemas. Como se ha mencionado anteriormente los datos históricos del egreso apoyarán, la validación del modelo e indicarán el grado de acercamiento a la solución del problema.



Gráfica 2.2

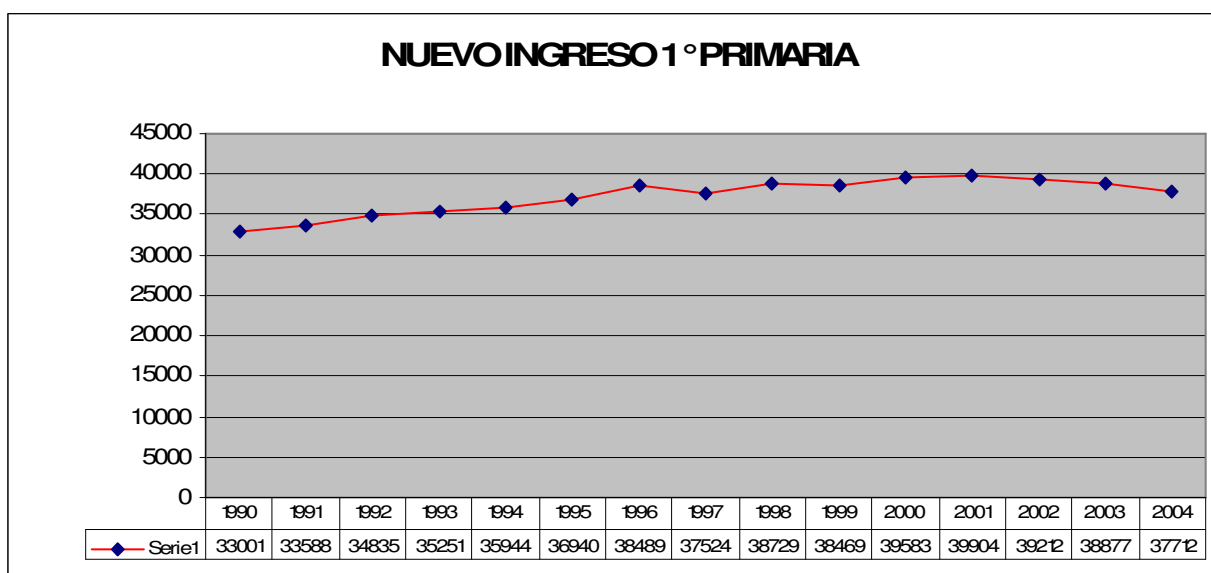
II.2.2. Variables Exógenas

Se han determinado como variables exógenas del sistema a el *nuevo ingreso a primero de primaria, la deserción anual, la deserción interanual, y la reprobación*. Los valores de las variables son determinados por factores fuera del sistema de estudio, por lo cual se les denomina variables independientes, las cuales algunas de ellas debido al comportamiento de sus valores serán consideradas variables aleatorias. Los datos de estas variables dan el comportamiento de ellas a través del tiempo y apoya las hipótesis para su modelación.

II.2.2.1 Nuevo Ingreso a Educación Básica.

A diferencia del nuevo ingreso de los grados 2° a 9°, el nuevo ingreso a 1° de primaria está determinado por una gran cantidad de factores fuera del sistema, pero algunos de ellos altamente correlacionados con esta variable, tal es el caso de la población de un grupo de edad de ingreso a primaria.

La gráfica 2.3 muestra el comportamiento del nuevo ingreso a 1° de primaria, ha crecido en 14.2% en quince años y con un ligero decrecimiento en los últimos tres años.



Gráfica 2.3

El impacto de cada valor de la variable de nuevo ingreso a 1° de primaria en el sistema, en cada ciclo escolar se tiene en el egreso de 3° de secundaria nueve años después.

Por otra parte la variable de nuevo ingreso a 1° de primaria esta influido de de múltiples factores, entre los cuales se encuentra de manera directa la población en edad de cursar ese ciclo escolar que es de la edad de seis años, de manera menos directa está la población del estado, otra variable es la población de preescolar que es el ciclo anterior a primaria.

Se puede observar en la figura 2.3 de manera esquemática la influencia de estos factores en la variable:

FACTORES DEL ENTORNO CORRELACIONADOS CON NUEVO INGRESO DE PRIMARIA

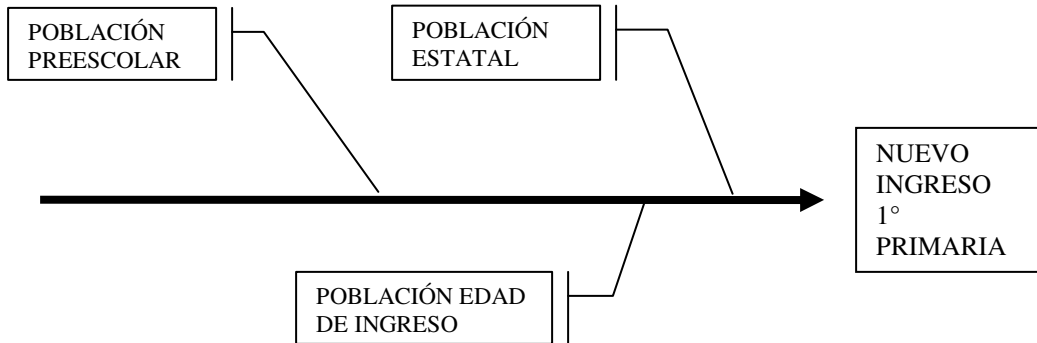
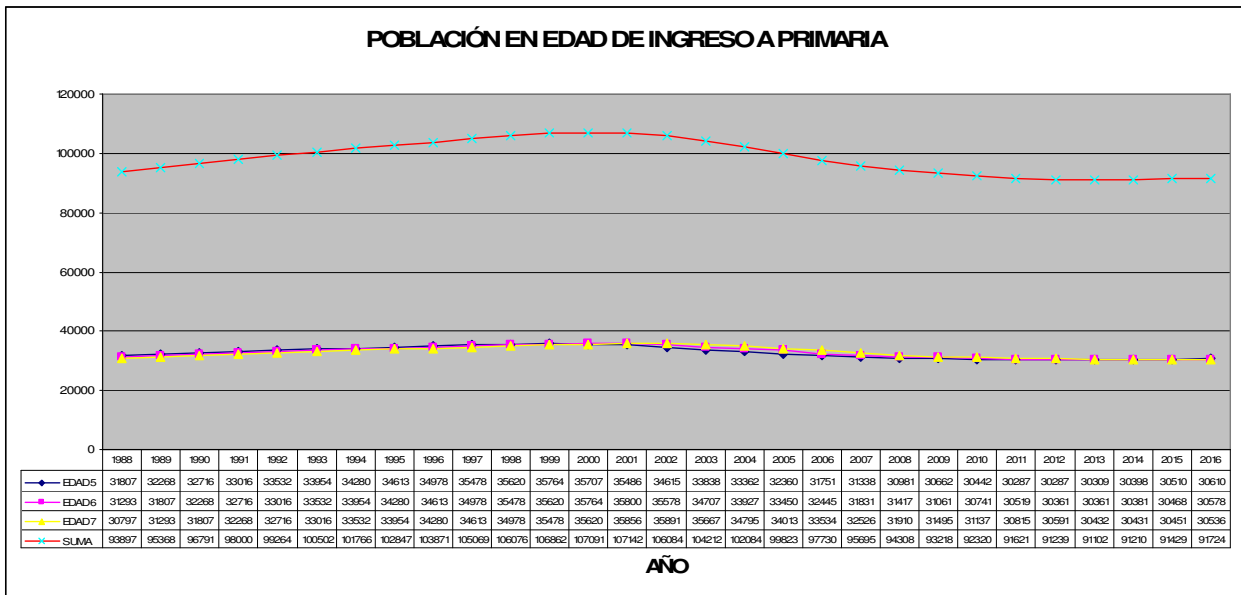


Figura 2.3

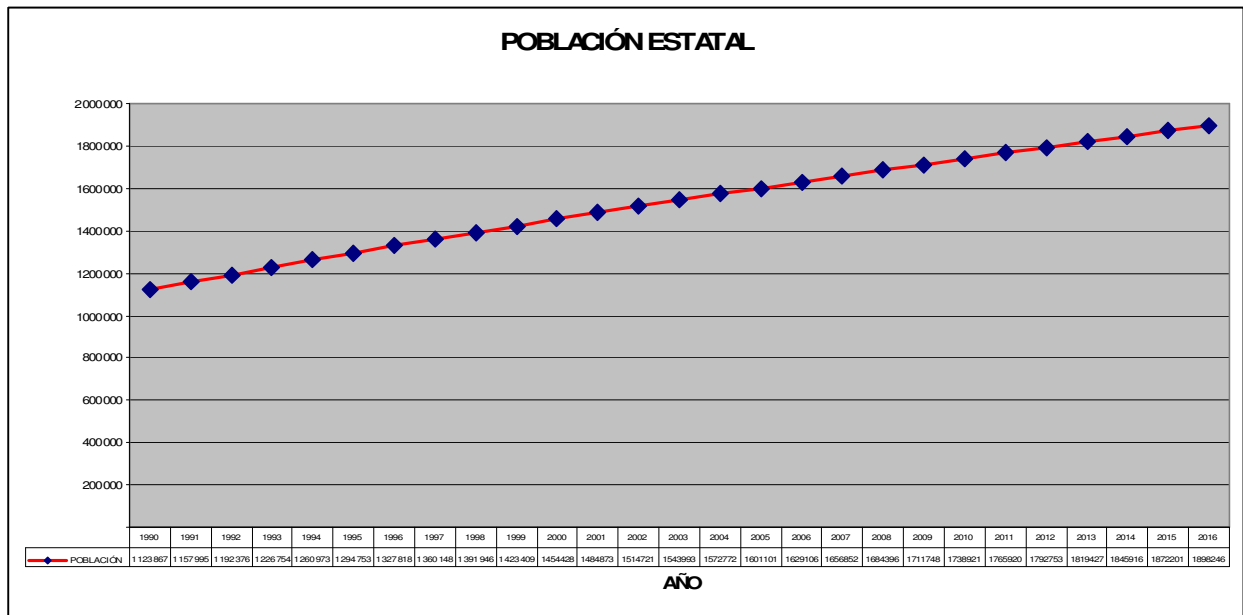
De acuerdo con cifras oficiales de CONAPO (Comisión Nacional de Población) a partir del año 2000, la población de seis años viene decreciendo y se proyecta que lo seguirá haciendo con esta misma tendencia 6 o 7 años más, para posteriormente continuar decreciendo a una tasa menor, LA gráfica 2.4 muestra el comportamiento de este factor:



Gráfica 2.4

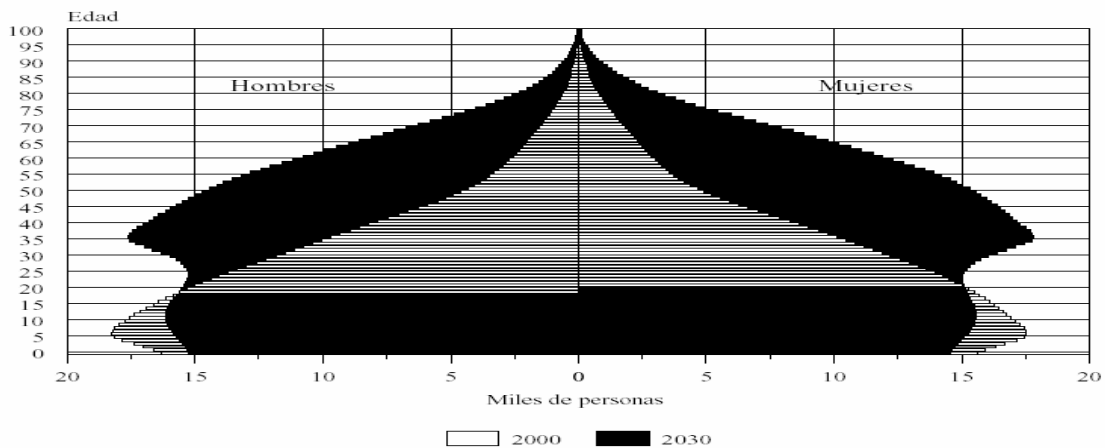
Por otra parte la población estatal de acuerdo a cifras de CONAPO, continua creciendo sin embargo la tasa de crecimiento poblacional pasó de 2.12 en el año 2000 a 1.76 en el año 2005 y se proyecta que seguirá disminuyendo hasta tener 1.56 y 1.40 en los años 2010 y 2015 respectivamente, lo cual tendrá una influencia directa en el nuevo ingreso a 1° de primaria.

La gráfica 2.5 muestra el crecimiento de la población estatal y su proyección en los próximos diez años de acuerdo con cifras de CONAPO.



Gráfica 2.5

Un factor externo determinante en los valores del nuevo ingreso a 1° de primaria es la composición de la población por grupos de edad en la actualidad (gráfica 2.6), y el comportamiento proyectado para el futuro. La gráfica 2.5 muestra las estadísticas estatales de CONAPO para el año 2000 y la proyección de la composición de la población en el año 2016. De acuerdo con lo anterior podemos observar cómo irá cambiando la composición de edades de la población, donde de acuerdo con estas estimaciones, la población en edad de demandar la educación primaria irá decreciendo, impactando un crecimiento en niveles posteriores.



Gráfica 2.6

Otro factor señalado es la matrícula de preescolar el cual de acuerdo a la gráfica 2.6 ha crecido y es una variable fuertemente correlacionada con el nuevo ingreso a 1° de primaria, como se indica en el siguiente cálculo derivado de la tabla 2.1.

AÑO	NVO ING 1°	PREESCOLAR
1990	33001	40100
1991	33588	41900
1992	34835	43800
1993	35251	46800
1994	35944	48200
1995	36940	53100
1996	38489	51500
1997	37524	54600
1998	38729	57400
1999	38469	58700
2000	39583	59400

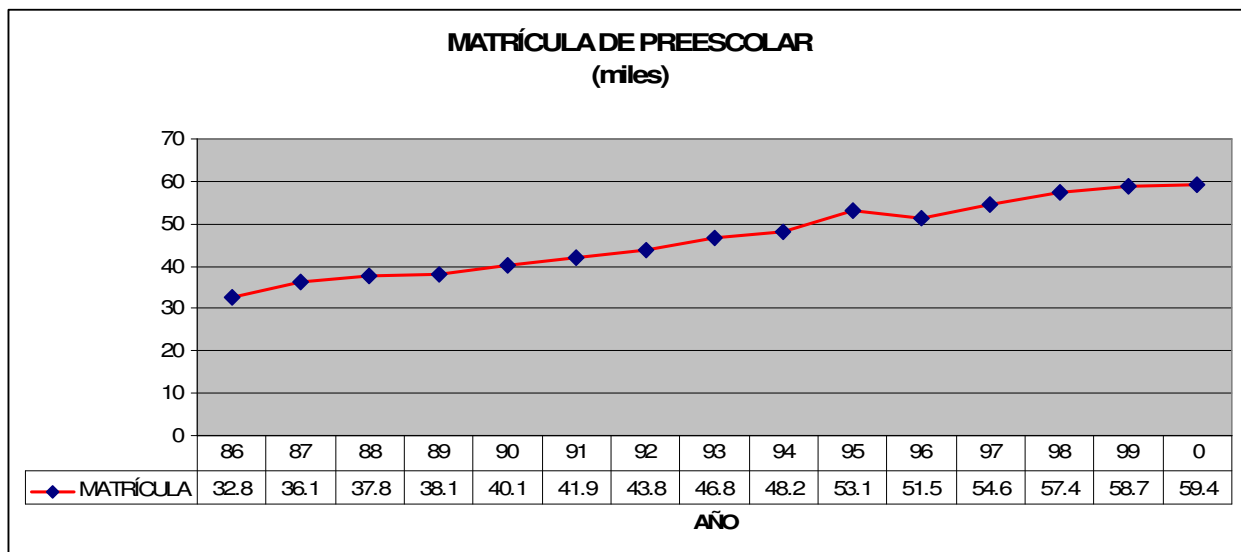
Tabla 2.1

Correlación: NIi1, PREESCOLAR¹

Pearson correlation of NIi1 and PREESCOLAR = 0.961

NIi1 = Nuevo ingreso a 1° primaria en el año i

La gráfica 2.7 muestra que de 1986 al año 2000 la matrícula de preescolar creció de 32800 a 59400 alumnos lo que representa un 81% de incremento en ese periodo, lo cual tiene una influencia directa en el comportamiento del nuevo ingreso a 1° de primaria.



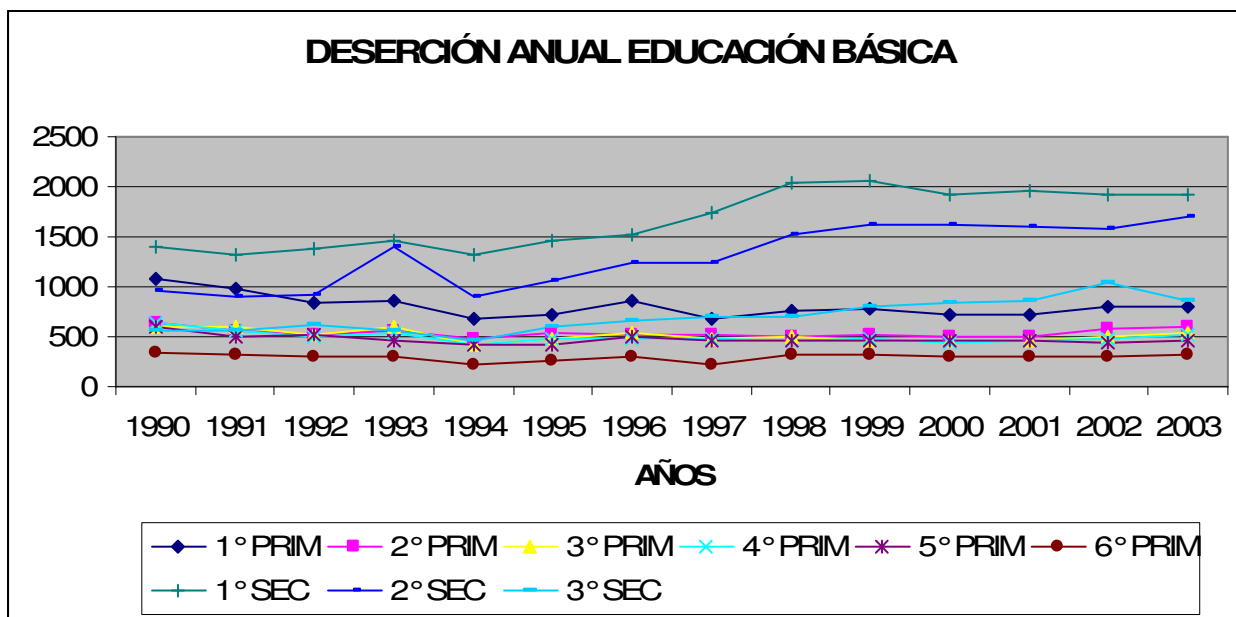
Gráfica 2.7

¹ Cálculo de MINITAB

II.2.2.2 Deserción Anual

La deserción anual es la que acontece en el transcurso del ciclo escolar, es el abandono del ciclo escolar sin llegar al término de éste, muchos factores externos influyen en esta variable, pero podemos mencionar uno directo a la reprobación y las condiciones económicas de la familia, así como costumbres del entorno, se han realizado varios estudios de la deserción escolar en este nivel, sin embargo para propósitos del presente estudio la influencia de los diferentes factores, será absorbido por la aleatoriedad de las variables al ser modeladas para simularlas.

La gráfica 2.8 muestra que a excepción de la deserción de 1° y 2° de secundaria, tienen cierta tendencia a crecer, las demás tienen un comportamiento estable y puede asumirse son aleatorias, lo cual tendrá que probarse en la modelación



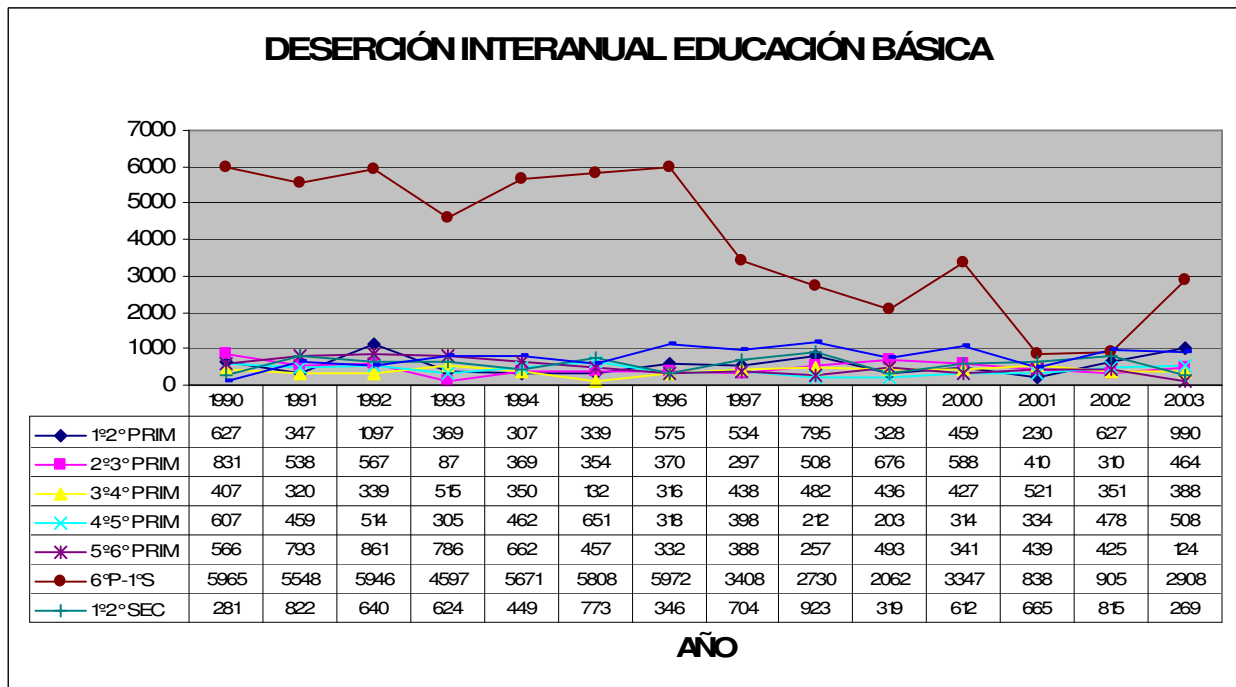
Gráfica 2.8

II.2.2.3 Deserción Interanual

La deserción interanual sucede en el intermedio de un ciclo escolar a otro y a diferencia de la deserción anual aquí la reprobación no tiene efecto sino más bien otros factores tales como las condiciones económicas y sociales del entorno entre otros, sin embargo al igual que en la anterior variable, la deserción interanual será considerada variable aleatoria, situación que será probada en la modelación del sistema.

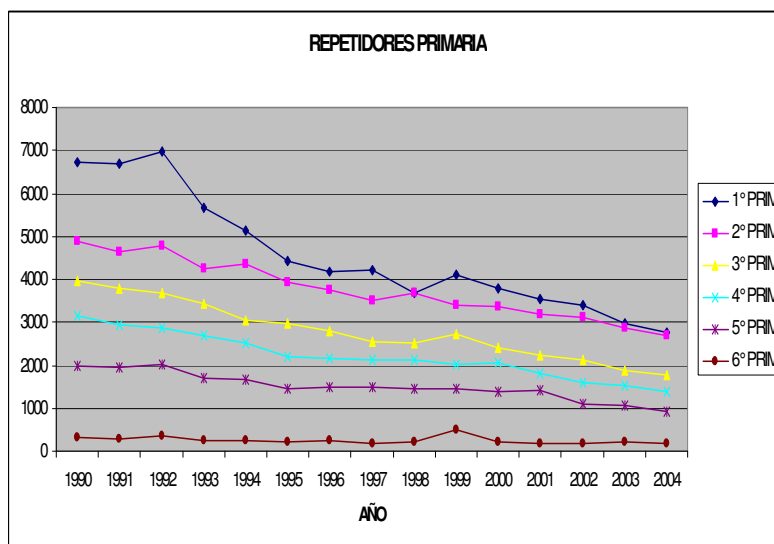
En la gráfica 2.9 podemos observar que, con excepción del periodo 6° de primaria – 1° de secundaria, las variables tienen un comportamiento estacionario situación que permite modelarlas como variables aleatorias. En el caso de la variable que es la transición de primaria y secundaria muestra un comportamiento errático el cual se puede deber a factores de políticas educativas

aplicadas en diferentes etapas de tiempo, no incluidas en la modelación, ya que todos estos factores son absorbidos por la aleatoriedad de la variable.



Gráfica 2.9

II.2.2.4 Repetidores

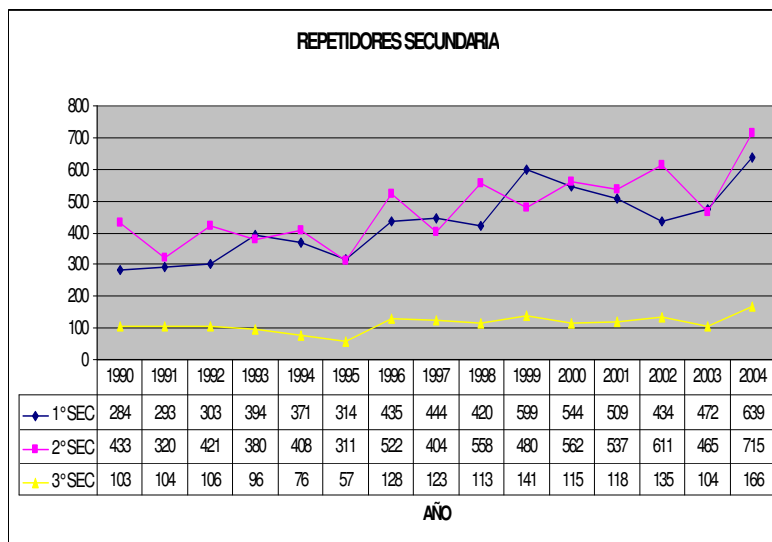


Gráfica 2.10

La variable de repetidores de educación básica tiene comportamientos diferentes tanto en el subsistema de primaria y secundaria; como podemos observar en la gráfica 2.10 los repetidores de primaria han tenido un comportamiento decreciente a través del tiempo, con un decremento en la pendiente conforme el grado avanza. Los factores que influyen en esta variable son complejos y no son motivo del presente estudio, sin embargo en el caso de esta variable en el nivel de primaria, en la

modelación, es difícil considerarla como una variable aleatoria, debido a que no existe una condición de estabilidad de los datos con respecto al tiempo, por lo cual en la modelación requerirá de ajustarla a una función que permita predecir sus valores.

En el caso de la reprobación de secundaria, gráfica 2.11, el comportamiento es estable en tercero, mientras que en 1° y 2° muestra variabilidad con tendencia a crecer con respecto al tiempo. En este caso para el proceso de modelación de las variables se requiere de realizar pruebas de bondad de ajuste para saber si las variables pueden considerarse aleatorias.



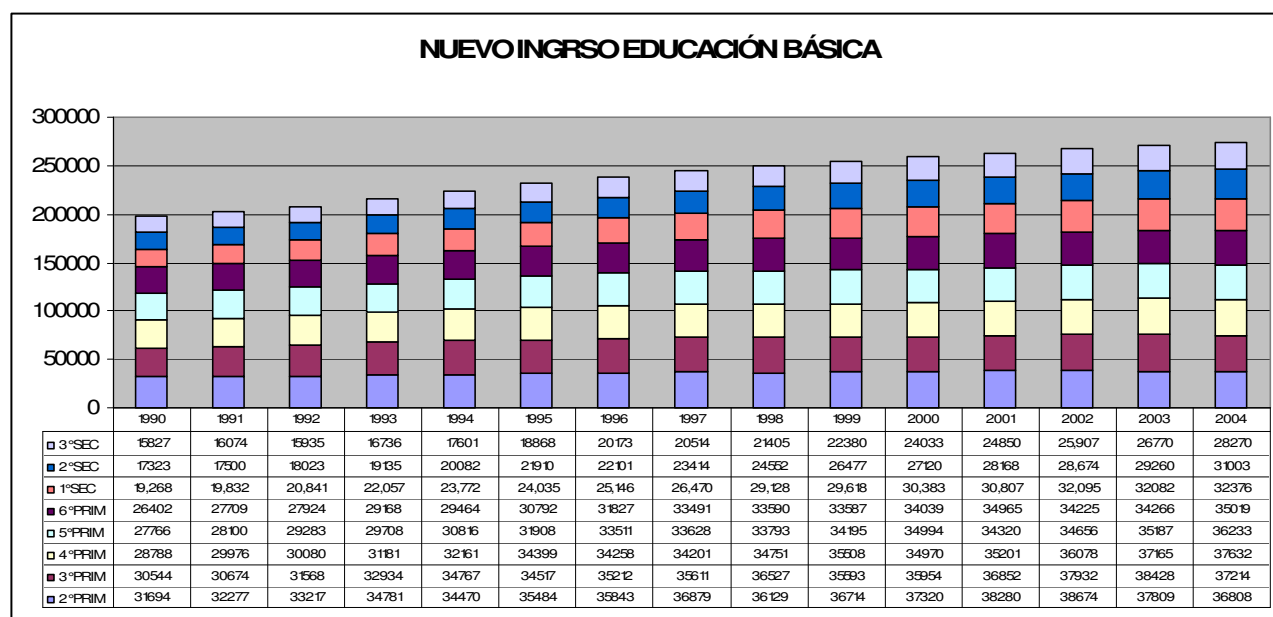
Gráfica 2.11

II.2.3 Variables de Estado

Las variables de estado de interés del sistema, son variables producto de la interacción de las exógenas con las relaciones funcionales, o son producto de identidades del propio modelo y apoyan el cálculo de la variable endógena. En el presente estudio las variables de estado que son determinadas, con influencia directa en la variable endógena (Egreso) son: Nuevo Ingreso en cada grado de la educación básica, con excepción del nuevo ingreso a 1° de primaria que es considerada variable exógena, la matrícula en todos los grados del sistema y se puede decir que el egreso de cada grado con excepción de el 9° (3° de secundaria), que es la variable endógena del sistema. Son las variables de estado de interés del sistema. A continuación mostramos el comportamiento histórico (1990-1994) de las variables de estado, mismas que servirán para apoyar la validación del modelo.

II.2.3.1 Nuevo Ingreso

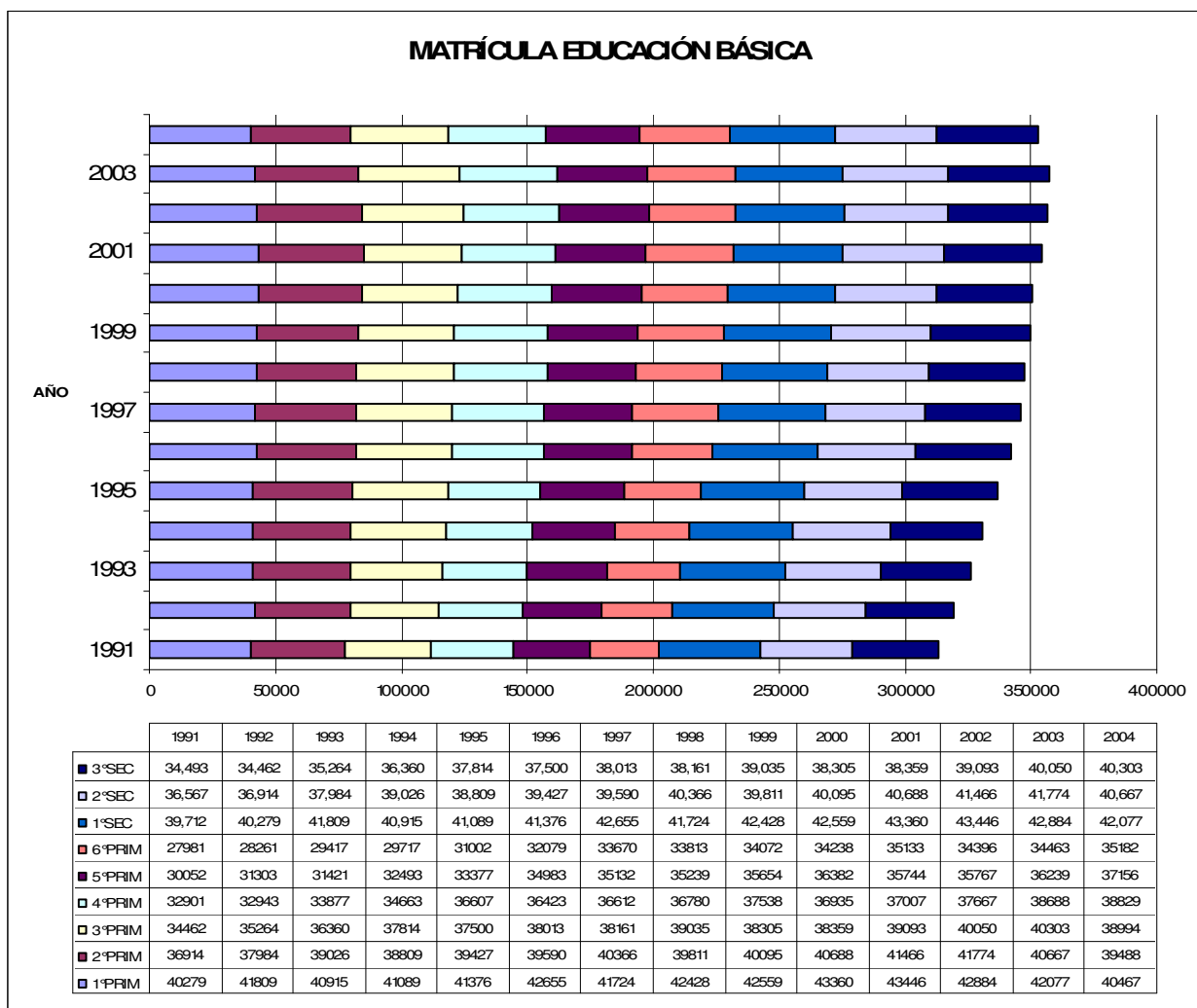
El total del nuevo ingreso en cada grado del sistema (2° a 9°) muestra tendencia con crecimiento, ver gráfica 2.12, donde en el caso de educación primaria tiende a una estabilización en los últimos cinco años, cabe mencionar que esta variable se determina con el egreso del grado anterior, menos la deserción interanual por lo que depende directamente del valor del egreso y en menor medida de la deserción interanual y de una manera directa depende de la variable exógena nuevo ingreso a 1° de primaria.



Gráfica 2.12

II.2.3.2 Matrícula

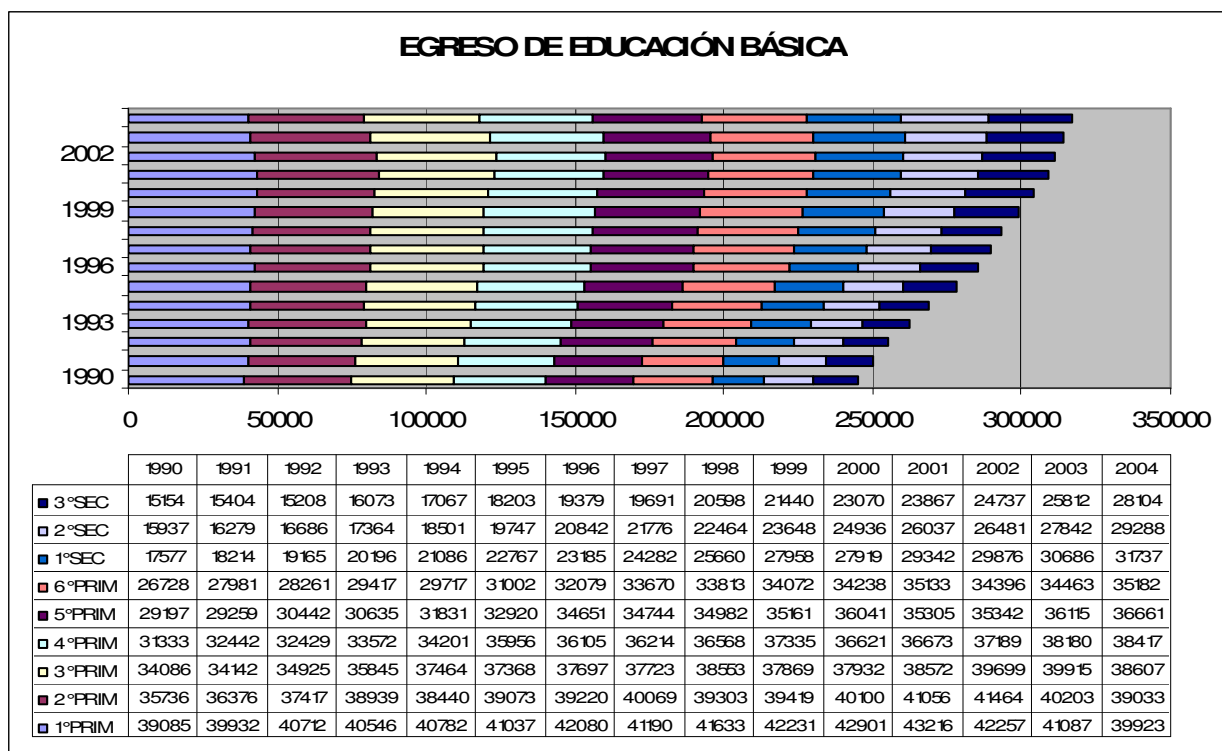
La matrícula es una variable de estado, indicador muy utilizado en el sistema educativo, y está representada por el nuevo ingreso más los repetidores del ciclo anterior, la matrícula es un reflejo directo de la eficiencia del sistema, en nuestro caso sus datos históricos serán usados para la validación del sistema. Los datos históricos que muestra la siguiente gráfica muestran que la matrícula ha sido creciente con tendencia en los últimos cinco años a una estabilización, ver gráfica 2.13. Como es lógico la matrícula está fuertemente relacionada a la variable exógena nuevo ingreso a 1° de primaria.



Gráfica 2.13

II.2.3.3 Egreso

El egreso de cada grado, con excepción del 9º, es una variable de estado que apoya el observar el modelo en su sensibilidad a través de la propia experimentación. La gráfica 2.14 muestra el comportamiento histórico del sistema, donde el egreso de 3º de secundaria, que es la salida del sistema, denota el comportamiento creciente de los últimos quince años. Esta información apoya la validación del modelo y permite realizar ajustes a través de la construcción del propio modelo. Para efectos de la tesis, el egreso en general puede considerarse una variable de estado, ya que el promedio del egreso del sistema, será utilizado como variable endógena que permitirá la validación del modelo y la prueba de hipótesis.



Gráfica 2.14

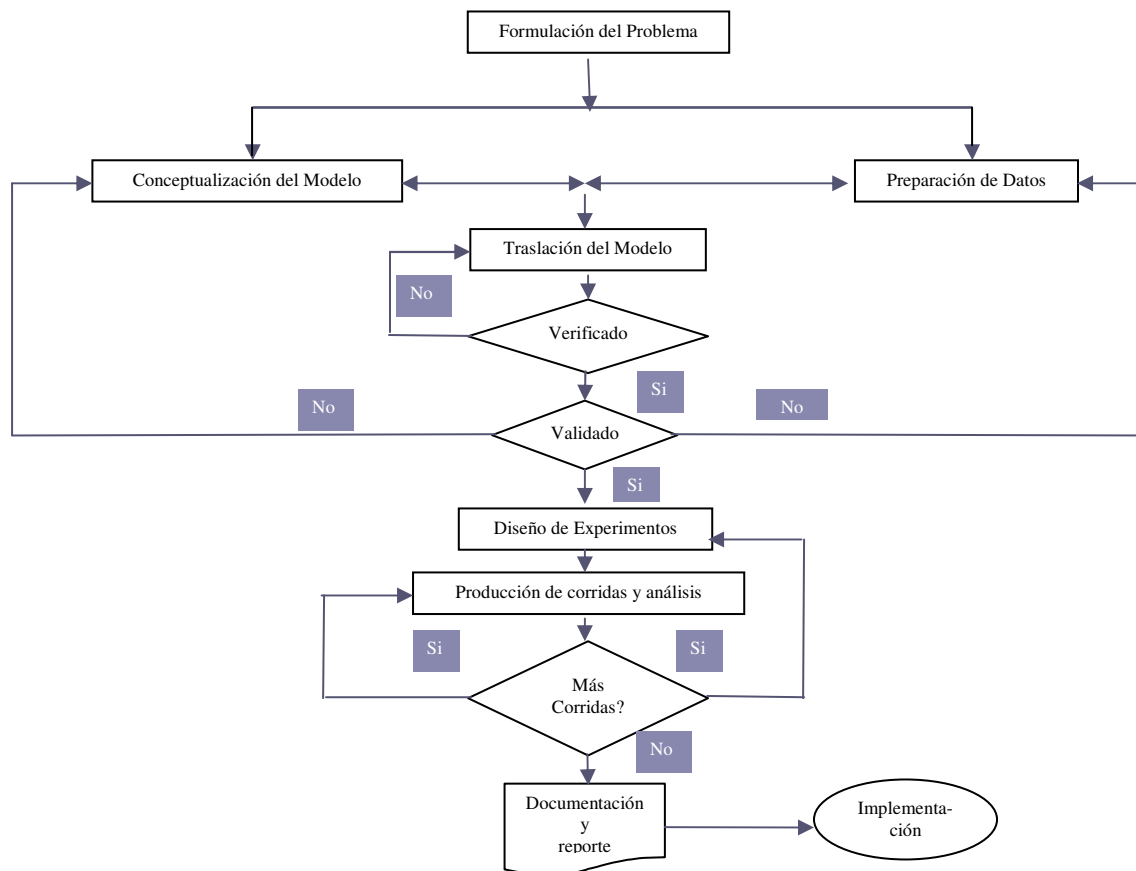
III. ESTRATEGIA DE ANÁLISIS

III.1 El estudio de Simulación

Una vez expuesto el marco de referencia que apoya la presente tesis y desarrollado lo que es el Sistema Educativo Estatal, desde el punto de vista del flujo de alumnos, en el presente capítulo se desarrolla el Modelo de Simulación del flujo de alumnos del Subsistema de Educación Básica del Estado, tomando como base los pasos a seguir en la Planeación del Proceso de Simulación (figura 3.1).

La siguiente figura, propone los pasos a seguir en el estudio de simulación del presente capítulo.

Figura 3.1 Pasos en el Estudio de Simulación



III.2 Formulación del problema

Es necesario definir claramente los objetivos de una investigación y decidir el conjunto de criterios, para evaluar el grado de satisfacción al que deba sujetarse el experimento, a fin de que cumpla con los objetivos planteados.

La formulación del problema es un proceso secuencial que generalmente requiere una reformulación continua y progresiva y un refinamiento de los objetivos del experimento durante su realización. Los objetivos de la investigación, toman generalmente la forma ya sea de preguntas que deben contestarse, hipótesis que deben probarse y efectos por estimarse.

El objetivo de la investigación, puede consistir en probar una o más hipótesis relativas al comportamiento del sistema bajo estudio y estimar los efectos que ciertos cambios en los parámetros, las características operacionales o las variables exógenas, tengan sobre las variables endógenas del sistema.

III.3 Preparación de datos

Antes de que exista la posibilidad de definir algún problema, es necesario coleccionar y procesar una cierta cantidad de datos.

Las razones por las cuales es necesario disponer de un sistema eficiente para el procesamiento de datos, que permita alcanzar el éxito al realizar los experimentos de simulación son los siguientes:

1. Los datos o información debe ser descriptiva y cuantitativa, esta información debe ser referente al sistema que se va a investigar, constituye un requisito previo a la formulación del problema.
2. Los datos que hayan sido reducidos a una forma significativa pueden sugerir hipótesis de cierta validez, las cuales usarán en la formulación de los modelos matemáticos que describen el comportamiento de un sistema dado.
3. Los datos pueden sugerir mejoras o refinamientos en los modelos matemáticos que existen en el sistema por simularse.
4. Los datos reducidos utilizados a una forma final, deben usarse para estimar los parámetros de las características de operación relativas a las variables endógenas, exógenas y de estado del Sistema.
5. Sin datos, es imposible probar la validez de un modelo para la simulación.

III.3.1 Funciones del procesamiento de datos

La Recolección es el proceso de captación de los hechos disponibles, con lo cual éstos pueden ser procesados posteriormente, cuando sea necesario. El proceso de recolección y almacenamiento de datos ocurre simultáneamente, pues el primero implica que los datos sean o hayan sido almacenados, estas funciones son costosas y laboriosas, pues comprende la identificación, revisión, edición, codificación, transcripción y verificación de ellos.

La manera en la cual los datos se almacenan durante la primera etapa del procesamiento, no constituye, la forma más eficiente que se debe emplear en las etapas posteriores; por esta razón la conversión de los datos de una forma a otra tiene una función crucial en la determinación de la eficiencia del procesamiento.

Una vez que los datos han sido recolectados, almacenados, convertidos a una forma eficaz y transmitidos al lugar de procesamiento final, resulta posible entonces, comenzar con las operaciones de manipulación de datos y la preparación de éstos para su salida final. Las etapas de manipulación requieren la realización de operaciones como las de clasificar, cotejar, intercalar, recuperar información y otras, como las operaciones aritméticas y lógicas.

III.4 Conceptualización del Modelo

Modelar es la principal herramienta para estudiar el comportamiento dinámico de un sistema, es sin duda una de las partes esenciales de la simulación; y es también la más compleja, ya que modelar es una abstracción del mundo real, la pregunta sería ¿Por qué no utilizar el sistema real?, una sola palabra da la respuesta “Costo”.

Lo complejo de modelar se hace presente en el factor “Humano”, porque la conceptualización del sistema depende de la experiencia del analista, del conocimiento del sistema y del enfoque dado para llegar a la solución.

III.4.1 Principios básicos de modelación

- Principio 1. Conceptualizar el modelo teniendo conocimiento del sistema, estableciendo criterios, y usar herramientas (estadísticas) para construir modelos.
- Principio 2. El modelo no es solamente definido y desarrollado, es continuamente refinado, actualizado, modificado y ampliado.
- Principio 3. El modelo evoluciona constantemente de la redefinición de la relación entre el modelo y el sistema bajo estudio.
- Principio 4. El modelo es construido de acuerdo al problema establecido y la disponibilidad de los datos.

Principio 5. El modelo debe ser evaluado de acuerdo a la utilidad. Un modelo no es bueno ó malo es neutral.

Principio 6. El propósito de la simulación del modelo es el conocimiento y comprensión del sistema, no el modelo.

III.4.2 Función del Modelo

El concepto de la representación de algún objeto, sistema o idea, con un modelo, es tan general que es difícil clasificar todas las funciones que satisfacen los modelos. A continuación mencionamos cinco usos legítimos y comunes:

- Una ayuda para el pensamiento.
- Una ayuda para la comunicación.
- Para entrenamiento e instrucción.
- Una herramienta de predicción.
- Una ayuda para la experimentación.

Un modelo puede servir para uno de dos propósitos principales: ya sea descriptivo, para explicar y/o entender; o preceptivo, prediciendo y/o duplicando las características de comportamiento. (Shannon, 1988)

III.4.3 Estructura del Modelo

Antes de iniciar el proceso de desarrollo de un modelo, se debería comprender la estructura básica a partir de la cual se construyen los modelos. Aunque un modelo puede ser muy complicado matemáticamente o físicamente, su estructura fundamental es muy simple. Dicha estructura se puede representar matemáticamente de la siguiente manera:

$$E = f(x_i, y_j)$$

Donde:

E es el efecto del comportamiento del sistema o respuesta.

x_i son las variables y los parámetros que podemos controlar.

y_j son las variables y los parámetros que no podemos controlar.

f es la relación entre x_i y y_j , que da origen a E .

En una perspectiva un poco más amplia, encontramos que casi cualquier modelo consiste de alguna combinación de los siguientes elementos:

- a) Componentes o Subsistemas.
- b) Variables.
- c) Parámetros.
- d) Relaciones funcionales.

- e) Restricciones.
- f) Funciones de objetivo.

Por *componentes* entendemos las partes constituyentes que en conjunto forman el sistema. Algunas veces, también nos referimos a los componentes como elementos o subsistemas.

Los *parámetros* son cantidades a las cuales el operador del modelo puede asignarles valores arbitrarios, a diferencia de las *variables*, que sólo pueden suponer aquellos valores que la forma de la función permite.

Podemos reconocer dos tipos de variables en un modelo de un sistema, las *exógenas* y las *endógenas*. Las variables exógenas también se llaman variables de entrada, es decir, éstas son variables que se originan o se producen fuera del sistema o que surgen debido a causas externas. Las variables endógenas son aquellas producidas dentro del sistema o que resultan de causas internas. También podemos referirnos a las variables endógenas, ya sea como variables de *estado* (para indicar su estado o condición dentro del sistema) o variables de *salida* (cuando salen del sistema). Los estadísticos llaman a las variables exógenas independientes y a las variables endógenas dependientes.

Las *relaciones funcionales* describen a las variables y a los parámetros de tal manera que muestran su comportamiento dentro de un componente o entre componentes de un sistema. Estas relaciones o características operativas son de naturaleza determinística o estocástica. Las relaciones determinísticas son identidades o definiciones que relacionan ciertas variables o parámetros, donde una salida de proceso es singularmente determinada por una entrada dada. Las relaciones estocásticas son aquellas en las que el proceso tiene de manera característica una salida indefinida para una entrada determinada.

Las *restricciones* son limitaciones impuestas a los valores de las variables o a la manera en la cual los recursos pueden asignarse o consumirse. Estas restricciones pueden ser auto-impuestas por el diseñador o impuestas por el sistema mediante la naturaleza del mismo.

La *función de objetivo* es una definición explícita de los objetivos o metas del sistema y de cómo se evaluarán. La definición de la función de objetivo debe ser una especificación inequívoca de las metas y objetivos contra los cuales se van a medir las decisiones.

III.4.4 Construcción del Modelo

En el proceso de convertir nuestro conocimiento del sistema en un modelo matemático, debemos realizar cuatro tareas:

1. Especificación del propósito del modelo.
2. Especificación de los componentes que se incluirán en el modelo.
3. Especificación de los parámetros y variables asociados con los componentes.
4. Especificación de las relaciones funcionales entre los componentes, parámetros y variables.

Todo el proceso de diseño del modelo, de su validación, diseño de experimentos y obtención de conclusiones con base en los experimentos resultantes está estrechamente ligada al propósito específico del modelo. Nadie debe construir un modelo, sin tener en mente una meta experimental explícita.

Una vez definida la meta o propósito específico para la cual se construye el modelo, empezamos a identificar los componentes pertinentes. Este proceso incluye la especificación de todos los componentes del sistema que contribuyen a la efectividad o ineficacia de su operación. Una vez que se especifica una lista completa de los componentes del sistema, se determina si cada componente debe incluirse o no en nuestro modelo.

Una consideración importante para decidir qué componentes se incluirán y cuáles no, es la pregunta referente a cuántas variables se incluirán en el modelo. En general, existen pocos problemas para decidir acerca de las variables de salida o endógenas. La dificultad verdadera surge al determinar cuáles variables de entrada y sus estados producen los efectos observados y cuáles pueden manipularse para producir los efectos deseados.

Una vez que hemos decidido qué componentes y variables debemos incluir en nuestro modelo, entonces debemos determinar las relaciones funcionales entre éstos y los valores de los parámetros que se usarán.

III.4.4.1 Identificación de la Distribución de Probabilidad

Si algunos de los elementos del sistema se comportan estocásticamente, un problema que surge varias veces durante un estudio de simulación típico es aquel de la prueba de compatibilidad de un conjunto de frecuencias observadas con alguna frecuencia teórica. Es decir, deseamos contestar la pregunta “¿pudieron haberse originado los valores de las muestras o datos que observé, de cierta distribución de probabilidad específica?”. Si la frecuencia de los datos observados se semeja de una manera conveniente con la frecuencia teórica o esperada, entonces podemos usar la distribución teórica en el modelo para representar la población principal. Por lo general, no podemos formular una hipótesis o suposición razonable acerca de la distribución de una variable aleatoria, hasta que hayamos compilado y analizado los datos.

III.4.4.1.1 Prueba Ji-Cuadrada de la bondad de ajuste

Para probar estadísticamente la hipótesis de que un conjunto de datos empíricos o de muestra, no difieren significativamente de aquellas que se esperan, a partir de alguna distribución teórica específica, podemos considerar pruebas de bondad de ajuste. Una medida o prueba de discrepancia que existe entre una frecuencia observada y una esperada, es proporcionada por el estimador x^2 (ji-cuadrada).

El estimador ji-cuadrada lo proporciona:

$$x^2 = \sum k \frac{(f_o - f_e)^2}{f_e}$$

donde:

f_o = frecuencia observada para cada clase o intervalo

f_e = frecuencia esperada para cada clase o intervalo predicho
por la distribución teórica

$\sum k$ = suma de todas las clases o intervalos k

Si $\chi^2 = 0$, entonces las frecuencias observada y teórica concuerdan de manera exacta, mientras que si $\chi^2 > 0$, no concuerdan. Mientras más grande sea el valor de χ^2 más grande es la discrepancia entre lo observado y lo esperado.

El estimador estadístico χ^2 se tabula en grados de libertad contra $(1 - \alpha)$ o nivel de significación.

Al usar la prueba de bondad de ajuste χ^2 , deben considerarse varios puntos:

1. Las frecuencias relativas o porcentajes no pueden usarse, es decir, debemos usar conteos de números o frecuencias reales.
2. Las frecuencias esperadas para cada intervalo de clase deben equivaler a 5 o más. Si no es así, entonces deben agruparse o compilarse las clases o intervalos adyacentes.
3. Los grados de libertad están dados por $v = k - 1 - m$, donde v = grados de libertad, k = número de clases o intervalos, y m = número de datos empíricos o de muestra de los parámetros de la población, necesarios para calcular las frecuencias esperadas.

III.4.4.1.2 Prueba de Kolmogorov – Smirnov

Otra prueba de bondad y ajuste ampliamente utilizada, es la prueba de Kolmogorov – Smirnov. Esta prueba supone que la distribución de probabilidad que se encontraba a prueba, era continua y que se conocía la media y la varianza de la población.

La prueba se realiza desarrollando o especificando la distribución de probabilidad acumulativa, que podría resultar de la distribución teórica y, comparándola con la distribución de probabilidad acumulativa de los datos empíricos o de muestra. El proceso se basa en el intervalo de clase, en el cual las distribuciones teóricas y observadas tienen la mayor desviación absoluta. Esta desviación se compara después con los valores críticos de la tabla de Smirnov, para determinar si una desviación de esta magnitud podría ocurrir debido a la variación aleatoria.

III.4.4.1.3 Prueba de Anderson–Darling A-D

La prueba estadística A – D está definida como un promedio de pesos, del cuadrado de la diferencia entre las funciones de distribución:

$$n \int_{-\infty}^{\infty} \frac{[F_S(x) - F_M(x)]^2}{F_M(x)[1 - F_M(x)]} f_M(x) dx$$

La prueba A – D hace gran énfasis sobre las diferencias encontradas en las colas de la función. Afortunadamente la prueba estadística puede ser calculada usando una formula mucho más simple:

$$T_{AD}(x) = A^2 = - \left[n + \frac{1}{n} \sum [(2k - 1) \log z_{(k)} + (2n + 1 - 2k) \log(1 - z_{(k)})] \right]$$

Bajo una hipótesis nula fuerte la distribución de la prueba estadística varía poco para muestras de tamaño al menos 5. Porque con una prueba de bondad de ajuste Kolmogorob Smirnov K-S, los valores críticos deben ser determinados para cada distribución, asumiendo que la hipótesis nula es débil. Generalmente es aceptado que la prueba A – D de mejores resultados que la K-S, cuando los valores críticos apropiados para ambas pruebas están disponibles.

III.5 Traslación del Modelo

III.5.1 Características

Una vez que se cuenta con la conceptualización del modelo, el siguiente paso es trasladar nuestro modelo lógico matemático a un programa de computadora en el lenguaje que se seleccione.

III.5.1.1 Lenguajes de Simulación

Usualmente, los modelos de simulación son muy complicados en su lógica y tienen muchas interacciones entre los elementos de los sistemas, y muchas de estas interacciones cambian dinámicamente durante la ejecución del programa. Esta situación ha obligado a los investigadores a desarrollar lenguajes de programación que intenten hacer más fácil el problema de translación. Los lenguajes de simulación, son lenguajes de orden superior al de los de propósito general. Cualquier lenguaje general puede expresar el modelo deseado; a pesar de esto, dependiendo de las características del modelo, uno de los lenguajes de simulación especializados puede tener diversas ventajas.

Las principales diferencias entre los lenguajes de simulación son:

- a) Organización de tiempo y actividades,
- b) Nombramiento y estructura de las entidades,
- c) Prueba de condiciones en las actividades,
- d) Tipo de pruebas estadísticas posibles sobre los datos y
- e) La facilidad para cambiar la estructura del modelo.

III.5.2 Ventajas de los lenguajes de simulación

- a) Reducen la tarea de programación,
- b) Proporcionan una guía conceptual,
- c) Ayudan a definir las clases de entidades dentro del sistema,
- d) Proporcionan flexibilidad de cambios,
- e) Suministran un medio de diferenciación entre entidades de la misma clase mediante características o propiedades,
- f) Describen la relación de las entidades entre sí y con su ambiente común,
- g) Ajustan el número de entidades conforme varían las condiciones dentro del sistema.

Las dos razones más importantes para utilizar los lenguajes de simulación en lugar de los lenguajes de propósito general, son la ventaja de la programación y la articulación de conceptos. La articulación de conceptos es importante en la fase de modelado y en el planteamiento en general dedicado a la experimentación del sistema.

En términos generales, la ventaja de usar un lenguaje de propósito especial en vez de usar uno de propósito general es que aquellas características que son ventajas en uno son desventajas en el otro. A continuación se muestran las ventajas y desventajas de los lenguajes de propósito general y especial.

Lenguajes de propósito general

Ventajas

1. Número mínimo de restricciones impuestas al formato de salida.
2. A menudo muy bien informado en el lenguaje.

Desventajas

1. Tiempo de programación más largo.
2. La depuración de los términos del lenguaje de simulación no es una característica.

Lenguajes de propósito especial

Ventajas

1. Requiere menos tiempo de programación.
2. Proporciona técnicas de

Desventajas

1. Debe apegarse a los requerimientos del formato de salida del lenguaje.

comprobación de errores superiores a aquellas provistas en los lenguajes de propósito general.

2. Flexibilidad reducida en los modelos y tiempo de corrida de computadora incrementado.

Ventajas

3. Ofrece un medio conciso y directo para expresar los conceptos que surgen en un estudio de simulación.
4. Tiene la habilidad de construir y proporcionar las subrutinas del usuario que se requieren como parte de cualquier rutina de simulación.
5. Genera automáticamente ciertos datos que se necesitan en las corridas de la simulación.
6. Facilita la recopilación y el despliegue de los datos producidos.
7. Controla la administración y la asignación del almacenamiento de la computadora, durante la corrida de la simulación.

III.5.3 Lenguaje AweSim con Visual SLAM¹

AweSim es un sistema que apoya los procesos de modelación y simulación que serán realizados en este proyecto de investigación. Algunas características con las que cuenta el paquete son la capacidad que tiene para almacenar, comunicar y recuperar información de software escrito externamente. Una versión abreviada de la arquitectura de AweSim se muestra en la figura 3.2, La característica fundamental de la arquitectura del AweSim es la apertura e intercomunicación con bases de datos y hojas de cálculo externos. AweSim es construido en Visual Basic y CC++ y estos pueden ser incorporados fácilmente dentro de su arquitectura, el uso de programas estandar construidos en Visual Basic y CC++ es fácilmente agregado como componente de AweSim .

¹ Paquete de simulación descrito en Simulation with Visual SLAM and AweSim, A. Alan B. Pritsker. L. WILEY

AweSim apoya resolución de problemas con estructura de *proyecto*. El *proyecto* consiste de uno o más *escenarios*, con cada escenario inicia un camino alternativo de mejorar el sistema que pertenece al *proyecto*. Cada escenario consiste de varias partes como redes, subredes, archivos de datos, animación, notas y estatutos de control.

Los elementos de un escenario se les pueden denominar componentes. Los componentes pueden ser compartidos entre escenarios de un proyecto y también pueden ser usados en diferentes proyectos.

Programas de software llamados constructores son otorgados por AweSim para crear cada componente. El mantenimiento y administración de los componentes es una característica importante de AweSim.

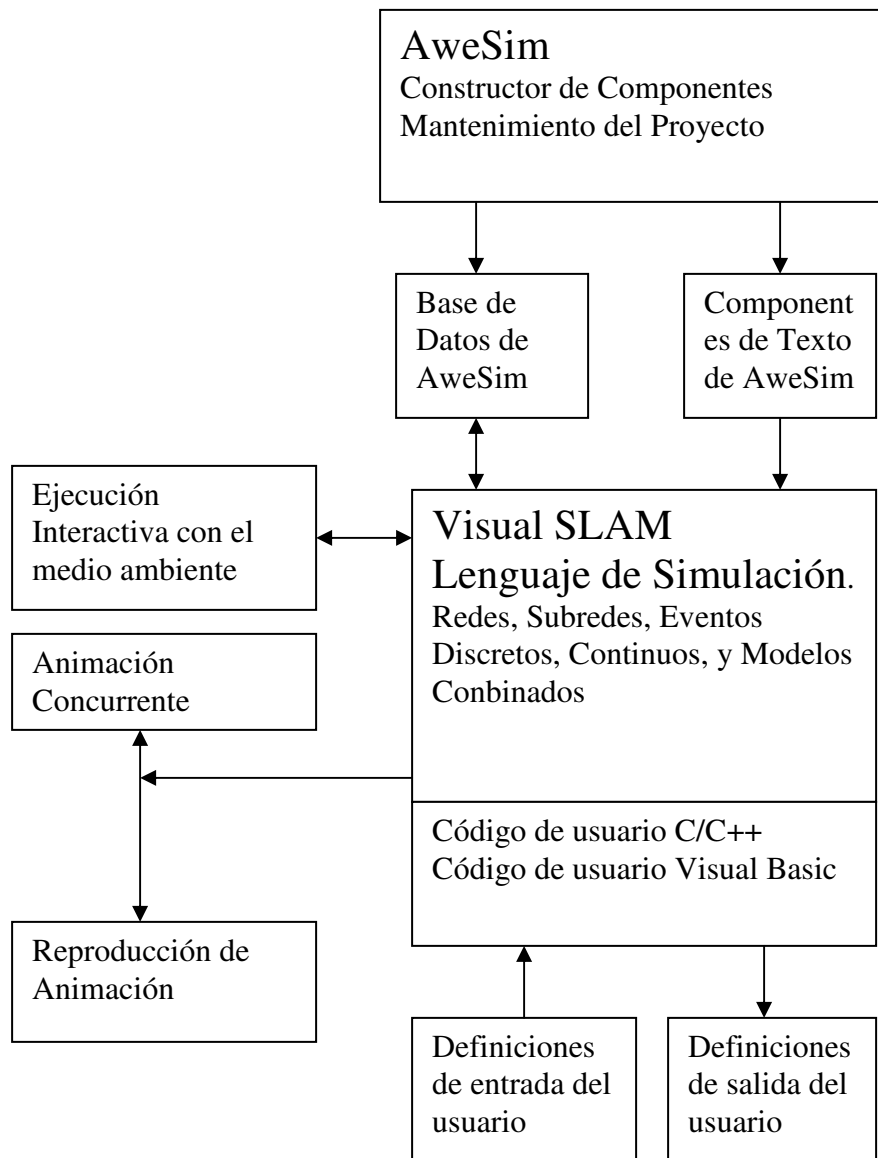


Figura 3.2 Arquitectura de AweSim

La figura 3.2 nos muestra de manera general los principales componentes y alcances del AweSim que servirán como apoyo para la construcción de modelo computacional y la ejecución de las réplicas necesarias en la experimentación.

III.6 Verificación, Validación y Prueba.

El estudio de simulación es conducido por una serie de pasos que parten desde la Formulación del Problema y la Formulación del Modelo hasta la Experimentación, Análisis de Resultados y Documentación. Un estudio de Simulación típico requiere amplios conocimientos en diferentes disciplinas tal como Investigación de Operaciones, Ciencias Computacionales, Estadística e Ingeniería.

Un incremento significativo de la probabilidad de éxito al conducir un estudio de simulación se asegura creando un grupo llamado *Aseguramiento de la Calidad de la Simulación* SQA el cual tiene la función de aplicar los trabajos relativos que aseguren la calidad del estudio de simulación.

Asegurar la calidad total involucra la medida y valoración de la variedad y características de calidad del modelo tal como precisión, eficiencia de ejecución, mantenimiento, portabilidad, uso o uso repetido (interfase hombre – computadora). Los objetivos del estudio de simulación dictan un orden de prioridad de estas características de calidad dado que todo no puede ser clasificado en el mismo nivel.

Los principios y técnicas para la valoración y precisión a través del ciclo de vida del estudio de simulación son conducidas en la *Verificación, Validación y Pruebas* (VVP).

Verificación del Modelo consiste en conocer con qué grado de precisión un modelo (lógico matemático) es transformado en otro (computacional).

Validación del Modelo consiste en conocer, con una precisión satisfactoria, que tan consistente es el modelo con respecto a los objetivos para lo cual fue construido. La Validación del Modelo al igual que la Verificación apoyan la construcción del modelo *correcto*.

Prueba del Modelo es asegurarse si existen inexactitudes y errores en el modelo, en esta parte está sujeto a probar los datos con sus funciones respectivas. La falla de la prueba implica la falla del modelo no de la prueba.

III.6.1 Principios de la Verificación, Validación y Pruebas (VVyP)

Los siguientes principios de la Verificación, Validación y Pruebas presentados a continuación son producto de una investigación documental y experiencia de varios autores (1. Robert Shannon, 3. Averill M. Law, 4. Jerry Banks). Estos principios toman como base la propia definición de “*principio*”: “Ley general, fundamento o parte primaria de la cual otras se derivan”. Estos principios son un fundamento para la aplicación de diversas técnica de la Verificación, Validación y Pruebas.

Principio 1 VVyP Debe ser conducido a través del ciclo de vida del estudio de simulación.

Principio 2 El resultado del modelo de simulación de acuerdo a las pruebas VVyP podría no considerarse como una respuesta binaria donde el modelo es absolutamente correcto o absolutamente incorrecto.

Autores como Robert Shannon presentan modelos con grados de credibilidad con escala de 0 a 100.

Principio 3 Un modelo de simulación se construye con respecto a los objetivos de estudio y su credibilidad es juzgada con respecto a esos objetivos.

Estos objetivos son definidos en la Formulación del Problema de la simulación.

Principio 4 La aplicación de la VVyP del modelo de simulación requiere independencia para prevenir el desarrollo de prejuicios.

Principio 5 La VVyP del modelo de simulación es difícil y requiere creatividad y entendimiento.

Principio 6 La credibilidad del Modelo de Simulación es sustentada solo para lo cual el modelo ha sido probado.

Principio 7 La prueba completa del Modelo de Simulación no es posible.

Una prueba exhaustiva puede generar millones de posibilidades imposible de probar.

Principio 8 La VVyP del modelo de simulación debe ser planeada y documentada.

Principio 9 Los errores tipo I, II y III deben ser prevenidos.

Error tipo I: Se comete cuando los resultados de la simulación son rechazados y de hecho esos resultados tienen suficiente credibilidad.

Error tipo II: Ocurre cuando los resultados inválidos de la simulación son aceptados como si fueran suficientemente válidos, no siéndolo.

Error tipo III: Ocurre si un problema de error es resuelto y esto sucede (es resuelto) cuando la formulación del problema no contiene el problema actual.

Principio 10 Los errores deben ser detectados tan temprano como sea posible el ciclo de vida del estudio de simulación.

Principio 11 El problema de respuestas múltiples debe ser reconocido y resuelto apropiadamente.

Principio 12 El éxito de las pruebas de cada submodelo no implica la credibilidad del modelo completo.

Principio 13 El problema de doble validación debe ser reconocido y resuelto apropiadamente.

Principio 14 La validación del modelo de simulación no garantiza la credibilidad y aceptación de los resultados de la simulación.

Principio 15 La precisión planteada en la Formulación del Problema afecta la aceptación y credibilidad de los resultados de la simulación.

III.6.2 Técnicas de la Verificación, Validación y Pruebas.

Existen múltiples técnicas de Verificación, Validación y Pruebas documentadas, algunas de estas técnicas provienen de disciplinas de ingeniería de software y otras son específicas a los campos del modelado y la simulación.

De acuerdo con Osman Balci¹ estas Técnicas de Verificación, Validación y Pruebas se pueden agrupar *en informales, estáticas, dinámicas y formales*. Con el conocimiento que estas técnicas independientemente de su agrupación poseen características similares y se pudiera considerar una intersección de una categoría a otra.

III.6.2.1 Técnicas Informales de Verificación, Validación y Pruebas.

Las técnicas *informales* son las más comúnmente usadas. Son llamadas informales porque las herramientas y el enfoque usado tiene su fundamento en razonamiento y subjetividad sin restringirse al formalismo matemático. La etiqueta “informal” no implica una falta de estructura guía para el uso de técnicas.

Algunas técnicas informales son: *Auditoria, verificación de escritorio, verificación de documentación, validación preliminar, inspecciones, revisiones*.

III.6.2.2 Técnicas Estáticas de Verificación, Validación y Pruebas.

Las técnicas *Estáticas* de Verificación, Validación y Pruebas se refieren a la valoración de la precisión sobre las bases de características de un modelo estático y un código fuente. Las Técnicas estáticas no requiere de la ejecución del modelo en la computadora, a cambio puede ser usado un ejercicio mental. Las técnicas *estáticas* son muy populares y ampliamente usadas con algunas herramientas disponibles que apoyen el proceso de VVyP. La compilación del lenguaje de simulación es en si misma es una herramienta de la VVyP. Las técnicas de VVyP pueden obtener una variedad de información acerca de la estructura del modelo.

Algunas técnicas estáticas son: Diagrama de causa efecto, Análisis de control, Análisis de datos, Análisis de causa-efecto, Análisis de interfase, Análisis semántico, Análisis estructural.

III.6.2.3 Técnicas Dinámicas de Verificación, Validación y Pruebas.

Las técnicas Dinámicas de Verificación, Validación y Pruebas requieren de la ejecución del modelo e intentan evaluar su comportamiento en la ejecución. Algunas técnicas Dinámicas VVyP requieren el modelo instrumentado. La inserción de de códigos adicionales dentro del modelo ejecutable con el propósito de recolectar información acerca del modelo durante la ejecución es llamado *instrumentación del modelo*. Puntos de prueba son localizados manualmente o automáticamente basado en el análisis estadístico de la estructura del modelo. La instrumentación automatizada es

consumada por un proceso el cual analiza la estructura estática del modelo (usualmente análisis gráfico) e inserta pruebas en lugares apropiados.

Algunas técnicas dinámicas son: Prueba de aceptación, Prueba Alfa, Prueba Beta, Prueba de comparación, Prueba de ejecución, Depuración, Comparación gráfica, Prueba de objeto-flujo, prueba de partición, Validación predictiva, prueba de regresión, Análisis de sensibilidad, Técnicas Estadísticas.

III.6.2.4 Técnicas Formales de Verificación, Validación y Pruebas.

Las técnicas Formales VVyP se basan en pruebas de exactitud matemática. Si es factible, las pruebas de exactitud es el medio más efectivo de la VVyP. Desafortunadamente “si es factible” es el punto repasado con respeto en las técnicas formales VVyP. En el estado actual del arte las pruebas de exactitud son simples pero sin capacidad al ser aplicadas en eventos razonablemente complejos de modelos de simulación. Sin embargo, las técnicas formales sirven como fundamento para otras técnicas VVyP y aquí mostramos brevemente ocho técnicas más comunes: (1) *inducción*, (2) *Aseveración inductiva*, (3) *inferencia*, (4) *cálculos- λ* , (5) *deducción lógica*, (6) *cálculo predicado*, (7) *transformación predicada*, (8) *pruebas de exactitud*.

Exactitud, *Inferencia* y *deducción lógica* son actos simples de conclusiones justificadas sobre la base de premisas dadas. Un argumento es válido si los pasos usados en el progreso de las premisas hasta la conclusión se conforman estableciendo *reglas de inferencia*. El razonamiento deductivo está basado en propiedades que no varían de un conjunto de observaciones (aseveraciones son invariables dado que sus valores son definidos como verdaderos).

Dado que el modelo inicial de aseveración es correcto, y dado que cada camino progresivo de razonamiento puede ser mostrado correcto subsecuentemente entonces cada camino de una aseveración previa es correcto y de aquí en adelante el modelo es correcto si es terminado. Las técnicas formales de prueba de inducción para explicaciones intuitivas que han sido dadas.

Aseveraciones Inductivas son usadas valorando la exactitud del modelo sobre la base de un enfoque que es muy cercano a pruebas formales de exactitud del modelo.

El *cálculo- λ* es un sistema para transformar el modelo dentro de expresiones formales. Usando el *cálculo- λ* , el modelador puede expresar formalmente de tal manera que la prueba matemática de técnicas de exactitud pueda ser aplicada.

El cálculo predicado otorga reglas para manipular predicados. Un predicado es una combinación de relaciones simples, tal como *completar _trabajos > longitud _estado-firme*. Un predicado será verdadero o falso. El modelo puede ser definido en términos de predicado y manipulado usando reglas de *cálculo predicado*. Los *cálculos de predicado* forman las bases de todas las especificaciones formales de los lenguajes.

Transformación predicada da las bases para verificar la exactitud del modelo definiendo formalmente esquemas del modelo con un mapa que contenga las entradas, salidas y estados del modelo. La representación da las bases para otorgar exactitud al modelo.

Prueba de exactitud formal corresponde a expresar el modelo en una notación precisa y entonces matemáticamente y entonces permitir que la ejecución del modelo termine y satisfaga los requerimientos especificados con suficiente precisión.

III.6.3 Procedimiento de Validación usando Intervalos de Confianza.

El comportamiento de la precisión de un modelo de simulación con salidas múltiples puede ser expresado en términos de la diferencia de las variables de salida del modelo y el sistema cuando se corre con los mismos datos de entrada y condiciones operacionales que conducen al sistema real. El rango de precisión de la *j*-ésima variable de salida del modelo puede ser representada por el *j*-ésimo intervalo de confianza (IC) para la diferencia entre la *j*-ésima media de las variables de salida del modelo y las del sistema.

Los Intervalos de Confianza Simultáneos (SCI) formados por los Intervalos de Confianza (CI) son llamados Rangos de precisión del Modelo ((MRA).

Asumiendo que hay *k* variables de salida del modelo y *k* variables de salida del sistema como se muestra en la figura 3.3:

Características del Modelo y Sistema

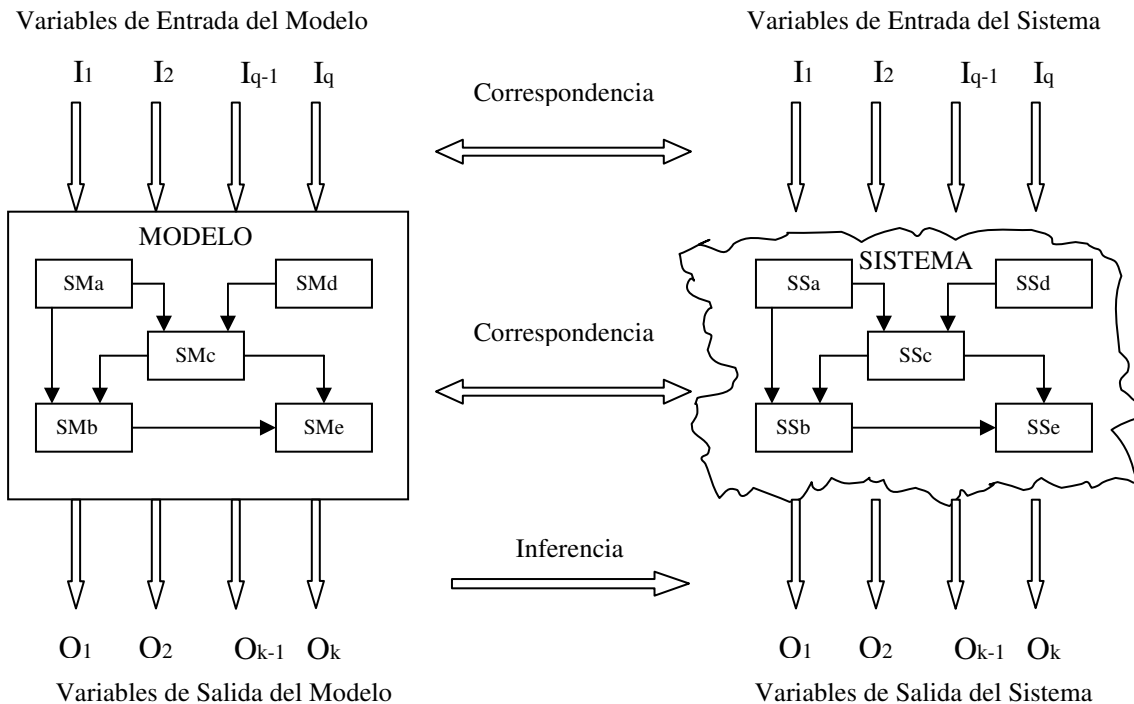


Figura 3.3

Permita que

$$(\mu^m) = [\mu_1^m, \mu_2^m, \dots, \mu_k^m] \quad \text{y} \quad (\mu^s) = [\mu_1^s, \mu_2^s, \dots, \mu_k^s]$$

Sean los vectores de la media poblacional de las variables de salida con k elementos de modelo y del sistema respectivamente.

Se presenta el siguiente enfoque para construir un Intervalos de Confianza simultáneos (SCI's) Y expresar el rango de precisión del modelo (MRA):

1. Determinar el conjunto de condiciones experimentales bajo las cuales la validación del modelo de simulación está siendo probado.
2. Determinar un procedimiento estadístico apropiado para construir el rango de precisión del modelo.
3. Seleccionar los tamaños de muestra y los intervalos de confianza.
4. Recolectar los datos para la validación del sistema y el modelo
5. Determinar el rango de precisión del modelo con $(1 - \gamma)\%$ s.c.i. $[\underline{\delta}, \underline{\tau}]$
6. $\underline{L} \mu^m - \mu^s \underline{U}$
7. (Renunciando) $[\underline{\delta}, \underline{\tau}] \in [L, U]$?

8. (No renunciando) $[\delta, \tau]$ o región de confianza. (Si es satisfactorio ir al paso 9) Si no es satisfactorio El modelo es inválido debido a los valores seleccionados en el análisis de muestreo. (Revisar modelo y muestras)
9. Estamos al menos $100(1-\gamma)\%$ de confianza que el modelo es válido bajo el conjunto de condiciones del experimento.

III.6.4 Inferencia Acerca de la diferencia de medias, diseño de comparación por pares.¹

Es posible mejorar mucho la precisión en algunos experimentos de comparación simples si la comparación se hace por pares de material experimental; el modelo estadístico que describe los datos de ese experimento puede indicarse así:

$$y_{ij} = \mu_i + \beta_j + \varepsilon_{ij} \quad \text{_____} \quad (1)$$

El cálculo de la diferencia por pares se determina como:

$$d_j = y_{1j} - y_{2j} \quad \text{_____} \quad (2)$$

El valor esperado de la diferencia es

$$\begin{aligned} \mu_d &= E(d_j) \\ \mu_d &= E(y_{1j} - y_{2j}) \\ \mu_d &= E(y_{1j}) - E(y_{2j}) \\ \mu_d &= \mu_1 + \beta_j - (\mu_2 + \beta_j) \\ \mu_d &= \mu_1 - \mu_2 \\ \mu_d &= \mu_{\text{sistema}} - \mu_{\text{modelo}} \end{aligned}$$

Es posible obtener inferencias acerca de la diferencia en las medias para las dos puntas $\mu_1 - \mu_2$ si se hacen con respecto a la media de las diferencias μ_d . El efecto aditivo de β_j se cancela cuando las observaciones seorean de esta manera.

Probar la hipótesis $H_0 : \mu_1 = \mu_2$ es equivalente a probar

$$\begin{aligned} H_0 : \mu_d &= 0 \\ H_1 : \mu_d &\neq 0 \end{aligned}$$

La estadística para esta hipótesis es

$$t_0 = \frac{\bar{d}}{S_d/\sqrt{n}}$$

En donde

$$\bar{d} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n d_j$$

Es la media muestral de las diferencias

$$S_d = \left[\frac{\sum_{j=1}^n (d_j - \bar{d})^2}{n-1} \right]^{1/2} = \left[\frac{\sum_{j=1}^n d_j^2 - \frac{1}{n} \left(\sum_{j=1}^n d_j \right)^2}{n-1} \right]^{1/2}$$

Es la desviación estandar muestral de las diferencias. $H_0 : \mu_d = 0$ debe ser rechazada si $|t_0| > t_{\alpha/2, n-1}$

III.7 Diseño Experimental

III.7.1 Diseño experimental de simulación en computadora

El Diseño de Experimentos en computadora es el plan para obtener la información deseada; objetivo de la propia experimentación.

La elección del diseño tiene una influencia directa en el uso de los recursos experimentales debido a que el Diseño Experimental determina en gran medida la forma del análisis estadístico que puede usarse para analizar los resultados y por otra parte la elección correcta del diseño repercutirá en el éxito del experimento para contestar preguntas del experimentador.

La realización de un experimento de simulación es el proceso de ejercitar o ejecutar el modelo de modo que se observe y analice la información resultante a fin de obtener las respuestas deseadas.

El Diseño Experimental selecciona un planteamiento en particular para recolectar la información requerida que permita obtener inferencias válidas.

III.7.2 Diferencias entre experimentos físicos y por computadora

En principio los objetivos de ambas experimentaciones son los mismos pero existe importantes diferencias en su estructura que deben considerarse:

- a) La dificultad para definir un solo punto o muestra de datos.
Debe tomarse la decisión de si sólo existe una muestra de datos entre las posibilidades se debe considerar: Una corrida completa del modelo donde se tome como consideración los promedios de las variables observadas, un periodo fijo durante la corrida en términos del tiempo simulado, cada cambio en los parámetros de experimentación puede considerarse como una muestra aparte.
- b) La facilidad para reproducir las condiciones experimentales.
Esto se logra repitiendo o usando la misma serie de números aleatorios para cada alternativa, lo cual reduce la variación residual en el comportamiento medio de las alternativas y requiere tamaños considerablemente menores para establecer diferencias estadísticamente significativas en las respuestas.
- c) La facilidad del control del experimento respecto para detenerla y reasumirla. Una gran ventaja del Diseño Experimental en computadora respecto al físico es la facilidad con que podemos detener y reanudar la experimentación. Esto permite detener la experimentación y observar el estado para tomar decisiones respecto a los valores que pueden tomar los parámetros.
- d) La presencia o ausencia de una correlación entre las muestras de datos subsecuentes. La autocorrelación surge cuando las observaciones en la serie de salida no son

independientes una de otra . En gran parte de los modelos de simulación, el valor de una observación de salida depende del valor de la observación anterior o de alguna observación pasada, por esta causa gran parte de las técnicas estadísticas no son aplicables a los resultados de simulación autocorrelacionados.

e) El control de la variabilidad.

III.7.3 Aplicación del Diseño Experimental

En la planeación del proceso de simulación existen dos áreas de interfase entre el diseño de planeación experimental y el proceso total de simulación; la Planeación Experimental preliminar es una de las primeras etapas del desarrollo del modelo de computadora, aquí es conveniente tener una idea bastante detallada del plan experimental lo más pronto posible, de modo que el modelo en si pueda planearse mejor para proporcionar la respuesta eficiente de los datos experimentales deseados. Una segunda y principal función del diseño experimental es la de proporcionar la estrategia final y los planes tácticos para la realización del experimento. En esta parte deben actualizarse las restricciones del proyecto referente a recursos disponibles para el logro del objetivo final.

De acuerdo a lo anterior, en la mayoría de los estudios de simulación, el número de combinaciones posibles de factores y de niveles de los factores de interés es muy grande; por lo cual se debe realizar una planificación de la elección de los factores y sus niveles que sea significativa para la respuesta deseada. De aquí que el tipo de diseño que se elija depende en gran parte de el propósito o meta del estudio y el tipo de análisis estadístico requerido para satisfacer esas metas.

Dependiendo del propósito específico de la experimentación diferentes tipos de análisis estadísticos, entre los cuales están:

a) La comparación de las medias y varianzas de las alternativas.

A estos experimentos se les llama monofactoriales donde la principal preocupación es la determinación del tamaño de muestra, las condiciones de inicio y la presencia o ausencia de autocorrelación.

b) La determinación de la importancia o efecto de las diferentes variables y sus limitaciones.

Con el objeto de interpretar los resultados en estos diseños se utiliza el análisis de varianza y las técnicas de regresión.

c) La búsqueda de los valores óptimos de un conjunto de variables.

Aquí se requieren técnicas de experimentación secuenciales o de búsqueda tales como los métodos de superficie de respuesta.

III.7.4 Enfoque del Diseño

Aquí distinguimos dos elementos los cuales son Factor y Respuesta, donde el factor es una variable independiente considerada de acuerdo al modelo como variable exógena o de entrada, en ocasiones de acuerdo a la circunstancia específica puede ser una variable de estado (intermedia en el proceso), la Respuesta es la variable dependiente considerada como la variable endógena o de salida y su valor dependerá del estado de los factores.

Para seleccionar un diseño experimental adecuado, se requiere seguir el siguiente ²proceso:

- a) Determinar los criterios del diseño experimental.

Entre los criterios que deben considerarse están los siguientes:

- Número de factores que deben variarse.
- Número de niveles que deben usarse para cada factor.
- El número de medidas de la variable de respuesta que deben tomarse.

- b) Sintetizar el modelo experimental.

La síntesis se realiza haciendo un comparativo de los objetivos planteados contra los recursos disponibles para la experimentación.

- c) Comparar el modelo con diseños experimentales estándar y seleccionar el diseño óptimo.

La síntesis del diseño experimental propuesta por Bartee (1) se resume en tres pasos:

- 1) Diseño del modelo estructural.
- 2) Diseño del modelo funcional.
- 3) Diseño del modelo experimental.

III.7.5 El modelo Estructural

El modelo estructural se describe y está en función de el número de Factores o el número de Niveles de cada Factor y se determina en base a los objetivos del experimento.

El modelo estructural se puede definir como:

$$N_s = (q_1) (q_2) (q_3) \dots (q_k) \quad (1)$$

Donde

² Bartee, E.M.M, Engineering Experimental Design Fundamentals. Prentice Hall

N_s = número de células en el experimento
 k = número de factores en el experimento
 q_i = número de niveles del i -ésimo factor, $i = 1, 2, 3, \dots, k$

Una primer parte es definir la variable de respuesta la cual se determina a partir del objetivo o meta de estudio, al definirse se podrá observar que la cantidad de factores que influye en ella es muy grande por lo cual deberán seleccionarse los factores “más significativos” de influencia en la respuesta. Ackoff y Sasieni³ mencionan al respecto que, “*en general, el grado en el cual se entiende un fenómeno es inversamente proporcional al número de variables que se requieren para explicarlo*”, de lo cual se puede decir que es aplicable el *principio de Pareto* y encontrar los factores que más influyan en la respuesta.

Una vez que se ha determinado la variable de respuesta y determinado los factores que influyen de manera significativa en la respuesta, se clasifican estos factores de manera en que se integren al diseño. Estos factores pueden clasificarse de acuerdo a la forma como actúen en el experimento: Factores que permanecen constantes en una experimentación y su valor cambia, de una manera controlada, de experimentación en experimentación, factores que sus valores se toman de manera aleatoria considerados no controlados y factores que pueden medirse y controlarse en el experimento.

El siguiente paso en el diseño del modelo estructural se deciden los niveles de los factores seleccionados, en esta parte se busca tener el número mínimo de niveles en cada factor y preferiblemente que el número de niveles en cada factor sea igual ya que se tendrían ventajas analíticas ya que si la cantidad de niveles de cada factor es dos o tres, dichos modelos se ajustan a una forma simétrica y se describen como

$$N_s = q_k \quad (2)$$

III.7.6 El modelo Funcional

El modelo funcional determina cuántas células en el modelo estructural contendrán una medición de respuesta es decir cuántas muestras de datos sin repetición se obtienen en realidad. Aquí una célula está definida como el conjunto de combinaciones de niveles de los factores involucrados.

Un modelo funcional se considera completo cuando todas las células contienen una respuesta: $N_f = N_s$. Un modelo funcional está incompleto cuando el número de respuestas tomadas es menor que el número de células es decir $N_f < N_s$, lo ideal es que el modelo estructural sea igual al modelo funcional. El modelo funcional debe ayudar a realizar los cambios necesarios para cumplir con los objetivos de la experimentación.

3

En el modelo funcional debe estar determinado el número total de corridas que deben efectuarse, si el modelo es simétrico, es válido plantear:

$$N = pqk \quad (3)$$

donde

k = número de factores (parámetros de entrada o variables)

q = número de niveles del factor

p = número de duplicaciones

N = número total de corridas de computadora requeridas

Definimos el número duplicaciones como el número de corridas (cada corrida con diferente conjunto de números aleatorios) que se ejecutan para una célula.

Por lo cual el número total de corridas (N) dependerá del número de duplicaciones (p) para cada célula por lo cual p se puede definir de acuerdo al grado de precisión que se desee lograr.

De acuerdo con Naylor⁴ nos dice que “ *una medida de la cantidad de fluctuación aleatoria inherente, en una cantidad probabilística, es una desviación estándar. Si σ es la desviación estándar de una de una sola observación (célula), entonces la desviación estándar del promedio de n observaciones es σ / \sqrt{n} . De esta manera si deseamos que el error aleatorio se reduzca a la mitad es necesario cuadruplicar el tamaño de n de la muestra; para disminuir el error aleatorio por un factor de diez, se debe incrementar el tamaño de la muestra por un factor de cien*”.

De acuerdo a lo anterior n representa a p el número de duplicaciones y la determinación del tamaño de la muestra estará ligado a desviación estándar de la variables de respuesta del modelo y a la precisión que se requiera.

III.7.7 Análisis de Varianza, un solo factor varios niveles.

Si se tienen a niveles diferentes de un solo factor que quieren comprobarse. La respuesta observada de cada uno de los niveles es una variable aleatoria denominada respuesta. La tabla 3.1 muestra un esquema de lo expuesto:

Niveles	Observaciones	Observaciones		Observaciones	Totales	Promedios
1	y_{11}	y_{12}	...	y_{1n}	y_1	\bar{y}_1
2	y_{21}	y_{22}	...	y_{2n}	y_2	\bar{y}_2
...		
a	y_{a1}	y_{a2}	...	y_{an}	y_a	\bar{y}_a

Tabla 3.1

⁴ Técnicas de Simulación en Computadora. Taylor, Balinfly, Burdick. Limusa

Habrán en general, n observaciones bajo un nivel i -ésimo específico.

En el caso de las observaciones de un experimento con un modelo puede representarse como

$$y_{ij} = \mu_{ij} + \varepsilon_{ij} \quad (i = 1, 2, \dots, a) \quad (j = 1, 2, \dots, n) \quad \text{_____} \quad (1)$$

Donde y_{ij} es la observación ij -ésima, μ_i es la media del nivel del factor i -ésimo, y ε_{ij} es un componente de error aleatorio que absorbe todas las fuentes de variabilidad del experimento.

En este caso los errores tienen media cero, de tal forma que $E(y_{ij}) = \mu_i$

A la ecuación (1) se le denomina **modelo de medias**.

Una alternativa de escribir el modelo de datos es definiendo

$$\mu_i = \mu + \tau_i \quad (i = 1, 2, \dots, a)$$

De tal forma que la ecuación (1) se convierte en

$$y_{ij} = \mu + \tau_i + \varepsilon_{ij} \quad (i = 1, 2, \dots, a), \quad (j = 1, 2, \dots, n) \quad \text{_____} \quad (2)$$

Donde μ es un parámetro común a todos los niveles al que se le llama media global, y τ_i es un parámetro único del i -ésimo nivel el que se le llama el efecto del i -ésimo nivel.

A la ecuación (2) se le llama **modelo de efectos**.

III.7.7.1 Modelo con efectos fijos.

Este caso es el modelo de análisis de varianza de un solo factor para el modelo con efectos fijos.

Sabemos que y_i representa el total de las observaciones bajo el i -ésimo nivel. Sea que \bar{y}_i representa el promedio de las observaciones bajo el i -ésimo nivel. De manera similar, sea que $y_{..}$ representa el gran total de todas las observaciones y que $\bar{y}_{..}$ representa el gran promedio de todas las observaciones. Esto se puede representar,

$$y_i = \sum_{j=1}^n y_{ij}, \quad \bar{y}_i = y_i/n \quad (i = 1, 2, \dots, a)$$

$$\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n y_{ij} \quad \bar{y}_{..} = y_{..}/N$$

Donde $N=an$ es el número total de observaciones. Haciendo notar que el subíndice “punto” implica la operación de suma sobre el subíndice que reemplaza.

El interés se encuentra en probar la igualdad de las a medias de los niveles; es decir, $E(y_{ij}) = \mu + \tau_i = \mu_i, i = 1, 2, \dots, a$ por lo que las hipótesis se pueden plantear así,

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_a$$

$$H_1 : \mu_i \neq \mu_j \text{ para al menos un par } (i, j)$$

Una forma equivalente de escribir la hipótesis anterior es en términos de los efectos de los niveles τ_i ,

$$H_0 : \tau_1 = \tau_2 = \dots = \tau_a = 0$$

$$H_1 : \tau_i \neq 0 \text{ para al menos una } i$$

El procedimiento apropiado para probar la igualdad de las medias de los a niveles es el análisis de varianza.

El **análisis de varianza** deriva de la partición de la variabilidad total en sus partes componentes. La suma de cuadrados total corregida se usa como una medida de la variabilidad global de los datos,

$$SS_T = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{..})^2 \text{ y se puede representar}$$

$$SS_T = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{..})^2 = n \sum_{i=1}^a (\bar{y}_{i.} - \bar{y}_{..})^2 + \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{i.})^2 \quad (3)$$

La diferencia entre los promedios de los niveles observados y el gran promedio, es una medida de las diferencias de las observaciones dentro de un nivel y el promedio del nivel, puede deberse únicamente al error aleatorio. Por lo que la ecuación (3) puede expresarse como

$$SS_T = SS_{Niveles} + SS_E$$

Donde $SS_{Niveles}$ se le llama la suma de cuadrados debido a los niveles y SS_E es la suma de cuadrados debido al error (dentro de los niveles).

Hay $an=N$ observaciones en total, por lo tanto SS_T tiene $N-1$ grados de libertad. Hay a niveles del factor (y medias de a niveles), de donde $SS_{Niveles}$ tiene $a-1$ grados de libertad. Dentro de cualquier nivel hay n réplicas que proporcionan $n-1$ grados de libertad con los cuales estimar el error experimental. Puesto que hay a niveles, se tiene $a(n-1)=an-a=N-a$ grados de libertad para el error.

Podemos resumir en la siguiente tabla el tratamiento para el análisis de varianza para el modelo con un solo factor y efectos fijos:

Fuente de Variación	Suma de cuadrados	Grados de libertad	Cuadrado medio	F_0
Entre los niveles	$SS_{Niveles} = n \sum_{i=1}^a (\bar{y}_i - \bar{y}_{..})^2$	$a-1$	$MS_{Niveles}$	$F_0 = \frac{MS_{Niveles}}{MS_E}$
Error (dentro de los niveles)	$SS_E = SS_T - SS_{Niveles}$	$N-a$	MS_E	
Total	$SS_T = \sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{..})^2$	$N-1$		

Tabla 3.2 Análisis de Varianza con un solo factor y efectos fijos

Donde $F_0 = \frac{SS_{Niveles}/(a-1)}{SS_E/(N-a)} = \frac{MS_{Niveles}}{MS_E}$ (4)

se distribuye como F con a-1 grados de libertad. La ecuación (4) es el estadístico de prueba para la hipótesis de que **no hay diferencia entre las medias de los niveles**.

Por los cuadrados medios se observa que , MS_E es un estimador insesgado de σ^2 .

Así mismo, bajo la hipótesis nula, $MS_{Niveles}$ es un estimador insesgado de σ^2 , sin embargo si la hipótesis nula es falsa el valor esperado de $MS_{Niveles}$ es mayor que σ^2 . Por lo tanto bajo la hipótesis alternativa el valor esperado del numerador del estadístico de prueba (4) es mayor que el valor esperado del denominador, y H_0 deberá rechazarse para valores del estadístico de prueba que son muy grandes. Esto implica una región crítica de una sola cola superior.

Por lo que H_0 deberá aceptarse y concluir que las medias son iguales si

$F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$ (5)

donde F_0 se calcula con la ecuación (4)

IV. CONSTRUCCIÓN DEL MODELO

El Estudio de Simulación

Una vez expuesto el marco de referencia que apoya la presente tesis y desarrollado lo que es el Sistema Educativo Estatal desde el punto de vista del flujo de alumnos, en el presente capítulo se desarrolla el Modelo de Simulación del flujo de alumnos del Subsistema de Educación Básica del Estado, tomando como base los pasos a seguir en la Planeación del Proceso de Simulación.

El siguiente diagrama propone los pasos a seguir en el estudio de simulación del presente capítulo.

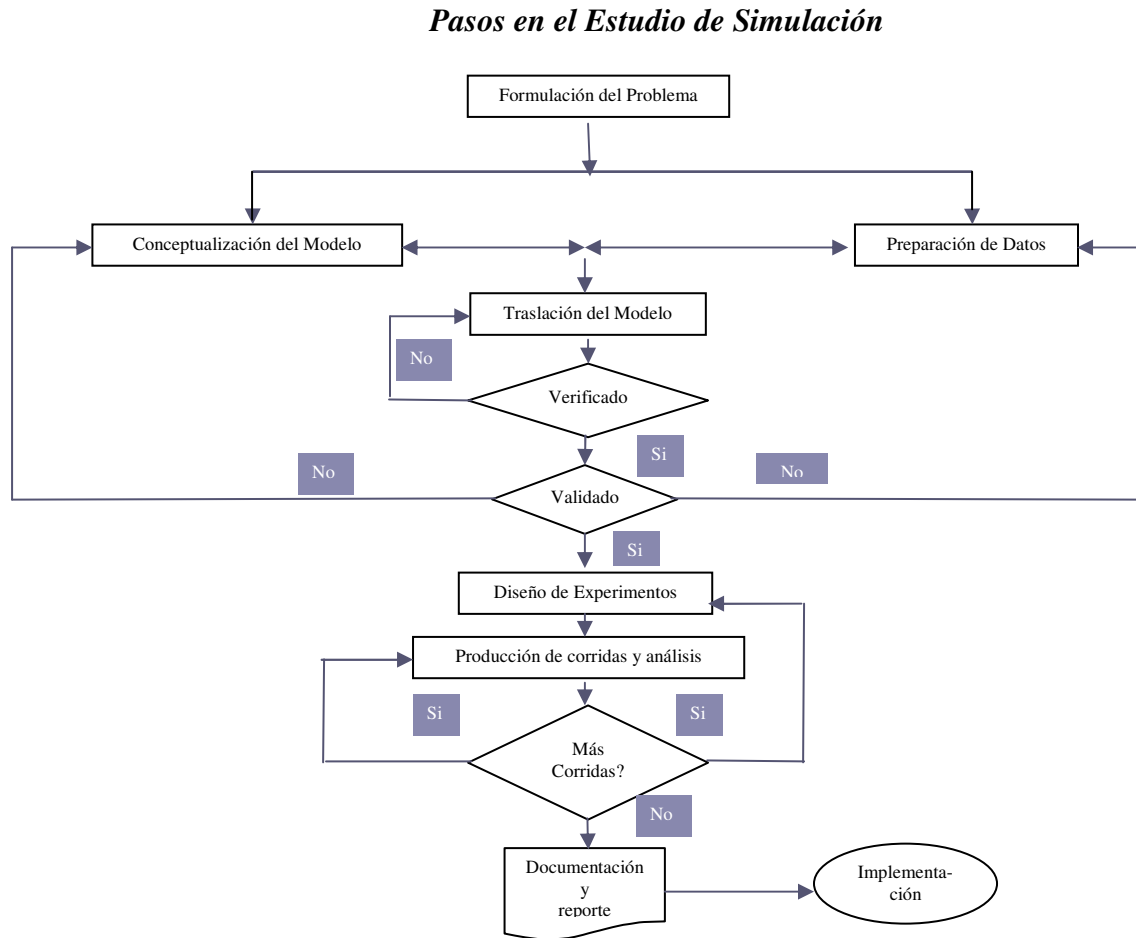


Figura 4.1

IV.1 Formulación del Problema

Como ya ha sido expuesto en el capítulo anterior aquí se persigue dejar establecido lo que es el Objetivo de la Experimentación que será desarrollada en el presente capítulo. De acuerdo con esto se formulan los siguientes postulados que serán resueltos con el desarrollo del Modelo de Simulación, presentados a manera de preguntas por contestar, hipótesis por probar y efectos por estimar.

Los objetivos expuestos en el capítulo I referentes a lo que desea probar el presente estudio de investigación, es el conocimiento de la incidencia que tiene la reprobación sobre otras variables tal como el egreso, conocer el efecto que tiene tanto en nivel primaria o secundaria.

Preguntas por contestar

- ¿Hasta que nivel de reprobación de primaria no hay influencia sobre el egreso?
- Si se incrementa la reprobación en secundaria conjuntamente con primaria. ¿hasta que nivel no hay influencia sobre la reprobación?

Hipótesis por probar

- El incremento de la reprobación de primaria no tiene influencia sobre el egreso del sistema de educación básica en los próximos diez años.
- El incremento conjunto de la reprobación de primaria y secundaria no tiene influencia sobre el egreso de educación básica en los próximos diez años.

Efectos por estimar

- Hasta qué grado el nivel reprobación es significativo con respecto al egreso en el sistema de educación básica.
- Qué efecto tiene sobre el egreso el incremento de la reprobación en secundaria.

Una vez planteadas las preguntas, hipótesis y efectos por estimar se desarrolla el Modelo de Simulación.

Los siguientes dos pasos del Proceso de Planeación del Experimento de Simulación son la Conceptualización del Modelo y la Recolección de Datos los cuales se desarrollan de manera paralela y en su evolución uno apoya al otro ya sea porque el modelo sugiere las variables de las cuales los datos se deben recolectar o el tratamiento de los datos propicia la integración de alguna variable adicional al modelo.

IV.2 Conceptualización del Modelo

El subsistema de Educación Básica tiene dos componentes principales; primaria y secundaria los cuales desde el punto de vista del flujo de alumnos pueden ser presentados de forma integrada, siguiendo los grados de este subsistema ya que el flujo de alumnos es secuencial.

Como el sistema de estudio es dinámico ya que cambia su estado con respecto al tiempo se utiliza en todas las variables una notación de subíndices para lo cual i representa el ciclo escolar el cual desde el punto de vista histórico de los datos $i = 1$ representa 1990 y j representa el grado, para lo cual en el presente subsistema j toma valores de uno a nueve que son los grados de primaria y secundaria.

Cabe hacer mención que el tamaño de muestra tomado es de catorce años y esto obedece a dos criterios; por una parte los datos anteriores a 1990 tienen comportamientos diferentes a los últimos catorce años, muy probablemente debido a variables exógenas con comportamientos completamente diferentes, tales como políticas de admisión. Por otra parte el segundo criterio es tener un tamaño de muestra lo suficientemente grande que permita realizar pruebas de bondad de ajuste con las series de valores de deserción, reprobación y nuevo ingreso a primero de primaria. Con los dos criterios anteriores se asegura formular el modelo que reproduzca una realidad simulada de las variables comentadas.

Las variables significativas en el flujo de alumnos se muestran en el siguiente esquema:

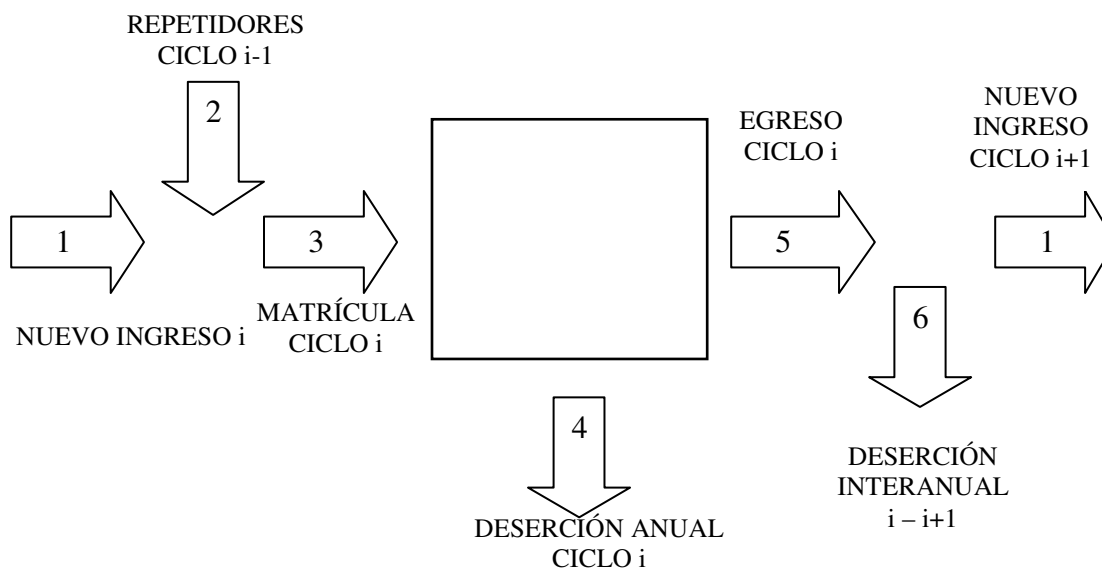


Figura 4.2

El figura 4.2 nos presenta que para cualquier grado del subsistema de estudio existirá un flujo de alumnos de nuevo ingreso (1) al cual se integran los repetidores (2) de ese grado en el ciclo anterior ($i-1$) para totalizar la matrícula inicial de ese ciclo (3), el rectángulo representa el transcurso del ciclo anual de ese grado, donde a través de un año se tiene una deserción denominada en este

modelo “anual” (4) que representan los alumnos que abandonan sus estudios mientras están impartándose las clases, al final del ciclo escolar (salida del rectángulo) se tiene el egreso de alumnos de ese ciclo (5) el cual representa a la matrícula inicial (3) menos los repetidores de ese ciclo, menos la deserción anual (4). El siguiente proceso es entre ciclos hay alumnos que deciden no continuar sus estudios a la suma de ellos se le denomina deserción interanual (6), para el presente modelo entre los ciclos i e $i+1$ y por último para cerrar el ciclo se determinan los alumnos de nuevo ingreso al siguiente grado ($j+1$) y al siguiente ciclo ($i+1$) el cual se compone por la diferencia de egreso del ciclo (5) menos la deserción interanual (6).

Es conveniente acotar que el nuevo ingreso al primer grado $j=1$ es calculado mediante un generador de valores de variables aleatorias determinado a partir de los datos históricos de los últimos catorce años y como se planteó anteriormente el nuevo ingreso para los siguientes grados $j>1$ es un cálculo que depende de variables generadas en el modelo denominadas variables de estado.

Las variables involucradas en el flujo de alumnos son:

Sea

1. $NI_{i,j}$ = Nuevo Ingreso de Alumnos al ciclo i
2. $R_{i-1,j}$ = Repetidores ciclo anterior $i-1$
3. $M_{i,j}$ = Matrícula de alumnos ciclo i
4. $DA_{i,j}$ = Deserción Anual ciclo i
5. $E_{i,j}$ = Egreso de alumnos ciclo j
6. $DI_{i,j}$ = Deserción Interanual ciclos $i+1$

A partir de la definición de las variables del modelo se estructuran las siguientes identidades de comportamiento del flujo de alumnos cabe hacer mención que el ingreso foráneo, alumnos que llegan de otras partes del país e ingresan a los grados de segundo a noveno (tercero de secundaria) no se tiene registrado en las bases de datos oficiales por lo queremos suponer que se adicionan en el nuevo ingreso y no será considerado.

La matrícula de alumnos está integrada por la suma del Nuevo Ingreso y los Repetidores del ciclo anterior.

$$M_{i,j} = NI_{i,j} + R_{i-1,j} \quad (1)$$

El Egreso de un determinado ciclo por la Matrícula del ciclo i menos la Deserción Anual y Repetidores de ese ciclo.

$$E_{i,j} = M_{i,j} - DA_{i,j} - R_{i,j} \quad (2)$$

El nuevo ingreso al siguiente ciclo ($i + 1$) se determina mediante la diferencia del Egreso del ciclo actual (i) y la Deserción Interanual ($i+1, j$).

$$NI_{i+1,j} = E_{i,j} - DI_{i+1,j} \quad (3)$$

Para Ciclo $i = 1, 2, 3, \dots, n$
 Grado $j = 1, 2, 3, \dots, 9$

Cuando $i = 1$, $NI_{i,j}$ está determinado por un generador de valores de variables aleatorias, con función de densidad de probabilidad $f(NI)$.

La deserción anual y la deserción interanual $DA_{i,j}$ y $DI_{i,j}$ se determinan por generadores de valores de variables aleatorias con funciones de densidad de probabilidad $f(DA)$ Y $f(DI)$ respectivamente.

La reprobación en algunos grados no tiene un comportamiento aleatorio y requiere de un ajuste a una función, una vez realizado este proceso se encontró que $R_{i,j}$ es una variable definida por una función no lineal de la forma $R_{i,j} = b \cdot m^i$, donde b y m son constantes definidas por la muestra histórica de datos de repetidores, e i es número de ciclo.

De acuerdo con la notación del modelo propuesto se integra por tres tipos de variables; Endógena considerada como variable de salida esta variable se elige de acuerdo al los objetivo de experimentación y como el planteamiento realizado en la Formulación del Problema el enfoque es para la construcción del modelo es contar con un instrumento que permita realizar cambio del valor de los niveles de la reprobación y observar el egreso de alumnos del sistema, que es el objetivo de investigación, permitiendo que las otras variables tengan apego al comportamiento del sistema.

Por otra parte las variables Exógenas están determinadas por el propio sistema son variables no controlables y la mayor parte de ellas son variables aleatorias, estas variables son consideradas variables de entrada y para nuestro caso definimos cuatro variables las cuales son la reprobación, la deserción anual, la deserción interanual, el nuevo ingreso al primer grado ($j=1$) y la población del Estado dos de ellas fueron consideradas variables aleatorias (las deserciones) debido al carácter azaroso de los datos históricos y en la reprobación se observó una tendencia a la baja en función al cambio de ciclos por lo cual se determinó una función no lineal que predice sus valores futuros, en el caso de la población, las fuentes de datos oficiales han generado a partir de datos históricos un pronóstico el cual para nuestro estudio se tomará ese pronóstico como datos de entrada de la variable.

Las variables de Estado se determinan a partir de las ecuaciones de comportamiento del propio sistema y en nuestro caso son la matrícula y los alumnos de nuevo ingreso a partir del segundo grado, cabe hacer mención que en algunas partes de la experimentación estas variables son tomadas como puntos de referencia para validar o lograr la convergencia estocástica que requiera el modelo.

TABLA DE VARIABLES

VARIABLE ENDÓGENA (RESPUESTA)	VARIABLE DE ESTADO (FACTOR)	VARIABLES EXÓGENAS (FACTOR)
$E_{i,j}$	$M_{i,j}$	$R_{i,j}$
	$NI_{i,j} \quad j=2,3,\dots,9$	$DA_{i,j}$
		$DI_{i,j}$
		P_i

Tabla 4.1

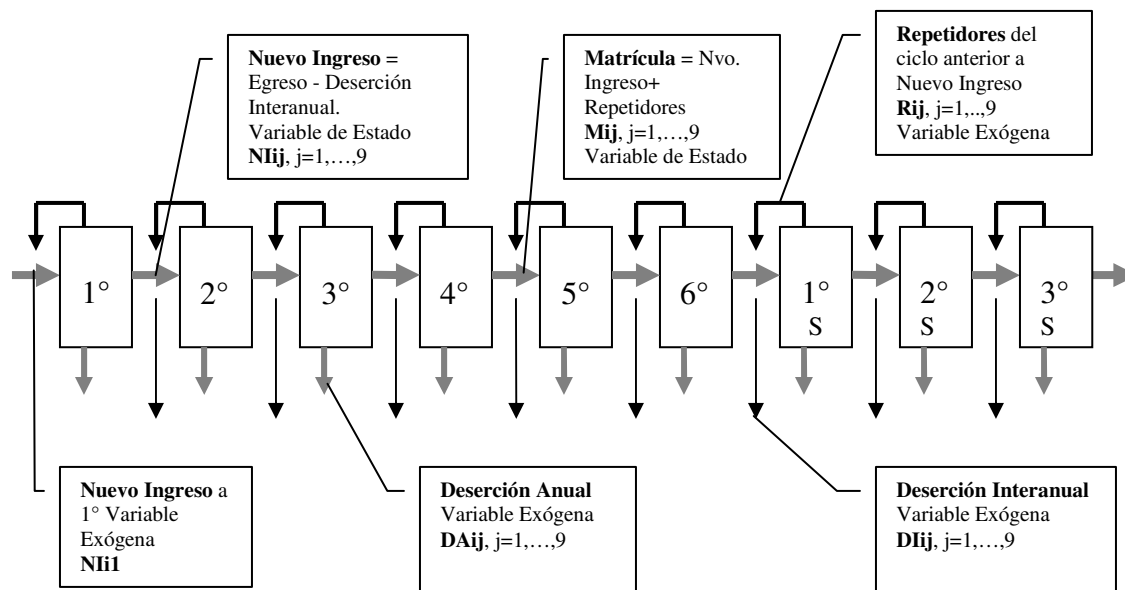


Figura 4.3 Flujo de Alumnos de Educación Básica

Notación:

- R_{ij} Repetidores del ciclo anterior en ese año
- NI_{i1} Primer ingreso al nivel y egresados del ciclo anterior que continúan
- DA_{ij} Deserción a través del año escolar
- DI_{ij} Deserción entre años escolares

IV.3 Preparación de Datos

De acuerdo con las variables definidas en la formulación del modelo se presenta en este apartado los datos históricos de dichas variables que permiten estructurar el modelo, que surgen de bases de datos históricos y que podemos clasificar en dos categorías:

1. Datos de entrada que sirven como base para definir funciones de generación de datos simulados principalmente de las variables exógenas.
2. Datos históricos que apoyan la validez del modelo estos principalmente se refiere a datos de las variables de estado y variable endógena.

A continuación presentamos las tablas de datos históricos con los cuales se generan las funciones para reproducir los valores simulados de las variables exógenas.

IV.3.1 Variables Exógenas

IV.3.1.1 Nuevo Ingreso 1°.

El nuevo ingreso es la principal variable exógena, debido a la magnitud de sus valores en comparación con las otras variables exógenas de reprobación y deserción, por otra parte es la que da origen a todo el modelo por lo tanto requiere un análisis completo para poderla modelar.

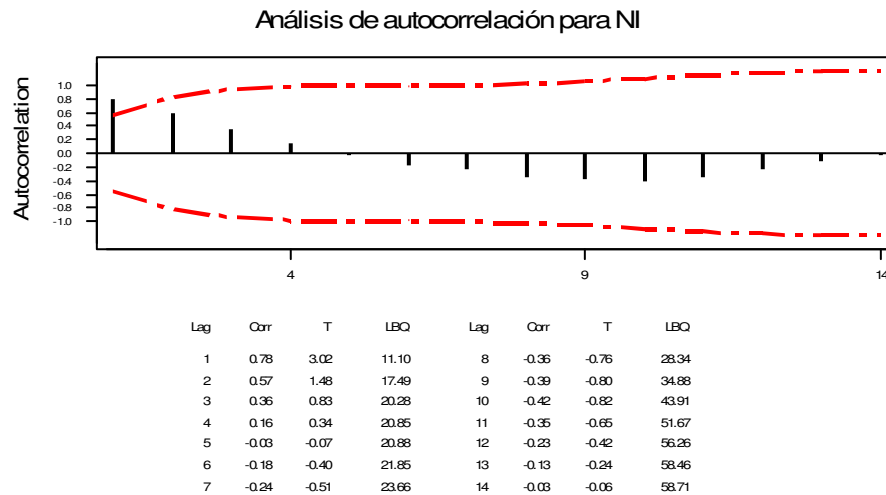
La tabla 4.2 muestra el nuevo ingreso de todos los grados, sin embargo aquí podemos referirnos exclusivamente al nuevo ingreso del 1er grado, ya que las otras variables se consideran variables dependientes del propio proceso y en el presente estudio son clasificadas como variables de estado.

AÑO	1°	2°	3°	4°	5°	6°	1°	2°	3°
	NIi1	NIi2	NIi3	NIi4	NIi5	NIi6	NIi7	NIi8	NIi9
1990	33001	31694	30544	28788	27766	26402	19,268	17323	15827
1991	33588	32277	30674	29976	28100	27709	19,832	17500	16074
1992	34835	33217	31568	30080	29283	27924	20,841	18023	15935
1993	35251	34781	32934	31181	29708	29168	22,057	19135	16736
1994	35944	34470	34767	32161	30816	29464	23,772	20082	17601
1995	36940	35484	34517	34399	31908	30792	24,035	21910	18868
1996	38489	35843	35212	34258	33511	31827	25,146	22101	20173
1997	37524	36879	35611	34201	33628	33491	26,470	23414	20514
1998	38729	36129	36527	34751	33793	33590	29,128	24552	21405
1999	38469	36714	35593	35508	34195	33587	29,618	26477	22380
2000	39583	37320	35954	34970	34994	34039	30,383	27120	24033

2001	39904	38280	36852	35201	34320	34965	30,807	28168	24850
2002	39212	38674	37932	36078	34656	34225	32,095	28,674	25,907
2003	38877	37809	38428	37165	35187	34266	32082	29260	26770
2004	37712	36808	37214	37632	36233	35019	32376	31003	28270

Tabla 4.2 datos históricos de Nuevo Ingreso primaria y secundaria

Podemos observar que la tendencia de de los datos del nuevo ingreso a 1°, es creciente, y pudiera no considerarse una variable aleatoria., realizando una prueba de autocorrelación a la seria de datos encontramos que tendencia decreciente y creciente en los diferentes intervalos, la serie completa presenta un alto grado de autocorrelación, por lo que se considera que es difícil considerar que NI de 1° sea una variable aleatoria.



Gráfica 4.1

De acuerdo al comportamiento de los valores históricos del nuevo ingreso y la elevada autocorrelación, la variable no puede considerarse una variable aleatoria para ser modelada por lo que se busca el modelo que más se ajuste a la serie de los datos.

La tabla 4.3 muestra los datos ajustados con diferentes funciones donde la correlación entre los datos históricos y los dos polinomios es la más elevada, sin embargo el comportamiento de los datos en una proyección no es la más adecuada ya que por su naturaleza decrecen. En el caso de la correlación con las tres funciones restantes (logarítmico, potencial y exponencial) la mayor correlación se obtiene con el logarítmico, por lo que se toma como función a modelar la logarítmica, la cual puede observarse en la gráfica 4.1.

AJUSTE DE DATOS HISTÓRICOS A UNA FUNCIÓN						
AÑO	HISTÓRICO	POLINOMIO G4	POLINOMIO G3	LOGARITMICO	POTENCIAL	EXPONENCIAL
1990	33001	32869	33043	32322	32460	34221
1991	33588	33823	33748	34141	34131	34624
1992	34835	34665	34515	35206	35147	35031
1993	35251	35435	35313	35961	35887	35444
1994	35944	36158	36115	36547	36472	35861
1995	36940	36847	36891	37025	36956	36283
1996	38489	37504	37612	37430	37371	36710
1997	37524	38119	38250	37780	37734	37142
1998	38729	38668	38776	38089	38057	37579
1999	38469	39117	39161	38366	38349	38021
2000	39583	39419	39376	38616	38614	38469
2001	39904	39514	39393	38845	38858	38921
2002	39212	39332	39183	39055	39084	39379
2003	38877	38789	38717	39249	39294	39843
2004	37712	37791	37966	39430	39491	40312
2005		36229	36902	39600	39676	40786
2006		33984	35495	39759	39850	41266
2007		30924	33717	39909	40016	41752
2008		26906	31539	40051	40173	42243
2009		21774	28933	40185	40322	42740
2010		15360	25869	40314	40465	43243
2011		7483	22319	40436	40601	43752
2012		-2048	18254	40552	40732	44267
2013		-13438	13645	40664	40858	44788
2014		-26902	8464	40771	40979	45315
2015		-42670	2681	40874	41095	45848
2016		-60982	-3732	40973	41208	46388
2017		-82091	-10804	41069	41316	46934
2018		-106261	-18564	41161	41422	47486
2019		-133769	-27040	41250	41523	48045

Tabla 4.3

Análisis de Correlación¹

Pearson correlation of HISTOR and POLINOMIO G4 = 0.984
P-Value = 0.000

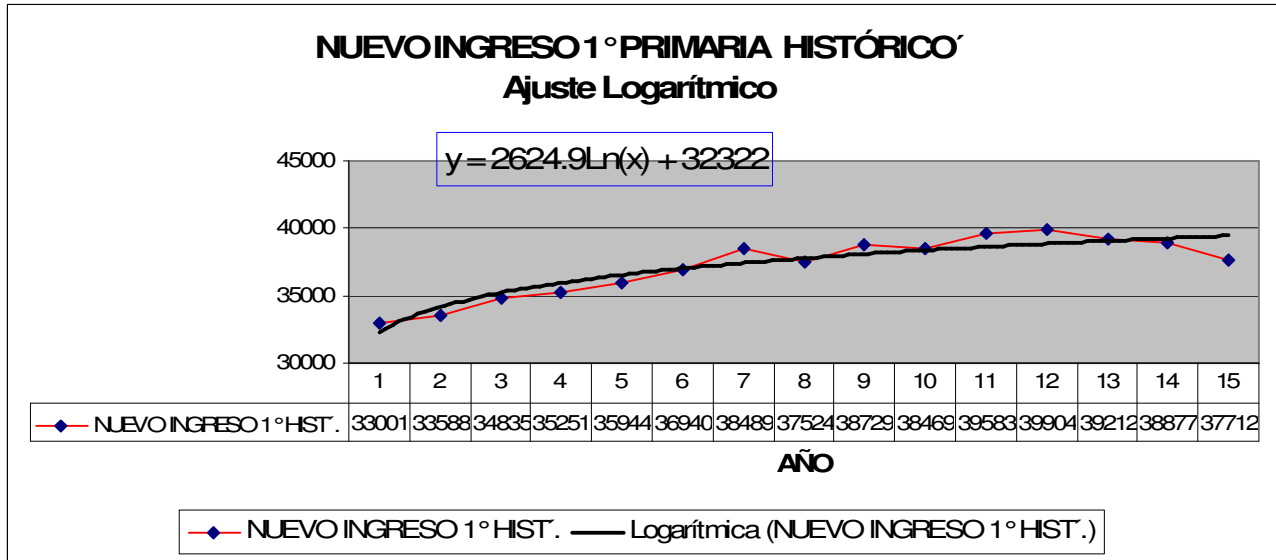
Pearson correlation of HISTOR and POLINOMIO G3 = 0.983
P-Value = 0.000

Pearson correlation of HISTOR and LOGARITMICO = 0.935
P-Value = 0.000

¹ Cálculo con Minitab

Pearson correlation of HISTOR and POTENCIAL = 0.935
P-Value = 0.000

Pearson correlation of HISTOR and EXPONENCIAL = 0.858
P-Value = 0.000



Gráfica 4.2

Por lo cual la ecuación que se ajusta a los datos del nuevo ingreso de 1° de primaria es $y = 2624.9Ln(x) + 32322$ donde x representa las unidades de tiempo que para nuestro caso son años.

IV.3.1.2 Deserción Anual

La siguiente tabla muestra los datos históricos de la deserción anual de 1990 al año 2003, los datos se consideran aleatorios ya que para la conceptualización del modelo no dependen de algún factor observado, por lo cual derivado de cada columna de la siguiente tabla se realiza una prueba de bondad de ajuste para determinar la función de densidad de probabilidad que se ajusta al comportamiento de los datos los cuales representan el comportamiento de las nueve variables aleatorias (exógenas) de la deserción anual.

AÑO	1°	2°	3°	4°	5°	6°	1°	2°	3°
	DAi1	DAi2	DAi3	DAi4	DAi5	DAi6	DAi7	DAi8	DAi9
1990	1086	637	593	641	608	350	1407	953	570
1991	974	556	600	570	499	328	1325	901	566
1992	843	528	524	504	512	302	1373	916	621
1993	869	563	591	540	459	306	1467	1391	567
1994	678	470	428	412	414	224	1315	906	458

1995	724	530	473	487	420	252	1454	1052	608
1996	857	530	542	486	490	304	1526	1240	666
1997	690	517	471	487	465	218	1744	1234	700
1998	769	499	508	457	455	323	2048	1530	694
1999	771	530	467	477	462	317	2061	1628	799
2000	717	504	462	439	454	298	1920	1622	848
2001	721	503	453	453	455	300	1956	1594	865
2002	795	581	506	475	440	306	1918	1582	1035
2003	800	605	543	512	467	324	1916	1702	854

Tabla 4.4 Deserción Anual de primaria y secundaria

Realizadas las pruebas de bondad de ajuste² se obtienen las siguientes funciones de densidad de probabilidad para cada variable:

DA11 DESERCIÓN ANUAL 1° PRIMARIA		
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD
Data Characteristic Value Source file<edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 678 Maximum observation 1,086 Mean 806.71429 Median 783.00000 Variance 13,001.29670 Coefficient of variation 0.14134 Skewness 1.01864		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO
Anderson-Darling Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Test statistic 0.20839 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha)	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Normal test statistic 0.13513 Modified test statistic 0.50559 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha)	CHI-CUADRADO
	Sample Size 0.150 0.100	

² Utilización del paquete de software Expert Fit de Averill M. Law & ASSOCIATES

Sample Size	0.250	0.100		0.050	0.025	0.010	
	0.050	0.025	0.010	14	1.094	1.177	1.306
	0.005				1.423	1.565	
14	1.248	1.933	2.492	Reject?	No		
	3.070	3.857	4.500				
Reject?	No						

La variable DAI1 deserción anual 1° primaria se ajusta a una función **Johnson SB** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAI2 DESERCIÓN ANUAL 2° PRIMARIA							
RESUMEN DE DATOS				HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD			
Data Characteristic	Value			<p>Density/Histogram Overplot</p> <p>Density/Proportion</p> <p>Interval Midpoint</p> <p>11 intervals of width 16 between 470 and 646</p> <p>2 - Log-Laplace(E)</p>			
Source file<edited>							
Observation type	Real valued						
Number of observations	14						
Minimum observation	470						
Maximum observation	637						
Mean	539.50000						
Median	530.00000						
Variance	2,024.26923						
Coefficient of variation	0.08340						
Skewness	0.61631						
ANDERSON- DARLING		KOLMOGOROB SMIRNOV		CHI-CUADRADO			
Anderson-Darling Test With Model 2 - Log-Laplace(E)		Kolmogorov-Smirnov Test With Model 2 - Log-Laplace(E)					
Sample size	14			Sample size	14		
Test statistic	0.29083			Normal test statistic	0.14286		
				Modified test statistic	0.53452		
Note:	No critical values exist for this special case.			Note:	No critical values exist for this special case.		
	The following critical values are for the case where				The following critical values are for the case where		
	all parameters are known, and are conservative.				all parameters are known, and are conservative.		
	Critical Values for Level of Significance (alpha)				Critical Values for Level of Significance (alpha)		
Sample Size	0.250	0.100		Sample Size	0.150	0.100	
	0.050	0.025	0.010		0.050	0.025	0.010
	0.005			14	1.094	1.177	1.306
14	1.248	1.933	2.492		1.423	1.565	
	3.070	3.857	4.500	Reject?	No		
Reject?	No						

La variable DAI2 deserción anual 2° primaria se ajusta a una función **Log-Laplace(E)** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAI3 DESERCIÓN ANUAL 3° PRIMARIA		
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD
Data Characteristic	Value	
Source file	<edited>	
Observation type	Real valued	
Number of observations	14	
Minimum observation	428	
Maximum observation	600	
Mean	511.50000	
Median	507.00000	
Variance	3,143.34615	
Coefficient of variation	0.10961	
Skewness	0.27684	
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO
Anderson-Darling Test With Model 1 - Johnson SB	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Johnson SB	
Sample size	14	
Test statistic	0.34268	
Note:	No critical values exist for this special case.	
	The following critical values are for the case where	
	all parameters are known, and are conservative.	
	Critical Values for Level of Significance (alpha)	
Sample Size	0.250 0.100	
	0.050 0.025 0.010	
	0.005	
14	1.248 1.933 2.492	
	3.070 3.857 4.500	
Reject?	No	
	Sample Size	0.150 0.100
		0.050 0.025 0.010
	14	1.094 1.177 1.306
		1.423 1.565
	Reject?	No

La variable DAI3 deserción anual 3° primaria se ajusta a una función **Johnson SB** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAi4 DESERCIÓN ANUAL 4° PRIMARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value	<p>Density/Histogram Overplot</p> <p>11 intervals of width 21 between 412 and 643</p> <p>Log-Laplace</p>	
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	412		
Maximum observation	641		
Mean	495.71429		
Median	486.50000		
Variance	3,345.75824		
Coefficient of variation	0.11669		
Skewness	0.97647		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Log-Laplace	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Log-Laplace	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Log-Laplace	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.20977	Expected (model) count	3.5
Note: The following critical values are exact.	Note: No critical values exist for this special case.	Test statistic	0.28571
Critical Values for Level of Significance (alpha)	The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative.	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	Critical Values for Level of Significance (alpha)	3	0.25 0.15 0.10
10	0.150 0.100		0.05 0.01
15	0.050 0.025 0.010		0.963 4.108 5.317
0.200 0.150	14 1.094 1.177 1.306		6.251 7.815 11.345
0.100 0.050 0.010	1.423 1.565		Reject? No
0.558 0.618 0.707	Reject? No		
0.854 1.224			
0.611 0.686 0.801			
0.989 1.409			

La variable DAi4 deserción anual 4° primaria se ajusta a una función **Log-Laplace** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAi5 DESERCIÓN ANUAL 5° PRIMARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value		
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	414		
Maximum observation	608		
Mean	471.42857		
Median	460.50000		
Variance	2,267.80220		
Coefficient of variation	0.10102		
Skewness	1.49986		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Log-Laplace	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Log-Laplace	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Log-Laplace	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.40987	Expected (model) count	3.5
Note: The following critical values are exact.	Modified test statistic	Test statistic	0.28571
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Note: No critical values exist for this special case.	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative.	0.25	0.15 0.10
10	Critical Values for Level of Significance (alpha)	0.05	0.01
15	Sample Size	3	0.963 4.108 5.317
0.200 0.150	0.050 0.025 0.010	6.251 7.815 11.345	Reject? No
0.558 0.618 0.707	14 1.094 1.177 1.306		
0.854 1.224	1.423 1.565		
0.611 0.686 0.801	Reject? No		
0.989 1.409			
Reject? No			

La variable DAi5 deserción anual 5° primaria se ajusta a una función **Log-Laplace** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAI6 DESERCIÓN ANUAL 6° PRIMARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value	<p>Density/Histogram Overplot</p> <p>11 intervals of width 13 between 218 and 361</p> <p>Log-Laplace</p>	
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	218		
Maximum observation	350		
Mean	296.57143		
Median	305.00000		
Variance	1,493.34066		
Coefficient of variation	0.13030		
Skewness	-0.89408		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Log-Laplace	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Log-Laplace	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Log-Laplace	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.85501	Expected (model) count	3.5
Note: The following critical values are exact.	Modified test statistic	Test statistic	1.42857
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Note: No critical values exist for this special case.	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative.	0.25	0.15
0.100		0.05	0.01
10		0.699	4.108
0.854		6.251	7.815
15		Reject?	No
0.611			
0.989			
1.409			
0.801			
Reject? Yes	Critical Values for Level of Significance (alpha)		
No	Sample Size		
	0.050	0.150	0.100
	14	1.094	1.177
		1.423	1.565
	Reject? No		

La variable DAI6 deserción anual 6° primaria se ajusta a una función **Log-Laplace** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAi7 DESERCIÓN ANUAL 1° SECUNDARIA																													
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																											
Data Characteristic Value Source file <edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 1,315 Maximum observation 2,061 Mean 1,673.57143 Median 1,635.00000 Variance 82,954.41758 Coefficient of variation 0.17210 Skewness 0.06031																													
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																											
Anderson-Darling Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Test statistic 0.20360 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>0.005</td> <td></td> <td></td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.248</td> <td>1.933 2.492</td> </tr> <tr> <td>3.070</td> <td>3.857</td> <td>4.500</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005			14	1.248	1.933 2.492	3.070	3.857	4.500	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Normal test statistic 0.12578 Modified test statistic 0.47062 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.094</td> <td>1.177 1.306</td> </tr> <tr> <td>1.423</td> <td>1.565</td> <td></td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.150	0.100	0.050	0.025	0.010	14	1.094	1.177 1.306	1.423	1.565		
Sample Size	0.250	0.100																											
0.050	0.025	0.010																											
0.005																													
14	1.248	1.933 2.492																											
3.070	3.857	4.500																											
Sample Size	0.150	0.100																											
0.050	0.025	0.010																											
14	1.094	1.177 1.306																											
1.423	1.565																												

La variable DAi7 deserción anual 1° secundaria se ajusta a una función **Log-Logistic** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAi8 DESERCIÓN ANUAL 2° SECUNDARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value		
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	901		
Maximum observation	1,702		
Mean	1,303.64286		
Median	1,315.50000		
Variance	96,276.09341		
Coefficient of variation	0.23801		
Skewness	-0.13899		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 2 - Log-Logistic	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 2 - Log-Logistic	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 2 - Log-Logistic	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.77812	Expected (model) count	3.5
Note: The following critical values are exact.	Note: The following critical values are exact.	Test statistic	4.85714
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Critical Values for Level of Significance (alpha)	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	0.100 0.050	3	0.10 0.15 0.10
0.050 0.025 0.010	10 0.679 0.730 0.774		0.05 0.01
0.005 0.025 0.010	20 0.698 0.755 0.800		0.183 4.108 5.317
14 0.419 0.553 0.648	Reject? Yes No		6.251 7.815 11.345
0.756 0.890 0.992			Reject? Yes No
Reject? Yes			
No			

La variable DAi8 deserción anual 2° secundaria se ajusta a una función **Log-Logistic** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DAi9 DESERCIÓN ANUAL 3° SECUNDARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value		
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	458		
Maximum observation	1,035		
Mean	703.64286		
Median	680.00000		
Variance	24,745.47802		
Coefficient of variation	0.22356		
Skewness	0.44032		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Inverse Gaussian	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Inverse Gaussian	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Inverse Gaussian	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.28198	Expected (model) count	3.5
Note: No critical values exist for this special case.	Note: No critical values exist for this special case.	Test statistic	1.42857
The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative.	The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative.	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance (alpha)
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Critical Values for Level of Significance (alpha)	3	0.25 0.15 0.10 0.05 0.01 0.699 4.108 5.317 6.251 7.815 11.345
Sample Size	Sample Size	Reject?	No
0.250 0.100 0.050 0.025 0.010	0.150 0.100 0.050 0.025 0.010		
14 1.248 1.933 2.492 3.070 3.857 4.500	14 1.094 1.177 1.306 1.423 1.565		
Reject? No	Reject? No		

La variable DAi9 deserción anual 3° de secundaria se ajusta a una función **Inverse Gaussian** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

Un resumen de las pruebas de Bondad de Ajuste realizadas a los datos asociados con la deserción anual de cada grado (j=1,...,9) se presenta en la tabla 4.5 siguiente:

Variable	Anderson-Darling	Kolmogorob Smirnov	Chi- Cuadrado	Función de Densidad de Probabilidad
DAi1	√	√		Johnson SB
DAi2	√	√		Log-Laplace(E)
DAi3	√	√		Johnson SB
DAi4	√	√	√	Log-Laplace
DAi5	√	√	√	Log-Laplace
DAi6	√	√	√	Log-Laplace
DAi7	√	√		Johnson SB
DAi8	√	√	√	Log-Logistic
DAi9	√	√	√	Inverse Gaussian

Tabla 4.5

A partir de las funciones de densidad de probabilidad de la tabla anterior se construyen los generadores de valores de variables aleatorias con esa distribución, que permiten en el modelo de simulación reproducir sus valores.

IV.3.1.3 Deserción Interanual

Los datos recogidos de la deserción interanual se presentan en la siguiente tabla:

AÑO	1° Y 2°	2° Y 3°	3° Y 4°	4° Y 5°	5° Y 6°	6°-1°	1° Y 2°	2° Y 3°
	DI12	DI23	DI34	DI45	DI56	DI67	DI78	DI89
1990	627	831	407	607	566	5965	281	102
1991	347	538	320	459	793	5548	822	647
1992	1097	567	339	514	861	5946	640	522
1993	369	87	515	305	786	4597	624	804
1994	307	369	350	462	662	5671	449	803
1995	339	354	132	651	457	5808	773	612
1996	575	370	316	318	332	5972	346	1,134
1997	534	297	438	398	388	3408	704	936
1998	795	508	482	212	257	2730	923	1,155
1999	328	676	436	203	493	2062	319	762
2000	459	588	427	314	341	3347	612	1,072
2001	230	410	521	334	439	838	665	456
2002	627	310	351	478	425	905	815	937
2003	990	464	388	508	124	2908	269	914

Tabla 4.6

La deserción interanual está catalogada como una variable independiente exógena cuyo comportamiento es aleatorio; con el objeto de encontrar la función que mejor represente a las series de datos históricos se realizan pruebas de bondad de ajuste que permitan determinar la función de

densidad de probabilidad que representa a los datos y consecuentemente su respectivo generador de valores de variables aleatorias. Las siguientes tablas muestran las pruebas de bondad de ajuste correspondientes:

DI12 DESERCIÓN INTERANUAL 1°-2° PRIMARIA																																
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																														
Data Characteristic Value Source file<edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 230 Maximum observation 1,097 Mean 544.57143 Median 496.50000 Variance 69,435.80220 Coefficient of variation 0.48388 Skewness 0.76783																																
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																														
Anderson-Darling Test With Model 2 - Gamma(E) Sample size 14 Test statistic 0.25148 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>0.005</td> <td></td> <td></td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.248</td> <td>1.933</td> </tr> <tr> <td></td> <td>3.070</td> <td>3.857</td> </tr> <tr> <td></td> <td></td> <td>4.500</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005			14	1.248	1.933		3.070	3.857			4.500	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 2 - Gamma(E) Sample size 14 Normal test statistic 0.11015 Modified test statistic 0.41216 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.094</td> <td>1.177</td> </tr> <tr> <td></td> <td>1.423</td> <td>1.565</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.150	0.100	0.050	0.025	0.010	14	1.094	1.177		1.423	1.565	
Sample Size	0.250	0.100																														
0.050	0.025	0.010																														
0.005																																
14	1.248	1.933																														
	3.070	3.857																														
		4.500																														
Sample Size	0.150	0.100																														
0.050	0.025	0.010																														
14	1.094	1.177																														
	1.423	1.565																														

La variable DI12 deserción interanual 1°-2° primaria se ajusta a una función **Gamma (E)** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI23 DESERCIÓN INTERANUAL 2°-3° PRIMARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic Value Source file<edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 87 Maximum observation 831 Mean 454.92857 Median 437.00000 Variance 33,729.91758 Coefficient of variation 0.40371 Skewness 0.10751			
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 2 - Log-Laplace	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 2 - Log-Laplace	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 2 - Log-Laplace	
Sample size 14	Sample size 14	Number of intervals 4	
Test statistic 0.30061	Normal test statistic 0.11290	Expected (model) count 3.5	
Note: The following critical values are exact.	Modified test statistic 0.42242	Test statistic 0.28571	
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Note: No critical values exist for this special case.	Degrees of Freedom 3	Observed Level of Significance
Sample Size 0.200 0.150	The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative.	0.25 0.15 0.10	Critical Values for Level of Significance (alpha)
0.100 0.050 0.010		0.05 0.01	
10 0.558 0.618 0.707		0.963 4.108 5.317	
0.854 1.224		6.251 7.815 11.345	
15 0.611 0.686 0.801	Critical Values for Level of Significance (alpha)	Reject? No	
0.989 1.409	Sample Size 0.150 0.100		
Reject? No	0.050 0.025 0.010		
	14 1.094 1.177 1.306		
	1.423 1.565		
	Reject? No		

La variable DI12 deserción interanual 2°-3° primaria se ajusta a una función **Log - Laplace** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI34 DESERCIÓN INTERANUAL 3°-4° PRIMARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value		
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	132		
Maximum observation	521		
Mean	387.28571		
Median	397.50000		
Variance	9,991.60440		
Coefficient of variation	0.25810		
Skewness	-0.84938		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 2 - Log-Logistic	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 2 - Log-Logistic	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 2 - Log-Logistic	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.50334	Expected (model) count	3.5
Note: The following critical values are exact.	Note: The following critical values are exact.	Test statistic	0.28571
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Critical Values for Level of Significance (alpha)	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	0.100 0.050 0.025 0.010	3	0.15 0.01 0.10
14	0.679 0.823 0.698 0.854		4.108 5.317
Reject? Yes No	0.730 0.774 0.755 0.800		6.251 7.815 11.345
	Reject? No		Reject? No

La variable DI12 deserción interanual 3°-4° primaria se ajusta a una función **Log - Logistic** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI45 DESERCIÓN INTERANUAL 4°-5° PRIMARIA																																			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																																	
Data Characteristic Value Source file<edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 203 Maximum observation 651 Mean 411.64286 Median 428.50000 Variance 18,744.55495 Coefficient of variation 0.33260 Skewness 0.08870		<p>Density/Proportion</p> <p>Interval Midpoint</p> <p>11 intervals of width 41 between 203 and 654</p> <p>1 - Johnson SB</p>																																	
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																																	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Test statistic 0.24350 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>0.005</td> <td></td> <td></td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.248</td> <td>1.933 2.492</td> </tr> <tr> <td>Reject?</td> <td>3.070</td> <td>3.857 4.500</td> </tr> <tr> <td></td> <td>No</td> <td></td> </tr> </table>	Sample Size	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005			14	1.248	1.933 2.492	Reject?	3.070	3.857 4.500		No		Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Normal test statistic 0.14021 Modified test statistic 0.52462 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.094</td> <td>1.177 1.306</td> </tr> <tr> <td>Reject?</td> <td>1.423</td> <td>1.565</td> </tr> <tr> <td></td> <td>No</td> <td></td> </tr> </table>	Sample Size	0.150	0.100	0.050	0.025	0.010	14	1.094	1.177 1.306	Reject?	1.423	1.565		No		
Sample Size	0.250	0.100																																	
0.050	0.025	0.010																																	
0.005																																			
14	1.248	1.933 2.492																																	
Reject?	3.070	3.857 4.500																																	
	No																																		
Sample Size	0.150	0.100																																	
0.050	0.025	0.010																																	
14	1.094	1.177 1.306																																	
Reject?	1.423	1.565																																	
	No																																		

La variable DI12 deserción interanual 4°-5° primaria se ajusta a una función **Jonson SB** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI56 DESERCIÓN INTERANUAL 5°-6° PRIMARIA			
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD	
Data Characteristic	Value		
Source file	<edited>		
Observation type	Real valued		
Number of observations	14		
Minimum observation	124		
Maximum observation	861		
Mean	494.57143		
Median	448.00000		
Variance	46,605.49451		
Coefficient of variation	0.43651		
Skewness	0.22434		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Log-Logistic	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Log-Logistic	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Log-Logistic	
Sample size	14	Number of intervals	4
Test statistic	0.23635	Expected (model) count	3.5
Note: The following critical values are exact.	Note: The following critical values are exact.	Test statistic	0.85714
Critical Values for Level of Significance (alpha)	Critical Values for Level of Significance (alpha)	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	0.100 0.050	3	0.10 0.15 0.01
0.050	0.679 0.823		0.05 0.01
0.005	0.698 0.854		0.836 4.108 5.317
14	0.756 0.890 0.992		6.251 7.815 11.345
Reject?	No	Reject?	No

La variable DI12 deserción interanual 5°-6° primaria se ajusta a una función **Log-Logistic** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI67 DESERCIÓN INTERANUAL 6°-1° PRIMARIA-SECUNDARIA																													
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																											
Data Characteristic Value Source file <edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 838 Maximum observation 5,972 Mean 3,978.92857 Median 4,002.50000 Variance 3.63538e6 Coefficient of variation 0.47919 Skewness -0.33250																													
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																											
Anderson-Darling Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Test statistic 0.24797 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>0.005</td> <td></td> <td></td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.248</td> <td>1.933 2.492</td> </tr> <tr> <td>3.070</td> <td>3.857</td> <td>4.500</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005			14	1.248	1.933 2.492	3.070	3.857	4.500	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Normal test statistic 0.15134 Modified test statistic 0.56627 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.094</td> <td>1.177 1.306</td> </tr> <tr> <td>1.423</td> <td>1.565</td> <td></td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.150	0.100	0.050	0.025	0.010	14	1.094	1.177 1.306	1.423	1.565		
Sample Size	0.250	0.100																											
0.050	0.025	0.010																											
0.005																													
14	1.248	1.933 2.492																											
3.070	3.857	4.500																											
Sample Size	0.150	0.100																											
0.050	0.025	0.010																											
14	1.094	1.177 1.306																											
1.423	1.565																												

La variable DI12 deserción interanual 6° primaria-1° secundaria se ajusta a una función **Jonson SB** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI78 DESERCIÓN INTERANUAL 1°-2° SECUNDARIA																													
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																											
Data Characteristic Value Source file <edited> Observation type Real valued Number of observations 14 Minimum observation 269 Maximum observation 923 Mean 588.71429 Median 632.00000 Variance 47,918.83516 Coefficient of variation 0.37183 Skewness -0.19338																													
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																											
Anderson-Darling Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Test statistic 0.35117 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>0.005</td> <td></td> <td></td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.248</td> <td>1.933 2.492</td> </tr> <tr> <td>3.070</td> <td>3.857</td> <td>4.500</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005			14	1.248	1.933 2.492	3.070	3.857	4.500	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Johnson SB Sample size 14 Normal test statistic 0.19864 Modified test statistic 0.74324 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>14</td> <td>1.094</td> <td>1.177 1.306</td> </tr> <tr> <td>1.423</td> <td>1.565</td> <td></td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.150	0.100	0.050	0.025	0.010	14	1.094	1.177 1.306	1.423	1.565		
Sample Size	0.250	0.100																											
0.050	0.025	0.010																											
0.005																													
14	1.248	1.933 2.492																											
3.070	3.857	4.500																											
Sample Size	0.150	0.100																											
0.050	0.025	0.010																											
14	1.094	1.177 1.306																											
1.423	1.565																												

La variable DI12 deserción interanual 1°-2° secundaria se ajusta a una función **Jonson SB** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

DI89 DESERCIÓN INTERANUAL 2°-3° SECUNDARIA																																
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																														
Data Characteristic Value Source file<edited> Observation type Real valued Number of observations 13 Minimum observation 456 Maximum observation 1,155 Mean 827.23077 Median 804.00000 Variance 50,669.02564 Coefficient of variation 0.27211 Skewness -0.09251																																
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																														
Anderson-Darling Test With Model 2 - Johnson SB Sample size 13 Test statistic 0.22697 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>0.005</td> <td></td> <td></td> </tr> <tr> <td>13</td> <td>1.248</td> <td>1.933</td> </tr> <tr> <td></td> <td>3.070</td> <td>3.857</td> </tr> <tr> <td></td> <td></td> <td>4.500</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.250	0.100	0.050	0.025	0.010	0.005			13	1.248	1.933		3.070	3.857			4.500	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 2 - Johnson SB Sample size 13 Normal test statistic 0.12591 Modified test statistic 0.45398 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td>0.050</td> <td>0.025</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>13</td> <td>1.092</td> <td>1.175</td> </tr> <tr> <td></td> <td>1.421</td> <td>1.563</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.150	0.100	0.050	0.025	0.010	13	1.092	1.175		1.421	1.563	
Sample Size	0.250	0.100																														
0.050	0.025	0.010																														
0.005																																
13	1.248	1.933																														
	3.070	3.857																														
		4.500																														
Sample Size	0.150	0.100																														
0.050	0.025	0.010																														
13	1.092	1.175																														
	1.421	1.563																														

La variable DI12 deserción interanual 2°-3° secundaria se ajusta a una función **Jonson SB** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

La siguiente tabla muestra las pruebas de bondad de ajuste realizadas a cada una de las variables aleatorias de Deserción Interanual, a partir de los datos históricos de éstas.

Variable	Anderson-Darling	Kolmogorob Smirnob	Chi- Cuadrado	Función de Densidad de Probabilidad
DI ₁₂	√	√		Gamma (E)
DI ₂₃	√	√	√	Log-Laplace
DI ₃₄	√	√	√	Log-Logistic
DI ₄₅	√	√		Jonson SB
DI ₅₆	√	√	√	Log-Logistic
DI ₆₇	√	√		Jonson SB
DI ₇₈	√	√		Jonson SB
DI ₈₉	√	√		Jonson SB

Tabla 4.7

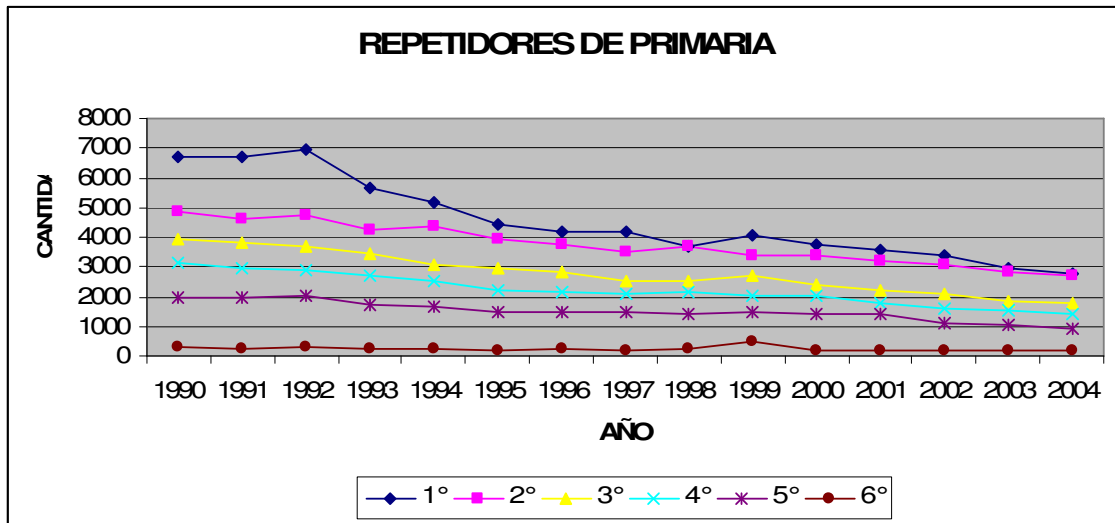
Como en el caso anterior de la deserción anual en este caso también sirve como apoyo para crear los generadores de variables aleatorias con su distribución correspondiente.

IV.3.1.4 Repetidores

AÑO	1° Ri1	2° Ri2	3° Ri3	4° Ri4	5° Ri5	6° Ri6	1° Ri7	2° Ri8	3° Ri9
1990	6711	4873	3949	3152	1997	326	284	433	103
1991	6691	4637	3788	2925	1952	272	293	320	104
1992	6974	4767	3696	2863	2020	337	303	421	106
1993	5664	4245	3426	2696	1713	249	394	380	96
1994	5145	4339	3047	2502	1677	253	371	408	76
1995	4436	3943	2983	2208	1469	210	314	311	57
1996	4166	3747	2801	2165	1472	252	435	522	128
1997	4200	3487	2550	2111	1504	179	444	404	123
1998	3699	3682	2508	2129	1446	223	420	558	113
1999	4090	3381	2712	2030	1459	485	599	480	141
2000	3777	3368	2405	2047	1388	199	544	562	115
2001	3542	3186	2241	1806	1424	168	509	537	118
2002	3406	3100	2118	1589	1111	171	434	611	135
2003	2970	2858	1875	1523	1052	197	472	465	104
2004	2755	2680	1780	1397	923	163	639	715	166

Tabla 4.8

La tabla de datos de los repetidores de educación básica desde 1990 hasta el 2004 muestra particularidades ya que en todo el nivel primaria las sucesiones de datos más que un comportamiento aleatorio muestran un comportamiento marcadamente descendente que no se ajusta a un comportamiento aleatorio ya que podemos demostrar que no existe independencia estadística, debido a que el siguiente valor de cada sucesión depende de la anterior, dado que conforme se avanza en la sucesión cada valor es menor que el anterior la siguiente gráfica muestra el comportamiento acentuado. Esto no acontece con las sucesiones de secundaria.



Gráfica 4.3

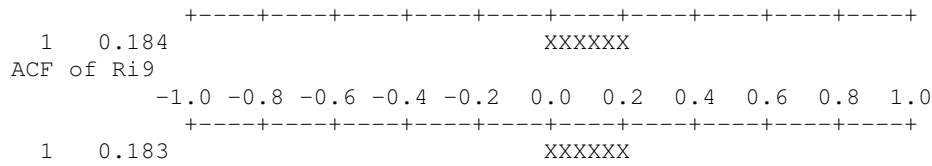
La gráfica 4.3 muestra las pendientes descendentes de la reprobación en el transcurso del tiempo, motivo por el cual en las pruebas de bondad de ajuste no se encontró una función generadora de variables aleatorias que pudiese reproducir los datos, por lo cual se busco un ajuste de función no lineal que sirva como apoyo para reproducir los datos. Con excepción de la reprobación de 6° de primaria los datos de las series de reprobación de 1° a 5° de primaria están altamente auto correlacionadas lo cual muestra que no se ajustan satisfactoriamente como variables aleatorias.

Funciones de Autocorrelación

```

ACF of Ri1
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.787
XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX
ACF of Ri2
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.757
XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX
ACF of Ri3
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.775
XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX
ACF of Ri4
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.757
XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX
ACF of Ri5
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.716
XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX
ACF of Ri6
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.058
XX
ACF of Ri7
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0
+-----+-----+-----+-----+-----+-----+
1  0.513
XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX
ACF of Ri8
-1.0 -0.8 -0.6 -0.4 -0.2  0.0  0.2  0.4  0.6  0.8  1.0

```



En el apartado de Traslación del modelo se muestran las ecuaciones encontradas.

Por otra parte las sucesiones de reprobación correspondientes a secundaria (j=7,8,9) tuvieron las condiciones para considerarlas variables aleatorias y realizadas las pruebas de bondad de ajuste se muestra los siguientes resultados:

Ri7 REPETIDORES 1° DE SECUNDARIA		
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD
Data Characteristic Value Source file<edited> Observation type Real valued Number of observations 15 Minimum observation 284 Maximum observation 639 Mean 430.33333 Median 434.00000 Variance 12,001.80952 Coefficient of variation 0.25458 Skewness 0.31912		
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO
Anderson-Darling Test With Model 1 - Beta	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Beta	
Sample size 15	Sample size 15	
Test statistic 0.21942	Normal test statistic 0.10752	
Note: No critical values exist for this special case.	Modified test statistic 0.41644	
The following critical values are for the case where	Note: No critical values exist for this special case.	
all parameters are known, and are conservative.	The following critical values are for the case where	
Critical Values for Level of Significance (alpha)	all parameters are known, and are conservative.	
Sample Size 0.250 0.100	Critical Values for Level of Significance (alpha)	
0.050 0.025 0.010	Sample Size 0.150 0.100	
0.005	0.050 0.025 0.010	
15 1.248 1.933 2.492	15 1.096 1.179 1.308	
3.070 3.857 4.500	1.425 1.568	
Reject? No	Reject? No	

La variable Ri7 repetidores 1° secundaria se ajusta a una función **Beta** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

Ri8 REPETIDORES 2° DE SECUNDARIA																																																	
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD																																															
Data Characteristic Value Source file <edited> Observation type Real valued Number of observations 15 Minimum observation 311 Maximum observation 715 Mean 475.13333 Median 465.00000 Variance 12,206.26667 Coefficient of variation 0.23253 Skewness 0.39351		<p>Density/Histogram Overplot</p> <p>12 intervals of width 34 between 311 and 719</p> <p>1 - RandomWalk</p>																																															
ANDERSON- DARLING	KOLMOGOROB SMIRNOV	CHI-CUADRADO																																															
Anderson-Darling Test With Model 1 - Random Walk Sample size 15 Test statistic 0.16931 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.250</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td></td> <td>0.050</td> <td>0.025</td> </tr> <tr> <td></td> <td>0.005</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>15</td> <td>1.248</td> <td>1.933</td> </tr> <tr> <td></td> <td>3.070</td> <td>3.857</td> </tr> <tr> <td></td> <td></td> <td>4.500</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.250	0.100		0.050	0.025		0.005	0.010	15	1.248	1.933		3.070	3.857			4.500	Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Random Walk Sample size 15 Normal test statistic 0.10113 Modified test statistic 0.39168 Note: No critical values exist for this special case. The following critical values are for the case where all parameters are known, and are conservative. Critical Values for Level of Significance (alpha) <table border="1"> <tr> <td>Sample Size</td> <td>0.150</td> <td>0.100</td> </tr> <tr> <td></td> <td>0.050</td> <td>0.025</td> </tr> <tr> <td></td> <td>0.005</td> <td>0.010</td> </tr> <tr> <td>15</td> <td>1.096</td> <td>1.179</td> </tr> <tr> <td></td> <td>1.425</td> <td>1.568</td> </tr> </table> Reject? No	Sample Size	0.150	0.100		0.050	0.025		0.005	0.010	15	1.096	1.179		1.425	1.568	Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Random Walk Number of intervals 5 Expected (model) count 3 Test statistic 0.66667 Degrees of Freedom 4 <table border="1"> <tr> <td>Observed Level of Significance</td> <td>Critical Values</td> </tr> <tr> <td>0.25</td> <td>0.10</td> </tr> <tr> <td>0.05</td> <td>0.01</td> </tr> <tr> <td>0.01</td> <td>0.001</td> </tr> <tr> <td>0.955</td> <td>5.385</td> </tr> <tr> <td>7.779</td> <td>9.488</td> </tr> <tr> <td>13.277</td> <td>13.277</td> </tr> </table> Reject? No	Observed Level of Significance	Critical Values	0.25	0.10	0.05	0.01	0.01	0.001	0.955	5.385	7.779	9.488	13.277	13.277
Sample Size	0.250	0.100																																															
	0.050	0.025																																															
	0.005	0.010																																															
15	1.248	1.933																																															
	3.070	3.857																																															
		4.500																																															
Sample Size	0.150	0.100																																															
	0.050	0.025																																															
	0.005	0.010																																															
15	1.096	1.179																																															
	1.425	1.568																																															
Observed Level of Significance	Critical Values																																																
0.25	0.10																																																
0.05	0.01																																																
0.01	0.001																																																
0.955	5.385																																																
7.779	9.488																																																
13.277	13.277																																																

La variable Ri8 repetidores 2° secundaria se ajusta a una función **Random Walk** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

Ri9 REPETIDORES 3° DE SECUNDARIA					
RESUMEN DE DATOS		HISTOGRAMA/FUNCIÓN DE DENSIDAD			
Data Characteristic	Value				
Source file	<edited>				
Observation type	Real valued				
Number of observations	15				
Minimum observation	57				
Maximum observation	166				
Mean	112.33333				
Median	113.00000				
Variance	680.66667				
Coefficient of variation	0.23225				
Skewness	-0.10862				
ANDERSON- DARLING		KOLMOGOROB SMIRNOV		CHI-CUADRADO	
Anderson-Darling Test With Model 1 - Log-Laplace		Kolmogorov-Smirnov Test With Model 1 - Log-Laplace		Equal-Probable Chi-Square Test With Model 1 - Log-Laplace	
Sample size	15	Sample size	15	Number of intervals	5
Test statistic	0.23116	Normal test statistic	0.11992	Expected (model) count	3
Note:	The following critical values are exact.	Modified test statistic	0.46444	Test statistic	0.66667
	Critical Values for Level of Significance (alpha)	Note:	No critical values exist for this special case.	Degrees of Freedom	Observed Level of Significance
Sample Size	0.200 0.150		The following critical values are for the case where	0.25	0.15 0.10
15	0.100 0.050 0.010		all parameters are known, and are conservative.	0.05	0.01
	0.611 0.686 0.801		Critical Values for Level of Significance (alpha)	4	0.955 5.385 6.745
Reject?	0.989 1.409		Sample Size	7.779	9.488 13.277
	No		0.050 0.025 0.010	Reject?	No
			15 1.096 1.179 1.308		
			1.425 1.568		
			Reject?		
			No		

La variable Ri9 repetidores 3° secundaria se ajusta a una función **Log-Laplace** y la ecuación del generador de valores de variables aleatorias con estas características queda representada dentro de la red de simulación.

La tabla 4.9 muestra las funciones de densidad de probabilidad de los repetidores de secundaria, producto de las pruebas de bondad de ajuste.

Variable	Anderson-Darling	Kolmogorob Smirnob	Chi- Cuadrado	Función de Densidad de Probabilidad
Ri7	√	√		Beta
Ri8	√	√	√	Random Walk
Ri9	√	√	√	Log-Laplace

Tabla 4.9

IV.3.2 Variable Endógena

IV.3.2.1 Egreso

El egreso de acuerdo al modelo formulado es la respuesta del modelo o variable de salida, por lo cual los datos recolectados de esta variable servirán como soporte para la validación del modelo, mediante la comparación de estos datos históricos y los datos simulados con las mismas condiciones de entrada.

AÑO	1°	2°	3°	4°	5°	6°
	Ei,1	Ei,2	Ei,3	Ei,4	Ei,5	Ei,6
1990	39085	35736	34086	31333	29197	26728
1991	39932	36376	34142	32442	29259	27981
1992	40712	37417	34925	32429	30442	28261
1993	40546	38939	35845	33572	30635	29417
1994	40782	38440	37464	34201	31831	29717
1995	41037	39073	37368	35956	32920	31002
1996	42080	39220	37697	36105	34651	32079
1997	41190	40069	37723	36214	34744	33670
1998	41633	39303	38553	36568	34982	33813
1999	42231	39419	37869	37335	35161	34072
2000	42901	40100	37932	36621	36041	34238
2001	43216	41056	38572	36673	35305	35133
2002	42257	41464	39699	37189	35342	34396
2003	41087	40203	39915	38180	36115	34463
2004	39923	39033	38607	38417	36661	35182

Tabla 4.10

IV.3.3 Variables de Estado

IV.3.3.1 Matrícula

De acuerdo con el modelo formulado la matrícula se integra con los alumnos de nuevo ingreso a cada grado más los repetidores del ciclo anterior a ese grado y esta variable sirva para el cálculo de el egreso de cada grado que está determinada como variable endógena, pero esta variable también apoya la validación del propio modelo al comparar su comportamiento histórico contra los datos simulados de ese mismo periodo.

La tabla 4.11 muestra los datos de la matrícula calculados de acuerdo a la relación funcional presentada en la formulación del modelo; $M_{ij} = N_{ij} + R_{i-1,j}$.

AÑO	1°	2°	3°	4°	5°	6°
	Mi,1	Mi,2	Mi,3	Mi,4	Mi,5	Mi,6
1991	39712	36567	34493	31940	29763	26728
1992	40279	36914	34462	32901	30052	27981
1993	41809	37984	35264	32943	31303	28261
1994	40915	39026	36360	33877	31421	29417
1995	41089	38809	37814	34663	32493	29717
1996	41376	39427	37500	36607	33377	31002
1997	42655	39590	38013	36423	34983	32079
1998	41724	40366	38161	36612	35132	33670
1999	42428	39811	39035	36780	35239	33813
2000	42559	40095	38305	37538	35654	34072
2001	43360	40688	38359	36935	36382	34238
2002	43446	41466	39093	37007	35744	35133
2003	42884	41774	40050	37667	35767	34396
2004	42077	40667	40303	38688	36239	34463

Tabla 4.11

IV.4 Traslación del Modelo

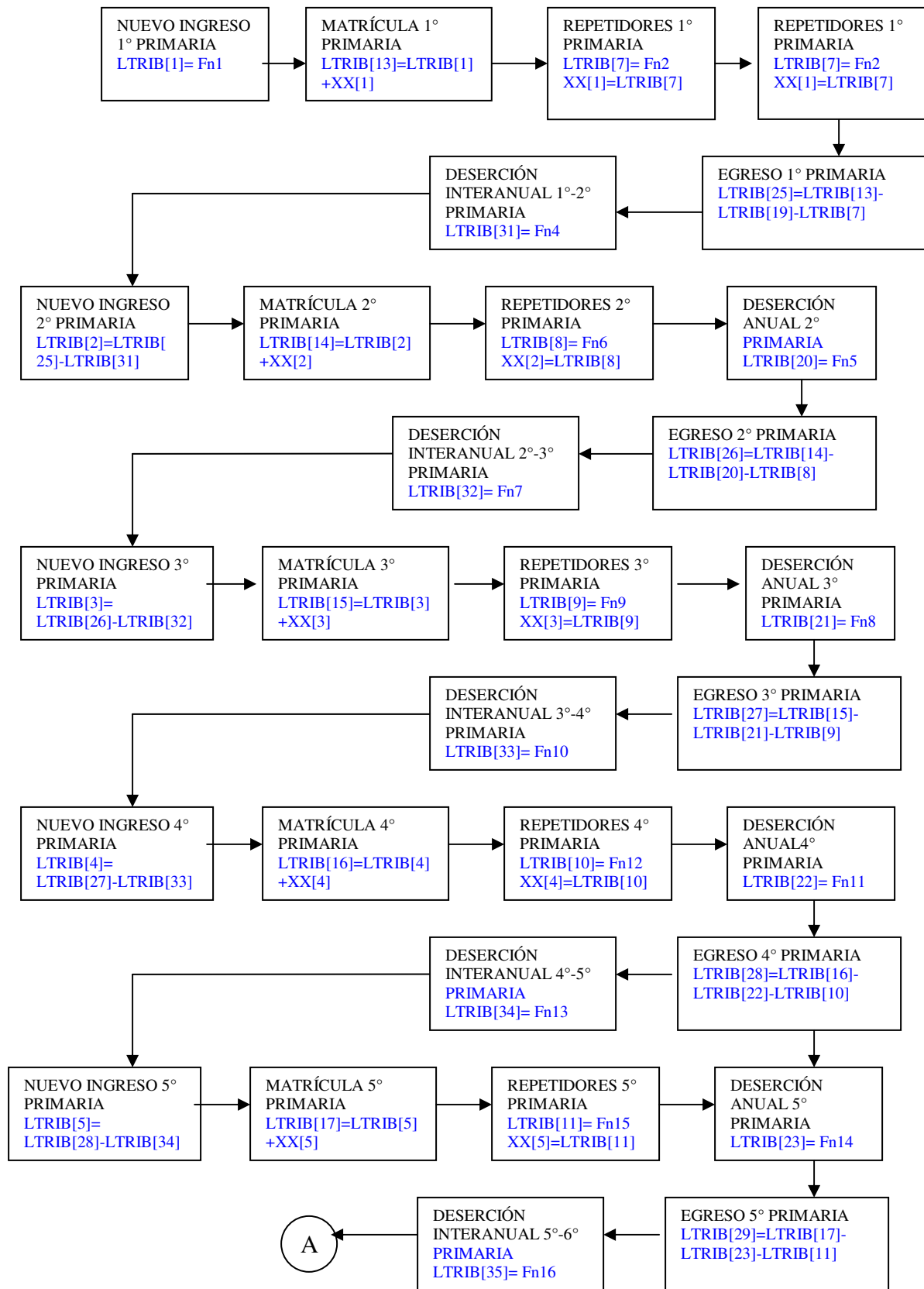
De acuerdo con lo presentado en el marco teórico, la traslación de modelo es el paso que se da al transformar el modelo lógico matemático a un modelo de computacional, así mismo en el marco teórico se señala el lenguaje computacional que se utiliza para desarrollar la simulación el cual es el AweSim con SLAM II, como se mencionó la filosofía de estos lenguajes contempla el crear una red que representa la lógica por donde fluyen las entidades que en este caso representan generaciones de alumnos que avanzan en la red, la cual representa el sistema educativo.

Para llevar a cabo esta traslación se requiere de un paso previo que represente la lógica secuencial que servirá como apoyo para la construcción del modelo de red el cual lo denominaremos como Algoritmo de Flujo de Alumnos de Educación Básica el algoritmo se muestra en la figura 4.4 la cual

se encuentra asociada a la tabla 4.11 que contiene, en algunos casos, los resultados de la determinación de los generadores de valores de variables aleatorias a partir de las pruebas de bondad de ajuste y en otros casos las funciones no lineales determinadas para las variables no aleatorias. También se muestran los atributos (espacios de memoria asociados a las entidades de la red), en la que cada entidad representa una generación de alumnos y cada atributo representa una variable y como cada entidad contiene todos los atributos cada entidad en la salida contendrá los valores de todas las variables determinadas en el modelo.

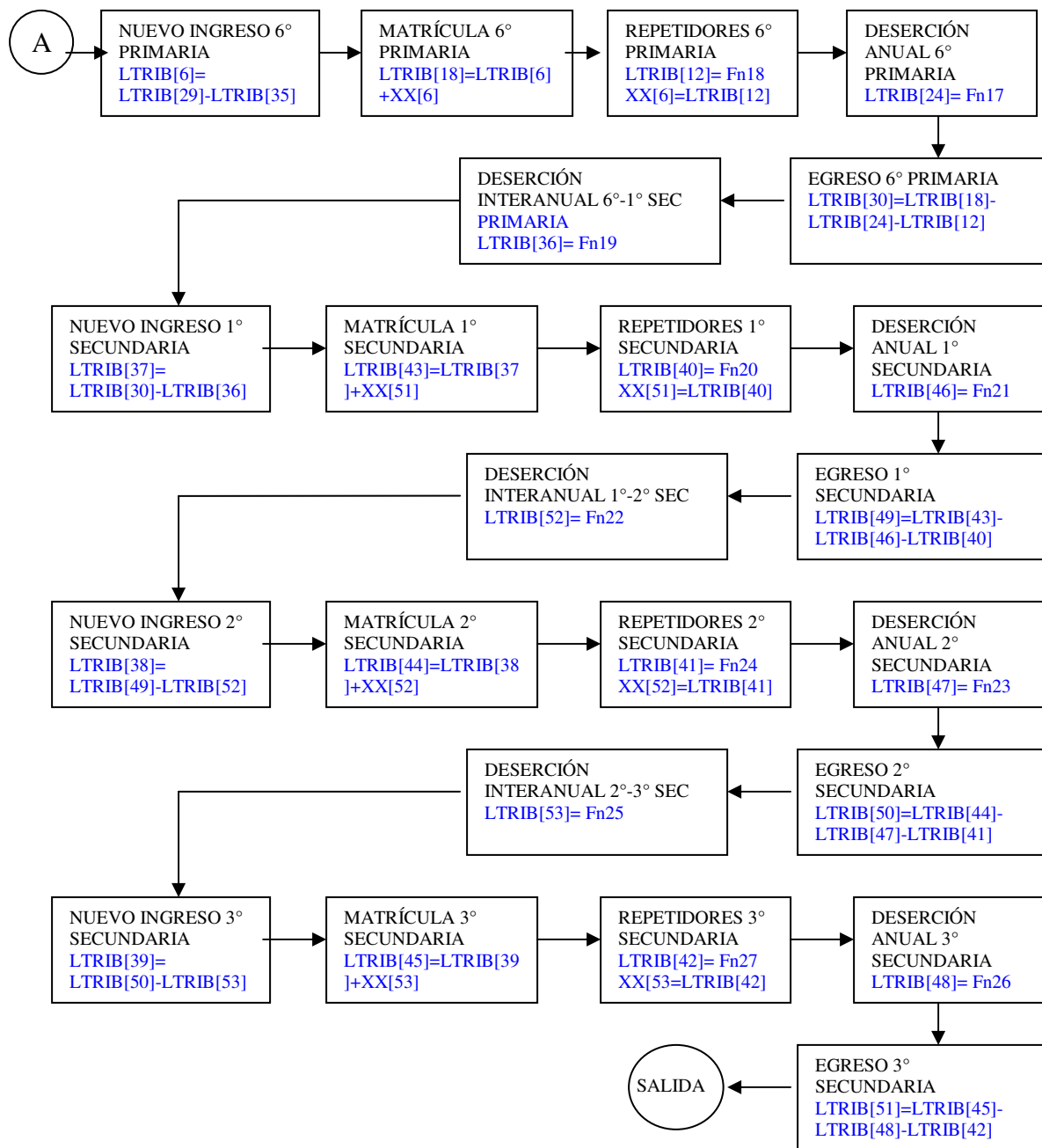
De acuerdo con lo anterior cada entidad en la red “nace” con todos los atributos definidos en cero y a su paso por cada parte de la red va registrando los valores de las variables en cada atributo asociado a ellas, al final la entidad (generación de alumnos) “sale” de la red con todos los valores en sus atributos, lo cual representa todos los valores de las variables asociadas a esa generación de alumnos. .

IV.4.1 Algoritmo del Flujo de Alumnos de Educación Básica (Figura 4.4)



a

Algoritmo del Flujo de Alumnos de Educación Básica



El algoritmo del Flujo de alumnos presenta paso por paso la secuencia lógica de cálculo de cualquier generación de alumnos que evolucione en la educación básica y se verá afectada por la deserción tanto anual como interanual así como la reprobación, en este algoritmo se presentan las funciones (Fni) que identifican los generadores de valores de variables aleatorias creados a partir de las funciones de densidad de probabilidad de cada variable exógena. También se identifican los

atributos de las entidades. En la tabla 4.12 se presenta la asociación de relaciones funcionales del modelo lógico con los atributos del lenguaje de simulación, representando esto un paso de la traslación del modelo.

IV.4.2 Tabla de relación de Atributos y Variables

Tabla 4.12 Relación de Atributos y Variables

ATRIBUTO	VARIABLE	Fni	FUNCIÓN
LTRIB(1)	ALUMNOS DE <i>NUEVO INGRESO</i> A 1° DE PRIMARIA	Fn1	Johnson SB
LTRIB(2)	<i>NUEVO INGRESO</i> A 2° DE PRIMARIA		
LTRIB(3)	<i>NUEVO INGRESO</i> A 3° DE PRIMARIA		
LTRIB(4)	<i>NUEVO INGRESO</i> A 4° DE PRIMARIA		
LTRIB(5)	<i>NUEVO INGRESO</i> A 5° DE PRIMARIA		
LTRIB(6)	<i>NUEVO INGRESO</i> A 6° DE PRIMARIA		
LTRIB(7)	<i>REPETIDORES</i> DE 1° PRIMARIA CICLO ACTUAL	Fn2	Reg. No Lineal
LTRIB(8)	<i>REPETIDORES</i> DE 2° PRIMARIA CICLO ACTUAL	Fn6	Reg. No Lineal
LTRIB(9)	<i>REPETIDORES</i> DE 3° PRIMARIA CICLO ACTUAL	Fn9	Reg. No Lineal
LTRIB(10)	<i>REPETIDORES</i> DE 4° PRIMARIA CICLO ACTUAL	Fn12	Reg. No Lineal
LTRIB(11)	<i>REPETIDORES</i> DE 5° PRIMARIA CICLO ACTUAL	Fn15	Reg. No Lineal
LTRIB(12)	<i>REPETIDORES</i> DE 6° PRIMARIA CICLO ACTUAL	Fn18	Reg. No Lineal
LTRIB(13)	<i>INGRESO TOTAL</i> 1° PRIMARIA		
LTRIB(14)	<i>INGRESO TOTAL</i> A 2° DE PRIMARIA		
LTRIB(15)	<i>INGRESO TOTAL</i> A 3° DE PRIMARIA		
LTRIB(16)	<i>INGRESO TOTAL</i> A 4° DE PRIMARIA		
LTRIB(17)	<i>INGRESO TOTAL</i> A 5° DE PRIMARIA		
LTRIB(18)	<i>INGRESO TOTAL</i> A 6° DE PRIMARIA		
LTRIB(19)	<i>DESERCIÓN ANUAL</i> DE 1° DE PRIMARIA	Fn3	Johnson SB
LTRIB(20)	<i>DESERCIÓN ANUAL</i> DE 2° DE PRIMARIA	Fn5	Log-Laplace (E)
LTRIB(21)	<i>DESERCIÓN ANUAL</i> DE 3° DE PRIMARIA	Fn8	Johnson SB
LTRIB(22)	<i>DESERCIÓN ANUAL</i> DE 4° DE PRIMARIA	Fn11	Log-Laplace
LTRIB(23)	<i>DESERCIÓN ANUAL</i> DE 5° DE PRIMARIA	Fn14	Log-Laplace
LTRIB(24)	<i>DESERCIÓN ANUAL</i> DE 6° DE PRIMARIA	Fn17	Log-Laplace
LTRIB(25)	<i>ALUMNOS TERMINALES</i> DE 1° PRIMARIA		
LTRIB(26)	<i>ALUMNOS TERMINALES</i> DE 2° PRIMARIA		
LTRIB(27)	<i>ALUMNOS TERMINALES</i> DE 3° PRIMARIA		
LTRIB(28)	<i>ALUMNOS TERMINALES</i> DE 4° PRIMARIA		
LTRIB(29)	<i>ALUMNOS TERMINALES</i> DE 5° PRIMARIA		
LTRIB(30)	<i>ALUMNOS TERMINALES</i> DE 6°		
LTRIB(31)	<i>DESERCIÓN INTERANUAL</i> 1°-2° PRIMARIA (VA)	Fn4	Gamma (E)
LTRIB(32)	<i>LA DESERCIÓN INTERANUAL</i> 2° -3° PRIMARIA (VA)	Fn7	Log-Laplace

LTRIB(33)	LA DESERCIÓN INTERANUAL 3° -4° PRIMARIA (VA)	Fn10	Log-Logistic
LTRIB(34)	LA DESERCIÓN INTERANUAL 4° -5° PRIMARIA (VA)	Fn13	Johnson SB
LTRIB(35)	LA DESERCIÓN INTERANUAL 5° -6° PRIMARIA (VA)	Fn16	Log-Logistic
LTRIB(36)	LA DESERCIÓN INTERANUAL 6° -1° SECUNDARIA (VA)	Fn19	Johnson SB
LTRIB(37)	NUEVO INGRESO A 1° DE SECUNDARIA		Johnson SB
LTRIB(38)	NUEVO INGRESO A 2° DE SECUNDARIA		
LTRIB(39)	NUEVO INGRESO A 3° DE SECUNDARIA		
LTRIB(40)	REPETIDORES DE 1° SECUNDARIA CICLO ACTUAL	Fn20	Beta
LTRIB(41)	REPETIDORES DE 2° SECUNDARIA CICLO ACTUAL	Fn24	Random Walk
LTRIB(42)	REPETIDORES DE 3° SECUNDARIA CICLO ACTUAL	Fn27	Log-Laplace
LTRIB(43)	INGRESO TOTAL 1° SECUNDARIA		
LTRIB(44)	INGRESO TOTAL A 2° DE SECUNDARIA		
LTRIB(45)	INGRESO TOTAL A 3° DE SECUNDARIA		
LTRIB(46)	DESERCIÓN ANUAL DE 1° DE SECUNDARIA	Fn21	Johnson SB
LTRIB(47)	DESERCIÓN ANUAL DE 2° DE SECUNDARIA	Fn23	Log-Logistic
LTRIB(48)	DESERCIÓN ANUAL DE 3° DE SECUNDARIA	Fn26	Gaussian Inv.
LTRIB(49)	ALUMNOS TERMINALES DE 1° SECUNDARIA		
LTRIB(50)	ALUMNOS TERMINALES DE 2° SECUNDARIA		
LTRIB(51)	ALUMNOS TERMINALES DE 3° SECUNDARIA		
LTRIB(52)	DESERCIÓN INTERANUAL 1°-2° SECUNDARIA	Fn22	Johnson SB
LTRIB(53)	LA DESERCIÓN INTERANUAL 2° -3° SECUNDARIA	Fn25	Johnson SB

IV.4.3 Modelo de Red en AweSim

Una vez que se ha creado el algoritmo de manera lógica y secuencial donde se ha definido la relación de los atributos con respecto a las variables, se ha especificado las ecuaciones de comportamiento de las variables de estado (identidades) y las funciones asociadas a las variables exógenas han sido determinadas, da pauta a crear el **Modelo de Red** de acuerdo a la lógica del lenguaje elegido, donde las reglas de operación de manera general han sido mencionadas en el capítulo anterior, permite mostrar el Modelo de Red que es el instrumento que representa al sistema y es el instrumento, que una vez que ha sido validado, permite la experimentación para lograr los objetivos de investigación.

Una vez que se ha creado la red el siguiente propósito es conocer si el Modelo de Red funciona de acuerdo con lo programado (Verificación) y por otra parte si el Modelo de Red representa el comportamiento del sistema (Validación).

De acuerdo a lo anterior y de acuerdo al marco teórico se requiere de una verificación y validación del Modelo de Red que será presentado adelante.

IV.4.4 Modelo Computacional de Red

El Modelo computacional de red y su codificación elaborado con el lenguaje Awesim por su extensión y características de detalle puede observarse en el Anexo A, donde la Red inicia con una lógica de simular el propio sistema de alumnos; la red es la parte estática que representa los grados del sistema de educación básica donde cada nodo de la red ha integrado el algoritmo (fig. 4.4), que se mostró en la sección anterior, por la red “fluyen” las entidades, las cuales representan las generaciones de alumnos del sistema de educación básica estatal, las cuales al ir avanzando a través de de la misma, permite generar cálculos para cada generación.

Cabe señalar que las unidades de tiempo para la dinámica de la red son años, y el tiempo es una variable independiente al propio proceso.

Una vez que las entidades terminan su ruta en la red, esto significa que esa generación de alumnos (entidad) ha concluido su ciclo y el programa computacional ha dejado asentados todos los datos de para ese caso, y así sucesivamente hasta completar un tiempo de 25 unidades que representa la simulación desde 1990 hasta el año 2015.

IV.5 Verificación, Validación y Pruebas

El apartado de Verificación, Validación y Pruebas se refiere a determinar qué tanto representa el modelo al sistema; por un lado si las variables elegidas son suficientes para el objetivo de experimentación, si las variables que fueron elegidas representan el comportamiento de la realidad en el modelo y si el modelo de simulación se ejecuta con apego al comportamiento del proceso real en general.

En el capítulo anterior se ha expuesto la estructuración del sistema de flujo de alumnos de educación básica y para efectos del objetivo de experimentación fueron seleccionadas las variables de deserción anual (DA), deserción interanual (DI), reprobación (R) y nuevo ingreso al primer grado como variables exógenas, para estas variables se recolectaron datos históricos de su comportamiento de 15 años en los nueve grados para DA, DI y R, en el caso del nuevo ingreso a 1° de primaria se tomaron quince años de comportamiento. En el apartado de Recolección y Procesamiento de Datos de este capítulo se mostró el tratamiento de modelación que se dio a cada una de las variables donde algunas por la consideración de su comportamiento fueron clasificadas como variables aleatorias y mediante pruebas de bondad de ajuste se determinó la función más apegada a su comportamiento histórico, las variables que no se apegaron a un comportamiento aleatorio se busco la función matemática que más apego tuviera a su comportamiento histórico, así de esta forma, se validó la parte que corresponde al apego de las variables no exógenas del modelo al sistema.

Respecto a si las variables elegidas son suficientes para representar el sistema que se desea experimentar y si el algoritmo y programación del modelo de simulación son los adecuados la validación y verificación corresponden a valorar las variables resultantes del proceso, tales como la matrícula (M) y el egreso (E). Esta validación se realiza buscando la consistencia del modelo en cada grado (1° al 9°) y también anualmente (1990 a 2004).

De acuerdo con lo expuesto anteriormente se busca conocer si el modelo de simulación, bajo condiciones históricas conocidas arroja datos de salida similares al sistema y las variables, para probarlo se toma la matrícula M_{ij} y el egreso E_{ij} de cada grado y de cada año, $i=1,2,\dots,15$, $j=1,2,\dots,9$ los cuales serán comparados con los valores correspondientes del sistema. La validación de las variables como ya se mencionó está planteada en dos sentidos: Por grado y anual, dado que cada variable representa una matriz de 15×9 en un sentido se tienen quince vectores que representan cada uno de los años y por otra parte nueve vectores de cada uno de los grados. Dado lo anterior una variable que representa a cada uno de los vectores es su media $E(\text{matrícula})$ y $E(\text{egreso})$ por año y por grado; por lo que la validación se realizará probando, para cada variable, la igualdad de las respectivas medias del modelo contra el sistema por grado y por año.

De lo anterior se puede decir que si $\mu_{\text{sistema}} = \mu_{\text{modelo}}$ con un cierto nivel de confianza $1-\alpha$, entonces **el modelo representa al sistema** contra la alternativa que si $\mu_{\text{sistema}} \neq \mu_{\text{modelo}}$ entonces no existe representatividad y se requerirá de ajustes al modelo o verificación de los datos.

Por la naturaleza del proceso de simulación las medias muestrales (modeladas) no son tomadas de una sola corrida del modelo por lo que se requiere saber la cantidad de corridas más adecuada para

la naturaleza del modelo, para lo cual en el apartado de Diseño Experimental se demuestra que cinco corridas son suficientes para determinar las medias por grado y por año.

Cabe hacer una importante aclaración respecto a las características del algoritmo del modelo; una entidad del modelo de simulación representa una generación de alumnos, cuando el modelo inicia su ejecución en la primera unidad de tiempo la cual representa al año de 1990, esa primer entidad que va avanzando en cada grado por el modelo va generando datos de las diferentes variables (DA, DI, R, M, E), la primer entidad generará datos para todos los grados una vez que han transcurrido nueve unidades de tiempo (una unidad de tiempo por cada grado) por lo cual hasta 1998 se tiene datos de egreso de la generación que ingresó en 1990. Lo anterior nos deja de manifiesto que la matriz de los la matrícula y egreso es una matriz triangular, donde en 1990 (primera unidad de tiempo) solo hay datos para el primer grado, en 1991 hay datos para dos grados y así sucesivamente hasta tener 1998 datos de los nueve grados.

Como la validación consiste en probar la igualdad de las medias, el cálculo de éstas se realiza con diferente cantidad de datos, ya sea por año o grado y por consecuencia la cantidad de datos es baja para realizar pruebas de igualdad de medias utilizando z de la distribución Normal por lo que se elige el estimador t que se ajusta a pruebas donde las muestras son pequeñas.

La Verificación y Validación aplicada al modelo prueba que el algoritmo del modelo y el programa computacional de simulación tienen consistencia; dada la correspondencia que existe en las variables exógenas (de entrada), con el supuesto que el algoritmo del modelo corresponde al comportamiento del sistema se infiere que las variables endógenas dentro de un nivel de significancia son equivalentes, lo anterior probaría que el modelo es consistente con respecto al sistema.

Por lo anterior, los datos de las variables de salida (Eij y Mij) están agrupados matricialmente donde por un lado las columnas de datos representan al valor de la variable por grado (1° a 9°) y los renglones representan los años muestreados (1990 a 2004), las pruebas de correspondencia se realizan en ambos sentidos; por grado y año. El factor que representa a cada renglón y columna es la media μ_m , que representa la media anual y por grado de cada variable.

Para realizar las pruebas de validación se requiere elegir un nivel de significancia que represente la validación de los parámetros, se elige 95% que las medias, por grado y año, de la Matrícula y el Egreso (Eij y Mij) resultantes de la simulación (modelo) son iguales a las correspondientes medias del sistema:

$$\mu_{sistema} = \mu_{modelo} \text{ por grado y por año.}$$

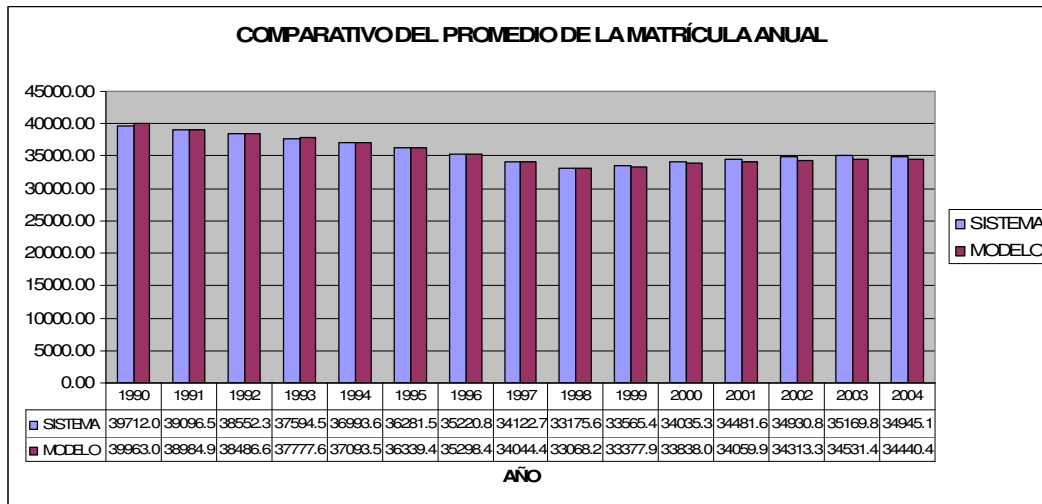
Como se menciona en el capítulo anterior, es posible mejorar mucho la precisión en algunos experimentos de comparación simples, si la comparación se hace por pares del material experimental y el cálculo de la diferencia por pares se determina como $d_j = y_{sistema,j} - y_{modelo,j}$

donde j representa cada columna de pares.

Dado que la cantidad de datos en cada caso es < 15 la prueba t se adapta mejor para la validación.

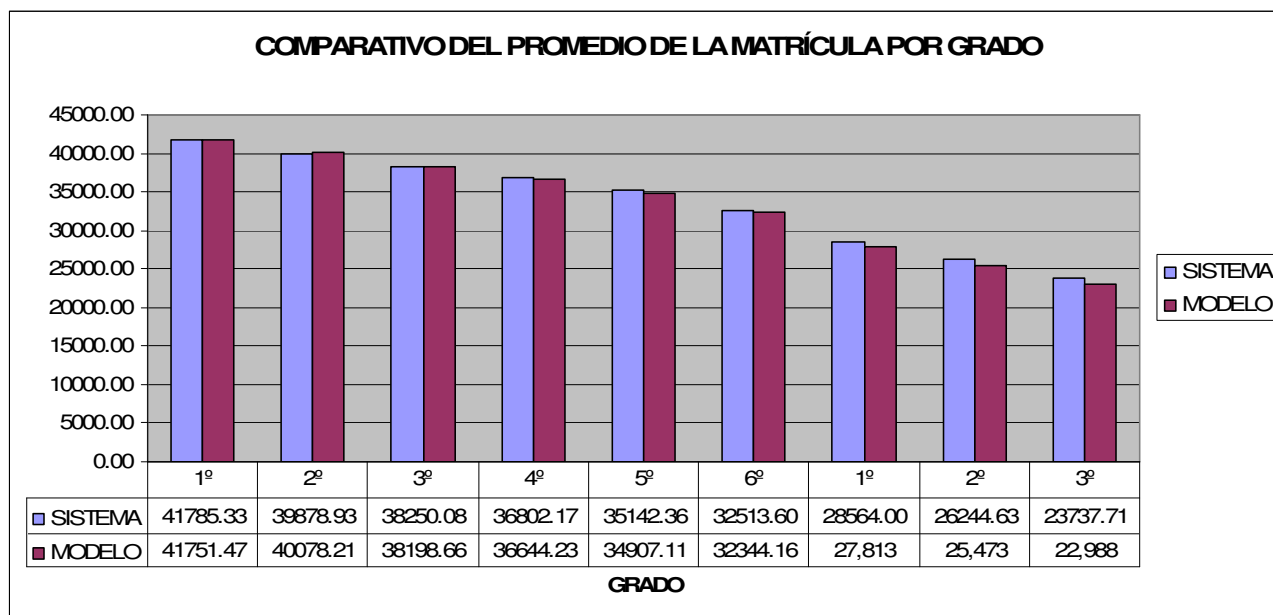
IV.5.1 Validación para la Matrícula.

En la gráfica 4.4 se muestra un comparativo de las medias Históricas (sistema) y de simulación del modelo, que son los datos de origen para probar la hipótesis de la igualdad de las medias.



Gráfica 4.4

La gráfica 4.5 muestra el comparativo del promedio de la matrícula por grado entre el sistema y el modelo, donde podemos observar una regularidad en el comportamiento de la matrícula, la cual desciende a medida que los grados avanzan.



Gráfica 4.5

La gráfica 4.4 muestra la tendencia anual de los datos simulados e históricos, mencionando que los valores del modelo son los promedios de cinco corridas.

Las tablas 4.13 y 4.14 muestran los datos históricos de la matrícula y el promedio de cinco réplicas del modelo respectivamente:

AÑO	1º	2º	3º	4º	5º	6º	1º	2º	3º	
	Mi1	Mi2	Mi3	Mi4	Mi5	Mi6	Mi7	Mi8	Mi9	PROMEDIO
1990	39712									39712.00
1991	40279	37914								39096.50
1992	41809	38584	35264							38552.33
1993	40915	39226	36360	33877						37594.50
1994	41089	38909	37814	34663	32493					36993.60
1995	41376	39427	37500	36607	33377	29402				36281.50
1996	42655	39590	38013	36423	34983	30722	24,160			35220.86
1997	41724	40366	38161	36612	35132	31146	25,905	23,936		34122.75
1998	42428	40111	39035	36780	35239	32782	26,572	24,106	21,528	33175.67
1999	42559	40095	38305	37538	35654	32472	27,938	25,035	22,493	33565.44
2000	43360	40688	38359	36935	36382	33238	28,782	25,600	22,974	34035.33
2001	43446	41466	39093	37007	35744	33433	29,851	26,730	23,565	34481.67
2002	42884	41774	40050	37667	35767	33896	30,704	27,211	24,425	34930.89
2003	42077	40667	40303	38688	35639	33963	31,916	27,871	25,405	35169.89
2004	40467	39488	38994	38829	36156	34082	31,248	29,468	25,774	34945.11
MEDIA	41785.33	39878.93	38250.08	36802.17	35142.36	32513.60	28564.00	26244.63	23737.71	33657.65

Tabla 4.13 Matrícula histórica de educación básica

AÑO	1º	2º	3º	4º	5º	6º	1º	2º	3º	PROMEDIO
	Mi1	Mi2	Mi3	Mi4	Mi5	Mi6	Mi7	Mi8	Mi9	
1990	39963									39963.00
1991	40629	37340.8								38984.90
1992	41019	38684.6	35756.2							38486.60
1993	41296	38870.4	36876	34068						37777.60
1994	41510	39374.8	37154.8	35274.2	32154					37093.56
1995	41686	40084	37732.8	35616	33436	29481.8				36339.43
1996	41834	40302.2	38270.4	36275.2	33844.2	30525.8	26037			35298.40
1997	41963	40389	38555.6	36733.6	34527	31348.4	24949.2	23889.6		34044.43
1998	42076	40369.4	38504.4	37058.6	35048	32212	28198	22652.6	21495	33068.22
1999	42178	40584	38599.6	37085.6	35459.6	32627.2	27734.4	26058.8	20074	33377.91
2000	42269	40811	38609.8	37149.8	35550.8	33242.8	27600.6	25329	23979.4	33838.02
2001	42352	40854	38976.6	37243.8	35715	33071.4	30540.4	25029.2	22757.4	34059.98
2002	42429	41101.4	38971	37623.2	35769.2	33129.4	29219.4	28157.8	22419.6	34313.33
2003	42501	41169.6	39256.4	37642.4	36126.8	33645.6	27922.8	26998.4	25519.8	34531.42
2004	42567	41159.8	39319	37960.4	36347.6	34157.2	28112.8	25667.2	24673.2	34440.47
MEDIA	41751.47	40078.21	38198.66	36644.23	34907.11	32344.16	27,813	25,473	22,988	33355.31

Tabla 4.14 Promedio de la matrícula del modelo.

Para realizar la prueba de hipótesis de igualdad de medias es equivalente, como se mostró en el capítulo anterior, a probar que las diferencias de pares $d_j = y_{sistema,j} - y_{mod\ elo,j}$ es igual a cero por lo tanto la tabla 4.15 muestra la diferencia de pares.

La misma tabla muestra por renglón y por columna la media (m), desviación estandar (s) y el cálculo de t_0 , donde $t_0 = \frac{\bar{d}}{S_d/\sqrt{n}}$, así como los correspondientes valores de $t_{\alpha/2, v-1}$ obtenidos de tablas,

donde podemos observar que si $|t_0| > t_{\alpha/2, n-1}$ se cumple debido a que la hipótesis nula se rechaza, se

demuestra que $\bar{d} = 0$, donde $\bar{d} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n d_j$, y por consecuencia la igualdad de las medias para lo

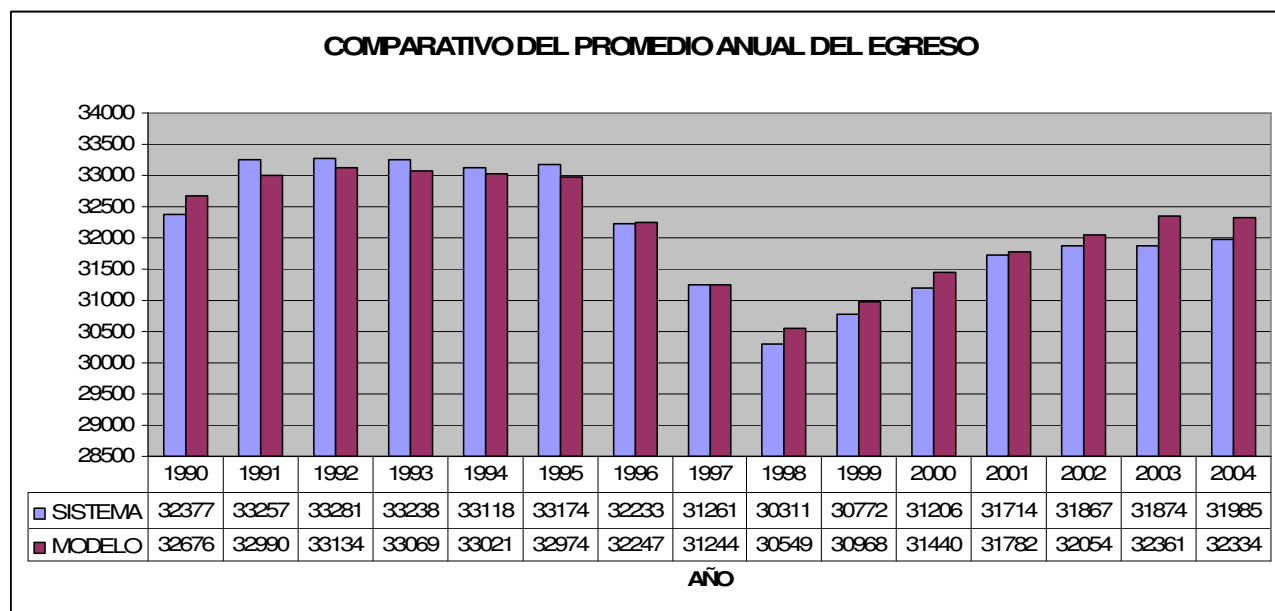
cual las pruebas de hipótesis, tanto para columnas como para renglones demuestran que la Hipótesis nula $H_0 : \mu_{sistema} = \mu_{mod\ elo}$ para la matrícula.

MATRÍCULA. PRUEBA t DE LA DIFERENCIA SISTEMA MODELO POR AÑO Y GRADO														
AÑO	1º	2º	3º	4º	5º	6º	1º	2º	3º	m	s	to	10.025,14 =	ED O
1990	-251									-251.00		/!	*	
1991	-350	573.2								111.60	652.80	0.51	12.71	ok
1992	790	-100.6	-492.2							65.73	657.08	0.30	4.30	ok
1993	-381	355.6	-516	-191						183.10	383.08	1.43	3.18	ok
1994	-421	-465.8	659.2	-611.2	339					-99.96	562.87	0.53	2.78	ok
1995	-310	-657	-232.8	991	-59	-79.8		□	□	-57.93	557.45	0.31	2.57	ok
1996	821	-712.2	-257.4	147.8	1138.8	196.2	-1877	□	□	-77.54	1007.12	0.23	2.45	ok
1997	-239	-23	-394.6	-121.6	605	-202.4	955.8	46.4	□	78.33	463.18	0.51	2.37	ok
1998	352	-258.4	530.6	-278.6	191	570	-1626	1453.4	33	107.44	834.01	0.39	2.31	ok
1999	381	-489	-294.6	452.4	194.4	-155.2	203.6	1023.8	2419	187.53	959.31	0.59	2.31	ok
2000	1091	-123	-250.8	-214.8	831.2	-4.8	1181.4	271	1005.4	197.31	718.94	0.82	2.31	ok
2001	1094	612	116.4	-236.8	29	361.6	-689.4	1700.8	807.6	421.69	723.91	1.75	2.31	ok
2002	455	672.6	1079	43.8	-2.2	766.6	1484.6	-946.8	2005.4	617.56	873.43	2.12	2.31	ok
2003	-424	-502.6	1046.6	1045.6	-487.8	317.4	3993.2	872.6	-114.8	638.47	1414.71	1.35	2.31	ok
2004	-2100	-1671.8	-325	868.6	-191.6	-75.2	3135.2	3800.8	1100.8	504.64	1978.09	0.77	2.31	ok
m	33.87	-199.29	51.42	157.93	235.25	169.44	751.27	771.80	749.37					
s	819.19	636.15	576.98	552.98	470.44	328.73	1996.64	1579.67	1213.22					
to	0.16	-1.21	0.35	1.11	1.94	2.00	1.46	1.89	2.39					
t0.025,14 =	2.145	2.16	2.179	2.201	2.228	2.262	2.306	2.365	2.447					
EDO	ok	ok	ok	ok	ok	ok	ok	ok	ok					

Tabla 4.15 Comparación pareada prueba t

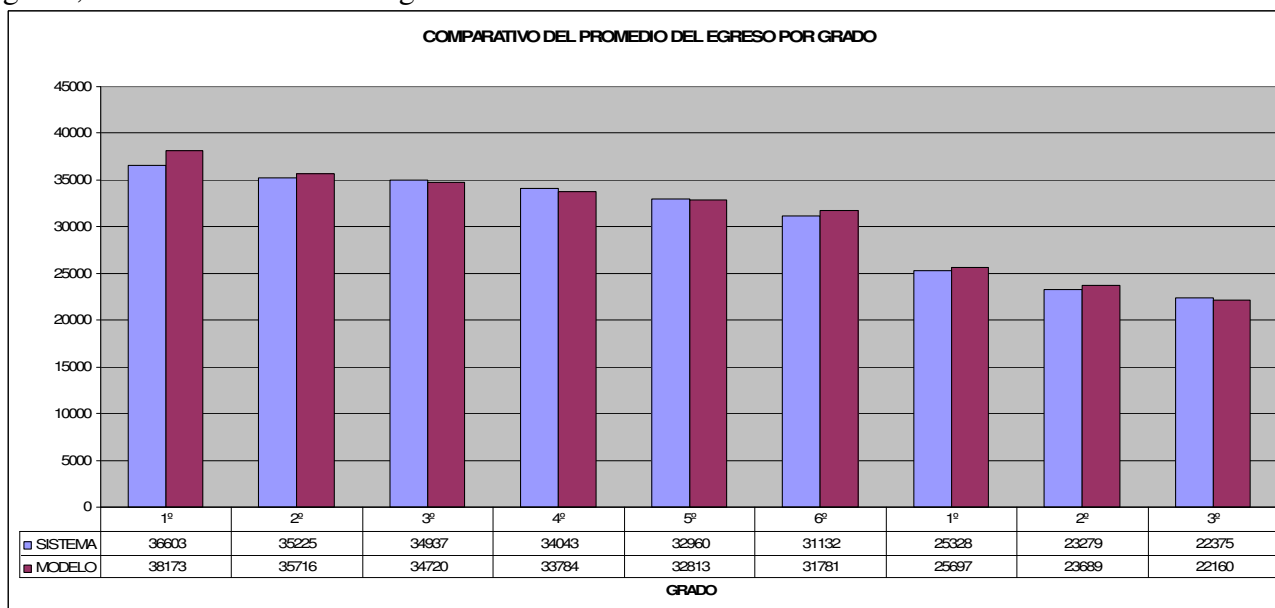
IV.5.2 Validación del Egreso

El mismo tratamiento que ha tenido el caso de la matrícula lo tiene el egreso donde las gráficas 4.6 y 4.7 muestran la tendencia anual del egreso comparativamente entre el sistema y el modelo, así como el comparativo del promedio de egreso por grado del sistema y el modelo respectivamente, donde podemos observar la irregularidad de los datos hasta 1998 donde se cuenta con la mayor cantidad de datos posible.



Gráfica 4.6

La gráfica 4.7 muestra el comparativo entre el sistema y el modelo del promedio de egreso por grado, donde se observa una regularidad en los datos de ambos.



Gráfica 4.7

Las tablas 4.16 y 4.17 muestran los valores del egreso tanto para el sistema como para el modelo, datos que se toman como base para el cálculo de la diferencia de sus correspondientes valores que sirven como insumo de la tabla 4.18.

AÑO	1º	2º	3º	4º	5º	6º	1º	2º	3º	PROMEDIO
1990	32377	33413	31382	29893	29106	27263	19511	18487	17988	32377
1991	33939	32575	31435	30009	29467	28089	20218	18883	18285	33257
1992	35041	33336	31467	30256	29851	28543	21273	19356	18051	33281
1993	35491	34941	32053	30465	30144	28865	22418	20142	19078	33238
1994	36704	34480	33091	31075	30240	29122	22734	20845	19387	33118
1995	36633	34665	34903	32378	30943	29522	22987	21134	19725	33174
1996	37872	35200	35012	32922	31061	29883	23685	21293	20038	32233
1997	37071	35984	35637	33027	32554	29954	24082	21776	20291	31261
1998	37469	35277	35126	34171	32993	30039	24661	22464	20598	30311
1999	38008	35383	35176	34815	33072	31339	24867	22848	21440	30772
2000	38611	36013	35235	34923	33976	31567	25321	23136	22070	31206
2001	38895	36894	36344	35572	34216	31722	25884	23737	22162	31714
2002	38031	37271	36314	36073	34208	31995	26031	23939	22937	31867
2003	36978	36107	36819	36235	34626	32067	26477	24042	23512	31874
2004	35930	35028	37003	36865	34672	33229	26945	24288	23904	31985
MEDIA	36603	35225	34937	34043	32960	31132	25328	23279	22375	30654

Tabla 4.16 Egreso Histórico

AÑO	1º	2º	3º	4º	5º	6º	1º	2º	3º	PROMEDIO
1990	32676.2									32676
1991	34077	31902								32990
1992	34779.4	33429	31194.8							33134
1993	35487	33786.4	32572.2	30431.8						33069
1994	36118.6	34520	33047.6	31801.8	29614.6					33021
1995	36523	35324.4	33812.4	32313	31013.6	28856.8				32974
1996	36836	35786.8	34492.8	33106.2	31508.2	29930	24071			32247
1997	37193.6	36003.8	34969.2	33710.4	32332.4	30761.4	22856.6	22121.8		31244
1998	37508.6	36145.4	35106.6	34213.6	32887.6	31637.2	26113.8	20809.8	20516.8	30549
1999	37724.8	36523.4	35326.6	34355.2	33369	32037.2	25561.2	24506.4	19306.6	30968
2000	37969.4	36790.4	35459.2	34507.4	33566.2	32689	25251.6	23583.8	23143.2	31440
2001	38255	37064.4	35991	34704	33814.8	32538.8	28434	23155.6	22081.2	31782
2002	38401.2	37440.2	36157.4	35157	33888.4	32597.4	27165.6	26144.8	21533	32054
2003	38590	37555.8	36534.2	35326.2	34330.2	33119	25838.2	25335.2	24615.8	32361
2004	38760	37755.6	36691.2	35781.6	34618.8	33641.4	25982	23852.2	23922	32334
MEDIA	38173	35716	34720	33784	32813	31781	25697	23689	22160	31641

Tabla 4.17 Egreso del Modelo

La tabla 4.18 muestra al igual que la prueba para la matrícula que las pruebas de hipótesis de los promedios por año y por grado se acepta la hipótesis nula $H_0 : \mu_{sistema} = \mu_{modelo}$, por lo cual podemos asegurar con 95% de confiabilidad que el egreso histórico del sistema y el del promedio de cinco corridas del modelo son iguales.

EGRESO. PRUEBA t DE LA DIFERENCIA SISTEMA - MODELO POR AÑO Y GRADO														
AÑO	1º	2º	3º	4º	5º	6º	1º	2º	3º	m	s	to	t0.025,14 =	ED O
1990	299.28									299.28	#DIV/0!	#DIV/0!		ok
1991	138.11	672.596								267.24	573.25	1.40	12.71	ok
1992	261.83	93.3697	272.2							146.89	208.13	2.12	4.30	ok
1993	4.4891	1154.73	519.136	33.2287						168.33	704.91	0.72	3.18	ok
1994	585.28	39.5994	43.1887	-727.03	625.9					97.55	551.98	0.53	2.78	ok
1995	110.44	659.584	1090.64	64.7969	-70.6	665.24				200.15	607.96	0.99	2.57	ok
1996	1035.7	586.476	518.903	184.421	447.286	-47	-386			-13.80	587.34	-0.07	2.45	ok
1997	-122.4	20.1009	667.518	683.083	221.916	-807.4	1225.4	-345.8		17.01	681.13	0.07	2.37	ok
1998	39.243	868.772	19.1781	42.6623	105.178	1598.2	-1452.8	1654.2	81.2	237.99	979.01	-0.73	2.31	ok
1999	283.04	1140.05	-151.04	460.141	297.209	-698.2	-694.2	-1658.4	2133.4	195.83	1097.08	-0.54	2.31	ok
2000	641.3	777.819	224.227	415.196	409.8	-1122	69.4	-447.8	-1073.2	234.37	664.12	-1.06	2.31	ok
2001	639.81	170.153	352.689	868.37	400.848	-816.8	-2550	581.4	80.8	-68.12	1057.70	-0.19	2.31	ok
2002	-369.9	168.928	156.65	916.33	319.6	-602.4	-1134.6	-2205.8	1404	187.23	1078.38	-0.52	2.31	ok
2003	1611.7	1448.43	285.05	908.4	295.635	-1052	638.8	-1293.2	-1103.8	486.81	997.63	-1.46	2.31	ok
2004	2829.7	2728.08	312.247	1083.25	53.5671	-412.4	963	435.8	-18	348.93	1454.11	-0.72	2.31	ok
m	123.23	-491.00	217.22	259.38	147.03	649.12	-369.00	-409.95	214.91					
s	964.96	938.81	412.06	618.32	320.73	622.77	1232.26	1283.31	1196.03					
to	-0.49	-1.96	2.04	1.62	1.78	-4.04	-1.16	-1.24	0.70					
t0.025,14 =	2.145	2.16	2.179	2.201	2.228	2.262	2.306	2.365	2.447					
EDO	ok	ok	ok	ok	ok	ok	ok	ok	ok					

Tabla 4.18 Pruebas de Hipótesis de la diferencia de pares t_0

Conclusión.

Como se ha mostrado en el presente apartado se demuestra que las variables tienen su representatividad con respecto al sistema, habiéndose logrado las pruebas de bondad de ajuste respectivas y por otra parte, se demuestra que con respecto al objetivo deseado, de obtener un modelo que permita simular el flujo de alumnos a través del tiempo, el modelo se comporta apegado al sistema, lo cual nos permite afirmar consistencia entre modelo y sistema.

IV.6 Diseño Experimental

Se desea probar que *las tendencias de la reprobación en el sistema de educación básica no tienen influencia sobre la matrícula y el egreso en el mediano plazo*, para lo cual se ha definido mediano plazo como diez años con los argumentos expuestos en el capítulo I referente a limitación del sistema.

Esto significa probar que la matrícula y el egreso con las tendencias actuales de reprobación son similares a las matrículas y egreso con una tendencia mayor y una tendencia menor de reprobación. Tomaremos como estimador la media muestral de la matrícula y la media muestral del egreso y se realizará una prueba de igualdad de medias.

Como antecedente del desarrollo del Diseño de Experimentos se manifiestan algunas condiciones y limitaciones de la experimentación:

1. El planteamiento de la tesis es la observación del egreso y la matrícula del sistema de educación básica ante los cambios del parámetro (R) en un horizonte de tiempo de **diez años**.
2. Los efectos de la respuesta (egreso) ante el cambio del parámetro (reprobación) puede sugerir nuevas hipótesis que quedan más allá del estudio de la presente tesis.
3. En cada experimentación existirá un número de corridas (réplicas) fijo que será determinado de acuerdo a las condiciones de variabilidad del modelo.

IV.6.1 Diseño del Modelo Estructural.

Se denomina a E como el egreso de los alumnos y M como matrícula del sistema de educación básica y de acuerdo con el objetivo de experimentación es la Respuesta del experimento.

El factor a variarse es R y esta variación se ha planeado se ejecute de dos formas: La primera incrementando la reprobación en primaria dejando la actual tendencia de reprobación en secundaria y la segunda incrementando de manera homogénea primaria y secundaria. Cabe mencionar que el incremento de la reprobación en todo el experimento será gradual con incrementos de 10% y en cada escenario de experimentación observando en cada paso la igualdad de las medias de egreso resultado de la tendencia actual de reprobación, la cual le denominaremos R1, en contraste con el escenario propuesto de incremento de reprobación, el cual de acuerdo al caso se denominará R_n donde n equivale a 0.1, 0.2, ... para el 10%, 20%,... de reprobación. En cada experimento se plantea la Hipótesis nula de igualdad de medias contra la alternativa que sean diferentes, donde de aceptarse la hipótesis nula, prueba que ese incremento R_n de reprobación no influye en el egreso dado que las medias son iguales.

El Modelo Estructural está definido por:

$$N = pq^k$$

donde

k = número de factores (parámetros de entrada o variables).

q = número de niveles del factor.

p = número de duplicaciones.

N = número total de corridas de computadora que se requieren.

Para nuestro caso tenemos que:

k = 1, representa la reprobación.

q = 9, representa a 1R, 1.1R, 1.2R, 1.3R, 1.4R, 1.5R, 1.6R, 1.7R, 1.8R, donde R es la reprobación y la cifra que le antecede significa el porcentaje de reprobación, así 1 representa la actual, 1.1 diez % más de lo actual y así sucesivamente.

p = 5, determinado a continuación

Por lo que tenemos

$$N = pq^k \quad \text{implica que} \quad N = (5)(9)^1, \quad N=45$$

IV.6.2 Diseño del Modelo Funcional.

Determinación del número de duplicaciones o réplicas.

El número de réplicas se determina en base a las características de cada modelo, Naylor³ menciona que una medida de la cantidad de fluctuación aleatoria es inherente a una cantidad probabilística de su desviación estandar. Si σ es la desviación estandar de una sola observación, entonces la

desviación estandar del promedio de n observaciones es $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$.

De esta manera si deseamos que el error aleatorio se reduzca a la mitad es necesario cuadruplicar el tamaño n de la muestra.

Para el caso que se presenta la fluctuación la dan las variables aleatorias de deserción anual DA, deserción interanual DI y la reprobación de secundaria R.

Se observa que la desviación estandar de la matrícula y egreso por grado es muy pequeña con respecto a la media.

Se realiza una prueba de corridas en la matrícula y el egreso como se muestra en las tablas 4.19 y 4.20 respectivamente:

³ Técnicas de Simulación en Computadora Taylor, LIMUSA.

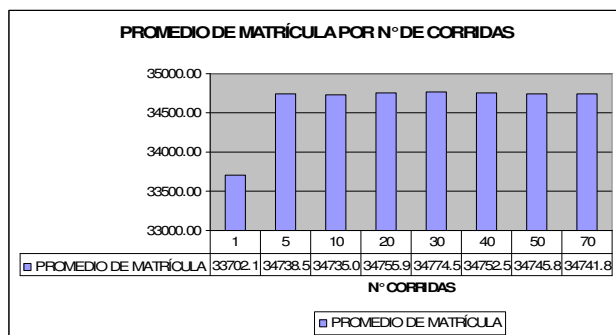
MATRÍCULA										
N° CORRIDAS	1°	2°	3°	4°	5°	6°	1°	2°	3°	MEDIA
1	41751.47	40208.50	38396.00	36798.75	35077.73	32672.10	28408.00	26207.25	23799.43	33702.14
5	42228.73	40640.22	38849.45	37545.73	36165.09	34185.21	29999.75	27733.72	25298.87	34738.53
10	42228.73	40649.47	38847.09	37547.18	36170.76	34187.23	29988.81	27741.86	25254.31	34735.05
20	42228.73	40630.91	38822.43	37525.24	36154.30	34159.77	30077.97	27838.59	25365.69	34755.96
30	42228.73	40624.75	38811.81	37519.87	36147.64	34144.20	30144.34	27924.64	25425.02	34774.55
40	42228.73	40616.04	38798.49	37508.16	36138.60	34143.76	30093.53	27874.52	25370.96	34752.53
50	42228.73	40612.54	38790.89	37501.32	36130.71	34145.31	30084.72	27863.14	25355.29	34745.85
70	42228.73	40608.48	38793.87	37504.05	36136.46	34153.03	30070.97	27844.48	25336.50	34741.84

Tabla 4.19

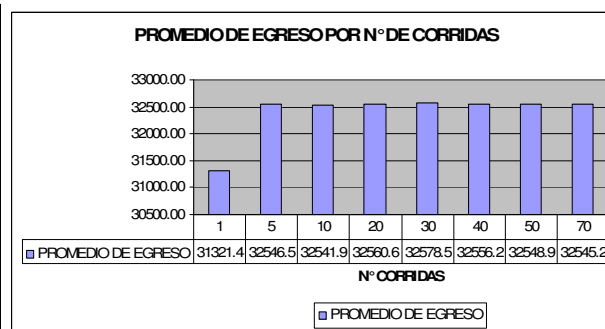
EGRESO										
N° CORRIDAS	1°	2°	3°	4°	5°	6°	1°	2°	3°	MEDIA
1	38158.86	36042.36	34914.00	33968.58	32981.45	32117.00	26358.22	24396.88	22955.43	31321.42
5	37939.35	37011.16	36126.12	35324.29	34501.07	33680.00	27901.08	25977.31	24458.32	32546.52
10	37948.50	37016.51	36130.54	35321.57	34508.22	33681.69	27884.39	25960.55	24425.20	32541.91
20	37946.80	36992.74	36106.24	35299.54	34489.63	33654.23	27962.31	26058.38	24536.35	32560.69
30	37947.09	36987.80	36097.67	35294.31	34483.14	33639.40	28032.70	26126.02	24598.74	32578.54
40	37944.69	36976.01	36084.77	35285.20	34472.57	33638.65	27981.79	26076.99	24545.56	32556.25
50	37943.11	36973.33	36077.12	35278.03	34465.12	33640.58	27973.92	26060.55	24528.83	32548.96
70	37944.76	36970.33	36080.10	35282.06	34470.59	33648.99	27961.43	26039.57	24509.80	32545.29

Tabla 4.20

El promedio de la matrícula y egreso de la experimentación con diferente cantidad de réplicas se muestra a continuación:



Gráfica 4.8



Gráfica 4.9

De las gráficas 4.8 y 4.9 podemos observar el valor promedio de la matrícula y el egreso con respecto al número de duplicaciones y las gráficas nos muestra que no existe un cambio significativo de la media de la matrícula y el egreso entre 5 y 70 réplicas; lo cual nos lleva a concluir que el sistema tiene poca fluctuación y no se requiere una gran cantidad de réplicas por lo que es adecuado tomar 5 réplicas.

Con lo anterior observamos que la desviación estandar de una corrida es $s_{matricula} = 271.46$ y $s_{egreso} = 395.69$ y aplicando $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ tenemos que reducimos en poco más de la mitad el error aleatorio, que representa poco más del 1% de los valores promedio del egreso y la matrícula.

Para comprobar lo expresado, podemos plantear que si es equivalente ejecutar, en este caso, cinco réplicas y setenta réplicas entonces equivale a probar la hipótesis que la media de la respuesta (egreso) tanto de 70 como 5 son iguales, para hacerlo se aplicará una prueba pareada de diferencia de medias t, la cual fue fundamentada teóricamente en el capítulo anterior.

Para realizar la prueba de hipótesis se ejecutan cinco corridas y setenta corridas haciendo una proyección al año 2015. la tabla 4.21 muestra los resultados de esas corridas.

PROMEDIO ANUAL DEL EGRESO		
AÑO	5 CORRIDAS	70 CORRIDAS
1990	18255.29	17408.40
1991	19655.75	18730.48
1992	20252.81	19317.06
1993	20684.85	19711.33
1994	21178.13	20179.67
1995	21716.58	20690.67
1996	22087.07	21034.41
1997	22058.52	21012.37
1998	22261.22	21207.09
1999	22405.58	21345.89
2000	22823.76	21727.37
2001	22811.86	21725.18
2002	23039.59	21951.65
2003	23482.48	22351.83
2004	23268.30	22174.27
2005	23645.73	22507.27
2006	23402.82	22291.46
2007	23829.13	22688.10
2008	23767.29	22634.70
2009	23714.50	22593.40
2010	23833.55	22716.25
2011	23971.51	22832.57
2012	24062.47	22913.74
2013	24070.58	22940.41
2014	24218.72	23062.88
2015	23959.83	22833.15
PROMEDIO	32546.52137	32556.28981

Tabla 4.21

Realizando la prueba t para diferencia de medias se obtiene lo siguiente:

IV.6.2.1 Prueba t pareada de 70 réplicas y 5 réplicas

Paired T for EG70C - EG5C

	N	Mean	StDev	SE Mean
EG70C	26	32556	1911	375
EG5C	26	32547	1859	365
Difference	26	9.8	346.0	67.9

95% CI for mean difference: (-130.0, 149.5)

T-Test of mean difference = 0 (vs not = 0): **T-Value = 0.14** P-Value = 0.887

Donde podemos observar que el valor de t_0 es 0.14 y tenemos el siguiente planteamiento:

si $|t_0| < t_{\alpha/2, n-1}$ se cumple, se demuestra que $\bar{d} = 0$, y por lo tanto se cumple que la hipótesis nula

$H_0 : \mu_{70corridas} = \mu_{5corridas}$ es verdadera.

De tablas determinamos que $t_{\alpha/2, v-1}$ para un $\alpha = 5\%$ es 2.060, por lo cual concluimos en aceptar que *es suficiente realizar cinco corridas*.

IV.6.3 Análisis de Varianza

Se desea probar que el incremento de la reprobación no tiene influencia significativa en el Egreso de los alumnos en un periodo de diez años; esto significa probar que la media del egreso con la actual reprobación es igual a la medias del egreso con los diferentes escenarios de reducción de reprobación que se planteen en el conjunto de experimentaciones.

El estudio que se presenta se estructura teniendo como respuesta la media del Egreso de los alumnos y definiendo como único factor o parámetro a la Reprobación, misma que será analizada con incrementos graduales fijos controlados que representan los diferentes escenarios que puede tener el sistema, y observando en cada uno de esos escenarios el estado que guarda la media del egreso que es la respuesta en la experimentación.

Entonces, la reprobación tendrá incrementos graduales en cada experimentación, para lo cual, se define un criterio de incremento de la reprobación de 10% en cada experimentación, observando en cada una si la media del egreso con la reprobación actual es igual a la media de egreso con el nuevo incremento de reprobación, si es el caso se estará probando que el incremento de la reprobación no tiene influencia sobre el egreso para ese caso particular, si no es el caso de la igualdad de medias, entonces se probará que ese incremento de reprobación si es significativo para el egreso, ya que las medias no son iguales.

La experimentación ha definido nueve niveles para la reprobación, los cuales parten del primer nivel que se refiere a la actual reprobación denominado R1, y los siguientes ocho niveles que se refieren a

cada uno de los incrementos de 10%, 20%,..., 80%, los cuales quedan representados por R1.1, R1.2, R1.3,..., R1.8, respectivamente.

Se han definido únicamente estos niveles porque continuar con un incremento de la reprobación más allá del 80%, resulta poco factible. Si embargo de resultar que la reprobación no es significativa para el egreso en ese nivel la experimentación puede continuar hasta encontrar el valor límite donde las condiciones cambien y, en ese caso obtener una interpretación del caso.

Dado lo anterior se tiene un problema de un solo factor fijo con nueve niveles y una variable de respuesta que se ajusta para aplicar un *análisis de varianza para el modelo con un solo factor y efectos fijos*, el cual el fundamento teórico se presenta en el capítulo anterior.

IV.6.3.1 Planteamiento de las hipótesis.

De acuerdo al modelo podemos plantear la hipótesis nula de que las medias de egreso de los nueve escenarios de reprobación son iguales, contra la hipótesis alternativa de que algún par de medias no lo sea.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_9$$

$$H_1 : \mu_i \neq \mu_j \quad \text{para al menos un par } (i,j)$$

El anterior planteamiento, equivale a decir que si la hipótesis nula es verdadera, el que exista la reprobación actual o incrementada en 10%, 20%, 30%, ..., 80%, la media del egreso es igual, lo que representa que la reprobación en ese rango no influye en el egreso. De ser falsa la hipótesis alternativa, representaría que existe una desigualdad en al menos un par de medias, lo que equivale a decir que en esos casos el incremento de la reprobación influye en el egreso, para ese caso.

De acuerdo a lo anterior y con el objeto que la investigación sea exhaustiva y gradual de tal forma que se compare la actual reprobación contra incrementos de 10%, 20%, ..., 80%, se plantea una experimentación con diferentes pruebas de hipótesis que permitan observar en que momento existe la desigualdad de las medias, quedando planteada de la siguiente forma:

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_3$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_3$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_4$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_4$$

.....

$$H_0 : \mu_1 = \mu_9$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_9$$

De acuerdo al esquema de experimentación, el incremento gradual de la reprobación probará su influencia en la media del egreso, pero de acuerdo a lo planteado si la hipótesis nula continúa siendo verdadera, es conveniente continuar con el proceso de prueba hasta encontrar el grado en que la reprobación influye en el egreso, por lo cual el planteamiento de la prueba de hipótesis queda

$$H_0 : \mu_1 = \mu_n$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_n \quad \text{para } n = 2,3,\dots,9$$

IV.6.3.2 Ejecución de las réplicas. (Incremento fijo primaria y secundaria)

La tabla 4.22 muestra el promedio total de egreso de las cinco réplicas diferentes (observaciones), con los nueve niveles de reprobación, cada valor de la tabla es el promedio de egreso de una ejecución de 10 años (2006 – 2015) en los nueve grados (1° - 9°), Se ha tomado la proyección del modelo a al año 2015 que es el objetivo del estudio, incluyendo la simulación de datos históricos, la cual ha sido validada en la sección anterior, al comparar los promedios de egreso de 1990 a 2004 simulados con los datos históricos.

PROMEDIO DE LA EGRESO POR FACTOR DE REPROBACIÓN muestra de 10 años incremento homogéneo											
FACTOR R	EGR R1	EGR R1.1	EGR R1.2	EGR R1.3	EGR R1.4	EGR R1.5	EGR R1.6	EGR R1.7	EGR R1.8	SUMA	PROMEDIO
OBSERVAC	0	10	20	30	40	50	60	70	80		
1	34025.2	34052.7	34080.0	34107.4	34134.8	34162.1	34189.4	34216.7	34244.1	170947.1	34189.4
2	34153.5	34180.8	34208.0	34235.3	34262.6	34289.7	34317.0	34344.1	34371.4	171584.9	34317.0
3	34012.9	34040.7	34068.2	34095.9	34123.6	34151.2	34178.8	34206.3	34234.0	170893.8	34178.8
4	33948.6	33976.6	34004.4	34032.3	34060.3	34088.1	34115.9	34143.8	34171.7	170579.7	34115.9
5	34257.0	34284.9	34312.7	34340.5	34368.3	34396.0	34423.8	34451.5	34479.3	172119.0	34423.8
SUMA	170397.2	170535.6	170673.4	170811.4	170949.7	171087.1	171225.0	171362.5	171500.4		
PROMEDIO	34079.4	34107.1	34134.7	34162.3	34189.9	34217.4	34245.0	34272.5	34300.1		

Tabla 4.22

A partir de los datos de las cinco réplicas de la tabla 4.22, se realizan la pruebas y el análisis de varianza de un solo factor, que es la reprobación, con los nueve niveles del factor, destacando que las pruebas de hipótesis se ejecutan de manera que en cada una se va cambiando un nivel, que corresponde al porcentaje de incremento de reprobación.

IV.6.3.3 Pruebas de hipótesis para el promedio de egreso (Incremento en primaria y secundaria).

Prueba de hipótesis 1, reprobación actual e incremento de 10% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.1

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	1918	1918	0.12	0.733
Error	8	122944	15368		
Total	9	124862			

Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev					
Level	N	Mean	StDev	-----+-----+-----+-----+-----	
EGR R1	5	34079	124	(-----*-----)	
EGR R1.1	5	34107	124	(-----*-----)	
Pooled StDev =			124	34000	34080

$$F_0 = 0.12$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que existe **igualdad en las medias del egreso** para la reprobación actual y la reprobación del **10%**.

Prueba de hipótesis 2, reprobación actual e incremento de 20% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_3$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_3$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.2

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	7623	7623	0.50	0.501
Error	8	122950	15369		
Total	9	130574			

Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev					
Level	N	Mean	StDev	-----+-----+-----+-----+-----+-----	
EGR R1	5	34079	124	(-----*-----)	
EGR R1.2	5	34135	124	(-----*-----)	
Pooled StDev =			124	34000	34100

$$F_0 = 0.50$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que existe **igualdad en las medias del egreso** para la reprobación actual y la reprobación del **20%**.

Prueba de hipótesis 3, reprobación actual e incremento de 30% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_4$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_4$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.3

Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	17156	17156	1.12	0.321
Error	8	122908	15364		
Total	9	140064			

Individual 95% CIs For Mean
Based on Pooled StDev

Level	N	Mean	StDev
EGR R1	5	34079	124
EGR R1.3	5	34162	124

Pooled StDev = 124

$$F_0 = 1.12$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que existe **igualdad en las medias del egreso** para la reprobación actual y la reprobación del **30%**.

Prueba de hipótesis 4, reprobación actual e incremento de 40% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_5$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_5$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.4

Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	30515	30515	1.99	0.196
Error	8	122841	15355		
Total	9	153355			

Individual 95% CIs For Mean
Based on Pooled StDev

Level	N	Mean	StDev
EGR R1	5	34079	124

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	68509	68509	4.46	0.068
Error	8	122795	15349		
Total	9	191304			

Level	N	Mean	StDev	Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev
EGR R1	5	34079	124	(-----*-----)
EGR R1.6	5	34245	124	(-----*-----)

Pooled StDev = 124

$$F_0 = 4.46$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-1} = 7.82$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que existe **igualdad en las medias del egreso** para la reprobación actual y la reprobación del **60%**.

Prueba de hipótesis 7, reprobación actual e incremento de 70% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_8$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_8$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.7

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	93161	93161	6.07	0.039
Error	8	122728	15341		
Total	9	215890			

Level	N	Mean	StDev	Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev
EGR R1	5	34079	124	(-----*-----)
EGR R1.7	5	34272	124	(-----*-----)

Pooled StDev = 124

$$F_0 = 6.07$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-1} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **rechaza** la hipótesis nula H_0 de que existe igualdad en las medias del egreso para la reprobación actual y la reprobación del 70%, por lo cual **se acepta la hipótesis alternativa que implica que el incremento de la reprobación del 70% si influye en la media de egreso.**

Prueba de hipótesis 8, reprobación actual e incremento de 80% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_9$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_9$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.8

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	121727	121727	7.94	0.023
Error	8	122689	15336		
Total	9	244416			

Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev					
Level	N	Mean	StDev		
EGR R1	5	34079	124	-----+-----+-----+-----	
EGR R1.8	5	34300	124	(------*-----)	
				(-----*-----)	
				-----+-----+-----+-----	
Pooled StDev =		124		34050	34200 34350

$$F_0 = 7.94$$

$$a = \text{niveles} = 2, \quad n = \text{replicas} = 5, \quad N = an = 10$$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **rechaza** la hipótesis nula H_0 de que existe igualdad en las medias del egreso para la reprobación actual y la reprobación del 80%. por lo cual se acepta la hipótesis nula que implica que el incremento de la reprobación del 80% si influye en la media de egreso, consecuencia lógica por la anterior prueba.

Después de haber realizado al análisis de varianza se prueba que el incremento hasta del 60% de reprobación homogéneo (primaria y secundaria) en todos los grados del nivel básico del sistema educativo estatal, no tiene influencia en el promedio del egreso del mismo sistema en un periodo de diez años.

IV.6.3.4 Ejecución de las réplicas. (Incremento fijo primaria y secundaria sin variación)

El segundo grupo de experimentación se incrementa en cada grupo de réplicas la reprobación, al igual que la prueba anterior, este incremento es de 10% en cada grupo de réplicas, permitiendo con esto observar lo que sucede con el promedio de egreso cuando la reprobación de primaria se incrementa y permaneciendo la secundaria con el actual índice (R1) de reprobación.

PROMEDIO DE LA EGRESO POR FACTOR DE REPROBACIÓN muestra de 10 años incremento en primaria y secundaria fijo											
FACTOR R OBSERVA C	EGR R1	EGR R1.1	EGR R1.2	EGR R1.3	EGR R1.4	EGR R1.5	EGR R1.6	EGR R1.7	EGR R1.8	SUMA	PROMEDI O
1	34025.2	34053.0	34080.6	34108.2	34136.0	34163.5	34191.1	34218.7	34246.3	170955.6	34191.1
2	34153.5	34181.2	34208.8	34236.5	34264.2	34291.7	34319.4	34346.9	34374.6	171596.8	34319.4
3	34012.9	34040.7	34068.3	34095.9	34123.6	34151.2	34178.8	34206.4	34234.0	170894.1	34178.8
4	33948.6	33976.3	34003.9	34031.5	34059.3	34086.8	34114.4	34142.0	34169.6	170572.2	34114.4
5	34257.0	34284.8	34312.4	34340.0	34367.7	34395.3	34422.9	34450.5	34478.1	172114.5	34422.9
SUMA	170397.2	170536.0	170673.9	170812.2	170950.8	171088.5	171226.6	171364.5	171502.7		
PROMEDIO	34079.4	34107.2	34134.8	34162.4	34190.2	34217.7	34245.3	34272.9	34300.5		

Tabla 4.23

De acuerdo con lo anterior la tabla 4.23 representa los promedios de egreso en 10 años de muestra (2006 – 2015) de los nueve grados de la educación básica. Los datos sirven como insumo para el análisis de varianza de cada planteamiento de las hipótesis, como se muestra:

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_3$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_3$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_4$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_4$$

.....

$$H_0 : \mu_1 = \mu_9$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_9$$

IV.6.3.5 Pruebas de hipótesis para el promedio de egreso (Incremento fijo primaria y secundaria sin variación)

Prueba de hipótesis 1, reprobación actual e incremento de 10% de reprobación.

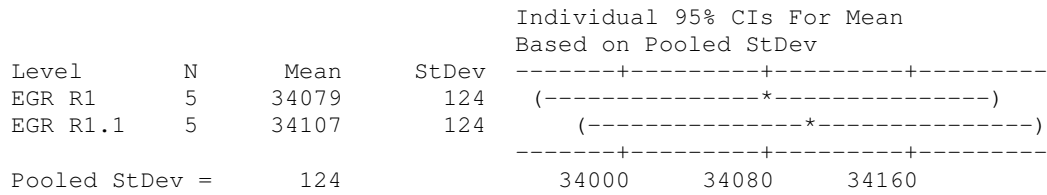
$$H_0 : \mu_1 = \mu_2$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_2$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.1

Analysis of Variance
 Source DF SS MS F P

Factor	1	1927	1927	0.13	0.733
Error	8	123014	15377		
Total	9	124940			



$$F_0 = 0.13$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-1} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que *existe igualdad en las medias del egreso* para la reprobación actual y la reprobación del 10%.

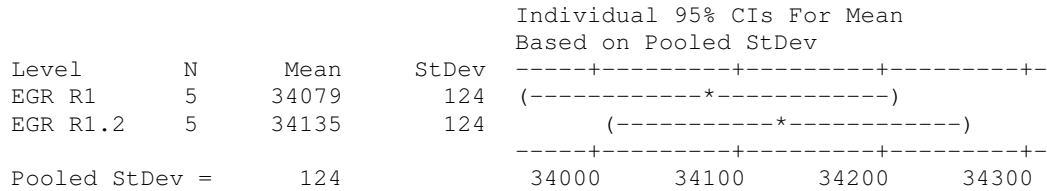
Prueba de hipótesis 2, reprobación actual e incremento de 20% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_3$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_3$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.2

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	7662	7662	0.50	0.500
Error	8	123014	15377		
Total	9	130675			



$$F_0 = 0.50$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-1} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que *existe igualdad en las medias del egreso* para la reprobación actual y la reprobación del 20%.

Prueba de hipótesis 3, reprobación actual e incremento de 30% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_4$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_4$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.3

Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	17214	17214	1.12	0.321
Error	8	123028	15379		
Total	9	140243			

Individual 95% CIs For Mean
Based on Pooled StDev

Level	N	Mean	StDev
EGR R1	5	34079	124
EGR R1.3	5	34162	124

Pooled StDev = 124

$$F_0 = 1.12$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que *existe igualdad en las medias del egreso* para la reprobación actual y la reprobación del 30%.

Prueba de hipótesis 4, reprobación actual e incremento de 40% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_5$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_5$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.4

Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	30647	30647	1.99	0.196
Error	8	122991	15374		
Total	9	153639			

Individual 95% CIs For Mean
Based on Pooled StDev

Level	N	Mean	StDev
EGR R1	5	34079	124
EGR R1.4	5	34190	124

Pooled StDev = 124

$$F_0 = 1.99$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que *existe igualdad en las medias del egreso* para la reprobación actual y la reprobación del 40%.

Prueba de hipótesis 5, reprobación actual e incremento de 50% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_6$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_6$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.5

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	47790	47790	3.11	0.116
Error	8	123014	15377		
Total	9	170803			

Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev					
Level	N	Mean	StDev		
EGR R1	5	34079	124	(------*-----)	
EGR R1.5	5	34218	124	(-----*-----)	

Pooled StDev = 124 33960 34080 34200 34320

$$F_0 = 3.11$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que *existe igualdad en las medias del egreso* para la reprobación actual y la reprobación del 50%.

Prueba de hipótesis 6, reprobación actual e incremento de 60% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_7$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_7$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.6

Analysis of Variance					
Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	68790	68790	4.47	0.067
Error	8	123028	15379		
Total	9	191819			

Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev					
Level	N	Mean	StDev		
EGR R1	5	34079	124	(------*-----)	
EGR R1.6	5	34245	124	(-----*-----)	

Pooled StDev = 124 33960 34080 34200 34320

$$F_0 = 4.47$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-1} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **acepta** la hipótesis nula H_0 de que *existe igualdad en las medias del egreso* para la reprobación actual y la reprobación del 60%.

Prueba de hipótesis 7, reprobación actual e incremento de 70% de reprobación.

$$H_0 : \mu_1 = \mu_8$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_8$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.7

Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	93567	93567	6.08	0.039
Error	8	123014	15377		
Total	9	216580			

Level	N	Mean	StDev	Individual 95% CIs For Mean Based on Pooled StDev		
EGR R1	5	34079	124	-----+-----+-----+----- (-----*-----)		
EGR R1.7	5	34273	124	-----+-----+-----+----- (-----*-----)		
Pooled StDev = 124				34050	34200	34350

$$F_0 = 6.08$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-1} = 5.12$$

La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **rechaza** la hipótesis nula H_0 de que existe igualdad en las medias del egreso para la reprobación actual y la reprobación del 70%. Por lo tanto se acepta la hipótesis alterna de que no existe igualdad en las medias, lo que implica que el incremento en la reprobación del 70% tiene influencia en el promedio de egreso en los siguientes diez años.

Prueba de hipótesis 8, reprobación actual e incremento de 80% de reprobación.

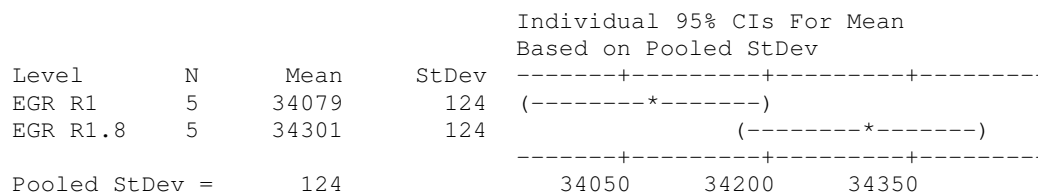
$$H_0 : \mu_1 = \mu_9$$

$$H_1 : \mu_1 \neq \mu_9$$

One-way ANOVA: EGR R1, EGR R1.8

Analysis of Variance

Source	DF	SS	MS	F	P
Factor	1	122191	122191	7.95	0.023
Error	8	123028	15379		
Total	9	245219			



$$F_0 = 7.95$$

$a = \text{niveles} = 2, n = \text{replicas} = 5, N = an = 10$

$$F_{\alpha, a-1, N-a} = 5.12$$

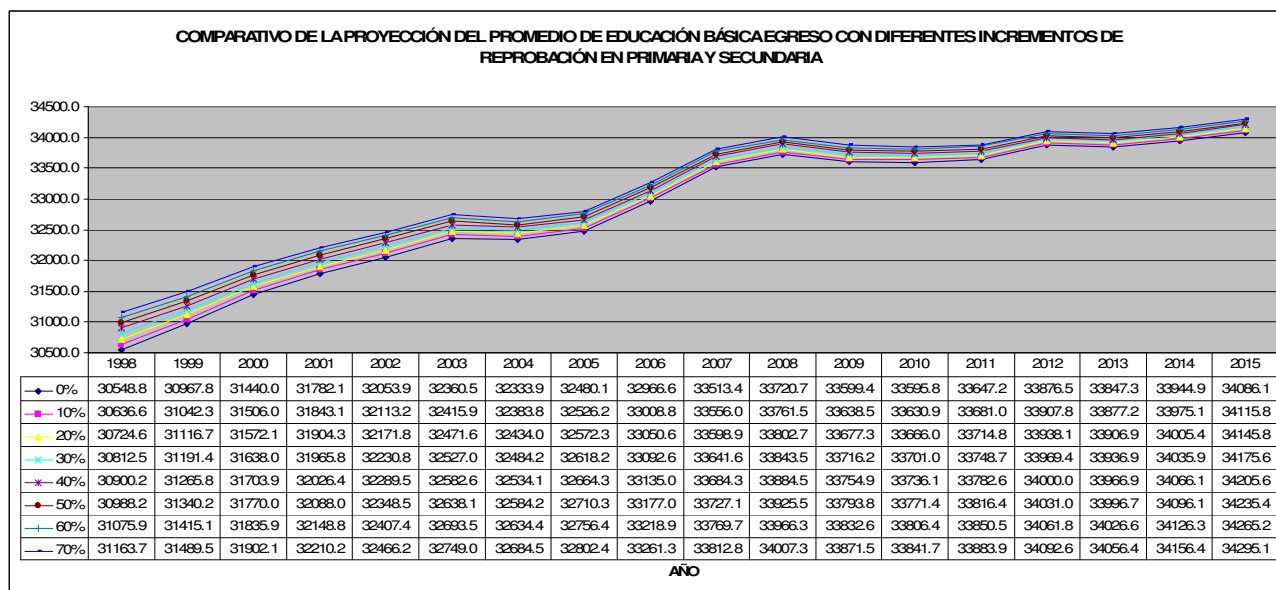
La hipótesis nula es verdadera si $F_0 \leq F_{\alpha, a-1, N-a}$, por lo tanto se **rechaza** la hipótesis nula H_0 de que existe igualdad en las medias del egreso para la reprobación actual y la reprobación del 80%. Similar a la prueba anterior se acepta la hipótesis alterna.

De acuerdo con el análisis de varianza, cuando la reprobación de primaria se incrementa gradualmente en 10% y la secundaria permanece con el índice de reprobación actual, podemos observar que no existe influencia en el promedio de egreso, de diez años (2006 – 2015), mientras la reprobación de primaria se incremente hasta un 60%.

IV.6.3.6 Proyección del Egreso de Educación Básica con incremento en primaria y secundaria.

Se ha realizado el análisis de varianza de los diferentes escenarios de incremento de reprobación por una parte manteniendo el incremento en los niveles de primaria y secundaria y por otro incrementando en primaria y manteniendo la tendencia actual en secundaria, se observó que no existe en ambos casos una desigualdad de las medias del egreso hasta el incremento de 60%, lo que nos podría llevar a concluir que la influencia de la reprobación sobre el promedio de egreso del sistema, está determinado por primaria y no por secundaria.

Se presenta la proyección del comportamiento del promedio del egreso de 1998 al 2015 lo cual nos permite observar que de acuerdo a los datos modelados la diferencia en del promedio del egreso con diferentes niveles de reprobación disminuye conforme el tiempo se incrementa (gráfica 4.10).



Gráfica 4.10

Cada valor de la tabla de la gráfica 4.10 representa el promedio de egreso de los nueve grados en un escenario de reprobación, de aquí podemos observar la tendencia de pronóstico del comportamiento del promedio de egreso el cual en cada escenario es asintótico, pronostica que en promedio el egreso tendrá una diferencia poco mayor al 10% de su valor entre el escenario actual (0% y el escenario de 70%) por lo que no se observa, en el escenario de 70%, una desviación severa respecto a la actual.

V. RESULTADOS Y CONCLUSIONES.

Como parte final de esta investigación del flujo de alumnos del sistema educativo estatal, y en particular referente al efecto que tiene el cambio de estado de la reprobación con respecto al egreso en los siguientes diez años (2006 – 2015), los resultados, experiencias en el proceso de investigación y las conclusiones se presentan en tres diferentes apartados ya que su naturaleza es diferente; por una parte los resultados que se obtuvieron de las diferentes réplicas planeadas en el diseño experimental que permitió validar la hipótesis planteada en el presente estudio. Por otra parte el haber elegido y aplicado un modelo de simulación, conlleva una experiencia que muestra desde los errores típicos que los autores señalan en el proceso de modelaje y simulación, hasta la experiencia singular de experimentar con entidades en una red de simulación, que representa al sistema educativo estatal y las cuales son representativas de generaciones de alumnos, ese proceso tuvo características especiales dignas de comentar. Por último es importante señalar que la herramienta de simulación creada resulto de mucho mayor potencial para ser utilizada exclusivamente en los objetivos de investigación planteados en la presente tesis, por lo que cabe señalar los alcances del modelo y los estudios que se pueden derivar de la experiencia que presento esta tesis.

V.1 Resultados obtenidos de las pruebas.

La hipótesis planteada en el capítulo uno fue:

“El incremento de la reprobación del sistema de educación básica no incide, en el mediano plazo, sobre egreso de los alumnos”.

Los objetivos de investigación fueron:

- a) ***Presentar el sistema de flujo de alumnos del sistema educativo estatal.***
- b) ***Crear un modelo representativo de sistema de flujo de alumnos, que permita “observar” escenarios y experimentar con él.***
- c) ***Probar hasta que grado la reprobación del sistema de educación básica (primaria y secundaria) no tiene influencia sobre el egreso del sistema en el periodo de los próximos diez años***
- d) ***Probar hasta que grado la reprobación de primaria no tiene influencia sobre el egreso del sistema en el periodo de los próximos diez años.***

La hipótesis presenta una prueba a realizar de factor y respuesta donde el factor es la reprobación y la respuesta es el egreso de los alumnos del sistema educativo estatal. Por mediano plazo en el capítulo queda señalado un periodo de diez años.

De acuerdo con el diseño experimental se planteó que los diferentes escenarios que indican los diferentes niveles del factor requerían de cinco réplicas por la naturaleza de la magnitud de las variables aleatorias en comparación con los valores de la respuesta (egreso) y que de acuerdo a un proceso de experiencia en el sistema se partió de ocho niveles para la reprobación (10%, 20%, ..., 80%), todo lo anterior presentado en dos vertientes: La primera variando el factor de reprobación de manera homogénea, tanto en primaria como en secundaria y la segunda variando de manera homogénea el factor en primaria y no variándolo en secundaria.

Lo anterior llevó a realizar dos conjuntos de experimentaciones con similares escenarios; el primero para conocer la incidencia de la reprobación sobre el egreso de todo el sistema educativo estatal y el segundo para conocer la incidencia de reprobación de primaria (sin secundaria) sobre el egreso.

Cabe señalar que el indicador del egreso para los diez años fue el promedio de egreso del egreso de 2006 a 2015 de los nueve grados, debido al alcance y objetivos señalados en el capítulo I.

Al realizar las pruebas pertinentes para probar la hipótesis planteada en la tesis, se encontró que el incremento, hasta 60%, en la reprobación de primaria y secundaria juntos, no manifiesta incidir en el promedio de egreso de los nueve grados de los siguientes diez años. Lo anterior nos lleva a concluir que la hipótesis propuesta es cierta en este contexto.

Por otra parte la prueba que se realizó incrementando la reprobación sólo la primaria y dejando fijo la reprobación de secundaria, arrojó resultados similares a la primer prueba, lo que no solo probó la hipótesis planteada, hasta el caso de la reprobación del 60%, sino que probó algo no planteado como objetivo de la investigación y fue que la reprobación que incide en el egreso es la de primaria.

De acuerdo con lo anterior queda probada la hipótesis de esta tesis y en el proceso de realizarlo, los objetivos de investigación *c* y *d* que señalan que “**Probar hasta que grado la reprobación del sistema de educación básica (primaria y secundaria) no tiene influencia sobre el egreso del sistema en el periodo de los próximos diez años**” y “**Probar hasta que grado la reprobación de primaria no tiene influencia sobre el egreso del sistema en el periodo de los próximos diez años**”, quedan cumplidos.

En el capítulo dos se presenta a manera de tablas y gráficas los datos históricos de las diferentes variables exógenas, estado y endógenas del sistema, que sirven como insumo para la modelación y la validación del modelo. Con esto se creó una completa descripción del sistema educativo estatal desde el punto de vista del flujo de alumnos, lo que permitió cumplir con el objetivo de **Presentar el sistema de flujo de alumnos del sistema educativo estatal**.

Con lo que respecta al modelo lógico y de simulación el capítulo IV apoyado en aspectos teóricos del capítulo III, desarrolló el instrumento de simulación, que si bien, su estructura permitió probar la hipótesis planteada en sus diferentes vertientes, su estructura modelada donde se puede generar experimentación con cada variable en cada grado permite generar futuras experimentaciones generando escenarios diversos, no solo con la reprobación y el egreso, sino la interrelación del resto de variables. Esto permitió a su vez dar cumplimiento al objetivo b que menciona “**Crear un modelo representativo de sistema de flujo de alumnos, que permita “observar” escenarios y experimentar con él**”.

V.2 Conclusiones de la Experimentación.

La experiencia de haber abordado un sistema de educación básica estatal, plantear una hipótesis a partir de observaciones en su comportamiento y haber propuesto y realizado un modelo de simulación para la experimentación, deja experiencias para tomar en cuenta en futuros estudios de naturaleza similar.

Con el objeto de dar un orden a lo realizado las presentamos de acuerdo a la capitulación de la presente tesis:

Sistema del Flujo de Alumnos.

El proceso de modelaje respecto a la selección de las variables no fue complejo debido a la estructura que guarda el flujo de alumnos, donde las variables representativas se identifican de una manera lógica dando un ciclo en cada grado, sin embargo la recopilación de datos históricos de variables, tales como deserción, deserción interanual, reprobación, egreso, nuevo ingreso y matrícula, presentan una gran irregularidad, ya que pudiese decirse que lo mejor sería tomar una muestra grande de datos históricos pero esto no fue posible ya que datos anteriores a 1990 no tienen muchas veces una tendencia lógica o por lo menos no existe un señalamiento que justifique esas enormes variaciones. En el caso de los datos tomados 1990 a 2004 existían datos que se disparaban a cualquier lógica ya que sus valores excedían lo factible, como fueron aislados se procedió a interpolar y debido a que no fue una gran cantidad permitió continuar con la investigación.

Otra parte importante es que no existen datos históricos que señale el comportamiento del ingreso foráneo y ya que existe lo asumimos en el reingreso, motivo que fue señalado en el capítulo II.

En conclusión la recolección de datos y su preparación para su manipulación, que pudiera haberse creído sencilla para esta tesis, resultó una experiencia que consumió más del triple de tiempo ya que se acudió a diferentes fuentes.

Construcción del Modelo

La experiencia de haber construido un modelo de simulación de esta naturaleza fue importante y tuvo características singulares ya que en el proceso paralelo de recolectar y procesar datos y crear el modelo, en cada cambio que existía en los valores de los datos para generar funciones de densidad de probabilidad, requería de una nueva prueba de bondad de ajuste y muchas ocasiones con el resultado de una nueva función y como consecuencia un nuevo generador de valores de variables aleatorias. A pesar que existen autores de simulación que manifiestan en sus metodologías para la simulación llevara a cabo en paralelo la modelación y recolección de datos esta característica permite observar que para este caso no es recomendable.

Otra particularidad de la modelación dejó de manifiesto que una variable por su solo nombre no puede generalizarse su estructura de variable aleatoria ya que cada conjunto representativos de una variable requerían de pruebas independientes; así se pudo observar que la reprobación no en todos los grados fue una variable aleatoria.

En las condiciones de inicio del modelo de simulación se requirió una etapa de “saturación” de datos, al irse generando éstos conforme el reloj avanzaba, lo que permitió eliminar condiciones iniciales.

En lo que respecta a la experiencia de validación del modelo se requirió de el uso de dos variables de salida tales como la matrícula y el egreso, ya que una sola variable deja la duda respecto a la representatividad del modelo respecto al sistema.

V.3 Continuidad del Estudio.

Dada la estructura del modelo donde cada variable está representada en los nueve grados del sistema de educación básica estatal, a partir de este modelo se pueden crear escenarios que permitan responder preguntas de las variables que integran el modelo o tendencias de éstas, así como plantear hipótesis tanto de la deserción respecto de la matrícula, el egreso o el nuevo ingreso en los diferentes grados o poder observar las repercusiones de comportamiento en egreso y matrícula respecto a diferentes escenarios de demanda de la educación básica.

La presente tesis deja un instrumento para poder seguir experimentando con las limitaciones propias del modelo, las cuales son: Las variables que lo integran y el alcance de predicción (diez años). Esta futura experimentación puede generar escenarios que permitan “observar a través de modelo el sistema de educación básica estatal, o a partir de esta estructura crearlo para otra entidad.

V.4 Aprendizajes.

Para finalizar se requiere señalar que el presente proyecto a dejado diferentes aprendizajes que se anotan como un recordatorio personal:

- a) Todo proyecto de investigación requiere de asesoría que permita en la exposición generar una reflexión introspectiva del proceso de pensamiento.
- b) El trabajo continuo con exceso de horas facilita el perder la objetividad del estudio y generar errores.
- c) El suspender por varios días un proceso de investigación conlleva a invertir bastante tiempo en recuperar el estado de entendimiento en que se dejó.
- d) Debemos tener claro que el proceso de investigación no es lineal, ya que el mismo camino de crear el modelo o experimentar con él permite redefinir objetivos y la misma hipótesis.
- e) La simulación tiene limitaciones para realizar proyecciones futura a muy largo plazo, ya que las funciones no lineales generadoras de valores, tienden a carecer de sentido cuando el tiempo es muy grande.
- f) Un bajo porcentaje de aleatoriedad permite poner al alcance otros modelos alternos a la simulación.
- g) Una vez realizado el modelo de simulación, existe una gama muy grande para crear escenarios con poca inversión de esfuerzo.
- h) El proceso de validación es complejo porque siempre existe la duda si todo representa a la realidad.
- i) El trabajar con datos no validados y con poco acceso a ellos complica cualquier estudio y pone en riesgo su total realización.

V.5 Matriz de oportunidades de investigaciones futuras

La siguiente matriz propone, a partir de las principales variables utilizadas en el modelo, posibles futuras investigaciones que se pueden realizar con la utilización del propio modelo de simulación y la metodología utilizada en la presente tesis.

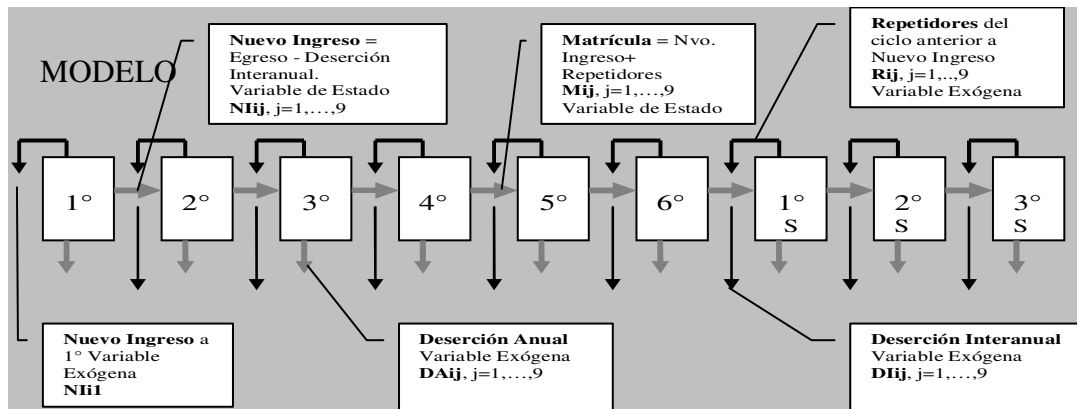
Es oportuno señalar que los posibles estudios en la matriz no son limitativos ya que puede llevarse a cabo investigaciones de la relación de las variables por completo, sin embargo, aquí se presentan casos de estudio que pueden ser puntos de partida para estudios posteriores, con el uso de la metodología propuesta.

	NI ₁ NVO. INGR. 1°	DA DESER. ANUAL	DI DESER. INTERANUAL	R REPROBACIÓN	M MATRÍCULA	NI NVO. ING	E EGRESO
NI ₁ NVO. INGR. 1°					1		2
DA DESER. ANUAL			14		3	4	5
DI DESER. INTERANUAL					6	7	8
R REPROBACIÓN					9	10	11*
M MATRÍCULA							12
NI NVO. ING					13		
E EGRESO							

Tabla xx

1. Impacto del nuevo ingreso sobre la matrícula
2. Relación del nuevo Ingreso a 1° sobre el Egreso
3. Impacto de la Deserción Anual sobre la Matrícula
4. Análisis de la influencia de la Deserción Anual sobre el Nuevo Ingreso de 2° a 9°
5. Análisis de la Deserción Anual sobre el Egreso
6. Impacto de la Deserción Interanual sobre la Matrícula
7. Relación de la Deserción Interanual sobre el Nuevo Ingreso de 2° a 9°
8. Influencia de la Deserción Interanual sobre el Egreso
9. Escenarios de la Reprobación sobre la Matrícula
10. Influencia de la Reprobación sobre el Nuevo Ingreso de 2° a 9°
11. Relación de impacto de la reprobación en el Egreso (*Estudio de esta tesis)
12. Relación de la Matrícula sobre el Egreso
13. Relación del Nuevo Ingreso 2° a 9° con la Matrícula

V.6 Metodología



1. *Formulación del Problema:*

Determinación de los *objetivos* de investigación que pueden ser planteados como:
Hipótesis por probar, Preguntas por contestar o generación de Escenarios que permitan la “observación”.

Posibles Escenarios de Investigación (Tabla xx)

2. *Recopilación de datos:*

DA – Deserción Anual
DI – Deserción Interanual
R - Reprobación
NI - Nuevo Ingreso
M - Matrícula
E - Egreso

3. *Procesamiento de Datos:*

Pruebas de Bondad de ajuste para variables Exógenas (f.d.p.)

4. Modelación: Determinación de Generadores de valores de Variables Aleatorias

6. *Ejecución de Réplicas*

Cálculo y ejecución de réplicas, obtención de resultados.

5. *Planeación Estratégica de la Experimentación.*

Aplicación del Diseño Experimental de acuerdo al Objetivo de estudio

7. *Validación.*

Con Egreso y/o Matrícula

8. Ejecución Interpretación y Resultados

ANEXO A

MODELO COMPUTACIONAL DE SIMULACIÓN EN AWESIM

Codificación del Modelo de Simulación

AweSim Input Translator, version 3.0
 Copyright (C) 1999 Symix Systems, Inc.

Reading control DICRUNIV ...

```

1 GEN,"Alejandro Saracho Luna","Tesis Flujo de Alumnos Primaria y
Secundaria",AGOSTO2005,5,YES,YES;
2 LIMITS,101,3,,75;
3
ARRAY,1,13,{0.0,0.0833,0.1667,0.25,0.3333,0.4167,0.500,0.5853,0.6667,0.7500,0.8333,0.9167,1.00};
4 ARRAY,2,13,{44,111,140,155,194,243,283,291,300,304,343,409,486};
5 ARRAY,3,13,{0,0.0833,0.1667,0.25,0.3333,0.4167,0.5,0.5833,0.6667,0.75,0.8333,0.9167,1.0};
6 ARRAY,4,13,{109,152,158,404,422,524,552,604,617,636,640,781,869};
7 ARRAY,5,12,{0.0,0.0833,0.25,0.3333,0.4167,0.5,0.5833,0.6667,0.75,0.8333,0.9167,1.0};
8 ARRAY,6,12,{82,99,108,129,150,158,259,312,410,688,846,881};
9 ARRAY,7,12,{0.0,0.0909,0.1818,0.2727,0.3636,0.4545,0.5455,0.6364,0.7273,0.8182,0.9091,1.0};
10 ARRAY,8,12,{44,111,140,155,243,283,291,300,304,343,409,486};
11 ARRAY,9,13,{0,0.833,0.1667,0.25,0.3333,0.4167,0.5,0.5833,0.6667,0.75,0.8333,0.9167,1};
12 ARRAY,10,13,{53,110,137,142,152,171,194,205,217,233,250,314,410};
13 ARRAY,11,14,{0.0,0.0769,
0.1538,0.2308,0.3077,0.3846,0.4615,0.5385,0.6154,0.6923,0.7692,0.8462,0.9231,1.000};
14 ARRAY,12,14,{838,905,2062,2730,2908,3347,3408,4597,5548,5671,5808,5946,5965,5972};
15
ARRAY,13,15,{0.0,0.0714,0.1429,0.2143,0.2857,0.3571,0.4286,0.5,0.5714,0.6429,0.7143,0.7857,0.8571,0.
9286,1.0};
16
ARRAY,14,15,{33001,33588,34224,34451,35040,35135,35429,35944,36877,37269,37412,37812,37829,38883,393
04};
17
ARRAY,15,14,{0.0,0.0769,0.1538,0.2308,0.3077,0.3846,0.4615,0.5385,0.6154,0.6923,0.7692,0.8462,0.9231
,1.000};
18 ARRAY,16,14,{269,281,319,346,449,612,624,640,665,704,773,815,822,923};
19 INTLC,{II,1};
20
INTLC,{XX[31],7255.45681},{XX[32],0.93849046},{XX[33],5125.71544},{XX[34],0.9598517},{XX[35],4200.2
7624},{XX[36],0.94685739},{XX[37],3295.43394},{XX[38],0.94802408},{XX[39],2161.39176},{XX[40],0.9531
3864},{XX[41],320.231333},{XX[42],0.96174339};
21 INTLC,{XX[23],1},{XX[24],1},{XX[27],1},{XX[28],1},{XX[29],1},{XX[30],1};
22 INTLC,{XX[100],1};
23 INITIALIZE,0.0,27,YES,,NO;
24 NET;
25 FIN;
    
```

DICRUNIV successfully read

Translated file DICRUNIV successfully written
 Reading network DICRUNIV - Pass 1...

```

1 RESOURCE,7,SEXTOP,5000000,{7};
2 RESOURCE,6,QUINTOP,5000000,{6};
3 RESOURCE,5,CUARTOP,5000000,{5};
4 RESOURCE,4,TERCEROP,5000000,{4};
5 RESOURCE,3,SEGUNDOP,5000000,{3};
6 RESOURCE,2,PRIMEROP,5000000,{2};
7 RESOURCE,1,PRIMARIA,5000000,{1};
    
```

DICRUNIV - Pass 1 successfully read

Reading network DICRUNIV - Pass 2...

DICRUNIV - Pass 2 successfully read

Reading network DICRUNIV - Pass 3...

```

8 CREATE,1,2,,INF,1;
9 ACTIVITY;
10 Fn1:
ASSIGN, {{XX[81],2624.9*LOG(II)+32322},{LTRIB[1],XX[81]},{LTRIB[13],LTRIB[1]+XX[1]},{II,II+1}},1;
11 ACTIVITY;
12 Fn2: ASSIGN, {{LTRIB[7],(-
1663.2*LOG(XX[7])+7641.8)*XX[100]},{XX[1],LTRIB[7]},{XX[7],XX[7]+1}},1;
13 ACTIVITY;
14 AWAIT,1,{{PRIMARIA,LTRIB[13]},{ALL,,NONE},1;
15 ACTIVITY;
16 AWAIT,2,{{PRIMEROP,LTRIB[13]},{ALL,,NONE},1;
17 ACTIVITY;
18 Fn3:
ASSIGN, {{XX[15],1.0/0.731003},{XX[16],XX[15]*XX[15]},{XX[15],XX[15]*(1.136299+0.5*XX[15])},{XX[15],E
XP(XX[15])},{XX[16],XX[15]*SQRT(EXP(XX[16]-
1.0))},{XX[15],1.0/(1.0+RLOGN(XX[15],XX[16]))},{LTRIB[19],667.452198+595.027207*XX[15]}},1;
19 ACTIVITY;
20 Fn4: ASSIGN, {{LTRIB[25],LTRIB[13]-LTRIB[19]-
LTRIB[7]},{LTRIB[31],221.684432+GAMA(254.380869,1.269305)}},1;
21 ACTIVITY;
22 FREE, {{PRIMARIA,LTRIB[19]},{PRIMEROP,LTRIB[25]},{PRIMARIA,LTRIB[31]}},1;
23 ACTIVITY;
24 ASSIGN, {{LTRIB[2],LTRIB[25]-LTRIB[31]},{LTRIB[14],LTRIB[2]+XX[2]}},1;
25 ACTIVITY;
26 Fn6: ASSIGN, {{LTRIB[8],(XX[33]*POW(XX[34],XX[8]))*XX[100]},{XX[2],LTRIB[8]},{XX[8],XX[8]+1}},1;
27 ACTIVITY;
28 AWAIT,3,{{SEGUNDOP,LTRIB[14]},{ALL,,NONE},1;
29 ACTIVITY;
30 Fn5: ASSIGN, {{XX[65],DRAND}},1;
31 ACTIVITY,,,XX[65]<=0.5;
32 ACTIVITY,,,,"B";
33 AAA: ASSIGN, {{XX[65],LOG(2.0*XX[65])}},1;
34 ACTIVITY;
35 Fn5s: ASSIGN, {{XX[65],EXP(LOG(67.715596)+XX[65]/2.000798)},LTRIB[20],462.284404+XX[65]}},1;
36 ACTIVITY;
37 Fn7: ASSIGN, {{LTRIB[26],LTRIB[14]-LTRIB[20]-LTRIB[8]},{LTRIB[32],436.123206*EXP(LOG(1.0/DRAND-
1.0)/3.968052)}},1;
38 ACTIVITY;
39 FREE, {{PRIMARIA,LTRIB[20]},{SEGUNDOP,LTRIB[26]},{PRIMARIA,LTRIB[32]}},1;
40 ACTIVITY;
41 ASSIGN, {{LTRIB[3],LTRIB[26]-LTRIB[32]},{LTRIB[15],LTRIB[3]+XX[3]}},1;
42 ACTIVITY;
43 Fn9: ASSIGN, {{LTRIB[9],(XX[35]*POW(XX[36],XX[9]))*XX[100]},{XX[3],LTRIB[9]},{XX[9],XX[9]+1}},1;
44 ACTIVITY;
45 AWAIT,4,{{TERCEROP,LTRIB[15]},{ALL,,NONE},1;
46 ACTIVITY;
47 Fn8:
ASSIGN, {{XX[17],1.0/0.649559},{XX[18],XX[17]*XX[17]},{XX[17],XX[17]*(0.249618+0.5*XX[17])},{XX[17],E
XP(XX[17])},{XX[18],XX[17]*SQRT(EXP(XX[17]-
1.0))},{XX[17],1.0/(1.0+RLOGN(XX[17],XX[18]))},{LTRIB[21],424.808456+196.057520*XX[17]}},1;
48 ACTIVITY;
49 Fn10: ASSIGN, {{LTRIB[27],LTRIB[15]-LTRIB[21]-LTRIB[9]},{LTRIB[33],389.077407*EXP(LOG(1.0/DRAND-
1.0)/6.616987)}},1;
50 ACTIVITY;
51 FREE, {{PRIMARIA,LTRIB[21]},{TERCEROP,LTRIB[27]},{PRIMARIA,LTRIB[33]}},1;
52 ACTIVITY;
53 Fn22: ASSIGN, {{LTRIB[4],LTRIB[27]-LTRIB[33]},{LTRIB[16],LTRIB[4]+XX[4]}},1;
54 ACTIVITY;
55 Fn12:
ASSIGN, {{LTRIB[10],(XX[37]*POW(XX[38],XX[10]))*XX[100]},{XX[4],LTRIB[10]},{XX[10],XX[10]+1}},1;
56 ACTIVITY;
57 AWAIT,5,{{CUARTOP,LTRIB[16]},{ALL,,NONE},1;
58 ACTIVITY;
59 Fn11: ASSIGN, {{XX[19],DRAND}},1;
60 ACTIVITY,,,XX[19]<=0.5;
61 ACTIVITY,,,,"LL1";

```



```

62 LL0: ASSIGN, {{XX[19], LOG(2.0*XX[19])}}, 1;
63 ACTIVITY;
64 NFn11f: ASSIGN, {{XX[19], EXP(LOG(486.499743)+XX[19]/13.029002)}, {LTRIB[22], XX[19]}}, 1;
65 ACTIVITY;
66 Fn13: ASSIGN, {{LTRIB[28], LTRIB[16]-LTRIB[22]-
LTRIB[10]}, {XX[47], 1.0/0.933405}, {XX[48], XX[47]*XX[47]}, {XX[47], XX[47]*(0.296426+0.5*XX[47])}, {XX[47]
], EXP(XX[47])}, {XX[48], XX[47]*SQRT(EXP(XX[48]))-
1.0)}, {XX[47], 1.0/(1.0+RLOGN(XX[47], XX[48]))}}, {LTRIB[34], 130.037551+636.586627*XX[47]}}, 1;
67 ACTIVITY;
68 FREE, {{PRIMARIA, LTRIB[22]}, {CUARTOP, LTRIB[28]}, {PRIMARIA, LTRIB[34]}}, 1;
69 ACTIVITY;
70 Fn23: ASSIGN, {{LTRIB[5], LTRIB[28]-LTRIB[34]}, {LTRIB[17], LTRIB[5]+XX[5]}}, 1;
71 ACTIVITY;
72 Fn15:
ASSIGN, {{LTRIB[11], (XX[39]*POW(XX[40], XX[11]))*XX[100]}, {XX[5], LTRIB[11]}, {XX[11], XX[11]+1}}, 1;
73 ACTIVITY;
74 AWAIT, 6, {{QUINTOP, LTRIB[17]}}, ALL, , NONE, 1;
75 ACTIVITY;
76 NFn14: ASSIGN, {{XX[20], DRAND}}, 1;
77 ACTIVITY, , , XX[20]<=0.5;
78 ACTIVITY, , , "NFn1_ASSIGN_3";
79 NFn1_ASSIGN_2: ASSIGN, {{XX[20], LOG(2.0*XX[20])}}, 1;
80 ACTIVITY;
81 NFn1f: ASSIGN, {{XX[20], EXP(LOG(460.497557)+XX[20]/16.690413)}, {LTRIB[23], XX[20]}}, 1;
82 ACTIVITY;
83 Fn16: ASSIGN, {{LTRIB[29], LTRIB[17]-LTRIB[23]-
LTRIB[11]}, {LTRIB[35], 461.492079*EXP(LOG(1.0/DRAND-1.0)/3.702327)}}, 1;
84 ACTIVITY;
85 FREE, {{PRIMARIA, LTRIB[23]}, {QUINTOP, LTRIB[29]}, {PRIMARIA, LTRIB[35]}}, 1;
86 ACTIVITY;
87 Fn24: ASSIGN, {{LTRIB[6], LTRIB[29]-LTRIB[35]}, {LTRIB[18], LTRIB[6]+XX[6]}}, 1;
88 ACTIVITY;
89 Fn18:
ASSIGN, {{LTRIB[12], (XX[41]*POW(XX[42], XX[12]))*XX[100]}, {XX[6], LTRIB[12]}, {XX[12], XX[12]+1}}, 1;
90 ACTIVITY;
91 AWAIT, 7, {{SEXTOP, LTRIB[18]}}, ALL, , NONE, 1;
92 ACTIVITY;
93 Fn17: ASSIGN, {{XX[21], DRAND}}, 1;
94 ACTIVITY, , , XX[21]<=0.5;
95 ACTIVITY, , , "NFn1_ASSIGN_4";
96 NFn1_ASSIGN_5: ASSIGN, {{XX[21], LOG(2.0*XX[21])}}, 1;
97 ACTIVITY;
98 NFn17f: ASSIGN, {{XX[21], EXP(LOG(304.998361)+XX[21]/11.097779)}, {LTRIB[24], XX[21]}}, 1;
99 ACTIVITY;
100 Fn19: ASSIGN, {{LTRIB[30], LTRIB[18]-LTRIB[24]-LTRIB[12]}, {LTRIB[36], GGTBLN(11, 12, DRAND)}}, 1;
101 ACTIVITY;
102 FREE, {{PRIMARIA, LTRIB[24]}, {SEXTOP, LTRIB[30]}, {PRIMARIA, LTRIB[36]}}, 1;
103 ACTIVITY;
104 Fn1C: COLCT, 1, LTRIB[1], "NVOING1°", , , , 1;
105 ACTIVITY;
106 Fn2C: COLCT, 2, LTRIB[7], "REPET1°", , , , 1;
107 ACTIVITY;
108 Fn3C: COLCT, 3, LTRIB[19], "DESAN1°", , , , 1;
109 ACTIVITY;
110 Fn4C: COLCT, 4, LTRIB[31], "DESIN1°-2°", , , , 1;
111 ACTIVITY;
112 Fn5C: COLCT, 5, LTRIB[20], "DESER2°", , , , 1;
113 ACTIVITY;
114 Fn6C: COLCT, 6, LTRIB[8], "REPET2°", , , , 1;
115 ACTIVITY;
116 Fn7C: COLCT, 7, LTRIB[32], "DESER2°-3°", , , , 1;
117 ACTIVITY;
118 Fn8C: COLCT, 8, LTRIB[21], "DESER3°", , , , 1;
119 ACTIVITY;
120 Fn9C: COLCT, 9, LTRIB[9], "REPET3°", , , , 1;
121 ACTIVITY;
122 Fn10C: COLCT, 10, LTRIB[33], "DESER3°-4°", , , , 1;
123 ACTIVITY;
124 Fn11C: COLCT, 11, LTRIB[22], "DESER4°", , , , 1;
125 ACTIVITY, , , "Fn12C";
126 Fn12C: COLCT, 12, LTRIB[10], "REPET4°", , , , 1;

```

```
127 ACTIVITY;
128 Fn13C: COLCT,13,LTRIB[34],"DESER4°-5°",,,,1;
129 ACTIVITY;
130 Fn14: COLCT,14,LTRIB[23],"DESER5°",,,,1;
131 ACTIVITY;
132 Fn15C: COLCT,15,LTRIB[11],"REPET5°",,,,1;
133 ACTIVITY;
134 Fn16C: COLCT,16,LTRIB[35],"DESER5°-6°",,,,1;
135 ACTIVITY;
136 Fn17C: COLCT,17,LTRIB[24],"DESER6°",,,,1;
137 ACTIVITY;
138 Fn18C: COLCT,18,LTRIB[12],"REPET6°",,,,1;
139 ACTIVITY;
140 Fn19C: COLCT,19,LTRIB[36],"DESER6°-1°",,,,1;
141 ACTIVITY;
142 COLCT,20,LTRIB[2],"NVOING2°",,,,1;
143 ACTIVITY;
144 COLCT,21,LTRIB[3],"NVOING3°",,,,1;
145 ACTIVITY;
146 COLCT,22,LTRIB[4],"NVOING4°",,,,1;
147 ACTIVITY;
148 COLCT,23,LTRIB[5],"NVOING5°",,,,1;
149 ACTIVITY;
150 COLCT,24,LTRIB[6],"NVOING6°",,,,1;
151 ACTIVITY;
152 COLCT,25,LTRIB[13],"MATR1° PRIM",,,,1;
153 ACTIVITY;
154 COLCT,26,LTRIB[14],"MATR 2° PR",,,,1;
155 ACTIVITY;
156 COLCT,27,LTRIB[15],"MATR3°PR",,,,1;
157 ACTIVITY;
158 COLCT,28,LTRIB[16],"MATR4°PR",,,,1;
159 ACTIVITY;
160 COLCT,29,LTRIB[17],"MATR5°PR",,,,1;
161 ACTIVITY;
162 COLCT,30,LTRIB[18],"MATR6°PR",,,,1;
163 ACTIVITY;
164 COLCT,31,LTRIB[25],"EGRESO1°PR",,,,1;
165 ACTIVITY;
166 COLCT,32,LTRIB[26],"EGRESO2°PR",,,,1;
167 ACTIVITY;
168 COLCT,33,LTRIB[27],"EGRESO3°PR",,,,1;
169 ACTIVITY;
170 COLCT,34,LTRIB[28],"EGRESO4°PR",,,,1;
171 ACTIVITY;
172 COLCT,35,LTRIB[29],"EGRESO5°PR",,,,1;
173 ACTIVITY;
174 COLCT,36,LTRIB[30],"EGRESO6°PR",,,,1;
175 ACTIVITY;
176 WRITE,"DIC02 NUEVO INGRESO PRIMARIA
",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.f\\t%6.1f",{LTRIB[1],LTRIB[2],LTRIB[3],LTRIB[4],LTRIB[5],LTRIB
[6]},1;
177 ACTIVITY;
178 WRITE,"DIC02 1REPETIDORES
PRIMARIA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.f\\t%6.1f",{LTRIB[7],LTRIB[8],LTRIB[9],LTRIB[10],LTRIB
[11],LTRIB[12]},1;
179 ACTIVITY;
180 WRITE,"DIC02 MATRÍCULA
PRIMARIA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.f\\t%6.1f",{LTRIB[13],LTRIB[14],LTRIB[15],LTRIB[16],LT
RIB[17],LTRIB[18]},1;
181 ACTIVITY;
182 WRITE,"DIC02 DESERCIÓN ANUAL
PRIMARIA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.f\\t%6.1f",{LTRIB[19],LTRIB[20],LTRIB[21],LTRIB[22],LT
RIB[23],LTRIB[24]},1;
183 ACTIVITY;
184 WRITE,"DIC02 EGRESO
PRIMARIA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.f\\t%6.1f",{LTRIB[25],LTRIB[26],LTRIB[27],LTRIB[28],LT
RIB[29],LTRIB[30]},1;
185 ACTIVITY;
```

```

186 WRITE, "DIC02 DESERCIÓN INTERANUAL
PRIMARIA", NO, "\n%6.1f\t%6.1f\t%6.1f\t%6.1f\t%6.f\t%6.1f", {LTRIB[31], LTRIB[32], LTRIB[33], LTRIB[34], LT
RIB[35], LTRIB[36]}, 1;
187 ACTIVITY;
188 ASSIGN, {{LTRIB[37], LTRIB[30]-LTRIB[36]}, {LTRIB[43], LTRIB[37]+XX[51]}}, 1;
189 ACTIVITY;
190 Fn20:
ASSIGN, {{LTRIB[40], (270.777601+390.188881*BETA(0.844871, 1.221237))*XX[100]}, {XX[51], LTRIB[40]}}, 1;
191 ACTIVITY;
192 Fn21:
ASSIGN, {{XX[56], 1.0/0.350295}, {XX[57], XX[56]*XX[56]}, {XX[56], XX[56]*(0.027565+0.5*XX[56])}, {XX[56], E
XP(XX[56])}, {XX[57], XX[56]*SQRT(EXP(XX[57]))-
1.0)}, {XX[56], 1.0/(1.0+RLOGN(XX[56], XX[57]))}, {LTRIB[46], 1310.341271+755.691802*XX[56]}}, 1;
193 ACTIVITY;
194 ASSIGN, {{LTRIB[49], LTRIB[43]-LTRIB[46]-LTRIB[40]}}, 1;
195 ACTIVITY;
196 Fn22s: ASSIGN, {{LTRIB[52], GGTBLN(15, 16, DRAND)}}, 1;
197 ACTIVITY;
198 ASSIGN, {{LTRIB[38], LTRIB[49]-LTRIB[52]}, {LTRIB[44], LTRIB[38]+XX[52]}}, 1;
199 ACTIVITY;
200 Fn24p1:
ASSIGN, {{XX[61], RNORM(0.0, 1.0)}, {XX[62], 0.002213}, {XX[63], 0.042832}, {XX[64], XX[62]/(2.0*XX[63])}, {XX
[65], XX[62]*XX[61]*XX[61]}, {XX[66], XX[62]+XX[64]*XX[65]*(1.0-SQRT(1.0+4.0*XX[63]/XX[65]))}}, 1;
201 ACTIVITY, ,, DRAND<(XX[62]/(XX[62]+XX[66]));
202 ACTIVITY, ,, "Fn24p3";
203 Fn24p2: ASSIGN, {{XX[61], 1.0/XX[66]}}, 1;
204 ACTIVITY;
205 Fn24p4: ASSIGN, {{LTRIB[41], (XX[61])*XX[100]}, {XX[52], LTRIB[41]}}, 1;
206 ACTIVITY;
207 Fn23s: ASSIGN, {{LTRIB[47], 1284.297337*EXP(LOG(1.0/DRAND-1.0)/6.681818)}}, 1;
208 ACTIVITY;
209 ASSIGN, {{LTRIB[50], LTRIB[44]-LTRIB[47]-LTRIB[41]}}, 1;
210 ACTIVITY;
211 Fn25: ASSIGN, {{XX[69], 1.0/1.501429}, {XX[70], XX[69]*XX[69]}, {XX[69], XX[69]*(-
0.078399+0.5*XX[69])}, {XX[69], EXP(XX[69])}, {XX[70], XX[69]*SQRT(EXP(XX[70]))-
1.0)}, {XX[69], 1.0/(1.0+RLOGN(XX[69], XX[70]))}, {LTRIB[53], 92.131069+1409.841659*XX[69]}}, 1;
212 ACTIVITY;
213 ASSIGN, {{LTRIB[39], LTRIB[50]-LTRIB[53]}, {LTRIB[45], LTRIB[39]+XX[53]}}, 1;
214 ACTIVITY;
215 Fn27p1: ASSIGN, {{XX[60], DRAND}}, 1;
216 ACTIVITY, ,, XX[60]<=0.5;
217 ACTIVITY, ,, "Fn27p3";
218 Fn27p2: ASSIGN, {{XX[60], LOG(2.0*XX[60])}}, 1;
219 ACTIVITY;
220 Fn27p4:
ASSIGN, {{XX[60], EXP(LOG(113.000000)+XX[60]/5.723506)}, {LTRIB[42], (XX[60])*XX[100]}, {XX[53], LTRIB[42]
}}, 1;
221 ACTIVITY;
222 Fn26: ASSIGN, {{LTRIB[48], 1./GAMA(0.000066, 22.377266)}}, 1;
223 ACTIVITY;
224 ASSIGN, {{LTRIB[51], LTRIB[45]-LTRIB[48]-LTRIB[42]}}, 1;
225 ACTIVITY;
226 COLCT, 37, LTRIB[37], "NVO ING 1° SEC", ,, , 1;
227 ACTIVITY;
228 COLCT, 38, LTRIB[43], "MATRÍCULA 1° SEC", ,, , 1;
229 ACTIVITY;
230 FN20C: COLCT, 39, LTRIB[40], "REPETIDORES 1° SEC", ,, , 1;
231 ACTIVITY;
232 FN21C: COLCT, 40, LTRIB[46], "DESERCIÓN ANUAL 1° SEC", ,, , 1;
233 ACTIVITY;
234 COLCT, 41, LTRIB[49], "EGRESO 1° SEC", ,, , 1;
235 ACTIVITY;
236 FN22C: COLCT, 42, LTRIB[52], "DESER INTER 2°-3° SEC", ,, , 1;
237 ACTIVITY;
238 COLCT, 43, LTRIB[38], "NVO INGRESO 2° SEC", ,, , 1;
239 ACTIVITY;
240 COLCT, 44, LTRIB[44], "MATRÍCULA 2° SEC", ,, , 1;
241 ACTIVITY;
242 FN23C: COLCT, 45, LTRIB[47], "DESERCIÓN ANUAL 2° SEC", ,, , 1;
243 ACTIVITY;
244 FN24C: COLCT, 46, LTRIB[41], "REPETIDORES 2° SEC", ,, , 1;

```

```

245 ACTIVITY;
246 COLCT,47,LTRIB[50],"EGRESO 2° SEC",,,,1;
247 ACTIVITY;
248 FN25C: COLCT,48,LTRIB[53],"DESR INTERANUAL 2°-3° SEC",,,,1;
249 ACTIVITY;
250 COLCT,49,LTRIB[39],"NVO INGRESO 3° SEC",,,,1;
251 ACTIVITY;
252 COLCT,50,LTRIB[45],"MATRÍCULA 3° SEC",,,,1;
253 ACTIVITY;
254 FN26C: COLCT,51,LTRIB[48],"DESRCIÓN ANUAL 3° SEC",,,,1;
255 ACTIVITY;
256 FN27C: COLCT,52,LTRIB[42],"REPETIDORES 3° SEC",,,,1;
257 ACTIVITY;
258 COLCT,53,LTRIB[51],"EGRESO 3° SEC",,,,1;
259 ACTIVITY;
260 WRITE,"DIC02 REPETIDORES 1°2°3°
SECUNDARIA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t", {LTRIB[40],LTRIB[41],LTRIB[42]},1;
261 ACTIVITY;
262 WRITE,"DIC02 DESERC INTERANUAL
1°2°3°",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t", {LTRIB[36],LTRIB[52],LTRIB[53]},1;
263 ACTIVITY;
264 WRITE,"DIC02 DESERC ANUAL
1°2°3°",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t", {LTRIB[46],LTRIB[47],LTRIB[48]},1;
265 ACTIVITY;
266 WRITE,"DIC02 NUEVO INGRESO 1°2°3°
SEC",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t", {LTRIB[37],LTRIB[38],LTRIB[39]},1;
267 ACTIVITY;
268 WRITE,"DIC02 MATRÍCULA
BÁSICA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t", {LTRIB[13],LTRIB[14],
LTRIB[15],LTRIB[16],LTRIB[17],LTRIB[18],LTRIB[43],LTRIB[44],LTRIB[45]},1;
269 ACTIVITY;
270 WRITE,"DIC02 EGRESO
BÁSICA",NO,"\\n%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t%6.1f\\t", {LTRIB[25],LTRIB[26],
LTRIB[27],LTRIB[28],LTRIB[29],LTRIB[30],LTRIB[49],LTRIB[50],LTRIB[51]},1;
271 ACTIVITY;
272 TERMINATE,INF;
273 Fn27p3: ASSIGN,{{XX[60],-LOG(2.0*(1.0-XX[60]))}},1;
274 ACTIVITY,,,,,"Fn27p4";
275 Fn24p3: ASSIGN,{{XX[61],XX[66]/(XX[62]*XX[62])}},1;
276 ACTIVITY,,,,,"Fn24p4";
277 NFN1_ASSIGN_4: ASSIGN,{{XX[21],-LOG(2.0*(1.0-XX[21]))}},1;
278 ACTIVITY,,,,,"NFn17f";
279 NFN1_ASSIGN_3: ASSIGN,{{XX[20],-LOG(2.0*(1.0-XX[20]))}},1;
280 ACTIVITY,,,,,"NFn1f";
281 LL1: ASSIGN,{{XX[19],-LOG(2.0*(1.0-XX[19]))}},1;
282 ACTIVITY,,,,,"NFn11f";
283 B: ASSIGN,{{XX[65],-LOG(2.0*(1.0-XX[65]))}},1;
284 ACTIVITY,,,,,"Fn5s";
285 CREATE,INF,0.0,,1,1;
286 ACTIVITY;
287 Fn2INICIO: ASSIGN,{{XX[7],XX[7]+1},{LTRIB[7],(-
1663.2*LOG(XX[7]+7641.8)*XX[100]},{XX[1],LTRIB[7]},{XX[7],XX[7]+1}},1;
288 ACTIVITY;
289 Fn6INICIO:
ASSIGN,{{LTRIB[8],(XX[33]*POW(XX[34],XX[8]))*XX[100]},{XX[2],LTRIB[8]},{XX[8],XX[8]+1}},1;
290 ACTIVITY;
291 Fn9INICIO:
ASSIGN,{{LTRIB[9],(XX[35]*POW(XX[36],XX[9]))*XX[100]},{XX[3],LTRIB[9]},{XX[9],XX[9]+1}},1;
292 ACTIVITY;
293 Fn12INICIO:
ASSIGN,{{LTRIB[10],(XX[37]*POW(XX[38],XX[10]))*XX[100]},{XX[4],LTRIB[10]},{XX[10],XX[10]+1}},1;
294 ACTIVITY;
295 Fn15INICIO:
ASSIGN,{{LTRIB[11],(XX[39]*POW(XX[40],XX[11]))*XX[100]},{XX[5],LTRIB[11]},{XX[11],XX[11]+1}},1;
296 ACTIVITY;
297 Fn18INICIO:
ASSIGN,{{LTRIB[12],(XX[41]*POW(XX[42],XX[12]))*XX[100]},{XX[6],LTRIB[12]},{XX[12],XX[12]+1}},1;
298 ACTIVITY;
299 Fn20inicio:
ASSIGN,{{LTRIB[40],(270.777601+390.188881*BETA(0.844871,1.221237))*XX[100]},{XX[51],LTRIB[40]}}},1;
300 ACTIVITY;

```

```

301 Fn24inicio1:
ASSIGN, {{XX[61],RNORM(0.0,1.0)}, {XX[62],0.002213}, {XX[63],0.042832}, {XX[64],XX[62]/(2.0*XX[63])}, {XX
[65],XX[62]*XX[61]*XX[61]}, {XX[66],XX[62]+XX[64]*XX[65]*(1.0-SQRT(1.0+4.0*XX[63]/XX[65]))}},1;
302 ACTIVITY,,,DRAND<(XX[62]/(XX[62]+XX[66]));
303 ACTIVITY,,,, "PRSEC01_ASSIGN_1";
304 Fn24inicio2: ASSIGN, {{XX[61],1.0/XX[66]}},1;
305 ACTIVITY;
306 PRSEC01_ASSIGN_2: ASSIGN, {{LTRIB[41],(XX[61])*XX[100]}, {XX[52],LTRIB[41]}},1;
307 ACTIVITY;
308 Fn27inicio: ASSIGN, {{LTRIB[48],1./GAMA(0.000066,22.377266)}},1;
309 ACTIVITY;
310 PRSEC01_ASSIGN_6: ASSIGN, {{XX[60],DRAND}},1;
311 ACTIVITY,,XX[60]<=0.5;
312 ACTIVITY,,,, "PRSEC01_ASSIGN_3";
313 PRSEC01_ASSIGN_5: ASSIGN, {{XX[60],LOG(2.0*XX[60])}},1;
314 ACTIVITY;
315 PRSEC01_ASSIGN_4:
ASSIGN, {{XX[60],EXP(LOG(113.000000)+XX[60]/5.723506)}, {LTRIB[42],(XX[60])*XX[100]}, {XX[53],LTRIB[42]
}},1;
316 ACTIVITY;
317 TERMINATE,INF;
318 PRSEC01_ASSIGN_3: ASSIGN, {{XX[60],-LOG(2.0*(1.0-XX[60]))}},1;
319 ACTIVITY,,,, "PRSEC01_ASSIGN_4";
320 PRSEC01_ASSIGN_1: ASSIGN, {{XX[61],XX[66]/(XX[62]*XX[62])}},1;
321 ACTIVITY,,,, "PRSEC01_ASSIGN_2";

```

DICRUNIV - Pass 3 successfully read

Translated network file DICRUNIV.TRN successfully written

BIBLIOGRAFÍA

1. Systems Simulation, the art and science
Robert E. Shannon.
Prentice Hall. (1988)
2. Simulation with Visual SLAM and AweSim
A. Alan B. Pristker, Jean J. O'Reilly
WILEY (1999)
3. Simulation Modeling and Análisis
Averill M. Law, W. David Kelton
Mc Graw Hill (2000)
4. Handbook of Simulation.
Principles, Methodology, Advances, Applications, and Practice
Jerry Banks
WILEY INTERSCIENCE (1998)
5. Técnicas de Simulación en Computadoras.
Taylor, Balinfy, Burdick, Kong Chu.
Limusa. (1982)
6. Simulación, Métodos y Aplicaciones.
David Ríos Insua, Sixto Ríos Insua, Jacinto Martín
Alfaomega (2000)
7. PAPERS EXPERIENCES PERSPECTIVES
A. Alan B. Pristker
SPC (1990)
8. Diseño y Análisis de Experimentos
Montgomery
LIMUSA WILEY (2004)
9. Probabilidad y Estadística Aplicaciones a la Ingeniería
Montgomery, Runger
LIMUSA WILEY (2002)
10. Education at a Glance
OECD INDICATORS 2005
OECD PUBLISHING
12. Introduction to Simulation and SLAM II
A. Alan B. Pristker
J. WILEY (1988)

11. Simulation of Manufacturing Systems
Alan Carrie
WILEY (1988)
12. Meet Minitab
Release 13 for Windows®
Windows® 95/98 and Windows NT™
2000
13. ExpertFit®
USER'S GUIDE
AVERILL M. LAW & ASSOCIATES
CONSULTANTS IN SIMULATION MODELING
2002
14. Estadísticas del Sistema Estatal de Educación Básica del Edo de Qro.
USEBEQ. 2004
15. Formulario de Indicadores Educativos
Subsecretaría de planeación y Coordinación
Dirección General de Planeación, Programación y Presupuesto
SEP
16. Metodología de la investigación (3era. ed.). México, DF, México:
Hernández Sampieri, R.; Fernández Collado, C. y Baptista, P. (2003).
McGraw-Hill/Interamericana Editores.