

MODELO DE DETECCIÓN DE FRAUDES EN LOS SEGUROS DE VEHÍCULOS UTILIZANDO COMPONENTES PRINCIPALES Y ANÁLISIS RIDIT

Heydi Mariana Roa López¹, Fernando Sandoya Sánchez²

¹ Ingeniera en Estadística Informática 2004

² Director de Tesis, Magíster en Investigación de Operaciones, Escuela Politécnica Nacional de Quito, Profesor de ESPOL desde 1994

RESUMEN

El presente trabajo tiene como propósito proporcionar una metodología dirigida a cuantificar la probabilidad de fraude en las declaraciones de siniestros vehiculares, denominada Análisis PRIDIT, específicamente cuando se tienen variables cualitativas involucradas puesto que en el Ecuador no son muy numerosos los estudios dedicados a la detección de fraudes con este tipo de variables.

La metodología PRIDIT no es más que una técnica no-paramétrica más simple y fácil de entender e implementar, además puede satisfacer necesidades gerenciales debido a que las aplicaciones de esta metodología pueden extenderse a clasificaciones mucho más finas que la prueba binaria de detección fraude/no fraude, puesto que provee un valor adicional en su capacidad de probar la consistencia de su modelo de puntuaciones con los patrones de las variables de entrada. Específicamente, los pesos y las puntuaciones obtenidos de la metodología PRIDIT son representativos de las variables de entrada y pueden ser probados a través de la correlación con otros modelos de puntuaciones ya determinados.

ABSTRACT

This research has as purpose to provide a methodology directed to quantify the fraud probability in the insurance vehicular claims, denominated Analysis PRIDIT, specifically when qualitative variables are involved since in the Ecuador they are not very numerous the studies dedicated to the detection of frauds with this type of variables.

The methodology PRIDIT is not more than a no-parametric technique statistic simpler and easier of to understand and to implement, it can also satisfy managerial necessities because the applications of this methodology can extend to much finer classifications that the binary test of detection fraud/no fraud, since it provides an additional value in its capacity to prove its model's of scores consistency with the patterns of the entrance variables. Specifically, the weight and the obtained scores of the methodology PRIDIT is representative of the entrance variables and they can already be proven through the correlation with other models of score certain.

1 INTRODUCCIÓN

Un término desgraciadamente muy utilizado en toda la sociedad es el de “fraude”. Conocemos por fraude cualquier actividad en la que para derivar un beneficio económico, se crean situaciones ficticias o se exageran daños.

El fraude está considerado como una de las industrias criminales más grandes en la sociedad, y según estudios de varios investigadores aumentan en épocas donde la gente necesita dinero tales como la Navidad, Fin de año, etc.

A pesar de que el fraude se da en casi todas las ramas, los fraudes en los seguros se han convertido en una práctica común. El mercado asegurador considera el fraude como un factor ineludible de riesgo y, hoy en día las entidades luchan por desarrollar un foco de acción frente al mismo. Es por esto que el presente estudio tiene los siguientes objetivos:

2 Objetivo general

Aplicar un modelo de detección de fraude a una cartera real de seguro de automóviles enfocado en las declaraciones de siniestros de automóviles para clasificar y cuantificar el nivel de fraude de cada una de estas declaraciones realizadas por los asegurados.

Objetivos específicos:

- Reducir la incertidumbre e incrementar las oportunidades de clasificar las demandas correcta y eficientemente a cada grupo (fraudulentas / no fraudulentas) sin importar el tipo de variables que intervengan.
- Transformar respuestas categóricas en un conjunto de valores numéricos que estén dentro de un intervalo $[-1,1]$, lo cual refleje la relativa anormalidad de una respuesta en particular.
- Determinar una ponderación de fraude para cada variable involucrada en el análisis.
- Determinar una medida de poder discriminatorio que permita clasificar las demandas en fraudulentas y no fraudulentas.

1. MOTIVACIÓN PARA LA INVESTIGACIÓN

La influencia de las acciones deshonestas por parte de los asegurados se deja sentir tanto en el número de siniestros declarados como en la cuantía de los mismos, si consideramos el peso que ello puede tener a la hora de justificar la aparición de resultados técnicos negativos durante los últimos años en el seguro de vehículos y el incremento del valor de las primas por la contratación de estos mismos seguros, queda más que justificada la necesidad de diseñar herramientas que ayuden a las entidades en la detección y lucha contra el fraude.

En el Ecuador no se han hecho estudios serios al respecto, sin embargo en otros países este tipo de estudios están bien adelantados, como por ejemplo: En España, según la Investigación Cooperativa entre Entidades Aseguradoras y Fondos de Pensión (ICEA), el sector del automóvil es el que más fraudes registra, puesto que de los 46.228 casos detectados en el 2001, el 90 por ciento correspondía a esta rama. En lo que respecta al año en curso (2004) según datos de la ICEA, más del 75 por ciento de los casos de fraude detectados corresponde a la rama de vehículos.

Para el caso de las compañías de seguros de nuestro país les es más fácil pagar los siniestros reclamados por los asegurados que entrar en trámites legales, ya que en el país no se cuenta con una unidad investigativa a la que puedan recurrir las aseguradoras para verificar la honestidad de los reportes de siniestros. Por todo esto, es que las aseguradoras deberían estar interesadas en buscar métodos que les permitan detectar y clasificar una demanda como fraudulenta o no.

2. EL SEGURO VEHICULAR EN EL ECUADOR DURANTE LA ÚLTIMA DÉCADA

Durante la década (1.993 – 2003) en el Ecuador, muchas de las aseguradoras que ofrecen seguros para automóviles se percataron de que el monto de indemnización pagado a sus asegurados por causa de un siniestro específico era muy alto. El mercado asegurador del Ecuador durante esta última década ha visto en el ramo de seguros de vehículos, el ramo con mayor monto pagado por siniestros en lo que respecta a los demás ramos de seguros.

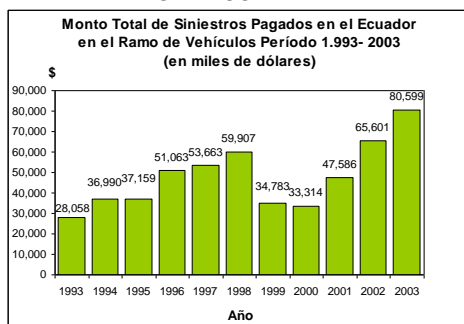
La Superintendencia de Bancos y Seguros del Ecuador dispone de la información de los montos totales de siniestros pagados de todas las aseguradoras en el ramo de vehículos.

CUADRO 1
 MONTO TOTAL DE INDEMNIZACIÓN LIQUIDADADA
 POR SINIESTROS VEHICULARES PARA EL
 PERÍODO 1.993 – 2.003

	Indemnización Pagada (en miles de dólares)
Dec-93	28,058
Dec-94	36,990
Dec-95	37,159
Dec-96	51,063
Dec-97	53,663
Dec-98	59,907
Dec-99	34,783
Dec-00	33,314
Dec-01	47,586
Dec-02	65,601
Dec-03	80,599

Fuente: Superintendencia de Bancos y Seguros del Ecuador

Elaboración: Heydi Roa López

GRÁFICO 1

Elaboración: Heydi Roa López

En el GRÁFICO 1 se puede visualizar la tendencia creciente de los pagos de siniestros a los asegurados desde 1.993 hasta 1.998, notándose claramente la reducción de los pagos en el año 1.999 y 2.000 por los temores económicos que en ese período se suscitaron; sin embargo a partir del 2.001 vuelve la tendencia creciente, una vez adoptado el dólar como moneda oficial.

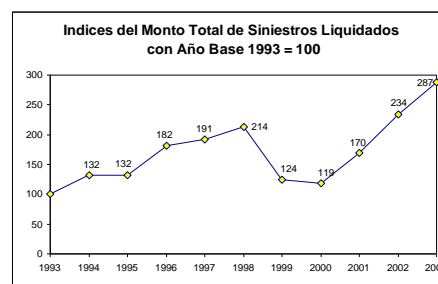
Para reflejar con precisión la evolución de los montos de siniestros pagados por las aseguradoras se ha procedido a calcular los números índices con año base 1.993 = 100. La conversión de los datos a índices facilita la estimación de la tendencia en una serie compuesta por números muy grandes con se está manejando (miles de dólares). Ver TABLA I y GRÁFICO 2.

TABLA I

MONTO TOTAL DE INDEMNIZACIÓN PAGADA E ÍNDICES CON AÑO BASE 1.993 = 100

	Indemnización Pagada (en miles de dólares)	Ajustado a 100 con Año Base 1.993
Dec-93	28,058	100
Dec-94	36,990	132
Dec-95	37,159	132
Dec-96	51,063	182
Dec-97	53,663	191
Dec-98	59,907	214
Dec-99	34,783	124
Dec-00	33,314	119
Dec-01	47,586	170
Dec-02	65,601	234
Dec-03	80,599	287

Elaboración: Heydi Roa López

GRÁFICO 2

Elaboración: Heydi Roa López

Actualmente en nuestro país, Ecuador, existen 40 compañías dedicadas al mercado asegurador, de las cuales 27 ofrecen pólizas de seguros para vehículos.

2.1. PAGOS DE SINIESTROS EN SEGUROS VEHICULARES

Una de las compañías aseguradoras del país mayormente involucrada con el seguro de vehículos es Seguros Equinoccial. Durante la última década, esta compañía ha sido una de

las que mayores pagos ha realizado a sus clientes por siniestros vehiculares. La información con la que se cuenta es con los montos pagados por siniestros vehiculares en cada una de sus sucursales desde el 2.000 hasta el 2.003.

CUADRO 2
MONTOS PAGADOS POR
SINIESTROS VEHICULARES POR
SEGUROS EQUINOCCIAL (PERÍODO
2.000 – 2.003)

		VALOR PAGADO (en dólares)			
Sucursal	Causas	2000	2001	2002	2003
CUENCA	DAÑO PARCIAL	51,048	58,949	129,634	87,864
	DAÑO TOTAL	20,954	27,404	42,029	81,016
	ROBO PARCIAL	5,189	3,016	6,668	13,443
	ROBO TOTAL	20,580	9,941	8,730	32,899
Total CUENCA		97,770	99,310	187,061	215,223
GUAYAQUIL	DAÑO PARCIAL	109,411	161,996	215,893	539,112
	DAÑO TOTAL	51,080	75,260	119,330	152,875
	ROBO PARCIAL	40,947	23,149	25,525	73,717
	ROBO TOTAL	123,591	67,015	40,452	43,817
Total GUAYAQUIL		325,030	327,420	401,200	809,522
QUITO	DAÑO PARCIAL	615,191	971,582	1,531,313	1,997,830
	DAÑO TOTAL	163,257	425,845	1,105,290	1,093,183
	ROBO PARCIAL	180,119	247,309	292,380	422,735
	ROBO TOTAL	258,075	312,623	333,322	244,809
Total QUITO		1,216,643	1,957,359	3,262,305	3,758,557
TOTAL		1,639,443	2,384,088	3,850,565	4,783,301

Fuente: Base de Datos Seguros Equinoccial del Ecuador

Elaboración: Heydi Roa López

Por la información presentada se puede concluir que los montos pagados por siniestros de vehículos aumentan año a año y por ende son el punto fijo de investigación por parte de los departamentos de siniestros, quienes tendrán de ahora en adelante la tarea de implementar

nuevas técnicas de detección de fraude en las declaraciones de siniestros.

3. LA METODOLOGÍA PRIDIT

La metodología PRIDIT constituye una nueva técnica no-paramétrica más simple y fácil de entender e implementar, difiere de otras pruebas estadísticas no-paramétricas, como la Chi Cuadrado, en la cual se asume un orden natural de los datos, ya que esta técnica estadística puede emplearse incluso con variables categóricas que pueden estar en escalas subjetivas (severo, moderado, menor) o pueden tomar una forma numérica donde el sistema de medición confía fuertemente en el método experimental o en la habilidad técnica del científico involucradas en la medición de la variable en cuestión.

3.1. TIPO DE DATOS

La mayoría de los métodos estadísticos utilizados para este tipo de estudios requieren que los datos sean de tipo intervalo y en algunos casos estos métodos requieren que los datos sean continuos y estén normalmente distribuidos. Pero la metodología PRIDIT no pone ninguna restricción en lo que respecta a los datos, así esta metodología trabaja ya sea con variables ordinales discretas o con variables categóricas, pero para el caso de seguros de automóviles por lo general la mayoría de las variables son dicotómicas. Para el desarrollo de esta

investigación se obtuvo información de 100 demandas de siniestros vehiculares

CUADRO 3
VARIABLES UTILIZADAS EN LA INVESTIGACIÓN

Características del Asegurado y de la Demanda	
COBERT	El asegurado tiene cobertura de daños a terceros.
FRAQCIA	El asegurado tiene franquicia en la póliza.
ACCESOR	El asegurado tiene cobertura de accesorios.
Características del Vehículo	
VEHUSO	El vehículo es de uso privado del asegurado.
Características del Accidente	
ACULPA	El asegurado acepta la culpa del siniestro.
ZNURB	El siniestro ha ocurrido en una zona no urbana.
ACCNOCHE	El siniestro ocurrió en la noche.
ACCFINS	El siniestro ocurrió en el fin de semana.
TESTIGOS	Existen testigos.
REPPOLIC	Existe un reporte policial.
ZONA1	El siniestro ocurrió en una zona de elevada siniestralidad.
ZONA3	El siniestro ocurrió en una zona de baja siniestralidad.
REPSOSP	Existe presencia de relatos sospechosos.
PARENTEZ	Existe coincidencia de apellidos entre las partes.
RETRASO	El siniestro no fue reportado a la compañía aseguradora dentro del período establecido.

Elaboración: Heydi Roa López

3.2.TRANSFORMACIÓN DE LOS DATOS CATEGÓRICOS EN PUNTUACIONES RIDIT

Un método de puntuación de mejor desempeño para variables categóricas, es el método de Puntuaciones RIDIT. El objetivo de este método de puntuación es cuantificar el nivel de sospecha de fraude producida por la representación categórica de cada variable indicadora de fraude en una declaración de siniestro.

Sea k_t el número de categorías disponibles y ordenadas para la variable indicadora t , y sea $\hat{p}_t = (\hat{p}_{t1}, \dots, \hat{p}_{tk_t})$ las proporciones de respuesta observadas en el conjunto entero de demandas. Se asume que las categorías están ordenadas en relación a la probabilidad de sospecha de fraude, en forma decreciente; por lo que una respuesta categórica más alta indica menos sospecha de fraude. Para la opción categórica i de la variable t , se asigna el valor numérico o puntuación siguiente:

$$B_{ti} = \sum_{j<i} \hat{p}_{tj} - \sum_{j>i} \hat{p}_{tj} \quad i = 1, 2, \dots, k_t$$

Así, este procedimiento transforma cualquier conjunto de respuestas categóricas en un conjunto de valores numéricos dentro de un intervalo $[-1, 1]$, lo cual refleja la relativa

“anormalidad” de una respuesta particular.

TABLA III
CALCULO DE PUNTUACIONES
RIDIT

Variables	% Si	$B_{ii}(\text{"si"})$	$B_{ii}(\text{"no"})$
El asegurado tiene cobertura de daños a terceros	96%	-0.04	0.96
El asegurado tiene franquicia en la póliza	90%	-0.10	0.90
El asegurado tiene cobertura de accesorios	93%	-0.07	0.93
El vehículo es de uso privado del asegurado	55%	-0.45	0.55
El asegurado acepta su culpa	6%	-0.94	0.06
Accidente ocurrido en zona no urbana	10%	-0.90	0.10
Accidente ocurrido en la noche	57%	-0.43	0.57
Accidente ocurrido durante un fin de semana	38%	-0.62	0.38
Existen testigos	12%	-0.88	0.12
Existe un reporte policial	95%	-0.05	0.95
Siniestro ocurrido en zona de elevada siniestralidad	81%	-0.19	0.81
Siniestro ocurrido en zona de baja siniestralidad	21%	-0.79	0.21
Existe presencia de relatos sospechosos	3%	-0.97	0.03
Existe coincidencia de apellidos entre las partes	1%	-0.99	0.01
El siniestro no fue reportado a la compañía aseguradora dentro del periodo establecido.	14%	-0.86	0.14

Elaboración: Heydi Roa López

3.3.OBTENCIÓN DE PONDERACIONES PRIDIT Y PUNTUACIÓN GLOBAL PARA UNA DEMANDA ENTERA

Sea $F = (f_{it})$ la notación de la matriz de las puntuaciones individuales RIDIT para cada una de las $t = 1, 2, \dots, m$ variables, para cada una de las $i = 1, 2, \dots, N$ demandas. Esto es, $f_{it} = B_{ik}$ si la demanda i contiene k niveles de respuestas categóricas para la variable t . Se obtiene una puntuación de sospecha

global para cada demanda sumando simplemente las puntuaciones de las variables individuales respectivas.

Sea $W^{(0)} = (1, 1, \dots, 1)'$, la notación del primer vector transpuesto. Luego el vector de la suma global de las puntuaciones de sospecha de fraude obtenidas para cada demanda denotada en la matriz es: $S^{(0)} = FW^{(0)}$. Ahora, se tiene una medida de consistencia de la variable indicadora t con las puntuaciones globales de sospecha de fraude para las demandas.

A través del **Teorema 1** se garantiza que el valor de W converge y la fijación del peso de la variable $\hat{W}^{(\infty)}$ es la primera componente principal de $F'F$.

Teorema 1: Las secuencias de los pesos de las variables predictoras $\{W^{(n)}\}$ y la sumatoria global de las puntuaciones de sospecha de las demandas $\{S^{(n)}\}$ convergen. De modo que, la fijación de peso de la variable predictora $\hat{W}^{(\infty)}$ es la primera componente principal de $F'F$, la cual es una estimación consistente de la primera componente principal $W^{(\infty)}$ del $E(F'F)$, la t -ésima componente principal se tiene explícitamente:

$$W_t^{(\infty)} = \frac{A_t}{(\mu_1 - U_{tt}) \sqrt{\sum_{s=1}^m A_s^2 / (\mu_1 - U_{ss})^2}}$$

TABLA IV
PONDERACIONES PRIDIT PARA
LAS VARIABLES INDICADORAS DE
FRAUDE

Matriz de componentes^a

	Componente 1
	W
COBERT	.468
FRAQCIA	-.460
ACCESOR	.354
VEHUSO	.507
ACULPA	-.560
ZNURB	.397
ACCNOCHE	-.105
ACCFINS	-.252
TESTIGOS	.177
REPPOLIC	-.341
ZONA1	.468
ZONA3	-.328
REPSOSP	.317
PARENTEZ	-.104
RETRASO	-.362

a. 1 componentes extraídos

Elaboración: Heydi Roa López

La TABLA IV muestra que las variables indicadoras de fraude **VEHUSO** y **ACULPA** llevan la mayor ponderación PRIDIT de 100 demandas analizadas, seguidas de **COBERT**, **ZONA1** y **FRAQCIA**, es decir que éstas son las variables que tienen mayor pesos a la hora de determinar un nivel de sospecha de fraude.

TABLA V
PUNTUACIÓN GLOBAL
PARA UNA DEMANDA COMPLETA

	S
COBERT	0.808
FRAQCIA	-0.797
ACCESOR	-1
VEHUSO	0.856
ACULPA	-0.913
ZNURB	0.709
ACCNOCHE	-0.203
ACCFINS	-0.474
TESTIGOS	0.339
REPPOLIC	-0.624
ZONA1	0.868
ZONA3	-0.603
REPSOSP	0.585
PARENTEZ	-0.201
RETRASO	-0.657

Elaboración: Heydi Roa López

Los valores A_t de la TABLA V son una medida del poder discriminatorio de las t variables indicadoras de fraude para una demanda entera.

3.4. CLASIFICACIÓN DE LAS DEMANDAS POR MEDIO DE LAS PONDERACIONES PRIDIT

Con respecto a la clasificación, se consideran dos casos para la proporción de demandas del grupo 1, θ conocido y θ desconocido. Cuando θ es conocido, se ordenan las N demandas por medio de sus puntuaciones unidimensionales

$$S = \sum_{t=1}^m W_t^{(\infty)} X_t$$

y luego se clasifican las primeras $N\theta$ demandas en el nivel alto del grupo 1 de sospecha de fraude. Aquí X_t es la puntuación calculada de la demanda obtenida para la variable t ,

$$X_t = \sum_{i=1}^{k_t} B_{ti} I[\text{categoría } i \text{ dada}]$$

donde I_A es el indicador del conjunto A .

Si θ es desconocido (como es este caso), se separa los dos grupos de acuerdo a las puntuaciones globales positivas o negativas y se clasifican las demandas dentro del grupo de bajo nivel de sospecha de fraude si la puntuación global del nivel de sospecha de fraude es positivo, es decir en el grupo de las demandas no fraudulentas y las de valor negativo dentro del grupo de demandas fraudulentas.

TABLA VI

CLASIFICACIÓN DE LAS DEMANDAS

Demanda	cobertur	fracja	accesor	vehusol	aculpa	zonal	accioche	accfins	realigo	repollic	zonal	zonal	repolio	panmes	versao	Score	Clas
1	-0.04	-0.1	-0.07	0.55	0.06	0.1	-0.43	0.38	-0.88	-0.05	-0.19	-0.79	0.03	0.01	0.14	0.10	2
2	-0.04	-0.1	-0.07	-0.45	0.06	0.1	0.57	0.38	0.12	0.95	0.81	0.21	0.03	0.01	-0.86	-0.54	1
3	-0.04	-0.1	-0.07	-0.45	0.06	0.1	0.57	-0.62	-0.88	-0.05	-0.19	-0.79	0.03	0.01	0.14	0.39	2
4	-0.04	-0.1	-0.07	0.55	0.06	0.1	-0.43	0.38	0.12	-0.05	-0.19	0.21	0.03	0.01	0.14	0.09	2
5	-0.04	-0.1	-0.07	0.55	0.06	0.1	-0.43	0.38	0.12	-0.05	-0.19	0.21	-0.97	0.01	0.14	0.45	2
6	-0.04	0.9	-0.07	-0.45	0.06	0.1	-0.43	0.38	-0.88	-0.05	-0.19	0.21	0.03	0.01	0.14	0.06	2
7	-0.04	-0.1	-0.07	0.55	0.06	0.1	-0.43	0.38	0.12	-0.05	-0.19	0.21	0.03	0.01	0.14	-0.29	1
8	-0.04	-0.1	-0.07	-0.45	0.06	0.1	-0.43	0.38	0.12	-0.05	-0.19	0.21	0.03	0.01	0.14	0.33	2
9	-0.04	-0.1	0.93	0.55	-0.94	0.1	-0.43	-0.62	0.12	-0.05	0.81	-0.79	0.03	0.01	0.14	-0.54	1
10	-0.04	-0.1	-0.07	-0.45	0.06	0.1	-0.43	0.38	0.12	-0.05	-0.19	0.21	0.03	0.01	0.14	0.48	2

Elaboración: Heydi Roa López

Como se demuestra en la TABLA VI, cada una de las demandas tiene una ponderación o como se la ha llamado en este caso, Score, que permite clasificar cada demanda dentro del grupo que corresponde. Un score

positivo significa que la demanda pertenece al Grupo 2, es decir es una demanda no fraudulenta mientras que un score negativo significa que la demanda debe ser discriminada al grupo 1, que es el grupo de las demandas con cierto grado de fraude.

CONCLUSIONES

1. La utilización de la técnica PRIDIT en la detección de fraudes dentro del campo de seguros de vehículos, es mucho más eficiente que las técnicas estadísticas tradicionales cuando dentro de las variables involucradas existen variables con respuestas del tipo categóricas, puesto que la técnica PRIDIT transforma el conjunto de respuestas categóricas en un conjunto de valores numéricos dentro de un intervalo $[-1,1]$, lo cual refleja la relativa anormalidad de una respuesta en particular.
2. La técnica PRIDIT provee además una medida que permite determinar qué variables son más consistentes, dando ponderaciones más altas a las variables indicadoras de fraude. En esta investigación las variables con mayor ponderación son: ACULPA, VEHUSO, COBERT, ZONA1, FRAQCIA. Estas variables son las que indican mayormente fraude.
3. Otra de las ventajas de la utilización de la metodología PRIDIT que se

comprobó en esta investigación, es que provee una medida del poder discriminatorio de las variables indicadoras de fraude. Las variables con mayor poder discriminatorio en esta investigación fueron: ACCESOR, ACULPA, ZONA1, VEHUSO, COBERT, FRAQCIA.

4. La medida cuantitativa del poder discriminatorio que resulta de la técnica PRIDIT provee además la capacidad de determinar correlaciones con otras medidas cuantitativas tales como: edad del conductor, número de accidentes anteriores del asegurado, número de años que el asegurado tiene licencia, etcétera. Este procedimiento puede dejarse para un estudio posterior puesto que no es el objetivo de la actual investigación. Además que no se cuenta con datos reales que permitan determinar la verdadera correlación entre las variables.

REFERENCIAS

- 1 **ROA L. HEYDI**, “Modelo de Detección de Fraudes en los Seguros de Vehículos utilizando Componentes Principales y Análisis RIDIT” (Tesis, Instituto de Ciencias Matemáticas, Escuela Superior Politécnica del Litoral, 2004)
- 2 **FREUN J, WALPOLE R.** Estadística Matemática con aplicaciones, (Prentice Hall Hispanoamericana Cuarta Edición. México, 1990)
- 3 **JOHNSON, D.** (Métodos Multivariados aplicados al análisis de datos, (Internacional Thompson Editores, México DF, México, 2000)
- 4 **FERRAN A.** SPSS para Windows: Análisis Estadístico, McGraw-Hill, Madrid, España.,2001)
- 5 Tutorial paquete estadístico SPSS 10.0 para Windows versión en español
- 6 **The Journal of Risk and Insurance**, Fraud Classification Using Principal Component Analysis of RIDIT's, Vol.69, No. 3, 2002.
- 7 **2004**, http://www.superban.gov.ec/pages/seguros_privados.htm