

ملخص البحث

التنبؤ بمعدلات الخسارة في شركات تأمينات الممتلكات والمسؤوليات باستخدام نماذج الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة التكاملية (ARIMA) لتحليل السلاسل الزمنية.

إعداد

أسامة ربيع أمين سليمان

كلية التجارة - جامعة المنوفية

تهدف هذه الدراسة الى توضيح كيفية تطبيق أسلوب بوكس - جينكنز (نماذج الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة التكاملية لتحليل السلاسل الزمنية) في التنبؤ بأحد المؤشرات الهامة في مجال التأمين - وهى معدلات الخسارة في شركات التأمين المصرية - التى يتوقف عليها العديد من القرارات الهامة بل و الإستراتيجية فى نفس الوقت فى مجال التأمين، مثل قرارات إعادة التأمين ، قرارات التسعير ، و قرارات الاكتتاب ، هذا فضلا عن إستخدامها كأداة رقابية تعتمد عليها هيئات الإشراف والرقابة على التأمين لتقييم أداء منشآت التأمين . ويمتاز أسلوب بوكس - جينكنز بالعديد من المزايا أهمها واقعية الإفتراضات التى يعتمد عليها ،والتي يتفوق بها على الكثير من أساليب التنبؤ الأخرى مثل الأسلوب التقليدى للسلاسل الزمنية، وأسلوب الإنحدار .

المبحث الأول

الإطار العام للدراسة

١ - مقدمة وأهمية البحث :

على الرغم من الأهمية البالغة للتنبؤ بمعدلات الخسارة في شركات التأمين، لما له تأثير على العديد من القرارات الهامة بل والإستراتيجية في نفس الوقت في هذه الشركات، نجد أن هذا الموضوع لم يحظى بالقدر الكافي من الاهتمام من جانب الباحثين في مجال التأمين.

ويعد من أهم القرارات التي تعتمد على معدلات الخسارة المتوقعة تلك القرارات المتعلقة بإعداد برامج إعادة التأمين، إذ أن تحديد حد الاحتفاظ في شركات التأمين يتوقف بالدرجة الأولى على معدل الخسارة المتوقع، وهو في نفس الوقت يمثل الأساس الذي يعتمد عليه معيد التأمين في تحديد حدود مسؤوليته عن العمليات التي تعرض عليه. هذا بالإضافة إلى القرارات الخاصة بالتسعير، حيث أن تحديد مدى الحاجة إلى تعديل الأسعار الحالية، يتم بناء معدلات الخسارة المتوقعة على اعتبار أنها بمثابة معامل تسوية Rate Level Adjustment للأسعار الحالية^(١)، بالإضافة إلى القرارات السابقة نجد أن هناك نوع آخر من القرارات الهامة في شركات التأمين والتي تتأثر بمعدلات الخسارة المتوقعة وهي القرارات المتعلقة بالضوابط والقواعد الخاصة باختيار وانتقاء الأخطار. حيث أن الدقة في تقدير تكاليف الخسائر المستقبلية تلعب دوراً هاماً وأساسياً في رسم سياسات الاكتتاب في تأمينات الممتلكات والمسئوليات،

(1) Paul Swadener, "The loss ratio method of rating and feedback control loop concept", Journal of Risk And Insurance , Vol.xxxi ,March 1984 P. 615.

ويعتبر معدل الخسارة - كما يشير Rebert Witt - هو أشهر المقاييس التي تستخدم في هذا المجال^(١).

وأخيراً، يمثل معدل الخسارة المتوقع أحد الأدوات التي تعتمد عليها الجهات المسؤولة عن الإشراف والرقابة على النشاط التأميني، فهو بمثابة إنذار مبكر للملاءة المالية لشركات التأمين فمن خلاله يمكن الحكم على متانة المراكز المالية لهذه الشركات.

مما سبق يتضح لنا جلياً مدى أهمية التنبؤ الدقيق بمعدلات الخسارة في شركات التأمين، لئلا من انعكاسات على العديد من القرارات ذات الأهمية بالنسبة لهذه الشركات.

وفيما يتعلق بنماذج التنبؤ وتقسيماتها، نجد أنه هناك العديد من التقسيمات^(٢)، إلا أننا سوف نعتد على التقسيم الذي يقسم نماذج التنبؤ^(٣) إلى:

- مجموعة النماذج التي تعتمد على افتراض أن سلوك الظاهرة في المستقبل ما هو إلا إمتداد لسلوكها في الماضي، وبالتالي تكون القيم التي يتم التنبؤ بها تعتمد فقط - على قيم الظاهرة في الماضي. ومن أشهر هذه النماذج: نماذج بوكس - جينكنز (Box-Jenkins) للسلاسل الزمنية.

(١) جلال عبد الحليم حربي (دكتور): "التحليل البيزي لمعدلات الخسارة في تأمين المتلكات والمستوليات"، مجلة المحاسبة والإدارة والتأمين، كلية التجارة، جامعة القاهرة، العدد (٥٠)، السنة السادسة والثلاثون، سنة ١٩٩٦، ص٤.

(٢) راجع في ذلك:

- C. Chatfield; "The analysis of time series: An introduction, second edition, 1980, PP. 82:84.

- Margaret Brown, "Modeling and forecasting in insurance management", A guide to insurance management, edited by: Stephen Diacón, Macmillan, 1996, PP. 65-66.

- مجموعة النماذج التي تعتمد على توفيق المنحنيات Curve-fitting techniques.

وفقاً لهذه النماذج: يعتبر المتغير المراد التنبؤ به متغيراً تابعاً Dependent Variable لمتغير أو أكثر من المتغيرات المستقلة Independent Variables، (أو ما تسمى بالمتغيرات التفسيرية Explanatory Variables). ومن أمثلة هذه النماذج: نماذج الانحدار Regression Models، ونماذج السلاسل الزمنية التقليدية Classical Time Series وكلا النوعين من النماذج تأخذ الصيغة الآتية⁽¹⁾:

$$Z_t = f(x_t; \beta) + \varepsilon_t$$

حيث:

Z_t : تمثل المتغير التابعة المراد التنبؤ به في المستقبل.

x_t 's : تمثل المتغيرات المستقلة أو التفسيرية، وهو دوال في

الزمن، إما دوال كثيرات الحدود polynomial functions أو دوال

مثلثية Trigonometric functions.

β : تمثل المعلمات Parameters المراد تقديرها. وهذه المعلمات

يفترض ثباتها عبر الزمن في نماذج الانحدار وكذلك نماذج تحليل

السلاسل الزمنية التقليدية (وإن كان من خلال أساليب التمهيد Smoothing

Methods أمكن إسقاط هذا الافتراض).

ε_t : تمثل الخطأ في التقدير.

(1) Bovas Abraham & Johannes Ledolter, "Statistical Methods For Forecasting" John Willy & Sons, New York, 1983. PP. 192-193.

وبصفة عامة تفترض هذه النماذج -عادة- أن الأخطاء مستقلة - وهو ما يعني ضمناً أن المشاهدات (Z_t) أيضاً مستقلة. وهو الأمر الذي يصعب تصديقه أو توافره في الحياة العملية لأنه في الغالب الارتباط المتسلسل Serial correlation يتوقع وجوده خاصة إذا كانت البيانات تم تجميعها وفقاً لترتيب زمني.

يلاحظ هنا أن العيوب السابقة التي تواجه نماذج الانحدار بصفة عامة ونماذج السلاسل الزمنية بصفة خاصة، يمكن تجنبها من خلال الاعتماد على نماذج (Box-Jenkins) في تحليل السلاسل الزمنية الذي يأخذ في اعتباره هيكل الارتباطات Correlation Structure بين قيم السلسلة الزمنية عند فجوات زمنية مختلفة Time Lags، وبالتالي يمكن اعتبار أن عملية التنبؤ -في هذه النماذج- نوعاً من أنواع العمليات العشوائية Stochastic Process.

٢ - مشكلة البحث :

على الرغم من مرور أكثر من ثلاثين عاماً على اكتشاف نموذج ARIMA^(١)، أو ما يعرف بنموذج (Box-Jenkins) نسبة إلى مكتشفي هذا النموذج عام ١٩٧٠، إلا أنه تكاد تخلو المكتبة العربية من الأبحاث والدراسات في مجال التأمين والتي توضح كيفية استخدام هذا النموذج في حل مشاكل التنبؤ في شركات التأمين هذا من ناحية. ومن ناحية أخرى نجد أن معظم الدراسات التي تناولت بالبحث والدراسة معدلات الخسارة

(١) كلمة ARIMA: هي اختصار لـ Autoregressive Integrated Moving Average والتي تعني الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة التكاملية.

تركزت حول جوانب أخرى خلافاً للتنبؤ مثل تقييم أداء شركات التأمين^(١)، استخدام معدلات الخسارة في تعديل الأسعار^(٢)، قياس الملاءة المالية لشركات التأمين^(٣).

ومن هناك تصبح مشكلة البحث هي كيفية بناء أنسب نماذج الاحتمال الذاتي والمتوسطات المتحركة التكاملية (ARIMA) بما يمكن من التنبؤ الدقيق بمعدلات الخسارة في شركات التأمين في السوق المصري.

٣ - الدراسات السابقة :

من الدراسات القليلة التي تناولت موضوع التنبؤ بمعدلات الخسارة في شركات التأمين باستخدام تحليل السلاسل الزمنية، تلك الدراسة المميزة التي قدمها جلال حربي^(٤)، والتي اعتمد فيها على الأسلوب الكلاسيكي لتحليل السلاسل الزمنية باستخدام التمهيد الأسّي Exponential Smoothing للتنبؤ بمعدلات الخسارة في شركات التأمين الكويتية. ويلاحظ هنا أنه خلافاً للانتقادات السابق الإشارة إليها للأسلوب التقليدي للسلاسل الزمنية، نجد أنه فترة الدراسة من ١٩٨٠ حتى ١٩٩٢ تمثل سلسلة زمنية

(١) بحري عبد القادر أحمد أحمد: استخدام الأساليب الكمية في وضع معايير موضوعية لزيادة فاعلية دور هيئة الإشراف والرقابة على سوق التأمين التجاري بجمهورية مصر العربية، رسالة دكتوراة غير منشورة، كلية التجارة - جامعة القاهرة - ١٩٩٤.

(٢) - Paul Swadener. Ibid.

(٣) معوض حسن حسنين (دكتور)، وآخرون: قياس الملاءة المالية لشركات التأمين الكويتية، مجلة العلوم التجارية، العدد (٣٥)، كلية التجارة والاقتصاد والعلوم السياسية - جامعة الكويت.

(٤) جلال عبد الخليم حربي (دكتور): مرجع سبق ذكره.

طولها ١٢ سنة، وهي فترة غير كافية في تحليل السلاسل الزمنية للحصول على نموذج جيد للتنبؤ.

وهناك دراسة أخرى لـ Margaret^(١) للتنبؤ بعدد من المتغيرات التأمينية منها معدل الخسارة، ولكن كانت بالاعتماد على أسلوب المحاكاة وليس تحليل السلاسل الزمنية.

(٤) حدود الدراسة:

تتمثل حدود الدراسة في:

١/٤ الفترة الزمنية:

سوف تغطي الدراسة الفترة من ١٩٧٢ حتى ٢٠٠١/٢٠٠٢، ولم يتمكن الباحث من الحصول على بيانات لفترة زمنية أطول من ذلك.

٢/٤ الشركات محل الدراسة:

تم تطبيق النموذج المقترح على البيانات الخاصة بمعدلات الخسارة في كل من :-

- شركة مصر للتأمين .
- شركة الشرق للتأمين .
- شركة الأهلية للتأمين .

وذلك على إعتبار أن هذه الشركات هي التي يتوافر لديها الخبرة الكافية لتطبيق النموذج .

٣/٤ الفروع محل الدراسة:

نظراً لعدم توافر البيانات لجميع الفروع في الشركات السابقة الذكر، تم الإقتصار على الفروع الآتية :

- فرع تأمين النقل البحري بضائع .
- فرع تأمين النقل البري .
- فرع تأمين الحوادث .

(١) Margaret Brown, Ibid.

المبحث الثاني

خطوات بناء وتوصيف نماذج

الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة التكاملية (ARIMA)

يعتبر العالمان G. Box ، G. Jenkins أول من قدما هذا الأسلوب في تحليل السلاسل الزمنية، وذلك في كتابهما الشهير Time Series analysis: Forecasting & Control، عام ١٩٧٠، وقد بينا في هذا الكتاب كيفية التطبيق العملي في مختلفة المجالات سواء الاقتصادية أو غير الاقتصادية^(١).

-خطوات تحليل أسلوب (Box-Jenkins) في بناء النماذج الخطية للسلاسل الزمنية:

يتكون هذا التحليل من أربعة مراحل أساسية:

المرحلة الأولى: التعرف على النموذج Model Specification

يقصد بالتحرف على النموذج: هو تحديد رتبة كل من نموذج الانحدار الذاتي $AR(p)$ ، ورتبة نموذج المتوسطات المتحركة $MA(q)$ ، باعتبارهما النموذجين اللذين يتكون منهما نموذج (ARIMA)^(٢).
وهنا يمكن يأخذ النموذج أحد الأشكال الثلاثة الآتية:

(١) نموذج انحدار ذاتي بحت Pure Autoregressive Model ويعبر عنه بالشكل التالي $ARIMA (P, d, 0)$.

(1) Rasha M. El-Souda "Time Series Identification". Unpublished Master's Thesis, Faculty Of Economics and Political Sciences, Cairo University, 2000, PP. 18:19.

(2) Ibid, P.1. (٢)

Minimizing Estimated Error Variance المقرب الخطأ التباين تخفيض

طريقاً لهذا المنهج يتم تحديد رتبة نموذج (ARIMA) من خلال

المنهج الآلي: المنهج Automatic Approach

بدراسة كثيرة على الحكم الشخصي.

المنهج الآلي، خاصة، وأنها لا يقدمان حلاً قاطعاً بل هو حل تقريبي يعتمد

صعوبة التعرف التي يعجز عنها - على النموذج لا يمكن على التوالي

لا أن هذا الأسلوب، يتعرج أو يخرج الأجزاء التي تتداخل في

(PACF) الجزئي الذاتي الانحدار (AR) ودوال الانحدار الذاتي

النموذج ويعتمد هذا المنهج على دراسة وتحليل دوال الانحدار الذاتي (ACF)

بعد هذا المنهج هو أشهر المنهج المستخدمة في التعرف على

المنهج الأول: المنهج Box - Jenkins Approach

هذا منهج مشابه لمنهج ARIMA - (1) الذي يعتمد على التعرف على

وبصفة عامة تتميز المواقف الخاصة بتحليل السلسلة الزمنية، أن

على خبرة الشخص بالتحليل.

الأسلوب أو معيار متقو عليه هذه الخطوات، بل يعتمد بصورة كثيرة

والخاصة بالتحليل على مدى القوة في هذا الجانب، خاصة وأنه يوجد

والخاصة بالتحليل على مدى القوة في هذا الجانب، خاصة وأنه يوجد

ويوجد الأسلوب هذا إلى أن اختيار أو تحديد رتبة النموذج يمثل أهم

(2) نموذج متحرك ومتوسط المتحرك (ARIMA (p, d, q)

ويعبر عنه بالتحليل الآلي (ARIMA (0, d, q) التالي

(3) نموذج متوسط متحرك متحرك (Pure Moving Average Model

بمعنى أن تكون السلسلة الزمنية متوازنة ولا تتغير خصائصها عبر الزمن^(١).

ولكى يمكن وصف السلسلة الزمنية محل الدراسة بالسكون لابد وأن يتسم كل من المتوسط والتباين بالثبات. ويقصد بثبات المتوسط: ألا تعبر السلسلة الزمنية عن اتجاه عام مع الزمن. وتعد طريقة الفروق هي أشهر الطرق المستخدمة في التخلص من أثر الاتجاه العام^(٢). أما ثبات التباين فيقصد به ألا يكون التباين متزايدا أو متناقصا مع الزمن، وتعتبر التحويلة اللوغاريتمية وتحويله الجذر التربيعي هي أكثر التحويلات استخداما لتثبيت التباين^(٣).

والجدول التالي يبين مقارنة بين خصائص دوال الانحدار الذاتي (ACF) ، ودوال الانحدار الذاتي الجزئي (PACF)^(٤).

النموذج	دالة الارتباط الذاتي (ACF)	دالة الارتباط الجزئي (PACF)
نموذج الإنحدار الذاتي AR(P)	تقترب من الصفر تدريجيا	تصل الى الصفر فجأة بعد الفجوة الزمنية (p)
نموذج المتوسطات المتحركة MA(q)	تصل الى الصفر فجأة بعد الفجوة الزمنية (q)	تقترب من الصفر تدريجيا
النموذج المختلط ARIMA(p,d,q)	تقترب من الصفر تدريجيا	تقترب من الصفر تدريجيا

(١) مصطفى غازي بن أحمد: تحليل إحصائي للسلاسل الزمنية واتخاذ القرار مع التطبيق على صناعة السكر في الجمهورية العربية السورية، رسالة ماجستير غير منشورة، كلية الاقتصاد والعلوم السياسية، ١٩٨٢، ص ٣٣.

(٢) المرجع السابق ص ٣٥.

(٣) والتر فاندل، تعريب: أحمد حسين هارون (دكتور)، عبد المرزى عزام (دكتور) : السلاسل الزمنية من

الوجه التطبيقية، وغمازج بوكس-جينكتر، دار المريخ للنشر، المملكة العربية السعودية، ١٩٩٢.

(٤) محمد علوي مهران (دكتور): مذكرات في تحليل السلاسل الزمنية وتطبيقاتها، معهد الدراسات والبحوث

الإحصائية، جامعة الأزهر، بدون سنة نشر.

المرحلة الثانية: تقدير المعلمات الخاصة بالنموذج المقترح في
الخطوة السابقة:

Model Estimation

يتم تحديد هذه المعلمات باستخدام إحدى طرق التقدير الآتية⁽¹⁾:

- ١- طريقة المربعات الصغرى الخطية Linear Least Square Method سواء الشرطية أو غير الشرطية.
- ٢- طريقة المربعات الصغرى غير الخطية Non-Linear Least Square Method
- ٣- طريقة الإمكان الأعظم Maximum Likelihood Method.

المرحلة الثالثة: التشخيص Model Diagnostic⁽²⁾

بعد تقدير المعلمات الخاصة بالنموذج ، لابد من التأكد من
توافر الافتراضات الخاصة بنموذج ARIMA ، ويعد الافتراض الأساسي
لهذا النموذج أن البواقي تمثل تغيرات عشوائية مستقلة بمتوسط صفر
وتباين ثابت . ويعد أشهر الإختبارات التي يتم إجراؤها في هذا الصدد هو
إختبار Box & Peierce . ويلاحظ هنا اذا لم يجتاز النموذج هذا الإختبار فإنه
يتم إعادة الخطوات السابقة حتى يتم التوصل إلى النموذج المناسب.

المرحلة الرابعة: التنبؤ Forecasting

تمثل هذه المرحلة التطبيق العملي للنموذج المقترح حيث يتم
الحصول على القيم المتوقعة للظاهرة محل الدراسة . وقد أشار Box-
Jenkins إلى فكرة تحديث التنبؤات بمعنى أنه كلما أمكن الحصول على

(¹) Bovas Abraham & Johannes Ledolter., Op. Cit., PP250-258.

(²) Ibid., P261.

بيانات جديدة ، أو كلما دخلنا بشكل عملي في سنوات التوقع (التحرك للأمام). فإنه يمكن استخدام النتائج الفعلية لسنة التوقع في تحديد التنبؤ للسنة التي تليها، وذلك بنفس الأسلوب الذي تم به الوصول إلى القيم المقدرة للملاحظات الفعلية وفي تحديد توقعات المشاهدات المستقبلية.^(١)

وفي النهاية، نود الإشارة إلى أنه على الرغم من أن منهج أو أسلوب Box-Jenkins في تحليل السلاسل الزمنية يتسم بالعديد من المزايا منها واقعية الافتراضات التي يعتمد عليها، بالإضافة إلى أنه يعتبر أكثر المناهج تنظيمياً في بناء وتحليل السلاسل الزمنية، إلا أنه يواجه بعض الانتقادات -خلاقاً صعوبة التعرف على النموذج- من أهم هذه الانتقادات^(٢) :-

- يتطلب عدد كبير من المشاهدات لكي يمكن بناء نموذج جيد.
- عدم وجود أسلوب تلقائي لتحديد النموذج كلما حصلنا على بيانات جديدة حيث لا بد من إعادة بناء النموذج -كما أشرنا- سابقاً.

(١) مصطفى غازي بن أحمد: مرجع سبق ذكره ، ص ٨٠ .

(٢) Patricia E. Gagnor & Ricky C. K." Introduction To Time- Series Modeling & Forecasting In Business and Economics" McGraw -Hill Book Co. N.Y.1994 PP458-460.

المبحث الثالث

نتائج تطبيق النموذج المقترح

تم الاعتماد على برنامج Minitab لتنفيذ البيانات ، وكانت النتائج كما يلي .
 ١- نتائج نموذج شركة مصص للتأمين .

القيمة المتنبأ بها	معنوية البواقي		معنوية معاملات النموذج		مدى توافر شروط السكون و/أو الإجماس	المعاملات	النموذج المقترح	الفرع
	القرار	P. Value	القرار	P. Value				
51.7668	غير معنوية	0.3530	معنوية معنوية	0.0000 0.0010	شروط السكون و الإجماس متوافرة	$\Phi = 0.9988$ $\theta = 0.5829$	ARIMA (1,0,1)	فرع النقل البحري بضائع
67.5271	غير معنوية	0.418	معنوية معنوية	0.0070 0.0060	شروط الإجماس متوافرة	$\theta_1 = -0.36$ $\theta_2 = -0.4949$	ARIMA (0,0,2)	فرع النقل البري
54.1395	غير معنوية	0.299	معنوية	0.0000	شروط الإجماس متوافرة	$\theta = 0.9609$	ARIMA (0,1,1)	فرع الحوادث

٢- نتائج نموذج شركة الشرق للتأمين .

القيمة المتنبأ بها	مقوية اليواقي		مقوية معلمات النموذج		مدى توافق شروط السكن و/أو الإمكانات	المعلمات	النموذج المقترح	الفرع
	القرار	P-Value	القرار	P-Value				
42.1244	غير مقوية	0.667	مقوية	0.0000	شروط الإمكانات متوافرة	$\theta = 0.9498$	ARIMA (0,1,1)	فرع النقل البحري بضائع
35.4724	غير مقوية	0.331	مقوية	0.0010	شروط السكن متوافرة	$\Phi = -0.5756$	ARIMA (1,1,0)	فرع النقل البري
نموذج سير عشوائي								
							ARIMA (0,0,0)	فرع المواصلات

المراجع:

١. جلال عبد الحلیم حربی (دكتور): "التحليل البيزي لمعدلات الخسارة في تأمين الممتلكات والمسئوليات"، مجلة المحاسبة والإدارة والتأمين، كلية التجارة، جامعة القاهرة، العدد (٥٠)، السنة السادسة والثلاثون، سنة ١٩٩٦.
٢. خيرى عبد القادر أحمد أحمد: استخدام الأساليب الكمية في وضع معايير موضوعية لزيادة فاعلية دور هيئة الإشراف والرقابة على سوق التأمين التجاري بجمهورية مصر العربية، رسالة دكتوراة غير منشورة، كلية التجارة - جامعة القاهرة - ١٩٩٤.
٣. محمد علوي مهران (دكتور): مذكرات في تحليل السلاسل الزمنية وتطبيقاتها، معهد الدراسات والبحوث الإحصائية، جامعة الأزهر، بدون سنة نشر.
٤. مصطفى غازي بن أحمد: تحليل إحصائي للسلاسل الزمنية واتخاذ القرار مع التطبيق على صناعة السكر في الجمهورية العربية السورية، رسالة ماجستير غير منشورة، كلية الاقتصاد والعلوم السياسية، ١٩٨٢.
٥. معوض حسن حسنين (دكتور)، وآخرون: قياس الملاءة المالية لشركات التأمين الكويتية، مجلة العلوم التجارية، العدد (٣٥)، كلية التجارة والاقتصاد والعلوم السياسية - جامعة الكويت،
6. Bovas Abraham & Johannes Ledo Lter, "Statistical Methods For Forecasting" John Willy & Sons, New York, 1983.

7. C. Chatfield; "The Analysis Of Time Series: An Introduction, Second Edition, 1980.
8. Margaret Brown, "Modeling And Forcecasting In Insurance Management", A Guide To Insurance Management, Edited by: Stephen Diacon, Macmillan, 1996,.
9. Rasha M. El-Souda "Time Series Identification". Unpublished master's thesis, Faculty Of Economics And Political Sciences, Cairo University, 2000.
10. Paul Swadener, "The Loss Ratio Method Of Rating And Feedback Control Loop Concept", Journal of Risk and Insurance Vol.XXXI March 1984.
Number 2.
1. Patricia E. Gagnor & Ricky C. K." Introduction To Time- Series Modeling &Forecasting In Business and Economics" McGraw -Hill Book Co. N.Y.1994.

الملاحق

أولاً فرع التأمين البحري بضائع:-

ARIMA Model

ARIMA model for Misr (Marine Cargo)

Final Estimates of Parameters

Type	Coef	StDev	T	P
AR 1	0.9988	0.0307	32.55	0.000
MA 1	0.5829	0.1569	3.72	0.001

Number of observations: 30

Residuals: SS = 14721.1 (backforecasts excluded)
MS = 525.8 DF = 28

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	11.1	20.9	*	*
DF	10	22	*	*
P-Value	0.353	0.526	*	*

ARIMA Model

ARIMA model for sharq (Mar.Carg.)

Final Estimates of Parameters

Type	Coef	StDev	T	P
MA 1	0.9498	0.0901	10.55	0.000

Number of observations: 29

Residuals: SS = 13038.5 (backforecasts excluded)
MS = 465.7 DF = 28

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	8.5	18.5	*	*
DF	11	23	*	*
P-Value	0.668	0.727	*	*

ARIMA Model

ARIMA model for Ahlya (Mar Carg)

final Estimates of Parameters

Type	Coef	StDev	T	P
MA 1	-0.6865	0.1332	-5.15	0.000
Constant	44.479	5.353	8.31	0.000
Mean	44.479	5.353		

Number of observations: 30
 Residuals: SS = 8626.63 (backforecasts excluded)
 MS = 308.09 DF = 28

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	13.5	25.1	*	*
DF	10	22	*	*
P-Value	0.198	0.291	*	*

ثانيا فرع تأمين النقل البرى:-

ARIMA Model

ARIMA model for Misr (Inland Trans.)

Final Estimates of Parameters

Type	Coef	StDev	T	P
MA 1	-0.3600	0.1648	-2.19	0.007
MA 2	-0.4949	0.1647	-3.00	0.006

Number of observations: 30
 Residuals: SS = 68510.9 (backforecasts excluded)
 MS = 2446.8 DF = 28

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	10.3	16.8	*	*
DF	10	22	*	*
P-Value	0.418	0.776	*	*

ARIMA Model

ARIMA model for Sharq (Inland Trans.)

Final Estimates of Parameters

Type	Coef	StDev	T	P
AR 1	-0.5756	0.1544	-3.73	0.001

Differencing: 1 regular difference
 Number of observations: Original series 30, after differencing 29
 Residuals: SS = 13014.5 (backforecasts excluded)
 MS = 464.8 DF = 28

Modified Box-Pierce (Ljung-Box)		Chi-Square statistic		
Lag	12	24	36	48
Chi-Square	12.4	16.3	*	*
DF	11	23	*	*
P-Value	0.331	0.844	*	*

.....

ARIMA Model

ARIMA model for Misr (Accident)

Final Estimates of Parameters				
Type	Coef	StDev	T	P
MA 1	0.9609	0.1136	8.46	0.000

Differencing: 1 regular difference

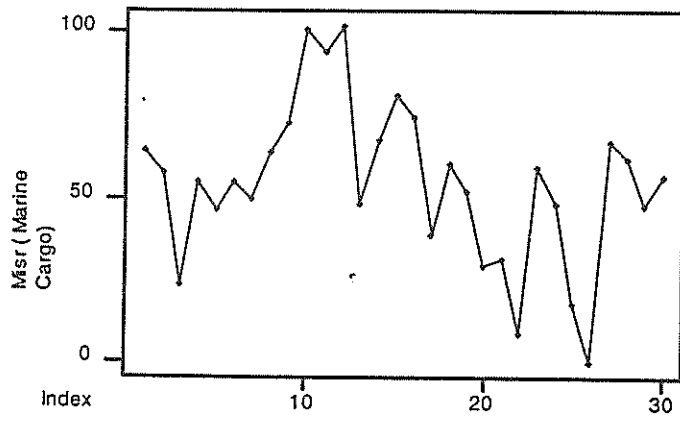
Number of observations: Original series 30, after differencing 29

Residuals: SS = 59711.7 (backforecasts excluded)
MS = 2132.6 DF = 28

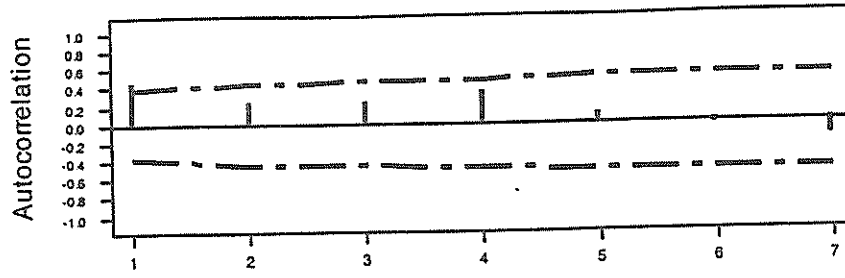
Modified Box-Pierce (Ljung-Box)		Chi-Square statistic		
Lag	12	24	36	48
Chi-Square	12.9	30.8	*	*
DF	11	23	*	*
P-Value	0.299	0.129	*	*

أولاً: فرع التأمين البحري بضائع :-

١- شركة مصر للتأمين :

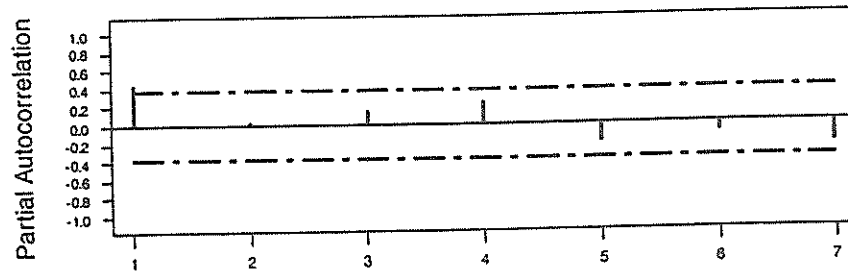


Autocorrelation Function for Misr (Marin



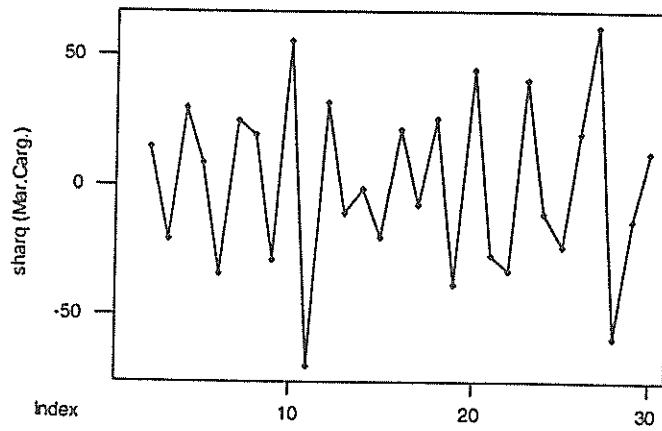
Lag	Corr	T	LBO
1	0.45	2.49	6.84
2	0.23	1.08	8.72
3	0.24	1.06	10.74
4	0.35	1.52	15.37
5	0.10	0.41	15.79
6	-0.05	-0.18	15.87
7	-0.18	-0.72	17.27

Partial Autocorrelation Function for Misr (Marin

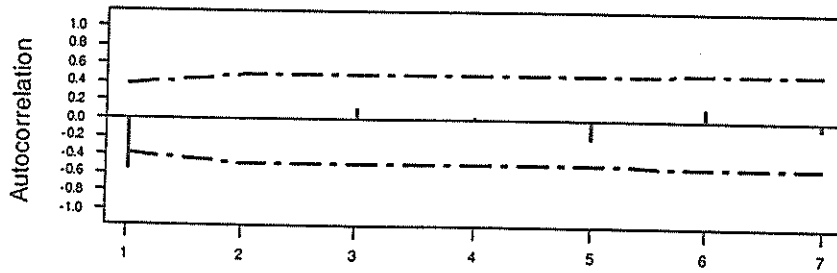


Lag	PAC	T
1	0.45	2.49
2	0.03	0.19
3	0.15	0.83
4	0.24	1.34
5	-0.21	-1.15
6	-0.11	-0.62
7	-0.25	-1.36

٢- شركة الشرق للتأمين :

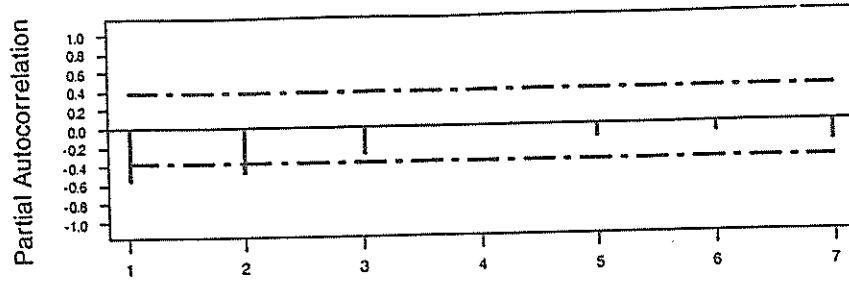


Autocorrelation Function for sharq (Mar.C



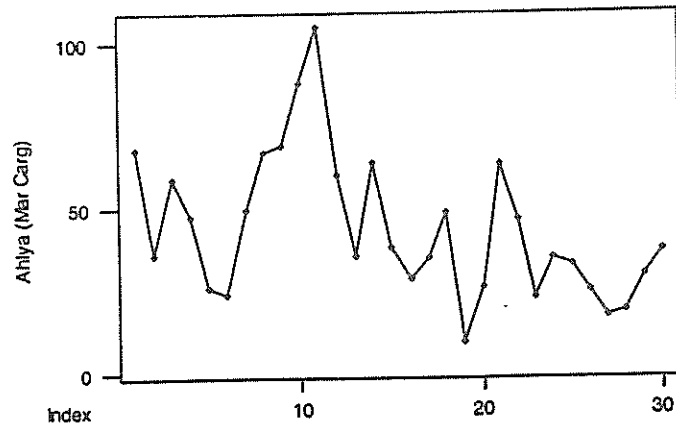
Lag	Corr	T	LBO
1	-0.56	-3.04	10.23
2	-0.02	-0.08	10.24
3	0.14	0.58	10.90
4	0.05	0.20	10.98
5	-0.21	-0.88	12.65
6	0.15	0.62	13.57
7	-0.08	-0.31	13.83

Partial Autocorrelation Function for sharq (Mar.C)

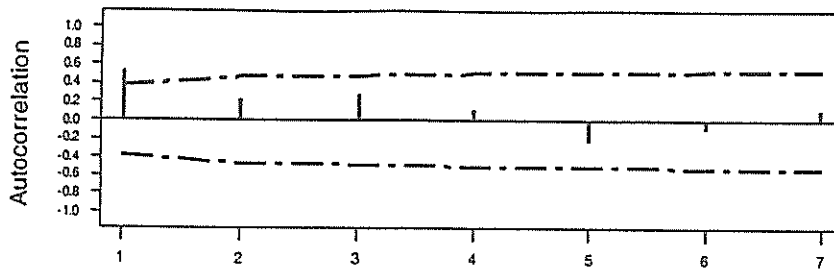


Lag	PAC	T
1	-0.56	-3.04
2	-0.49	-2.66
3	-0.31	-1.65
4	-0.01	-0.03
5	-0.15	-0.80
6	-0.11	-0.57
7	-0.23	-1.26

٣- شركة التأمين للاهلية:

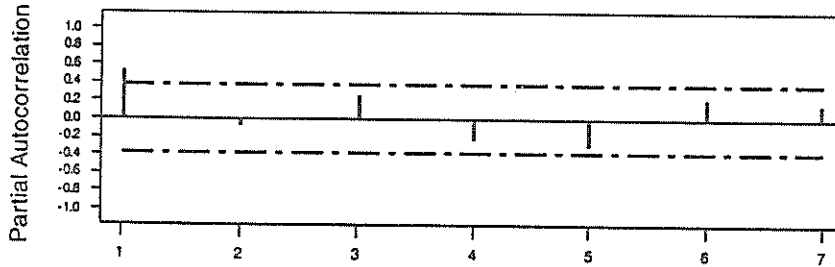


Autocorrelation Function for Ahlya (Mar C)



Lag	Corr	T	LBQ
1	0.53	2.90	9.27
2	0.23	0.99	11.02
3	0.29	1.21	13.92
4	0.11	0.45	14.36
5	-0.23	-0.93	16.41
6	-0.10	-0.38	16.78
7	0.12	0.47	17.38

Partial Autocorrelation Function for Ahlya (Mar C)

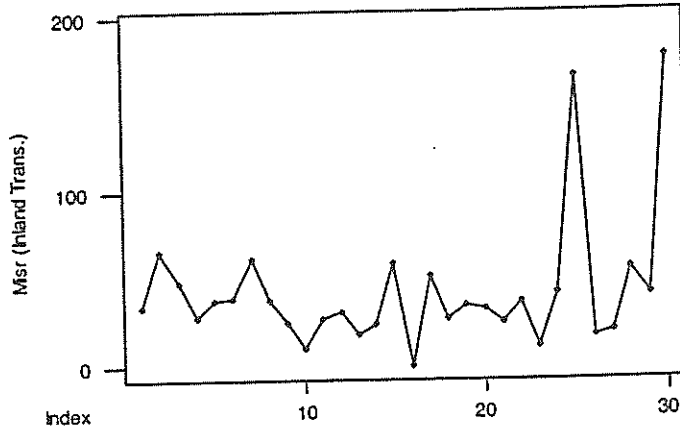


Lag	PAC	T
1	0.53	2.90
2	-0.07	-0.41
3	0.27	1.50
4	-0.23	-1.25
5	-0.31	-1.69
6	0.23	1.27
7	0.18	0.97

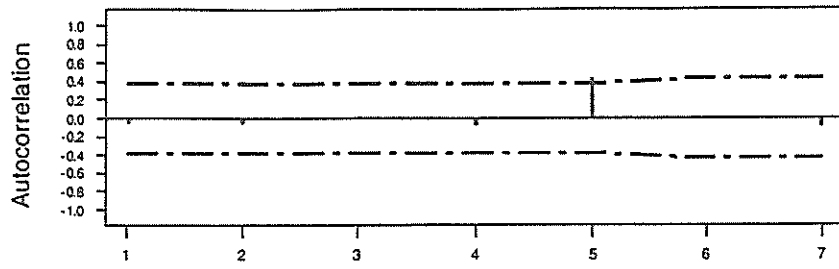


ثانياً: فرع تأمين النقل البرى:-

١- شركة مصر للتأمين:-

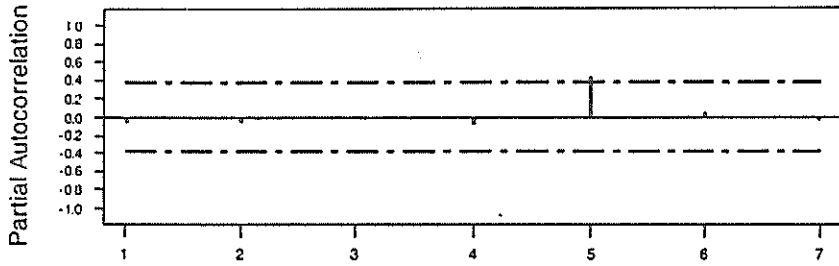


Autocorrelation Function for Misr (Inland)



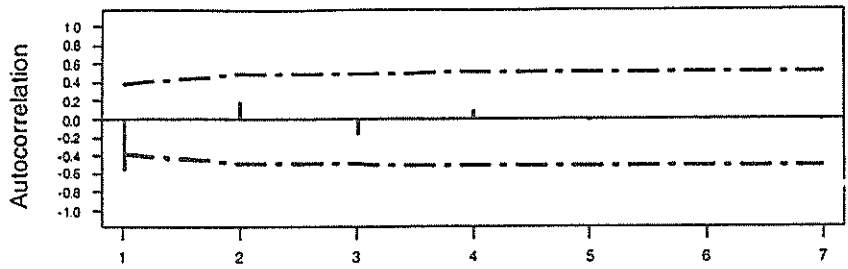
Lag	Corr	T	LBO
1	-0.05	-0.29	0.09
2	-0.06	-0.30	0.20
3	0.02	0.09	0.21
4	-0.07	-0.39	0.40
5	0.43	2.34	7.57
6	0.02	0.07	7.58
7	-0.09	-0.44	7.95

Partial Autocorrelation Function for Misr (Inland)



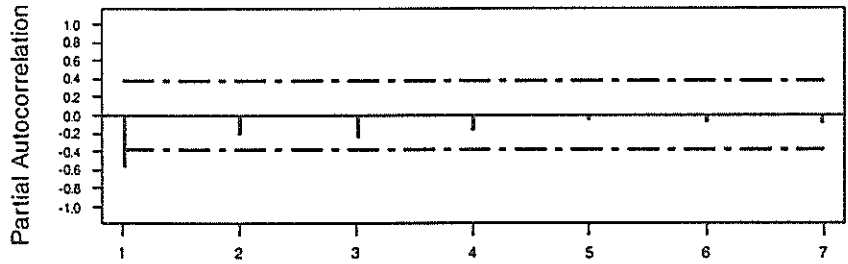
Lag	PAC	T
1	-0.05	-0.29
2	-0.06	-0.32
3	0.01	0.06
4	-0.07	-0.41
5	0.43	2.36
6	0.05	0.27
7	-0.05	-0.25

Autocorrelation Function for df(c5)

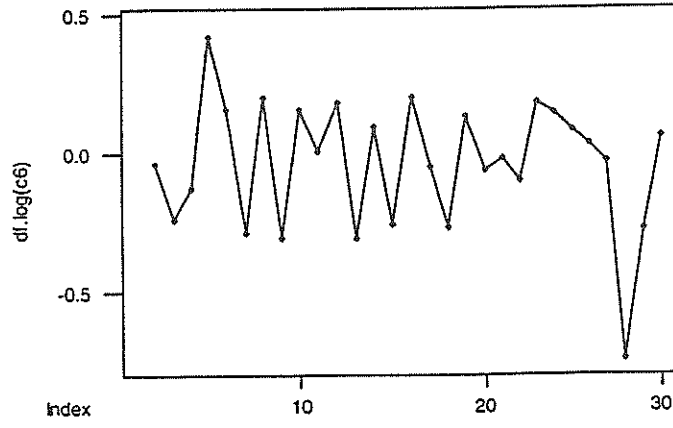
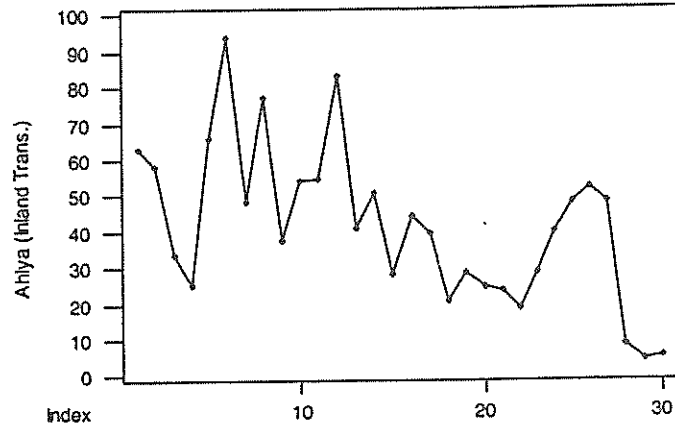


Lag	Corr	T	LBO
1	-0.57	-3.06	10.37
2	0.19	0.79	11.54
3	-0.17	-0.72	12.60
4	0.10	0.39	12.94
5	-0.01	-0.05	12.95
6	-0.02	-0.06	12.95
7	-0.01	-0.05	12.96

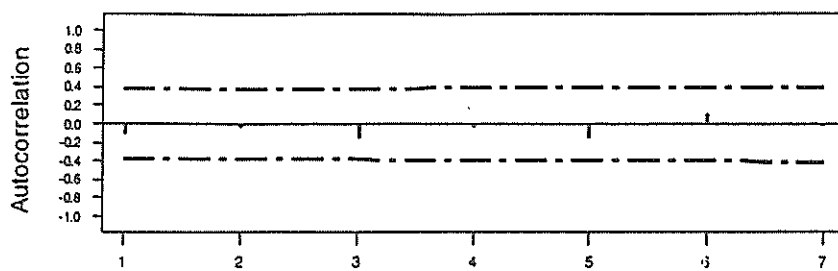
Partial Autocorrelation Function for df(c5)



Lag	PAC	T
1	-0.57	-3.06
2	-0.20	-1.08
3	-0.25	-1.33
4	-0.17	-0.69
5	-0.06	-0.34
6	-0.08	-0.42
7	-0.09	-0.50

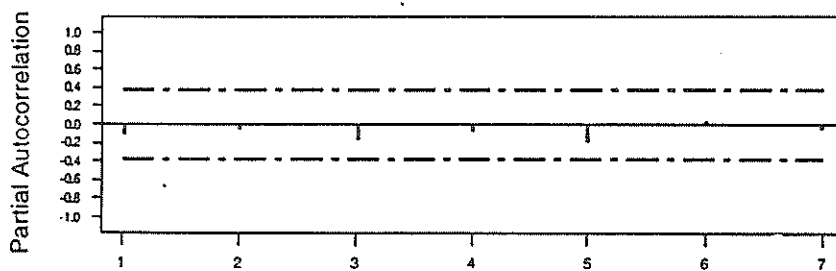


Autocorrelation Function for df.log(c6)



Lag	Corr	T	LBO
1	-0.11	-0.57	0.36
2	-0.04	-0.19	0.40
3	-0.15	-0.81	1.19
4	-0.03	-0.17	1.23
5	-0.16	-0.81	2.14
6	0.11	0.55	2.59
7	-0.03	-0.13	2.62

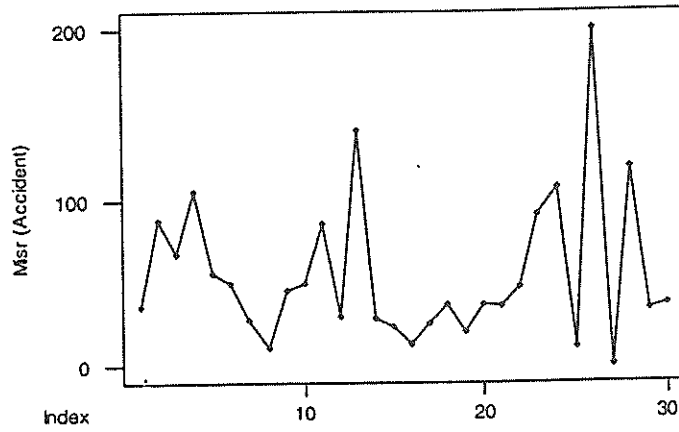
Partial Autocorrelation Function for df.log(c6)



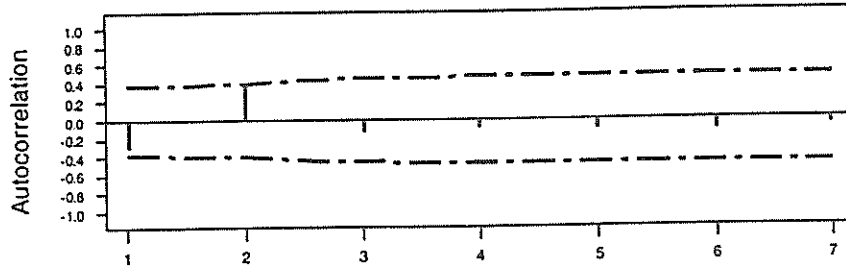
Lag	PAC	T
1	-0.11	-0.57
2	-0.05	-0.26
3	-0.16	-0.88
4	-0.07	-0.39
5	-0.19	-1.04
6	0.03	0.17
7	-0.05	-0.29

ثالثاً تأمين الحوادث :

١- شركة مصر للتأمين:

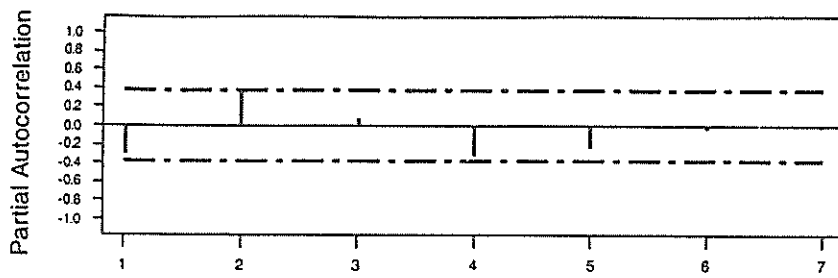


Autocorrelation Function for Misr (Accide



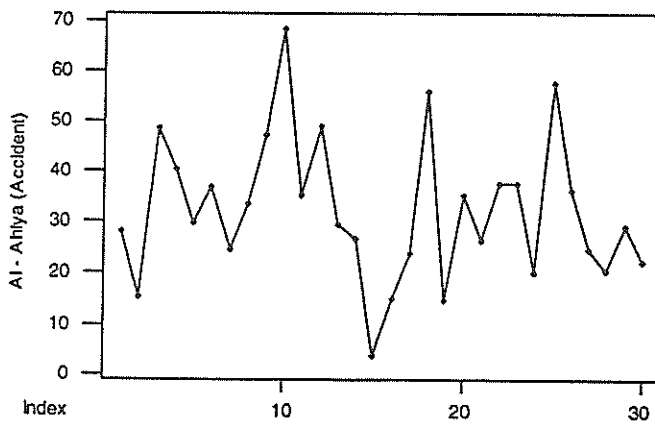
Lag	Corr	T	LBO
1	-0.29	-1.61	2.87
2	0.42	2.10	8.80
3	-0.13	-0.57	9.38
4	-0.09	-0.40	9.68
5	-0.11	-0.48	10.14
6	-0.14	-0.61	10.93
7	-0.08	-0.32	11.16

Partial Autocorrelation Function for Misr (Accide

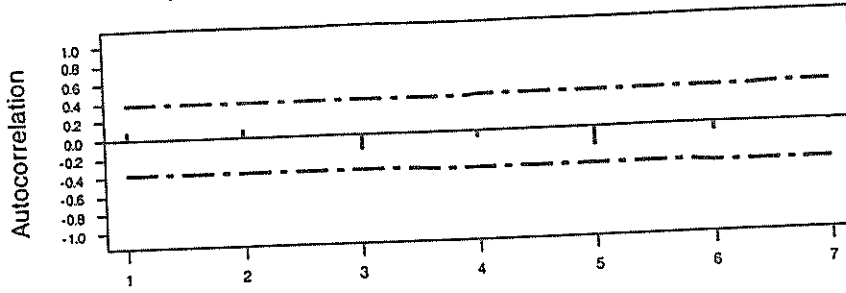


Lag	PAC	T
1	-0.29	-1.61
2	0.36	1.97
3	0.07	0.39
4	-0.32	-1.75
5	-0.22	-1.22
6	-0.04	-0.20
7	-0.01	-0.07

٢- شركة التأمين للاهلية:

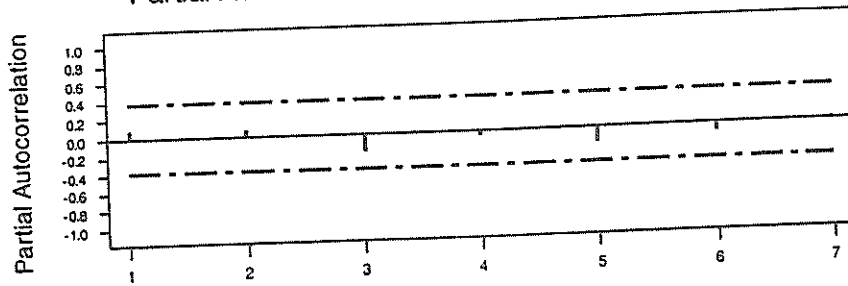


Autocorrelation Function for AI - Ahlya (



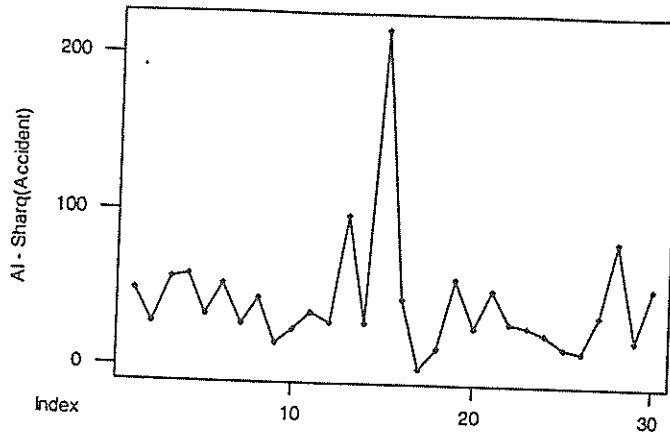
Lag	Corr	T	LBO
1	0.09	0.47	0.25
2	0.09	0.48	0.52
3	-0.17	-0.90	1.50
4	-0.08	-0.41	1.72
5	-0.20	-1.07	3.33
6	-0.10	-0.52	3.75
7	-0.01	-0.05	3.76

Partial Autocorrelation Function for AI - Ahlya (

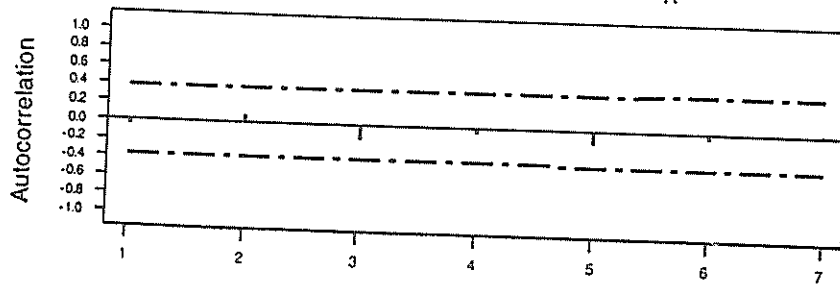


Lag	PAC	T
1	0.09	0.47
2	0.08	0.45
3	-0.18	-1.00
4	-0.06	-0.31
5	-0.17	-0.92
6	-0.10	-0.54
7	0.01	0.06

٣- شركة الشرق للتأمين:

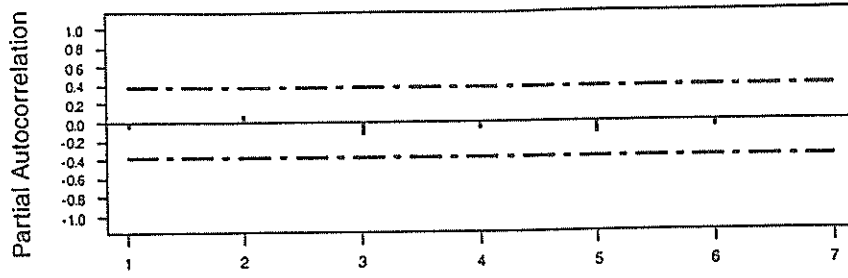


Autocorrelation Function for AI - Sharq(A)



Lag	Corr	T	LBO
1	-0.06	-0.31	0.11
2	0.08	0.44	0.33
3	-0.15	-0.81	1.12
4	-0.05	-0.27	1.21
5	-0.14	-0.74	1.96
6	-0.05	-0.27	2.07
7	0.01	0.05	2.07

Partial Autocorrelation Function for AI - Sharq(A)



Lag	PAC	T
1	-0.06	-0.31
2	0.08	0.42
3	-0.14	-0.78
4	-0.07	-0.39
5	-0.13	-0.70
6	-0.08	-0.45
7	0.00	0.01

السيرة الذاتية للباحث

الاسم : أسامة ربيع أمين سليمان

الوظيفة : مدرس مساعد بقسم الإحصاء الرياضية والتأمين ،
كلية التجارة - جامعة المنوفية
المؤهلات الدراسية :

١. ماجستير العلوم التجارية - تخصص " تأمين " ، كلية
التجارة - جامعة المنوفية ، ٢٠٠٢ .
٢. دبلوم الدراسات العليا فى " الإحصاءات الصناعية و
ضبط الجودة" ، كلية الاقتصاد والعلوم السياسية -
جامعة القاهرة ، ٢٠٠١ .
٣. دبلوم الدراسات العليا فى " بحوث العمليات التطبيقية " ،
كلية الاقتصاد والعلوم السياسية - جامعة القاهرة ،
٢٠٠٣ .
٤. بكالوريوس التجارة - شعبة تأمين ، كلية التجارة -
جامعة القاهرة ، ١٩٩٢ .

Abstract

Forecasting Loss Ratio In Property And Liability Insurance Companies Using Autoregressive And Integrated Moving Average Models (ARIMA) For Time Series Analysis

Osama Rabie Amin Soliman

This study aims at applying Box - Jenkins analysis for time series to forecast loss ratio, in P/L insurance companies ,which is considered one of most important indicators that many important and strategic decisions rely on, such as reinsurance decisions, rate making decisions ,and underwriting decisions

The proposed model is characterized by many features ,especially realism of its assumptions ,that make forecasts more reliable and accurate than other that forecasting models produce.

