

## استخدام نماذج السلسلة الزمنية للتنبؤ عن أسعار اسهم في سوق الاسهم السعودي

أ.م.د. مهدي صالح عبدالقادر قاسم أغا

كلية الادارة والاقتصاد , الجامعة اللبنانية- الفرنسية- أربيل , اقليم كوردستان -العراق

mehdi-salih@hotmail.com

م.م. روهات زاده

كلية الادارة والاقتصاد , الجامعة اللبنانية- الفرنسية- أربيل , اقليم كوردستان -العراق

rohatz83@gmail.com

### الملخص

تهدف الدراسة إلى إيجاد النموذج الأمثل من نماذج السلسلة الزمنية للتنبؤ بسعر السهم في سوق الأسهم السعودي، بحيث تساعد المستثمرين في اتخاذ قراراتهم الاستثمارية. قامت الدراسة باكتشاف وبناء نماذج بوكس-جنكز للسلاسل الزمنية من نوع الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة المتكاملة (ARIMA) Box- Jenkins time series models of type Auto-Regressive Integrated Moving Average, وذلك باستخدام بيانات تاريخية يومية لسعر إغلاق سهم مصرف الراجحي للعثور على أنسب نموذج ملائمة لسوق الأسهم السعودي من بين النماذج المختبرة. توصلت الدراسة، بعد تطبيق جميع الاختبارات والأدوات الإحصائية اللازمة وفقاً لمنهجية بوكس-جنكز، إلى أن النموذج الأكثر ملائمة لسلسلة البيانات المحولة لوغاريتمياً هي  $ARIMA(1,1,1)$ ، كما بينت النتائج أن دقة التنبؤ جيدة خلال المدى القصير وتتناقص كلما زاد طول الفترة المتنبأ بها.

### معلومات البحث

تاريخ البحث:

الاستلام: ٢٠١٧/٤/٤

القبول: ٢٠١٧/٥/١

النشر: ٢٠١٧/٨/١٥

DOI:

10.25212/lfu.qzj.2.4.04

الكلمات المفتاحية:

Organizational Culture, Total Quality Management, Requirements of Total Quality Management. The Time Series, Stock prices

## 1. المقدمة:

المالية تلعب دوراً كبيراً في التنمية وتحويل الوحدات المالية المدخرة إلى وحدات مستثمرة، كما تعمل على دعم الاقتصاد القومي، وتزيد من رفاهية المواطنين، مما أدى إلى زيادة اهتمامات كل الدول بها سواء كانت دول متقدمة أم دول نامية، وبالتوازي مع تلك الأهمية المتزايدة للأسواق المالية حظي دراسة وتحليل أسواق الأسهم باهتمام الكثير من الباحثين والمستثمرين، والسوق المالية السعودية واحدة من تلك الأسواق التي جذبت اهتمام الكثيرين لدراستها والتي على الرغم من أنها سوقاً ناشئة إلا أنها رائدة في أسواق المال في المنطقة.

# الأسواق

حاول الباحثون والمهتمون في هذا المجال إيجاد حلول وأدوات لتجاوز المعوقات التي تساهم في إبقاء أموال الكثير من الأشخاص في حسابات جارية أو تدفعهم لتحويلها إلى الخارج، وتعتبر أسعار الأسهم وتنبؤاتها مؤشرات اقتصادية يعتمد عليها المستثمرون في اتخاذ قراراتهم الاستثمارية، وترتبط بحوث الأسواق المالية بمجالات متنوعة متعلقة بالسوق لكن الهدف الرئيس هو التنبؤ أو توقع أداء السوق في المستقبل سواء على مستوى الشركات مجتمعة أو منفردة أو على أساس القطاعات، وكون النظرة العامة عند أفراد المجتمع أن الاستثمار في السوق المالية فيها مغامرة كبيرة أو غير ملائمة للمتاجرة، كان لا بد من توجه بعض الباحثين إلى إيجاد نماذج أو تطوير البعض الآخر لاستخدامها للتنبؤ المستقبلي ليتمكن المستثمر من وضع خطته الاستثمارية.

إحدى طرق النمذجة المستخدمة في القضايا الاقتصادية ومنها الأسواق المالية هي السلاسل الزمنية، حيث أن موضوع السلاسل الزمنية من المواضيع الأساسية الذي كثر استخدامه بشكل واسع في مختلف العلوم، وتعد الإجراءات الإحصائية الرياضية في تحليل السلاسل الزمنية متوفرة للجميع، وقد أعدت من قبل الباحثين والمهتمين في هذا المجال، وبالأخص بعد إصدار بوكس وجنكنز كتاباً حول هذا الموضوع في عام 1970 (Box and Jenkins 1970)، ومعظم هذه التحاليل أصبحت تعطي دوالاً مهمة للتقدير إضافة إلى نقاط أخرى ذات أهمية في اتخاذ القرارات في مواضيع كثيرة مختلفة، ومنها السلاسل الزمنية الاقتصادية.

إن توفر المنهجية والطرق الإحصائية التي تكشف عن مدى ملائمة بعض النماذج الرياضية والإحصائية للمشكلة المراد دراستها، من أهم الأسباب التي ساهمت في انتشار استخدام هذه النماذج، حيث يحدد بوضوح المعادلة وتقدير معالمها إلى التنبؤ نحو المستقبل واتخاذ القرارات الصحيحة. تُعد الأسواق المالية إحدى أهم مجالات استخدامات طرق التنبؤ، وهو مجال خصب اهتمام به الكثير من الباحثين لتطوير أو تحسين نماذج التنبؤ المتوفرة لتلبية رغبات المستثمرين ومساعدتهم في اتخاذ قرارات الاستثمار والتخطيط ووضع استراتيجيات فعالة حول مساعيهم اليومية والمستقبلية التي تضمن لهم سهولة الربح وتقليل المخاطر إلى أدنى حد ممكن.

ومما لا شك فيه أن للتنبؤ بأسعار الأسهم دوراً رئيساً في اتخاذ القرارات، لما لها من أثر كبير في التقليل من حالة عدم التأكد في المستقبل، وإعطاء رؤية علمية لما سيؤول إليه سعر السهم في المستقبل، يمكننا القول أن التنبؤ هو إسقاط للماضي والحاضر على المستقبل، وتلعب دوراً مساعداً كبيراً في التخطيط واتخاذ القرارات المالية، ويُعتبر عملية التنبؤ بأسعار الأسهم واحدة من أصعب المهام في التنبؤ المالي بسبب الطبيعة المعقدة للسوق المالية. [ Adebayi and others 2014 ]

في هذه الدراسة تم اختيار سوق الأسهم السعودي ([Comments]) في هذه الدراسة نتيجة لأهميتها الكبيرة في منطقة الشرق الأوسط والمنطقة العربية، حيث يتصدر سوق المال السعودي قائمة ستة عشر سوقاً مالياً عربياً بقيمة سوقية وصلت في نهاية عام 2016 نحو 448.3 مليار دولار، وبنسبة 40.4% من القيمة السوقية الإجمالية لجميع الأسواق المالية العربية، كما بلغت حصة السوق المالية السعودية وحدها نحو 70.7% من حجم التداول لإجمالي الأسواق المالية العربية. (صندوق النقد العربي - النشرة الفصلية - الربع الرابع - 2016 - العدد السابع والثمانون - متوفر على الانترنت: <http://www.amf.org.ae/ar/amdbqrt>).

كما وقع الاختيار على دراسة أسعار أسهم مصرف الراجحي، نظراً لكون قطاع المصارف قد شكل نسبة 25.5% من القيمة السوقية للسوق المالية السعودية، كما أنه يمثل ثاني أكبر مصرف مدرج في السوق المالية السعودية، وذلك سحب تصنيف مجلة فوربس لأكثر 35 شركة سعودية ([Comments] المصدران) (صندوق النقد العربي السابق ومجلة فوربس)

و سنحاول التركيز على بناء نموذج ARIMA، وفقاً لمنهجية بوكس- جنكنز واستخدامها في تنبؤ أسعار الأسهم للشركة المختارة، هذا النوع من النماذج يتميز بالقوة والفعالية في تنبؤ السلسلة الزمنية المالية ولاسيما على المدى القصير، كما ورد في الكثير من الدراسات الاحصائية.

#### مفاهيم أساسية:

كأولوية، نبدأ بذكر بعض المفاهيم الأساسية

#### السلسلة الزمنية: $\{X_t\}$

السلسلة الزمنية هي سلسلة من البيانات لمتغير يمثل ظاهرة معينة يتم جمعها عادة في فترة زمنية منتظمة. ويرمز للسلسلة الزمنية  $\{X_t\}$  حيث  $t$  مؤشر الزمن، ويكون عادة الهدف من دراسة السلسلة الزمنية هو إيجاد نموذج يتمكّن ممايلي:

1- وصف الخصائص المهمة لنمطية السلسلة الزمنية

2- توضيح كيف تؤثر القيم السابقة على القيم اللاحقة

3- تنبؤ القيم المستقبلية للسلسلة

#### السلسلة المستقرة (الساكنة): Stationary Series

هي سلسلة زمنية تتميز بأن خصائصها الإحصائية ثابتة لا تتغير على مر الزمن، فيقال للسلسلة الزمنية  $\{X_t\}$  بأنها مستقرة أي لها سلوك متجانس عبر الزمن إذا تحققت الشروط التالية:

1- الوسط الحسابي للسلسلة الزمنية  $\{X_t\}$  ثابت لجميع قيم  $t$

2- تباين السلسلة الزمنية  $\{X_t\}$  ثابت لجميع قيم  $t$

3- الارتباط الذاتي بين  $X_t$  و  $X_{t-h}$  ثابت لجميع قيم  $t$

وتستند معظم أساليب التنبؤ الإحصائي إلى افتراض أن السلاسل الزمنية مستقرة أو يمكن جعلها مستقرة تقريبياً من خلال استخدام تحويلات رياضية معينة، حيث من السهل نسبياً التنبؤ لسلسلة زمنية مستقرة لكون القيم المستقبلية ستكون لها نفس الخصائص الإحصائية كما كانت في الماضي، وبالتالي فإن العثور على التحويلات اللازمة لاستقرار سلسله زمنية غالباً ما يوفر أدلة مهمة في البحث عن نموذج التنبؤ المناسب.

والتنبؤ لسلسلة زمنية محولة، يتم عن طريق عكس التحويلات الرياضية التي استخدمت للحصول على تنبؤات للسلسلة الأصلية. ( وعادة حزم البرامج الإحصائية تقوم بذلك) معظم السلاسل الزمنية المرتبطة بالأعمال والاقتصاد غير مستقرة عند التعبير عنها في وحدات القياس الأصلية، وحتى بعد إجراء بعض التعديلات فإنها عادة ما تظهر بعضاً من السلوك غير الثابت.

### دالة الارتباط الذاتي Autocorrelation Function (ACF)

نفرض أن  $X_t$  تمثل قيمة السلسلة عند الوقت  $t$ ، فدالة الارتباط الذاتي للسلسلة تعطي الارتباط الذاتي بين  $X_t$  و  $X_{t-h}$  لقيم  $h=1,2,3,\dots$  etc ونظرياً دالة الارتباط الذاتي ACF يمكن إيجادها باستخدام العلاقة التالية:

$$\rho_h = ACF = \frac{cov(X_t, X_{t-h})}{\sigma_{X_t} \sigma_{X_{t-h}}} = \frac{cov(X_t, X_{t-h})}{VAR(X_t)}$$

علماً بأن قيمة  $[-1 \leq \rho_h \leq 1]$

### دالة الارتباط الذاتي الجزئي Partial Autocorrelation Function (PACF)

هو مقياس يستخدم لقياس الارتباط بين المشاهدات الحالية  $X_t$  والمشاهدة السابقة بفترة  $h$  من الزمن  $X_{(t-h)}$  مع ثبات الفترات الأخرى أي استبعاد أثر المشاهدات الواقعة بين  $t$  و  $t-h$  لنفس السلسلة الزمنية، ويرمز له ب  $\phi_{hh}$  وأحد طرق حسابها تقوم على حساب معامل الانحدار الجزئي  $\phi_{hh}$  في:

$$X_t = \phi_{h1}X_{t-1} + \phi_{h2}X_{t-2} + \dots + \phi_{hh}X_{t-h} + e_t$$

عند الفترة (1) فان قيمة PACF(1) هي نفس قيمة ACF(1)

### نماذج السلاسل الزمنية

قدم بوكس وجنكنز في عام 1970، عدد من النماذج للسلسلة الزمنية والتي يشار إليها حالياً بنماذج بوكس جنكنز، وهي كالآتي:

### نموذج الانحدار الذاتي AR(p)

إذا كانت  $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_p, \mu$  معالم النموذج و  $e_t$  متغيرات عشوائية غير مرتبطة مع بعضها تسمى بالخطأ العشوائي في  $t$  بوسط حسابي صفر وتباين  $\sigma_e^2$  فيمكن كتابة النموذج على النحو التالي:

$$X_t = \mu + \theta_1 X_{t-1} + \theta_2 X_{t-2} + \dots + \theta_p X_{t-p} + e_t \dots \dots \dots (1)$$

حيث  $p$  هي رتبة النموذج.

### نموذج المتوسطات المتحركة ويرمز لها ب MA(q)

الصيغة الرياضية لهذا النموذج هو:

$$X_t = \mu + e_t - \theta_1 e_{t-1} - \dots - \theta_q e_{t-q} \dots \dots \dots (2)$$

حيث  $\mu, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_p$  معاملات النموذج و  $q$  رتبة النموذج

### نماذج الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة ARMA(p,q)

نماذج ARMA والذي يعبر فيه عن القيمة المستقبلية للمتغير بمزيج خطي من القيم السابقة والأخطاء السابقة اي أنها مزيج من النموذجين AR(p) و MA(q)، ويعبر عنه على النحو التالي:

$$X_t = \mu + \varphi_1 X_{t-1} + \varphi_2 X_{t-2} + \dots + \varphi_p X_{t-p} + e_t - \theta_1 e_{t-1} - \dots - \theta_{t-q} e_{t-q} \quad (3)$$

حيث  $X_t$  هي القيمة الفعلية و  $e_t$  هو الخطأ العشوائي في  $t$

$\theta_j$  و  $\varphi_i$  هي المعاملات

$p$  و  $q$  هي اعداد صحيحة موجبة تمثل رتب الانحدار الذاتي والمتوسط المتحرك، على التوالي.

### نماذج الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة المتكاملة ARMA(p,d,q)

لبناء نموذج ARMA(p,q) لابد أن تكون السلسلة مستقرة، أما اذا كانت السلسلة غير مستقرة بسبب عدم ثبات وسطها الحسابي عبر الزمن فيمكن تحويلها الى سلسلة مستقرة، وذلك بأخذ عدد مناسب من الفروق المناسبة  $d$ ، فنحصل على نموذج الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة المتكاملة برتبة  $d$ ، وهي عدد مرات أخذ الفروقات، ويُعد هذا النموذج من أكثر النماذج ذات المتغير الواحد استخداماً في تنبؤ قيم المتغيرات الاقتصادية والمالية [Ansari 2001].

### بناء نموذج يصف بيانات السلسلة

الخطوات في بناء نموذج التنبؤ ARIMA يتم وفق منهجية تسمى بمنهجية بوكس - جنكنز وهي تتكون من مجموعة من الأنشطة لتحديد وتقدير وتشخيص نماذج ARIMA لبيانات السلاسل الزمنية، هذا النموذج هو من الأساليب الأكثر وضوحاً واستخداماً في التنبؤ المالي، وقد أظهرت نماذج "ARIMA" قدرة فعالة على توليد تنبؤات قصيرة الأجل باستخدام قيم المتغير الحالية والماضية، وقد تفوقت بشكل روتيني على النماذج الهيكلية المعقدة في التنبؤ للمدى القصير [Adebiyi and others 2014].

ولتقدير المعلمات للسلسلة يجب أن تكون السلسلة مستقرة، أما إذا كانت السلسلة غير مستقرة فيجب تحويلها لسلسلة مستقرة، وغالبا ما يتم ذلك على النحو الآتي:

1. إذا كان الوسط الحسابي للسلسلة الزمنية غير ثابت على مر الزمن فيمكن إيجاد الفروق لتحويلها الى سلسلة مستقرة، نفرض أن  $d$  تمثل عدد مرات الفروق المطلوبة للحصول على سلسلة مستقرة، وفي هذه الحالة النموذج يسمى نموذج الانحدار الذاتي والمتوسط المتحرك المتكامل ويرمز لها بـ ARIMA(p, d, q)
2. يمكن استخدام التحويلات الرياضية مثل أخذ الجذر التربيعي أو اللوغاريتم لبيانات السلسلة الزمنية، إذا كان التباين غير ثابت على مر الزمن لتصبح مستقرة.

ومن الجدير بالذكر أن نماذج السلاسل الزمنية لا تعتمد على النظرية الاقتصادية ونتائج الدراسات السابقة وإنما على الذاكرة فيتم ربط القيم الماضية بالقيم الحاضرة للظاهرة وفق نماذج معينة. منهجية بوكس - جنكنز لبناء نماذج لسلسلة زمنية تتكون من ثلاثة مراحل وكل مرحلة تشمل عدد من الخطوات وهي على النحو الآتي

**المرحلة الاولى: التعريف أو التشخيص (Identification)**

وتتكون من خطوتين:

**(1) تهيئة البيانات:**

تُعد هذه المرحلة من المراحل المهمة حيث يتم فيها فهم الخصائص الأساسية للسلسلة الزمنية وحساب دوال الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي واستخدامها للكشف عن استقرارية السلسلة ورسم بيانات السلسلة، في حالة كون السلسلة غير مستقرة يتم إجراء التحويلات الرياضية اللازمة أو الفروقات إلى أن نحصل على سلسلة مستقرة.

ويوجد عدد من الاختبارات الاحصائية للكشف عن استقرارية السلسلة مثل استخدام قيم وسلوك معاملات الارتباط الذاتي، ففي حال استقرار السلسلة فإن قيمة معاملات الارتباط الذاتي  $\rho_h$  تكون مساوية للصفر أو لا يختلف جوهرياً عنها، ولاختبار الفرضية  $H_0: \hat{\rho}_h = 0$  ضد الفرضية

$$H_1: \hat{\rho}_h \neq 0$$

يمكن استخدام إحصاءة  $Q$  (Box-Pierce 1970) حيث  $Q = n \sum_{k=1}^m \hat{\rho}_k^2$  للعينات الكبيرة ولها توزيع  $\chi^2$  بدرجة حرية  $m$ ، يتم رفض الفرضية إذا كانت قيمة  $Q$  أكبر من قيمة  $\chi^2$  الجدولية، والتي تنص على أن معاملات الارتباط الذاتي مساوية للصفر.

أما للعينات الصغيرة فيتم استخدام اختبار **Ljung-Box** [Ljung – Box, 1978] والذي يختبر الترابط بين قيم العينة، فإذا تم قبول الفرضية فإن ذلك يعني أن قيم العينة مستقلة والترابط بينهما يساوي صفر وهذا يعني أن السلسلة الزمنية مستقرة:

$$LB = n(n+2) \sum_{k=1}^m \left( \frac{\hat{\rho}_k^2}{(-k)} \right) \sim \chi^2_{(m)}$$

**اختبار ديكي فيلر:**

ديكي وفيلر ابتكرا طريقة لاختبار استقرار سلسلة زمنية (Dickey and Fuller (1979) وهو مرادف لاختبار جذر الوحدة سميت باختبار ديكي فيلر الاختبار يكون كالتالي: وهو مبني على نموذج الانحدار الذاتي من الدرجة الأولى:

$$x_t = \emptyset x_{t-1} + u_t$$

يتم اختبار ما إذا كانت  $\emptyset$  تساوي 1 ومن هنا جذر الوحدة أم لا.

فرضية العدم،  $H_0: \emptyset = 1$  والفرضية البديلة،  $H_1: \emptyset < 1$

شكل آخر للاختبار يمكن الحصول عليه بطرح  $y_{t-1}$

$$x_t - x_{t-1} = (\emptyset - 1)x_{t-1} + u_t$$

$$\Delta x_t = (\emptyset - 1)x_{t-1} + u_t$$

$$\Delta x_t = \delta x_{t-1} + u_t$$

حيث تمثل  $\delta = (\emptyset - 1)$

وفرضية العدم،  $H_0: \delta = 0$  والفرضية البديلة  $H_1: \delta < 0$

حيث انه اذا كانت  $\delta = 0$  فان السلسلة تتبع مسار عشوائي.

Dickey and Fuller (1979) اقترحا معادلتين للانحدار يمكن ان تستخدم لاختبار جذر الوحدة. الأولى تتضمن قاطع في السلسلة ذات المسار العشوائي كالتالي:

$$\Delta x_t = \alpha_0 + \delta x_{t-1} + u_t$$

والمعادلة الثانية تسمح للنموذج بأن يتضمن متجه زمني غير عشوائي.

$$\Delta x_t = \alpha_0 + a_2 t + \delta x_{t-1} + u_t$$

اختبار **DF** للاستقرار هو  $t$  للمعامل لمتباطئة المتغير التابع  $x_{t-1}$  في المعادلات. لكن الاختبار لا يتبع توزيع  $t$  التقليدي ولكن يتضمن قيم جدولية تم حسابها من قبل Dickey and Fuller.

و (MacKinnon (1991) ادرج القيم الحرجة لكل النماذج الثلاثة ، في الجدول (1)

النموذج	%1	%5	%10
$\Delta y_t = \gamma y_{t-1} + u_t$	-2.56	-1.94	-1.62
$\Delta y_t = \alpha_0 + \gamma y_{t-1} + u_t$	-3.43	-2.86	-2.57
$\Delta y_t = \alpha_0 + a_2 t + \gamma y_{t-1} + u_t$	-3.96	-3.41	-3.13

الجدول 1 القيم الحرجة لاختبار ديكي فيلر.

في كل الحالات الثلاث الاختبار يركز على  $\gamma = 0$ . الاختبار الإحصائي قيمة  $t$  لمتباطئة المتغير التابع. اذا كانت القيمة المحسوبة اقل من القيمة الجدولية فأن فرضية العدم ان السلسلة الزمنية غير مستقرة يتم قبولها.

## (2) اختيار النموذج

يمكن استخدام الرسوم البيانية لدالتي ACF و PACF واختبار إحصاءة **Q** في تحديد وإختيار النموذج إذا كانت السلسلة مستقرة، ففي حالة السلسلة غير مستقرة عندئذ يتطلب حساب الفروق ويطبق نفس التحليل حتى الحصول على سلسلة مستقرة، عدد الفروقات التي أجريت تمثل قيمة  $d$

أما رتب الانحدار الذاتي  $p$  والمتوسط المتحرك  $q$  تعتمد على الخبرة ويمكن تقديرها بالاعتماد على خصائص دالتي ACF و PACF والمتمثلة بالجدول الآتي: (جدول رقم 2)

النموذج	دالة ACF	دالة PACF
AR(p)	تقترب من الصفر تدريجياً وربما يكون هناك بعض التذبذب	تقترب من الصفر بعد الفترة الزمنية $p$
MA(q)	تقترب من الصفر بعد الفترة الزمنية $q$	تقترب من الصفر تدريجياً أو متذبذب
ARMA(p,q)	تقترب من الصفر تدريجياً	تقترب من الصفر تدريجياً

جدول 2

المرحلة الثانية: التقدير والتشخيص (Estimation and Diagnostic Checking)

هذه المرحلة تشمل خطوتين

الخطوة الاولى:

إذا كانت أنماط وخصائص دالتي ACF و PACF تشير الى نموذج ARMA كما في الجدول 2 يتم حساب معايير جميع النماذج المحتملة (*Akaike information criterion (AIC)*) ومعيار شوارتز (*Schwartz Bayesian criterion (BIC)*) وحسب منهجية بوكس-جنكنز للنموذج  $ARMA(p,d,q)$  قيم  $p$  و  $q$  يجب ان تكون (2) أو اقل. كما تم ذكره من قبل (Mondal, p., Shit, L. and Goswami, S. 2014) لاختيار أفضل نموذج ملائم من هذه النماذج، أعتمد على معيار AIC والذي يعتبر نظريا أقوى معيار.

يتم تقدير معلمات النموذج المختار الذي له اقل قيمة AIC  
الخطوة الثانية:

فتشمل التشخيص او الفحص لمعرفة مدى ملائمة النموذج للبيانات من خلال

- تدقيق ACF/PACF للبواقي
- اختبار البواقي للتأكد من صحة النموذج من خلال اختبار التوزيع الطبيعي للبواقي
- هل البواقي تمثل سلسلة الضوضاء البيضاء

### المرحلة الثالثة: التنبؤ (Forecasting)

يعد التنبؤ أو السلوك المتوقع للأسعار في المستقبل الهدف الرئيس من تحليل السلاسل الزمنية, يستخدم النموذج النهائي المختار بعد أن أجريت عليه كافة الاختبارات اللازمة وبكفاءة عالية, للتنبؤ عن القيم المستقبلية ومن ثم حساب أخطاء التنبؤ *forecasting errors* وهو الفرق بين قيم المشاهدات والقيم المحسوبة من النموذج المختار ويرمز له ب  $\epsilon$  للتأكد من جودة ودقة التنبؤات نستخدم بعض مقاييس الأداء

شائعة

الاستعمال.

### اختبارات الدقة التنبؤية:

اعتمد في هذا البحث عدة اختبارات ومقاييس من أجل معرفة دقة التنبؤ وهي:

#### 1. الجذر التربيعي لمتوسط مربعات الخطأ {RMSE} Root Mean Square Error

ويمكن إيجاده بالصيغة التالية:

$$RMSE = \sqrt{\sum_{t=1}^n \epsilon_t^2 / n}$$

- وهو مقياس لمتوسط الانحراف المربعة للقيم المتوقعة.
- كما هو الحال هنا أخطاء المعاكس وقعت لا تعوض بعضها البعض، مس يعطي فكرة شاملة عن الخطأ حدث أثناء التنبؤ.
- أنه يلتصق الأخطاء المتطرفة وقعت أثناء التنبؤ.

- تؤكف المشارف الصغرفة ومنتاهفة الصغر حقفقة أن خطأ التنبؤ الكلف ففأثر فف الواقع بأخطاء فردفة كبرفة، أف أن الأخطاء الكبرفة تكون باهظة التكلفة من الأخطاء الصغرفة.
- لا تقدم المؤسسات المتوسطة والصغرفة أف فكرة عن اتجاه الخطأ الكلف.
- ففأثر المشارف الصغرفة ومنتاهفة الصغر بفغير المقفاس وفحولف البفاناف.
- على الرغم من أن المشارف الصغرفة ومنتاهفة الصغر هف مقفاس ففد لخطأ التوقع العام، ولكنها لفسف بفدهفة وسهلة التفسفر مثل التدابفر الأخرى الفف نوقشت من قبل.

## 2. متوسط نسب القفم المطلقة للخطأ Mean Absolute Percentage Error

{MAPE}

وفمكن إفجاده بالصفغة الفالفة:

$$MAPE = \sum_{t=1}^n (|\varepsilon_t| / X_t) / n$$

أهم خصائص مقفاس (MAPE) هف

- المقفاس فمثل النسبة المئوفة لمتوسط الاخطاء المطلقة.
- المقفاس لا فعمفد على مقفاس القفاس، ولكنه ففأثر بفحولف البفاناف.
- لا فؤشر الى اتجاه الخطأ.
- فف هفا المقفاس الاخطاء الموجبة والسالبة لا فمحو اثار بعضها البعض.

## 3. متوسط القفم المطلقة للخطأ Mean Absolute Error {MAE}

فمكن إفجاده بالصفغة الفالفة:

$$MAE = \sum_{t=1}^n |\varepsilon_t| / n$$

وخصائصه:

- فقفس متوسط الانحرافات المطلقة للقفم المتوقعة من القفم الأصلفة.
- وفسمى أفضا باسم متوسط الانحرافات المطلقة.
- فظهر حجم الخطأ الكلف الفف ففأثر بسبب التنبؤ.
- أثار الأخطاء الموجبة والسالبة لا فلفف أثار بعضها البعض.
- لا فعطف أف فكرة على اتجاه الأخطاء.
- للحصول على توقعاف فففة، ففب أن تكون قفمة المقفاس صغرفة فدر الإمكان.
- فعمفد على مقفاس قفاس وفحولف البفاناف.
- أخطاء التنبؤ الفطرفة لا ففأثر بالمقفاس.

## 4. معامل ففباففة ففيل Theil's Inequality Coefficient

$$U = \frac{\sqrt{\frac{1}{n}} \varepsilon_t}{\sqrt{\frac{1}{n} \sum_1^n f_t^2} \sqrt{\frac{1}{n} \sum_1^n x_t^2}}$$

حيث  $f_t$  تمثل قيمة التنبؤ عند الوقت  $t$

خصائصه هي:

- وهو مقياس طبيعي لخطأ التنبؤ الكلي.
- $0 \leq U \leq 1$  ؛  $U = 0$  يعني مثالياً.
- يتأثر هذا الإجراء بتغيير الحجم وتحويلات البيانات.
- من أجل تقييم دقة التنبؤ الجيدة، من المستصوب أن تكون إحصائية  $U$  قريبة من الصفر.

للحكم على دقة التنبؤ للنموذج المختار، ونتيجة أن لكل مقياس من هذه المقاييس أو المعايير لها بعض الخصائص الفريدة المختلفة عن غيرها، وعند التطبيق العملي، الأفضل ملاحظة أكثر من مقياس واحد، وسيساعد ذلك في الحصول على معرفة معقولة عن مقدار وحجم وتوقعات الخطأ الإجمالي للتنبؤ، لهذا السبب، عادة ما يستخدم محللو السلاسل الزمنية أكثر من مقياس واحد للحكم.

#### هدف الدراسة:

تهدف الدراسة لإيجاد أفضل وصف للسلسلة الزمنية المتمثلة بأسعار الاسهم، وبناء أفضل نموذج لها حسب منهجية بوكس – جنكنز لبناء نماذج السلسلة زمنية، واستخدامها في التنبؤ بأسعار مصرف الراجحي المدرج في سوق الأسهم السعودي في المستقبل القريب، وبالتالي تمكين المستثمرين من اتخاذ الخيار الاستثماري الأمثل لهم.

#### منهجية البحث:

تم اتباع منهجية بوكس – جنكنز في تحليل السلاسل الزمنية بكافة مراحلها لبناء أفضل نموذج  $ARIMA(p,d,q)$  ملائم للبيانات، التي تم الحصول عليها من الانترنت من موقع [msaeed.net](http://msaeed.net) وكانت هذه البيانات بصيغة الـ METASTOCK الخاص بتجميع بيانات الأسواق المالية الصادرة يومياً من الوكالات الرسمية المختصة، باستخدام حزمة برنامج E-views 9.

#### الدراسات السابقة:

دراسة وتحليل السلسلة الزمن أأادفة المتغير Univariate Time Series انتشر بشكل واسع في مجالات مختلفة، ومنها السلاسل الزمنية المالية بعد صدور كتاب "Time Series Analysis: Forecasting and control" عام 1970 من تألفف Box و Jenkins، ومن جملة من اهتم بالسلاسل الزمنية بشكل كبر هم الباحثون الاقصادفون لتمثفل العلاقة لففانات السلسلة الزمنية، وتفسفر سلوك الظاهرة عبر المراحل الزمنية والاستفادة منها في التنبؤ. التنبؤ والتوقع من المجالات التي جذبت اهتمام الكثر من الباحثفن لغرض بناء نماذج جةفة أو تحسفن نماذج موجودة سلفاً، والسبب في ذلك هو تسهفل مهمة المؤسسات والأفراد ومساعدتهم في التخطيط ووضع استراتيجفات مؤثرة في اتخاذ قرارات الاستثمار لفضمن لهم الربح وتقلفل المخاطر. توقعات سوق الاسهم مسألة لفست سهلة بل صعبة نفةجة التركفبة المعقدة للاسواق المالية قام الباحث (الغنام، 2003) في دراسته (تحليل السلسلة الزمنية لمؤشر أسعار الاسهم في المملكة العربية السعودية: باستخدام منهجة بوكس جفنكفنز)، بتحليل السلسلة الزمنية لمؤشر أسعار الاسهم العام الشهرفة في سوق الاسهم السعودي للفترة من شهر آذار 1985 إلى شهر حزفران 2002، وتوصلت الدراسة بتطفبق منهجة بوكس-جفنكفنز إلى أن أفضل نموذج فنفطق على فففانات المؤشر العام لأسعار الاسهم هو نموذج الانحدار الذاتي من الدرجة الأولى بدون أي تأثيرات موسمفة في النموذج، وكان الاختفار بناءً على عدة معاففر واختبارات تشفصف من بفن عدة نماذج متقاربة. أظهرت ننافج بحث (حفاوي و طه، 2013) تفوق الشبكات العصبفة الاصطناعفة على الطرق الأخرى من خلال الاعتماد على معاففر الخطأ المستخدمة لمعرفة العلاقة بفن القفم الحالية والقفم الماضي لففانات سوق العراق للاوراق المالية لعام 2006

#### الففانات:

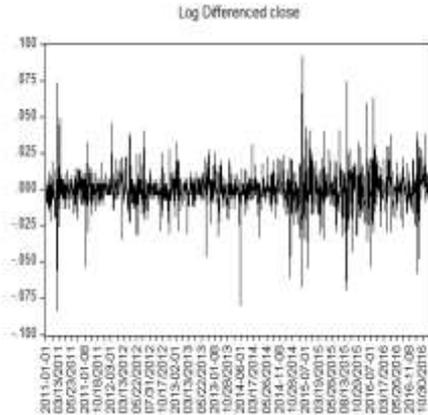
تم الحصول على فففانات تاريخفة فومفة لأسعار أسهم إحدى كبرى الشركات المدرجة في سوق الاسهم لسعودف من قطاع المصارف وهو مصرف الراجحف ( حسب تصنيف لدراسة خاصة منشور في مجلة Forbes لسنة 2016 عدد خاص لأكبر 35 شركة سعودفة)، الفففانات التي توفرت لدفنا كانت ل سعر الافتتاح، أدنى سعر، أعلى سعر، سعر الإغلاق، وحجم التداول الفومف على أسهم المصرف، وتم اعتماد سعر الإغلاق لبناء النموذج واستخدامه في عملفات التنبؤ كونه فممثل مجمل فعالفات وعملفات التداول في ذلك الفوم.

#### الجانب التطفبف

تم اختيار فففانات سعر الإغلاق لأسهم مصرف الراجحف، وتحفلها باستخدام حزمة برامج EViews 9 وتطفبق منهجة بوكس - جفنكفنز لبناء نموذج ARIMA للشركة المذكورة وكانت الننافج كما فلف:

ففانات سعر أسهم مصرف الراجحف استخدمت في هذه الدراسة بواقع 1495 مشاهدة والتي تغطي الفترة الزمنية 2011/1/1 ولغافة 2016/12/31 الشكل (1) الذي فمثل سلوك ونمطفة فففانات المصرف خلال الفترة المذكورة فنلاحظ وجود إتجاه عام متناقص عبر الزمن لهذه الفففانات والذي فؤشر الى عدم استقرارفة السلسلة في المتوسط عبر الزمن، ولا نستطفع أن نقول أن التبافن فمفل الى الثبات. والجدول (3) فبفبن قفم والرسومات الففانفة لدالتي الارتباط الذاتي ACF والارتباط الذاتي الجزئف PACF للففانات، نلاحظ قفم ACF تقل

ببطء شديد مما يدل ويؤكد على عدم استقرارية البيانات. وأظهرت الاختبارات إتفقا مع هذه الملاحظة.



الشكل 1

الشكل 2

Date: 04/16/17 Time: 08:43  
Sample: 1 1495  
Included observations: 1495

Autocorrelation	Partial Correlation	AC	PAC	Q-Stat	Prob
1	0.993	0.993	1477.5	0.000	
2	0.986	-0.031	2934.6	0.000	
3	0.979	0.013	4371.9	0.000	
4	0.971	-0.034	5788.5	0.000	
5	0.965	0.035	7186.0	0.000	
6	0.957	-0.035	8563.2	0.000	
7	0.950	0.002	9920.6	0.000	
8	0.943	0.028	11259.	0.000	
9	0.937	0.013	12581.	0.000	
10	0.930	0.020	13885.	0.000	
11	0.924	-0.006	15173.	0.000	
12	0.918	-0.022	16443.	0.000	
13	0.911	0.031	17698.	0.000	
14	0.905	-0.002	18937.	0.000	
15	0.900	0.023	20161.	0.000	
16	0.894	-0.011	21370.	0.000	
17	0.888	0.002	22565.	0.000	
18	0.882	0.003	23745.	0.000	
19	0.876	-0.049	24909.	0.000	
20	0.869	-0.029	26056.	0.000	

الجدول 3

فلجعل السلسلة مستقرة لابد من القيام ببعض العمليات الرياضية لتحويل البيانات، منها ايجاد لوغارتم البيانات لنجعل التباين اكثر ثباتا، وحساب الفرق لهذه البيانات للحصول على متوسط ثابت، الشكل (2) يظهر سلوك ونمطية البيانات بعد التحويلات والجدول (4) يبين قيم والرسوم البيانية لدالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي للبيانات المحولة، حيث نلاحظ فقدان الاتجاه العام وثبات التباين ورسم البيانات وقيم دالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي تظهران بأن السلسلة

أصبحت مستقرة. وكون لا توجد أي قيمة من قيم دالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي معنوية وهذا يعني بالامكان نمذجتها بإحدى نماذج بوكس - جنكنز للسلاسل الزمنية من نوع الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة  $ARMA(p,q)$ .

Date: 04/17/17 Time: 08:40  
Sample: 1 1495  
Included observations: 1494

Autocorrelation	Partial Correlation	AC	PAC	Q-Stat	Prob
1	0.048	0.048	3.4075	0.065	
2	-0.041	-0.044	5.9722	0.050	
3	0.041	0.045	8.4942	0.037	
4	-0.041	-0.047	10.961	0.027	
5	0.047	0.055	14.219	0.014	
6	0.006	-0.006	14.271	0.027	
7	-0.019	-0.010	14.796	0.039	
8	-0.035	-0.041	16.680	0.034	
9	-0.040	-0.033	19.032	0.025	
10	-0.014	-0.015	19.330	0.036	
11	0.022	0.022	20.031	0.045	
12	-0.012	-0.015	20.258	0.062	
13	-0.010	-0.005	20.422	0.085	
14	-0.006	-0.007	20.484	0.116	
15	-0.002	0.002	20.490	0.154	
16	-0.001	-0.007	20.491	0.199	
17	-0.018	-0.019	20.961	0.228	
18	0.065	0.066	27.297	0.074	
19	0.041	0.034	29.855	0.054	
20	-0.034	-0.031	31.597	0.048	

الجدول 4

وحسب منهجية بوكس-جنكنز للنموذج  $ARMA(p,d,q)$  فإن قيم  $p$  و  $q$  يجب ان تكون (2) أو اقل. ولكل نموذج تم حساب معايير مختلفة، الجدول (5) يبين قيم لمعايير مختلفة منها AIC لنماذج مختلفة

Model Selection Criteria Table  
Dependent Variable: DLOG(CLOSE)  
Date: 04/15/17 Time: 13:34  
Sample: 1 1495  
Included observations: 1494

Model	LogL	AIC*	BIC	HQ
(1,1)	4298.807291	-5.745562	-5.731355	-5.740268
(2,1)	4298.877143	-5.744317	-5.726558	-5.737700
(1,2)	4298.873825	-5.744313	-5.726554	-5.737696
(2,2)	4299.008065	-5.743155	-5.721844	-5.735214
(0,2)	4294.821621	-5.740230	-5.726023	-5.734936
(2,0)	4294.308157	-5.739543	-5.725336	-5.734249
(0,1)	4293.045878	-5.739192	-5.728537	-5.735222
(1,0)	4292.877842	-5.738967	-5.728312	-5.734997
(0,0)	4291.176221	-5.738028	-5.730925	-5.735382

الجدول 5

فتم تقدير معاملات النموذج المختار الذي له اقل قيمة AIC النموذج  $ARMA(1,1)$  اختير وفق معيار  $AIC = -5.7455616$ ، بعد إختيار النموذج تم تقدير معالم النموذج من قبل البرنامج بطريقة الترجيح الاعظم Maximum Likelihood نلاحظ أن جميع معالم النموذج تختلف عن الصفر عدا ثابت النموذج كما أثبتت الاختبارات وحدود الثقة للمعالم مثل اختبار F.

Coefficient Confidence Intervals

Date: 04/16/17 Time: 09:15

Sample: 1489 1495

Included observations: 7

Variable	Coefficient	90% CI		95% CI		99% CI	
		Low	High	Low	High	Low	High
C	-0.000171	-0.000822	0.000480	-0.001051	0.000710	-0.001787	0.001445
AR(1)	-0.825425	-2.095841	0.444991	-2.543405	0.892555	-3.978524	2.327674
MA(1)	-0.999998	-373747.1	373745.1	-505416.8	505414.8	-927616.8	927614.8
SIGMASQ	5.38E-07	-0.006205	0.006206	-0.008391	0.008393	-0.015402	0.015403

### الجدول 6

ولمعرفة مدى ملائمة النموذج يجب أن تكون سلسلة البواقي غير مرتبطة ويمكن اختبار ذلك باستخدام قيمة إحصاءة Durbin-Watson حيث نلاحظ من الجدول رقم 7 أن قيمة الإحصاءة تقريبا تساوي 2 وهذا يعني أن السلسلة غير مرتبطة،

Dependent Variable: DLOG(CLOSE)

Method: ARMA Maximum Likelihood (BFGS)

Date: 04/15/17 Time: 13:34

Sample: 2 1495

Included observations: 1494

Convergence achieved after 19 iterations

Coefficient covariance computed using outer product of gradients

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-0.000191	0.000367	-0.521968	0.6018
AR(1)	-0.791170	0.066310	-11.93140	0.0000
MA(1)	0.853160	0.059204	14.41044	0.0000
SIGMASQ	0.000185	3.45E-06	53.71838	0.0000

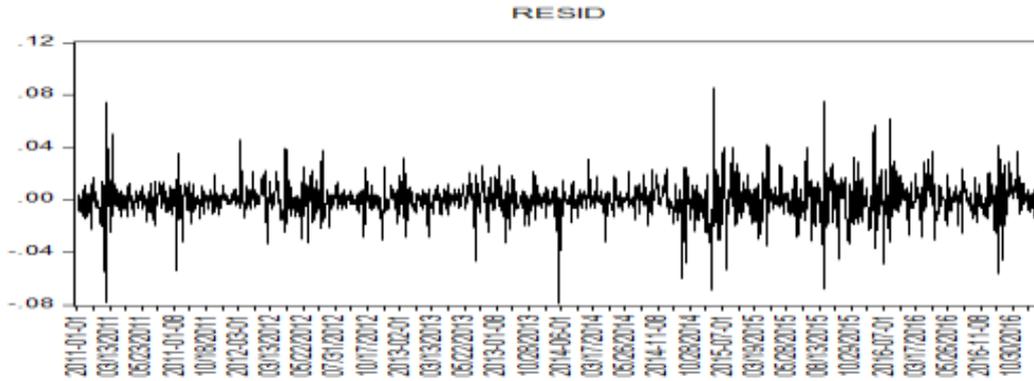
R-squared	0.010188	Mean dependent var	-0.000192
Adjusted R-squared	0.008195	S.D. dependent var	0.013693
S.E. of regression	0.013637	Akaike info criterion	-5.749407
Sum squared resid	0.277079	Schwarz criterion	-5.735193
Log likelihood	4298.807	Hannan-Quinn criter.	-5.744111
F-statistic	5.112209	Durbin-Watson stat	2.010149
Prob(F-statistic)	0.001605		

Inverted AR Roots	-.79
Inverted MA Roots	-.85

### الجدول 7

كما اجريت اختبارات على البواقي لمعرفة اذا تمثل ضجيج ابيض أم لا white noise من خلال • تدقيق ACF/PACF للبواقي. نلاحظ أن سلسلة البواقي مستقرة كما يبين ذلك رسم البواقي في الشكل (3). أما الجدول (8) فهي لقيم دالتى الارتباط الذاتى والارتباط الذاتى الجزئى وواضح منها أنه لا توجد اية قيمة معنوية



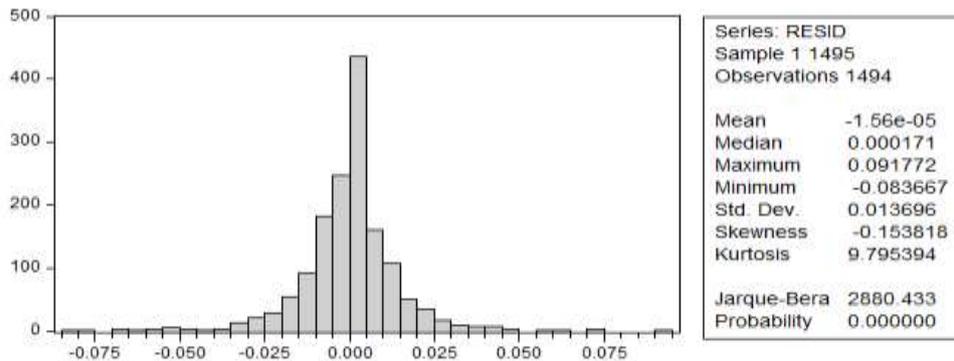
الشكل 3

Date: 04/16/17 Time: 09:25  
Sample: 1 1495  
Included observations: 1494

Autocorrelation	Partial Correlation	AC	PAC	Q-Stat	Prob
1		-0.005	-0.005	0.0409	0.840
2		0.001	0.001	0.0413	0.980
3		0.008	0.008	0.1266	0.988
4		-0.014	-0.014	0.4050	0.982
5		0.024	0.024	1.2725	0.938
6		0.022	0.022	2.0133	0.918
7		-0.031	-0.031	3.5009	0.835
8		-0.022	-0.023	4.2338	0.835
9		-0.047	-0.046	7.4903	0.586
10		-0.006	-0.006	7.5484	0.573
11		0.015	0.014	7.8932	0.723
12		-0.008	-0.006	7.9791	0.787
13		-0.013	-0.012	8.2340	0.828
14		-0.004	-0.002	8.2545	0.876
15		-0.003	-0.002	8.2724	0.912
16		0.000	-0.004	8.2724	0.940
17		-0.017	-0.020	8.7051	0.949
18		0.060	0.059	14.142	0.720
19		0.042	0.044	16.824	0.602
20		-0.037	-0.036	18.925	0.527

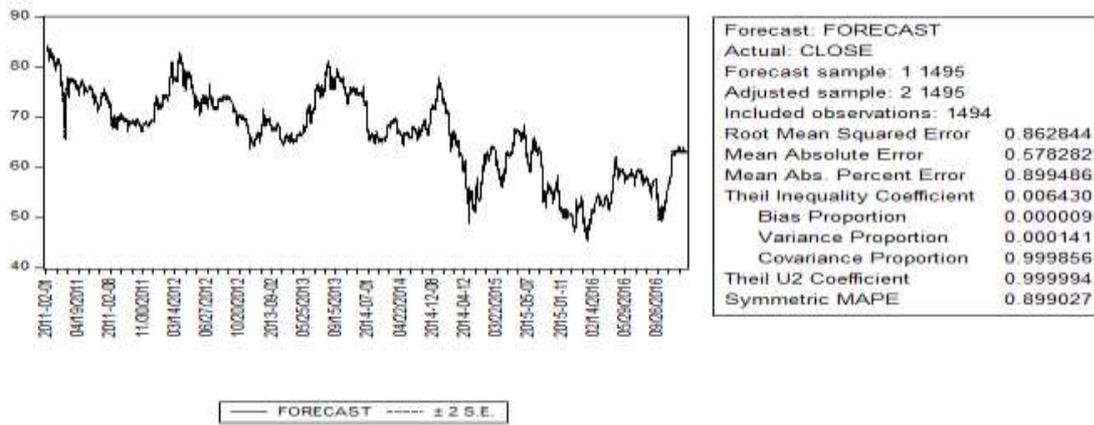
الجدول 8

- اختبار فيما اذا كانت سلسلة البواقي تتبع التوزيع الطبيعي: باستخدام المدرج التكراري شكل رقم (4) والقيم المذكورة في الجدول المرافق مع الشكل يتبين ان للبواقي توزيع طبيعي بمعدل صفر تقريبا.

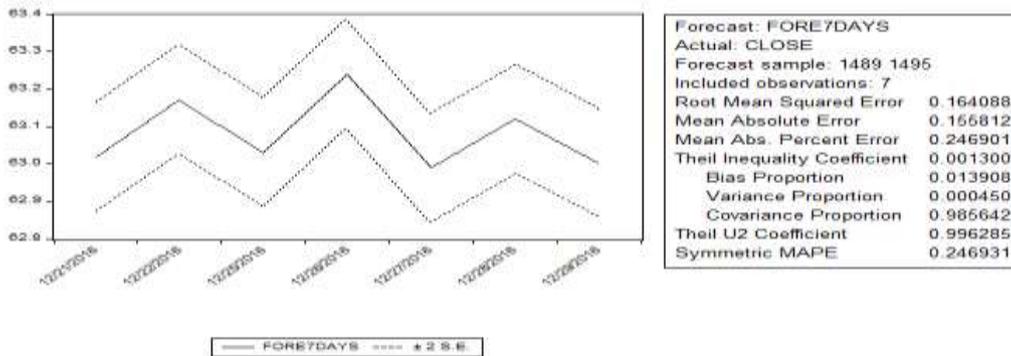


الشكل 4

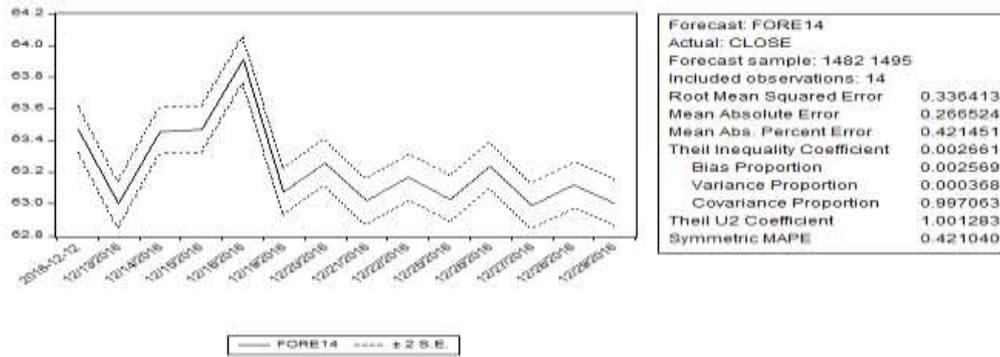
- هل البواقى تمثل سلسلة الضوضاء البيضاء: تحليل قيم الاتباط الذاتي أنه لا توجد قيم خارج حدود الثقة وكما هو واضح منهما أنه لا توجد نتوءات معنوية لذا البواقى تمثل ضجيج أبيض
- كل ما سبق يؤكد أن النموذج المختار  $ARIMA(1,1,1)$  هو نموذج ملائم ومقبول ويمكن الاعتماد عليه واستخدامه للتنبؤ.
- الاشكال 5، 6، 7، 8 هي للقيم المتوقعة من استخدام النموذج المختار، الاول لجميع القيم والثاني لسبعة ايام والثالث لاسبوعان والاخير لشهر مع وجود جدول مرافق لكل شكل يمثل بعض قيم المعايير والمقاييس للحكم على دقة التنبؤ.



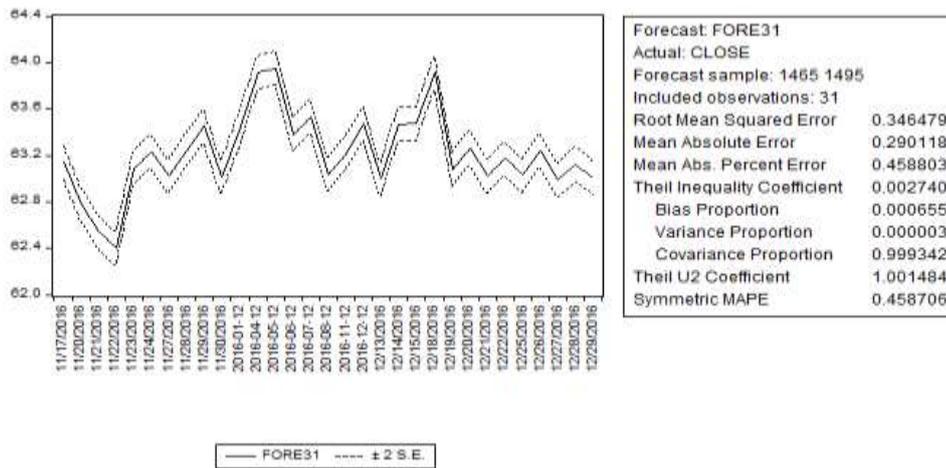
الشكل 5



الشكل 6



الشكل 7



الشكل 8

وقد أستخدم النموذج المختار للتنبؤ لثلاثة فترات (اسبوع واحد المدى القصير، اسبوعان المدى المتوسط وشهر واحد المدى الطويل) وقيم معايير دقة التنبؤ للمديات الثلاث المذكورة في الجدول (9)

مدى التنبؤ	RMSE	MAE	MAPE	Theil's Inequality Coefficient
اسبوع	0.240932	0.235293	0.37286	0.00130
اسبوعان	0.366613	0.314671	0.497733	0.00266
شهر	0.377069	0.318911	0.504455	0.00274

الجدول 9

حيث نلاحظ أن جميع قيم المعايير للمدى القصير هي أقل من قيم الفترات الاخرى ، وهذا يعني أن استخدام السلاسل الزمنية لمثل هذه الحالات تعطي نتائج أفضل كلما كان التنبؤ لفترة أقصر. كذلك نلاحظ معامل متباينة ثيل متناهية الصغر وقريبة من الصفر وهذا يدل على دقة التنبؤ.

## الاستنتاجات

خلص البحث إلى الاستنتاجات الآتفة:

- 1- إن سلسلة سعر الاسهم لمصرف الراجف (سعر الاغلاق) اصبفت سلسلة مستقرة بعد فإجاد لوغارتم الففانات ومن ثم حساب الفرق الاول
- 2- من خلال تطبيق منهفة بوكس جنكنز أن النموذج المناسب للتنبؤ هو نموذج الانحدار الذاتي والأوساط المتحركة المتكاملة وهذا فعن أن سعر الأسهم ففأثر بدرجة معينة بسعر السابق للسهم نفسه.
- 3- لم ففم ملاحظة وجود فأففر للمتفففرات الموسمفة على سعر الاسهم
- 4- فمكن تعمفم المنهفة والنموذج المستخرج لشركات أفرى فف نفس القطاع

## التوصفات

- بناء على النتائج فوصف الباحثان إلى مزفد من الدراسات وبحث الحالات
- 1- المقارنة بفن نتائج هذا الأسلوب وأسالفب فمكن استخدامها للتنبؤ بسعر السهم
  - 2- تطبيق الأسلوب على شركات أفرى من نفس القطاع وقطاعات أفرى
  - 3- فاففدراسة تففففرات السعر خلال الفوم نفسه

## المصادر:

### أولاً: المصادر العربفة

1. ابراهفم، بسام فونس (2004) " التنبؤ بدرجات الحرارة فف ولاية الخرطوم باستخدام نماذج بوكس جنكنز للسلاسل الزمنية"، مجلة السودان للعلوم والتقانة، العدد 5
2. بلعباس، رابف (2009) "فعالفة التنبؤ باستخدام النماذج الأحصائفة فف اتخاذ القرارات"، جامعة بوضفاف، الجزائر، مؤتمر علمف تحت عنوان صنع القرار فف المؤسسة الاقتصاءفة.
3. الجبورف، عبفر حسن على (2010) " التنبؤ بأسعار النفط العراقي للعام 2010 باستخدام السلاسل الزمنية"، مجلة جامعة بابل، المجلد 18، العدد 1.
4. طعمة، سعفة عبدالكرفم (2012) "استخدام فحلل السلاسل الزمنية للتنبؤ بأعداد المصابفن بالأورام الخبففة فف محافظة الأنبار" مجلة جامعة الأنبار للعلوم الاقتصاءفة والادارفة، مجلد (4)، العدد (8).
5. الفنام، حمد بن عبالله (2003) " فحلل السلسلة الزمنية لمؤشر الأسهم فف المملكة العربفة السعودفة: باستخدام منهفة بوكس ففنكنفز (Box – Jenkins Method)" مجلة جامعة الملك عبدالعزفز، المجلد 17، الاقتصاء والإدارة العدد 2.
6. ففاوئ، د هفام عبالمففد، وقصف أحمد طه (2013) "دراسة سلسلة الاوراق المالفة باستخدام ARIMA و ANN و PMRS" المجلة العراقية للعلوم الاحصائفة العدد 23.

### ثانفا: المصادر الاجنبفة

7. Akaike, H (1974), "A New Look at Statistical Model Identification", IEEE Transactions on Automatic Control, AC-19, 716-723.

8. **Anderson, T.** (1971), "The Statistical Analysis of *Time Series*", USA, John Wiley & sons, Inc., New York.
9. **Ansari, M. and Ahmed, S.**, (2001) "Time Series Analysis of Tea Prices: An Application of ARIMA Modelling and Cointegration Analysis", *The Indian Economic Journal*. Vol. **48** (3): 49-54.
10. **Ansari, M. and Ahmed, S.**, (2001) "Time Series Analysis of Tea Prices: An Application of ARIMA Modelling and Cointegration Analysis", *The Indian Economic Journal*. Vol. 48 (3)
11. **Box, G. and Jenkins, G.**, (1976) "Time Series Analysis: Forecasting and Control", San Francisco. Calif, Holden Day.
12. **Box, G. and Pierce, D.**, (1970), "Distribution of Autocorrelations in Autoregressive Moving Average Time Series Models", *Journal of the American Statistical Association*, **65**, 1509-1526.
13. **Box, G., Jenkins, G., and Reinsel, G.** (1994) "Time Series Analysis: Forecasting and Control", New York, USA, Prentice-Hall.
14. **Dickey, D. and Fuller, W.**, (1979) "Distribution of the Estimators for Autoregressive Time Series with a Unit Root", *Journal of the American Statistical Association*, **74**, 427-31.
15. **Ljung, G. and Box, G.**, (1978) "On a Measure of Lack of Fit in Time Series Models", *Biometrika*. **65**, 297-303.
16. **MacKinnon, J.** (1991) "Critical values for Cointegration tests", in Engle, R.F. and Granger, C.W.J. (eds) *Long Run Economic Relationships*, Oxford: Oxford University Press.
17. **Schwarz, G.**, (1978) "Estimating the Dimension of a Model", *Annals of Statistics*, 6.

### Abstract

This study aims at finding the optimal model of the time series to predict the share price in the Saudi stock market, so that investors can be helped in making their investment decisions.

The study explored and constructed a Box-Jenkins models for the autoregressive integrated moving average models (ARIMA) using historical



---

data for the closing price of Al Rajhi Bank to find the most appropriate model Of the Saudi stock market among the tested models.

After applying all the required tests and statistical tools according to the BOX-Jenkins methodology, the study found that the most appropriate model for the logarithmic data series is ARIMA (1,1,1). The results showed that the accuracy of the prediction is good during, especially for short term and decreases as the length of the period Predicted.