

أختبار الفرضية الخطية لمبيعات الشركة العامة للصناعات الكهربائية

أ. م. د. جنان عباس ناصر

معهد الإدارة / الرصافة

الخلاصة

في هذا البحث طبقت أربعية اختبارات للاعتمادية اللاخطية ، وهي اختبار Engle عام 1982 و McLeod & Li عام 1983 وsay عام 1986 وختبار Hinich & Patterson عام 1995. لاختبار فرضية عدم بان السلسلة الزمنية تكون عملية مستقلة ومتطابقة التوزيع بشكل تسلسلي. إذ تم إزالة البنية الخطية من البيانات التي تمثل مبيعات الشركة العامة للصناعات الكهربائية من خلال أنموذج Pre-whitening، أنموذج AR(p). ومن نتائج الاختبارات للبيانات لوحظ بعدم وجود تأييد جماعي حول السلوك اللاخطي.

Testing the Assumption of Linearity for Sales of State Company for Electrical Industries

Abstract

In this study, the four tests employed for non-linear dependence which is Engle (1982), McLeod & Li (1983), Tsay (1986), and Hinich & Patterson (1995). To test the null hypothesis that the time series is a serially independent and identical distribution process .The linear structure is removed from the data which is represent the sales of State Company for Electrical Industries, through a pre-whitening model, AR (p) model .From The results for tests to the data is not so clear.



مجلة العلوم

الاقتصادية والإدارية

المجلد 18

العدد 67

الصفحة 289 - 304

الكهربائية

١. المقدمة والخلفية التاريخية

إن مسألة تحديد الأنماذج الملام (الخطي أو اللاخطي) للسلسلة الزمنية والذي يعتمد عليه فيما بعد للتبؤ بالقيم المستقبلية لإغراض التخطيط وتحديد الطاقة الإنتاجية المخطططة، لذا يتطلب أولاً دراسة خصائص السلسلة الزمنية والحصول على معلومات أغنى حول سلوك السلسلة الزمنية قبل نمذجت السلسلة الزمنية بالأنماذج المقترن لها. لذا فقد اقترح مؤخراً العديد من الاختبارات الإحصائية لاعتماد اللاخطية للسلسلة الزمنية لتحري عن خصائص السلسلة الزمنية قيد البحث. وهنا نستعمل أربعة اختبارات إحصائية لأختبار اللاخطية في البيانات المستحصلة من الشركة العامة للصناعات الكهربائية والتي تمثل كمية الوحدات المباعة شهرياً لبعض من المنتجات النمطية أي التي يكون فيها البيع على مدار السنة. بهدف معرفة العمليه التي تولد البيانات وتقييم فيما إذا كان استعمال النماذج اللاخطية لمذجت بيانات السلسلة الزمنية يعد مبرر كافي بالاعتماد على نتائج هذا البحث. إذ إن نجاح نمذجت السلسلة الزمنية اللاخطية سيعطي تنبؤات معتمد عليها مستقبلاً، فضلاً عن إعطاء فكرة أغنى عن ديناميكيه السلسلة الزمنية اللاخطية المتاحة. ولتحقيق ذلك لابد من توفر شرطين الأول إن تكون السلسلة الزمنية تحتوي على اللاخطية والثاني توفر طرق إحصائية معتمدة يمكن من خلالها تلخيص وتحديد السلوك اللاخطي للسلسلة الزمنية. فقد تناول عدد غير قليل من الباحثين دراسة طرائق اختبار الاعتماد المتسلسل اللاخطي والمقارنة فيما بينها وفيما يلي خلاصة موجزة لبعض ماكتب حول تلك الطرائق.

في عام 2002 تناول الباحث Panagiotidis [6] اختبار الفرضية الخطية للسلسلة الزمنية التي تمثل معدلات البطالة في الولايات المتحدة وكذا باستعمال خمسة اختبارات إحصائية مماثلة باختبار BDS للشوارئية واختبار Hinich and bivariate Engle واختبار McLeod and Li واختبار Patterson واختبار Tsay، إذ استعمل أنموذج الانحدار الذاتي بالرتبة p لإزالة أي بنية خطية من السلسلة وتوصل إلى وجود دليل قوي للأخطاء في معدلات البطالة في كندا، في حين كانت النتائج غير واضحة لمعدلات البطالة في الولايات المتحدة.

في عام 2003 استعمل الباحث Lim وأخرون معه [4] اختبار Hinich portmanteau Biocorrelation (Hinich & Patterson) كأداة تشخيصية لتحديد كفاية أنموذج GARCH لوصف عائدات عملية توليد سوق الأسهم المالية المالزية، بالتحديد لسوق كوالالمبور للأوراق المالية مؤشر مركب (SLES CI). وأشارت نتائج الاختبار بان أنموذج GARCH المطبق بصورة شائعة للسلسل الزمنية المالية لا يعطي تمثيل كافي للعملية قيد البحث لـ (SLES CI).

في عام 2005 تناول الباحثان Rodriguez وPeña [7] تحليل الاستعمال لمعايير اختيار الأنماذج للكشف عن اللاحظية في بوافي الأنماذج الخطى. إذ طبقت معايير اختيار الأنماذج لتحديد رتبة أنماذج الانحدار الذاتي الأفضل المقدر لمربع البوافي من الأنماذج الخطى. فإذا كانت الرتبة المختارة لاتتساوى صفر، فإن ذلك يعد بإشارة للسلوك اللاحظى. إذ قورنت معايير المعلومات لـ BIC وAIC بثلاث تجارب محاكاة بأربعة اختبارات للاحظية متضمنة اختبار Tsay واختبار BDS للعشوانية واختبار Li and McLeod واختبار Rodriguez and Peña المعتمد على محدد مصفوفة الارتباطات لبوافي الأنماذج الخطى المقدر.

في عام 2006 تناول الباحثان McLeod و Wen Lin [12] عدة مشاكل لاختبار فحص الملائمة المقترن من قبل الباحثان Peña and Rodriguez في بحثهما المنشور عام 2002 [8] من هذه المشاكل هي احتمالية عدم وجود التوزيع المحاذي لأحصاء الاختبار المقترنة والتي قد لا يتحقق توزيع الأحصاء المحاذي بصورة جيدة مع تقريب كاما المقترن عندما يكون عدد الإذادات (p) المستعملة في الاختبار صغيرة. ويكون تقارب أحصاء الاختبار لتوزيعها المحاذي بطبيعة تماما عندما يكون طول السلسلة أقل من 1000 مشاهدة. وقد أعطى الباحثان McLeod و Ling Wen مثالين لتوضيح اختبار فحص الملائمة المحسن باستعمال طريقة مونتي كارلو. وبناء على ما تقدم فإن هدف بحثنا هذا، هو التحرى عن خصائص السلسل الزمنية المتمثلة بكلية الوحدات المباعة شهرياً لبعض المنتجات النمطية للشركة العامة للصناعات الكهربائية (أربعة سلاسل زمنية) باستعمال أربعة اختبارات مختلفة وهي اختبار Engle واختبار McLeod واختبار Tsay واختبار Hinich & Patterson لاكتشاف الاعتماد اللاخطي المتسلسل في السلاسل الزمنية ، لتحديد فيما إذا كان استعمال النماذج اللاخطية لنموذج السلسل الزمنية المدروسة يعد مبرر كافي بالاعتماد على نتائج هذا البحث. إذ يتم رفض الفرضية الخطية للسلاسل الزمنية المدروسة، إذا أجمعت نتائج كل الاختبارات المستعملة فيد البحث على ذلك.

الكهربائية

2. أنموذج الانحدار الذاتي (AR(P))

يشار لعملية الانحدار الذاتي بطول إزاحة p بـ $AR(p)$ التي تعتمد قيمتها الحالية y_t على أول p من القيم المتباطئة زمنياً $(y_{t-1}, y_{t-2}, \dots, y_{t-p})$. وتعتبر عملية الانحدار الذاتي من الرتبة P للسلسلة الزمنية $\{y_t\}$ عندما تكون $n = t=1,2,\dots, n$ وفق الصيغة الآتية [11]:

$$y_t = \phi_1 y_{t-1} + \phi_2 y_{t-2} + \dots + \phi_p y_{t-p} + e_t \quad \dots(1)$$

عندما تكون $(\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_p)$ معلمات أنموذج الانحدار الذاتي. وان e_t تمثل حد الخطاء الذي يكون سلسلة من المتغيرات العشوائية المستقلة والمتطابقة التوزيع (iid) بمتوسط صفر وتبين مقداره σ^2 . وان B تمثل معامل الارتداد الخفي اي ان $y_t = y_{t-1} + B$. وقد استعملت طريقة التغيير المعروفة بطريقة اقل المرربعات لتقدير معلمات الأنماذج وهي من احد الطرائق التي يوفرها Matlab، إذ يتم تقدير الصيغة (1) بتضييق

مجموع مربعات الخطاء $(\sum_{t=1}^n e_t^2)$ عندما تكون $(y_t - \hat{y}_t)^2$ ، وان (\hat{y}_t) تمثل التنبؤ الخططي من الرتبة p وهي مساوية لـ $\hat{y}_t = -\sum_{j=1}^p \phi_j y_{t-j}$ حيث يتم تصغير خطاء التنبؤ الأمامي بمعنى اقل المربعات الذي يكون مطابق لحل المعادلات الطبيعية وفقا للاتي:

$$M_p \phi_p = -m_p \quad \dots(2)$$

حيث إن M_p تعرف بالصيغة

$$\left[\begin{array}{c} y_{t-1} \\ \vdots \\ y_{t-p} \end{array} \right]$$

$$(y_{t-1}, \dots, y_{t-p})$$

$$M_p = \sum_{t=p+1}^n y_t$$

وان

$$m_p = \sum_{t=p+1}^n y_t \left[\begin{array}{c} y_{t-1} \\ \vdots \\ y_{t-p} \end{array} \right]$$

وان مقدر التباين بطريقة اقل المربيعات (σ^2_p) يحسب وفقا للصيغة الآتية

$$\sigma^2_p = (n-p)^{-1} \sum_{t=p+1}^n (y_t - \hat{y}_t)^2 \quad \dots(3)$$

الكهربائية

وقد استعملت عدة معايير للمعلومات لتحديد رتبة أنموذج الانحدار الذاتي الذي ولدت منه البيانات، إذ يتم اختيار رتبة أنموذج الانحدار الذاتي وفقاً لأقل قيمة من القيم المحسوبة للمعيار. وقد اعتمدنا معيار معلومات Schwarz [9,6] المعروف بأنه يكون تقيير متسق لتحديد رتبة الأنماذج AR(P)، تحت فرضية عدم إلالية توليد الخطية مقارنة ببقية معايير المعلومات [6]، ويرمز لمعيار المعلومات Schwarz بـ $SIC(p)$ المعرف وفقاً للصيغة الآتية:

$$SIC(p) = n \log(\sigma^2_p) + p \log(n) \quad \dots \quad (4)$$

إذ إن p تمثل عدد المعلومات المقدرة في أنموذج الانحدار الذاتي، و n تمثل حجم العينة وتمثل σ^2_p التباين المقدر من بوافي الأنماذج.

3. أنواع الاختبارات اللاخطية

نتناول في هذا المبحث الاختبارات المستعملة في البحث المتمثلة باختبار Engle & اختبار McLeod & Li واختبار Tsay واختبار Hinich & Patterson. إذ أن جميع الاختبارات المتقدم ذكرها تشتهر بإزالة البنية الخطية من البيانات، وأي بنية أخرى ممكن تنشأ نتيجة إلالية لتوليد البيانات اللاخطية [6]. وقبل عرض تلك الاختبارات بشكل مفصل نوضح آلية إزالة البنية الخطية من البيانات باستعمال أنموذج Pre-Whitening وفقاً للخطوات الآتية:

أولاً: تقدير أنموذج AR(p) لبيانات العينة لعدة قيم لـ $p=1,2,\dots,10$. ثم يتم تحديد الأنماذج AR(p) الأمثل بالرتبة p المناظرة لأقل قيمة لمعيار $SIC(p)$. وبعد ذلك يتم تحديد بوافي الأنماذج AR(p) الأمثل المحدد وفقاً لأقل قيمة لمعيار $SIC(p)$ ، أي تحديد $\{e_t\}$ التي تكون بتركيب غير مرتبطة بشكل متسلسل. وأخيراً، اختبار سلسلة البوافي $\{e_t\}$ لأنماذج الأمثل للاعتمادية اللاخطية باستعمال كل اختبار من الاختبارات اللاخطية المتقدم ذكرها. ويمكن استعمال أنموذج ARMA أو أنموذج GARCH كديل لأنماذج Pre-Whitening، إلا أنه لا يمكن استعمال أنموذج GARCH مالم يرفض اختبار الخطية وتجسد كل الاختبارات في هذا البحث فرضية عدم التي تنص على أن السلسلة الماخوذة بنظر الاعتبار تكون عملية مستقلة ومتطابقة للتوزيع (iid). وفيما يلي شرح لكل اختبار من الاختبارات اللاخطية قيد البحث.

3.1 اختبار Engle

اقتصر هذا الاختبار من قبل Engle [1] عام 1982 للكشف عن الاضطرابات التي تتبع أنموذج ARCH. إذ يعتمد هذا الاختبار على مساعف لاكرانج (LM)، وتعتمد احصاءة الاختبار على معامل التحديد (R^2) لأنماذج الانحدار الثانوي (auxiliary regression) المعرف وفقاً للصيغة الآتية [6]:

$$e_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^k \alpha_i e_{t-i}^2 + v_t \quad , \quad t=1,2,\dots,n. \quad \dots \quad (5)$$

إذ إن k تمثل عدد المتغيرات في معادلة الانحدار المتعدد والتي تمثل مربع البوافي عند $Lag(k)$ ، و v_t تمثل حجم العينة. تحت فرضية عدم (H_0) لآلية توليد الخطية للبوافي (e_t)، فإن احصاءة الاختبار nR^2 المعتمدة على الأنماذج أعلاه تكون موزعة بصورة محاذية للتوزيع مربع كاي بدرجة حرية k ، إذ إن $nR^2 \sim \chi^2(k)$... (6)

3.2 اختبار McLeod & Li

استعمل اختبار (McLeod & Li 1983) [5]، اختبار للملازمة (Portmanteau) للاخطية لاختبار التأثيرات اللاخطية في بيانات السلسلة الزمنية، إذ تعرف احصاءة الاختبار المقترن من قبل الباحثان McLeod & Li وفقاً للصيغة الآتية [6,7]:

$$Q(m) = n(n+2) \sum_{k=1}^m (r_e^2(k))/(n-k) \dots \quad (7)$$

ويعتمد حساب $r_e^2(k)$ على الباقي المربعة وفقاً للصيغة الآتية:

$$r_e^2(k) = \sum_{t=k+1}^n e_t^2 e_{t-k}^2 / \sum_{t=1}^n e_t^2, \quad k=1,2,\dots,n-1. \quad \dots \quad (8)$$

إذ يتم حساب معاملات الارتباطات الذاتية للباقي المربعة (e_t^2) المستحصلة من الأنماذج المقدرة للبيانات. فإذا كانت الباقي (e_t) موزعه بصورة مستقلة ومتطابقة (IID)، فإن التوزيع المحاذي لأحصاءة الاختبار $Q(m)$ يكون مربع كاي بدرجة حرية (m)، أي إن

$$Q(m) \sim \chi^2(m) \dots \quad (9)$$

3.3 اختبار Tsay

لقد قام الباحث Tsay [9] عام 1986 بعميم لاختبار Keenan [3] عام 1985 لاختبار الباقي التقدير الخطى المرتبطة بمتغير توكيلى (proxy variable) للسلوك اللاخطى في السلسلة الزمنية وينفذ الاختبار كالتى [7]: أولاً يتم تقدير الأنماذج الخطى للسلسلة الزمنية ثم حساب القيمة التقديرية

$y_t^* = \sum_{i=1}^p \alpha_i y_{t-i}$. بعد ذلك يتم حساب الباقي الخطى $e_t^* = y_t - y_t^*$ التي ستكون خالية من التأثير الخطى. ثم حساب المتغير التوكيلى للجزء اللاخطى في السلسلة الزمنية أي

حساب $x_t = y_t - y_t^*$. وأخيراً يتم تكوين أنماذج الانحدار الخطى بين

المتغيرين e_t و x_t ، أي $e_t = \delta x_t + u_t$. إن اختبار اللاخطية يكون اختبار الانحدار القياسي لاختبار قيمة المعلمة $\delta = 0$. إن المتغير التوكيلى x_t يتضمن بصورة مشتركة كل الحدود المربعة وحدود الضرب المتقطعة $-p$ من الإزاحات للسلسلة الزمنية، لذا فإن Tsay طررا وحسن هذا الاختبار بتجزئه المتغير التوكيلى x_t إلى regressors مختلفة بمعادلة الانحدار الخطى المتعدد، فبدلاً من إن يكون تأثير المربعات

والمضروبات المتقطعة للمتغيرات ($y_{t-p}, \dots, y_{t-1}, y_t$) في y_t فقط، عرف Tsay متغيرات بعدد $h=p(p+1)/2$ التي تتضمن الحدود المربعة وحدود الضرب المتقطعة للمتغيرات المتباطنة زمنياً $-p$. وينفذ هذا الاختبار وفقاً لما تقدم ذكره تقريراً عدا المتغيرات التوكيلية h ، إذ يتم

حساب $y_t^* = \sum_{i=1}^p \alpha_i y_{t-i}$ ثم حساب $e_t^* = y_t - y_t^*$. بعد ذلك تعرف المتغيرات التوكيلية h وحسابها $Z_{p+2,t} = y_{t-2}^2 y_{t-3}^2 \dots Z_{2,t} = y_{t-1}^2 y_{t-p}^2 \dots Z_{1,t} = y_{t-1}^2$ و $Z_{j,t} = y_{t-j}^2$ و $Z_{h,t} = y_{t-p}^2 \dots$ $\forall j=1,2,\dots,h$. بانحدار كل متغير $Z_{j,t}$ من المتغيرات مقابله المتغيرات المتباطنة زمنياً ($y_{t-p}, \dots, y_{t-1}, y_t$) وتقدير الباقي وكل متغير من h من المتغيرات y_{t-i}

$$X_{j,t} = Z_{j,t} - \sum_{i=1}^p B_i y_{t-i}$$

التي ستكون المتغيرات التوکيلية لجزء الخاص بالسلوك اللاخطي ، وأخيراً بانحدار حد الخطاء e_t على المتغيرات التوکيلية h وحساب احصاء اختبار F الاعتيادية لأختبار فرضية عدم التي تنص على إن كل معاملات الانحدار للمتغيرات التوکيلية في المجتمع تكون قيمها مساوية للصفر، إذ ترفض الفرضية الخطية إذا كان اختبار F معنوي لأي متغير توکيلي لبواقي التقدير الخطى. إن فرضية عدم (H_0) لهذا الاختبار تنص على عدم وجود علاقة خطية بين بواقي التقدير الخطى ومجموعة المتغيرات التوکيلية التي تتضمن الحدود المربعة وحدود الضرب المتقاطعة للمتغيرات (y_{t-1}, \dots, y_{t-p}). وكما نلاحظ بان المعلمة الوحيدة المطلوب تعريفها لهذا الاختبار هي عدد الإزاحات p المستعملة في تقدير انموذج الانحدار الذاتي. وفي هذا البحث نعتمد على امتداد وتجديد هذا الاختبار ليختبر اللاخطية في السلسلة الزمنية بالاعتماد على المتغيرات التوکيلية h المستحصلة من البوافي المربعة والمضروبات المتقاطعة للبوافي المتباينة زمنياً لكل $e_{t-i} e_{t-j} = [1-p], j = [i-1, \dots, i-p]$. بتعريف المتغيرات التوکيلية h وفقاً $v_{t-1}^2 = e_{t-1}^2$ و $v_{t-2} = e_{t-2} e_{t-1}$. $v_{h,t} = e_{t-p}^2 \dots v_{p+2,t} = e_{t-2} e_{t-3} \dots v_{p+1,t} = e_{t-1}^2$ و $v_{p,t} = e_{t-1} e_{t-p} \dots v_{2,t} = e_{t-1} e_{t-2}$ ثم بانحدار كل متغير $v_{j,t}$ من المتغيرات h على الفضاء الجزيئي العمودي

للمتغيرات (e_t) اي $v_{j,t} = \alpha_0 + \sum_{i=1}^p \alpha_i e_{t-i} + u_t$. وبتقدير كل متغير من المتغيرات $v_{j,t}$

لكل $j=1,2,\dots,h$ اي حساب بوافي التقدير ($\hat{u}_t = \hat{v}_{j,t} - (\hat{\alpha}_0 + \sum_{i=1}^p \hat{\alpha}_i e_{t-i})$ ، اي البوافي من الانحدار $v_{j,t}$ على $(e_{t-1}, \dots, e_{t-p})$. باعادة نمذجة كل متغير من المتغيرات التوکيلية المقدرة (h) بصورة مشتركة مع البوافي (e_t) بمعادلة الانحدار الخطى المتعدد وكمالي [6]:

$$e_t = \gamma_0 + \sum_{j=1}^h \gamma_j v_{j,t} + \eta_t \dots (10)$$

وبتقدير المعلمات ($\gamma_0, \gamma_1, \dots, \gamma_h$) بطريقة المربعات الصغرى الاعتيادية ثم حساب احصاء الاختبار F الاعتيادية لأختبار فرضية عدم التي تنص على إن $0 = \gamma_0 = \gamma_1 = \dots = \gamma_h$ ، فإذا رفضت فرضية عدم يعني ذلك بان السلسلة الزمنية تكون عملية غير مستقلة ومتطابقة التوزيع، اي جود علاقة خطية بين بوافي التقدير ومجموعة المتغيرات التوکيلية.

3.4 اختبار Hinich & Patterson

يفترض هذا الاختبار بان سلسلة البوافي $\{e_t\}$ تكون انعكاس لعملية تصادفه من الرتبة الثالثة والاختبارات للاعتمادية المتسلسلة باستعمال bicovariances لبيانات العينة (r,s) يعرف وفقاً للصيغة الآتية [6,4] :

$$C_3(r,s) = (n-s)^{-1} \sum_{t=1}^{n-s} e_t e_{t+r} e_{t+s} , \quad 0 \leq r \leq s \dots (11)$$

إذ تكون كل قيم $C_3(r,s)$ مساوية للصفر لكل متوسط صفى لبيانات التي تكون مستقلة ومتطابقة التوزيع (iid) بشكل متسلسل.

$$G(r,s) = (n-s)^{1/2} C_3(r,s) \dots (12)$$

وبذلك نعرف احصاء الاختبار X_3 وفقاً للصيغة الآتية:

$$X_3 = \sum_{s=2}^L \sum_{r=1}^{s-1} [G(r,s)]^2 \dots (13)$$

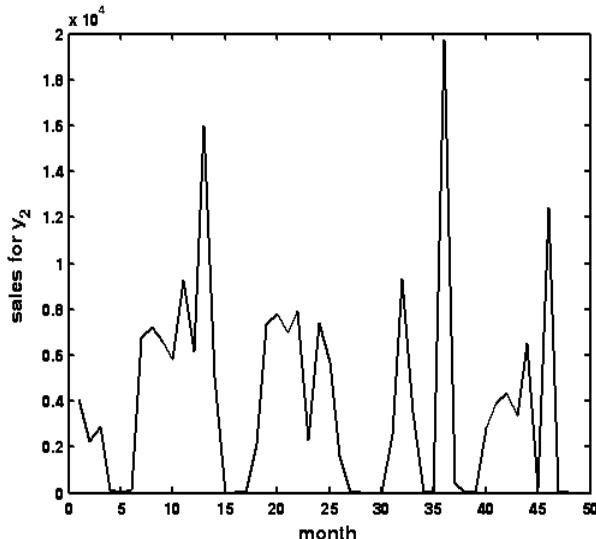
وان سلسلة البوافي (e_t) تحت فرضية عدم تمثل عملية مستقلة ومتطابقة التوزيع بشكل متسلسل.

وبين الباحثان Hinich & Patterson [2] عام 1995 بان احصاء الاختبار X_3 تتوزع بشكل محاذى لنتوزيع مربع كاي بدرجة حرية ($L(L-1)/2$) عندما تكون $n^{1/2} = L$ ، اي إن $X_3 \sim \chi^2(L(L-1)/2)$... (14)

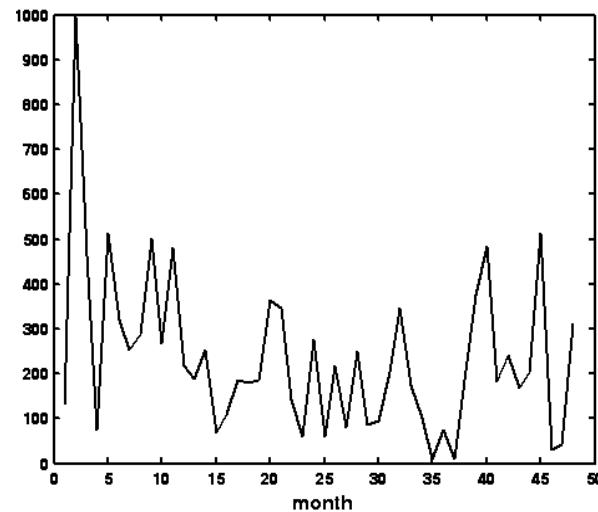
الكهربائية

4. الجانب العملي

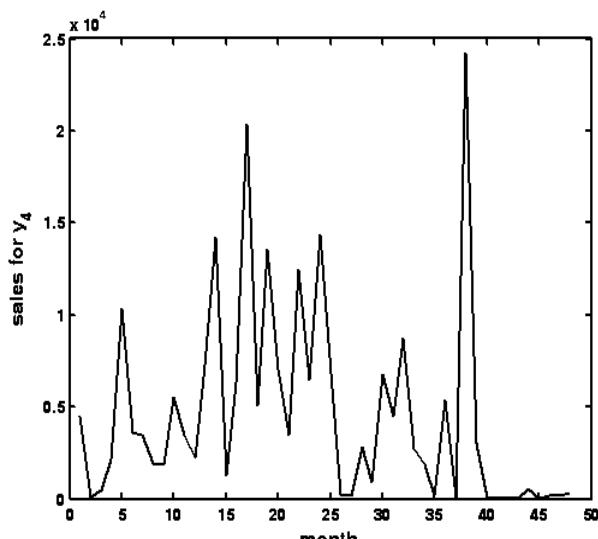
يتضمن هذا المبحث عرض الاختبارات التي يتم من خلالها الكشف عن الاعتمادية اللاخطية المتسلسلة، وذلك باستعمال اختبار Engle واختبار Hinich & McLeod واختبار Patterson & Tsay والاختبارات الاصحاء للشركة العامة للصناعات الكهربائية لغرض اجراء الاختبارات اللاخطية في البيانات والحصول على تفاصيل ادق حول ملائمة النماذج الخطية او اللاخطية للبيانات، علما بأننا ليس بصدده نمذجة تلك البيانات المتقدم ذكرها، وتتضمن هذه البيانات كمية الوحدات المباعة شهرياً للفترة من 2005-2008 لبعض من المنتجات النمطية وهي مراوح نسيم السقفيّة ويرمز لها بـ y_1 ومضخة الماء ويرمز لها بـ y_2 والقاعدة الأحادية بدون عاكس ويرمز لها بـ y_3 ومصابيح الفلوريستن ويرمز لها بـ y_4 . وقد استعمل了 Matlab لرسم السلسلة الزمنية الأربع المذكورة بها بهدف الاطلاع على شكل كل سلسلة زمنية تمثل المنتجات الأربع المذكورة وكما مبين في الأشكال (1-4).



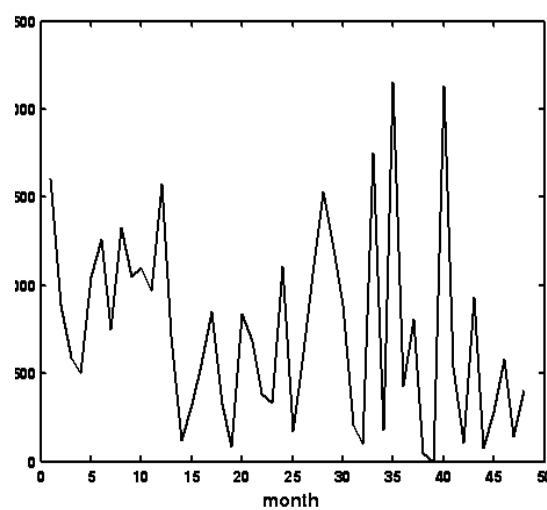
شكل (2) يوضح رسم السلسلة الزمنية لكمية الوحدات المباعة شهرياً لمنتج مضخة الماء (y_2).



شكل (1) يوضح رسم السلسلة الزمنية لكمية الوحدات المباعة شهرياً لمنتج مراوح نسيم السقفيّة (y_1).



شكل (4) يوضح رسم السلسلة الزمنية لكمية الوحدات المباعة شهرياً لمنتج مصابيح الفور سنت (y_4).



شكل (3) يوضح رسم السلسلة الزمنية لكمية الوحدات المباعة شهرياً لمنتج القاعدة الأحادية بدون عاكس (y_3).

الكهربائية

واستعمل أيضاً التطبيق الجاهز Minitab للحصول على الإحصاءات الأساسية لكل سلسلة زمنية من السلسل الأربعة، بهدف التعرف على خصائص السلسلة متمثلة بالوسط الحسابي والوسيط واكبر / اقل قيمة و الانحراف المعياري والالتوء والتفلطح والمجموع وكذلك مجموع المربعات وعدد المشاهدات لكل سلسلة زمنية ($n=48$)، وقد لخصت النتائج مما تقدم ذكره في جدول (1).

جدول (1) يبين الإحصاءات الأساسية لكل سلسلة زمنية الأربعة (y_1, y_2, y_3, y_4)
قيد البحث.

| Series Basic Statistics | y_1 | y_2 | y_3 | y_4 |
|----------------------------|---------|------------|----------|------------|
| Mean | 235.771 | 3711.5 | 702.583 | 4618.6 |
| Median | 196.5 | 2452.5 | 587 | 2927 |
| Maximum | 997 | 19766 | 2154 | 24210 |
| Minimum | 9 | 0 | 0 | 14 |
| Std Dev | 180.314 | 4429.67 | 535.745 | 5475.8 |
| Skewness | 1.78885 | 1.63626 | 0.870095 | 1.79491 |
| Kurtosis | 5.45844 | 3.18417 | 0.435539 | 3.38539 |
| Sum | 11317 | 178152 | 33724 | 221693 |
| Sum of Squares | 4196329 | 1583446100 | 37183980 | 2432661381 |
| No. of Observations | 48 | 48 | 48 | 48 |

نلاحظ من القيمة الموجبة للالتوء التي تعني درجة الالتوء كلما ابتعدت قيمته عن الصفر، فان ذلك يعد مؤشر لحدة التلواء للتوزيع الى جهة اليمين ولكل السلسلة زمنية الأربعة. اما قيمة التفلطح لكل سلسلة زمنية قيد البحث نلاحظ بان السلسلة زمنية (y_4) ذات تشتت واطئ على وفق مقياس قيمة معامل التفلطح اكبر من 3 ، في حين السلسلة (y_3) ذات تشتت عالي على وفق مقياس قيمة معامل التفلطح اقل من 3 . وقبل الدخول في تفاصيل حساب الاختبارات اللاحظية يجب أولاً إن نحدد الأنماذج الملائم وكل سلسلة زمنية، فقد استعمل الـ Matlab لكتابية برامج البحث من قبل الباحثة وباعتماد طريقة المربعات الصغرى المتقدمن ذكرها في الجانب النظري لتقدير انماذج Pre-whitening، اي انماذج(p)AR وفقاً للصيغة (1)، وتقدير انماذج AR(p) لعدة قيم لـ [1-10]، باستعمال معيار SIC(p) لتحديد الرتبة p الملائمة للأنماذج على وفق اقل قيمة لمعيار SIC(p)، انظر الخوارزمية (1)، وقد لخصت النتائج مما تقدم ذكره في جدول (2).

جدول (2) يبين قيم معيار(p) SIC(p) المحتسبة عند الرتب [1-10] لكل سلسلة من السلسلة زمنية الأربعة (y_1, y_2, y_3, y_4) قيد البحث.

| Lag Series | SIC(p) | | | | | | | | | |
|---------------|--------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 |
| y_1 | 520.8 | 498.6 | 489.9 | 490.8 | 494.5 | 495.3 | 499.2 | 502.1 | 502.2 | 506.6 |
| y_2 | 824.2 | 825.7 | 829.8 | 831.8 | 836.6 | 841.2 | 844.7 | 847.2 | 851.7 | 847.3 |
| y_3 | 632.3 | 626.8 | 627.3 | 630.3 | 628 | 631.4 | 633.2 | 637.3 | 641.1 | 644.3 |
| y_4 | 842.8 | 840.6 | 842.5 | 847.2 | 847.1 | 849 | 853.7 | 858.1 | 862.7 | 867.1 |



الكهربائية

وبناءً على ما تقدم ذكره نلاحظ أن모ذج الملام للسلسلة y_1 يكون أنموذج(3) AR(3)، وان الأنماذج الملام للسلسلة y_2 يكون أنموذج(1) AR(1)، وان الأنماذج(2) AR(2) يكون الأنماذج الملام للسلسلة y_3 و y_4 . انظر الخوارزمية (1)، وقد لخصت النتائج مانقدم ذكره مع قيمة p المناظرة لأقل قيمة لمعيار SIC(p) في جدول (3).

جدول (3) يبين الرتبة المقدرة لأقل قيمة لمعيار(p) SIC لكل سلسلة من السلاسل الزمنية الأربع (y₁, y₂, y₃, y₄) قيد البحث.

| Series | y ₁ | y ₂ | y ₃ | y ₄ |
|-------------|----------------|----------------|----------------|----------------|
| P | 3 | 1 | 2 | 2 |
| Min(SIC(p)) | 489.9 | 824.2 | 626.8 | 840.61 |

وبتقدير معلمات أنموذج الانحدار الذاتي (AR) الأفضل لكل سلسلة زمنية باستعمال طريقة المربعات الصغرى، فقد دونت قيم معلمات أنموذج AR الأفضل وكل سلسلة زمنية في جدول (4)، انظر الخوارزمية (2).

جدول (4) يبين قيم معلمات الأنماذج المرشح لكل سلسلة من السلاسل الزمنية الأربع (y₁, y₂, y₃, y₄) قيد البحث.

| Series | Lag The order of p | 1 | 2 | 3 |
|----------------|-----------------------|---------|----------|---------|
| y ₁ | AR(3) | 0.36341 | 0.060177 | 0.39813 |
| y ₂ | AR(1) | 0.50275 | | |
| y ₃ | AR(2) | 0.33425 | 0.4285 | |
| y ₄ | AR(2) | 0.31298 | 0.36543 | |

ويتم الحصول على بوافي أنموذج الانحدار الذاتي الأفضل لكل سلسلة من السلاسل الزمنية الأربع قيد البحث بغرض إجراء الاختبارات الإحصائية للاعتمادية اللاحظية تحت فرضية عدم (H_0) القائلة بان السلسلة الزمنية قيد البحث تكون عملية مستقلة ومتطابقة التوزيع (iid) بشكل متسلسل.

Aختبار Engle 4.1

استعمل اختبار Engle لأختبار كل سلسلة زمنية من السلاسل الأربعية قيد البحث بتقدير قيمة احصاءة الاختبار nR^2 ، إذ إن $n=48$ وتمثل حجم العينة أما R^2 الذي تمثل قيمة معامل التحديد المستحصل بتقدير أنموذج الانحدار الخطى لمربع البوافي بطريقة المربعات الصغرى . وبتقدير الصيغة (5) عند الإزاحات (Lagk,k=1,2,3,4) ، بكلام آخر، يتم تقدير النماذج للإزاحات الأربع المبينة أدناه.

$$e_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 e_{t-1}^2 + v_t \quad , \quad t=1,2,\dots,n. \quad \dots \quad (15)$$

$$e_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^2 \alpha_i e_{t-i}^2 + v_t \quad , \quad t=1,2,\dots,n. \quad \dots \quad (16)$$

$$e_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^3 \alpha_i e_{t-i}^2 + v_t \quad , \quad t=1,2,\dots,n. \quad \dots \quad (17)$$

$$e_t^2 = \alpha_0 + \sum_{i=1}^4 \alpha_i e_{t-i}^2 + v_t \quad , \quad t=1,2,\dots,n. \quad \dots \quad (18)$$



ولذا نعرف الأنماذج الانحدار الخطى العام $\underline{y} = e\underline{\alpha} + \underline{v}$ ، حيث إن المتجه \underline{y} ذو رتبة $n \times 1$ ، والمصفوفة e ذات رتبة $(k+1) \times n$ والمتجه المعلمات $\underline{\alpha}$ ذو رتبة $k \times 1$ ومتجه الباقي \underline{v} ذو رتبة $n \times 1$ وكما مبين أدناه.

$$\underline{y} = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, \quad \underline{\alpha} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix}, \quad e = \begin{pmatrix} 1 & e_1^2 & e_0^2 \dots e_{1-k}^2 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots \\ 1 & e_n^2 & e_{n-1}^2 \dots e_{n-k}^2 \end{pmatrix} \underline{y} = \begin{pmatrix} e_1^2 \\ \vdots \\ e_n^2 \end{pmatrix}$$

وان تقدير المربعات الصغرى لمعلمات الأنماذج الخطى سيكون

$$\underline{\alpha}_{ols} = (e'e)^{-1}e'y \quad \dots (19)$$

وبحساب قيمة معامل التحديد R^2 وفقاً للصيغة الآتية :

$$R^2 = (\underline{\alpha}'e'y) / (y'y) \quad \dots (20)$$

فقد حسبت قيمة احصاء الاختبار، انظر الخوارزمية (3)، ولخصت النتائج مما تقدم ذكره في جدول (5)، ونلاحظ منه

- رفض فرضية العدم (H_0) عند كل الإزاحات الأربع المستعملة لحساب احصاء الاختبار للسلسلتين (y_1, y_4) ، طالما تكون قيمة احصاء الاختبار عند الإزاحات الأربع اكبر مقارنة بقيمة $\chi^2(k, 0.95)$ ، $k = 1, 2, 3, 4$ ، والمبينة في جدول(5).
- بان قيمة احصاء الاختبار عند الإزاحات الثلاثة للسلسلة y_2 اكبر مقارنة بقيمة $\chi^2(k, 0.95)$ ، $k = 1, 2, 3$ المبينة في جدول(5) لذا ترفض H_0 . في حين تكون قيمة احصاء الاختبار اقل مقارنة بقيمة $\chi^2(4, 0.95)$ المبينة في جدول(5) ولذا لا نستطيع رفض الفرضية H_0 ، والتي تعني بان السلسلة الزمنية تكون IID بشكل متسلسل.
- بان قيمة احصاء الاختبار تكون اكبر مقارنة بقيمة $\chi^2(k, 0.95)$ ، $k = 1, 2$ عند الإزاحتين الأولى المستعملة في حساب قيمة احصاء الاختبار للسلسلة y_3 لذا ترفض الفرضية H_0 . ولذا لا نستطيع رفض الفرضية H_0 عند الإزاحتين الأخيرة ($k=3, 4$) طالما تكون قيمة احصاء الاختبار اقل مقارنة بقيمة $\chi^2(k, 0.95)$ ، $k = 3, 4$ المبينة في جدول (5).



4.2 اختبار McLeod & Li

تم حساب قيمة احصاءة الاختبار $Q(m)$ على وفق الصيغة (7) ولعدة قيم لـ $m=12,24,47$ المعتمدة على حساب معاملات الارتباطات الذاتية للبواقي المربعة (e_t^2)، انظر الخوارزمية (4). وقد لخصت النتائج مما تقدم ذكره في جدول (5)، ونلاحظ رفض الفرضية H_0 وكل قيم m المعتمدة في حساب قيمة احصاءة الاختبار $Q(m)$ وكل سلسلة زمنية طالما تكون قيمة $(Q(m))$ (كل قيم m) أكبر من قيمة $\chi^2(m, 0.95)$ المبينة في جدول (5) وكل قيم m وكل سلسلة من السلسلات الزمنية الأربع قيد البحث.

4.3 اختبار Tsay

تم حساب قيمة احصاءة الاختبار F_{Tsay} لكل سلسلة زمنية من السلسلات الزمنية الأربع (y_1, y_2, y_3, y_4) ، وبما انه تم تحديد أنموذج AR(3) بأنموذج pre-whitening الملازم لكل سلسلة زمنية، وبذلك نستطيع ألا ان نحدد عدد المتغيرات التوكيلية $h=p(p+1)/2$. وسنوضح الخطوات المتبقية لحساب قيمة احصاءة الاختبار F_{Tsay} للسلسلة y_1 كمثال، حيث إن الأنماذج الملازم للسلسلة y_1 هو AR(3) اي $p=3$ وبذلك فإن $h=6$.

بتخديد المتغيرات التوكيلية المحاسبة من سلسلة بواقي الأنماذج AR(3) المقدر وهي $e_{t-1}^2 = v_{1,t}$ و $v_{2,t} = e_{t-1}^2 e_{t-2}$ و $v_{3,t} = e_{t-2}^2 e_{t-3}$ و $v_{4,t} = e_{t-2}^2$ و $v_{5,t} = e_{t-1} e_{t-3}$ و $v_{6,t} = e_{t-1}^2$. وبتقدير انماذج الانحدار الخطى المتعدد لـ $v_{j,t} = \alpha_0^j + \sum_{i=1}^3 \alpha_i^j e_{t-i}$ (ج=1,...,h=6) بطريقة اقل المرءعات

$$\hat{v}_j = (\mathbf{e}' \mathbf{e})^{-1} \mathbf{e}' \mathbf{v}_j = \mathbf{e} \underline{\alpha}_j + \underline{u}_j \quad (\text{OLS})$$

تقدير المتجه $\hat{v}_{j,t} = v_{j,t} - \mathbf{e} \underline{\alpha}_{OLS}^j$ لكل قيم (6) (ج=1,...,h=6). بعد تقدير المتغيرات التوكيلية (h=6)، يتم اعادة تقدير انماذج الانحدار الخطى المتعدد بين سلسلة البواقي (e_t) والمتغيرات التوكيلية $\hat{v}_{j,t}$ اي

$$\hat{e}_t = \gamma_0 + \sum_{j=1}^6 \gamma_j \hat{v}_{j,t} + \eta_t \quad (\text{OLS})$$

$$\text{MSR} = (\hat{\gamma}_{OLS}' \hat{v}' \hat{e}) / h \quad \text{وحساب قيمة متوسط مربعات الانحدار} \quad \hat{v}_{OLS} = (\hat{v}' \hat{v})^{-1} \hat{v}' \hat{e}$$

قيمة متوسط مربعات الخطاء الانحدار $MSE = (\mathbf{e}' \mathbf{e} - (\hat{\gamma}_{OLS}' \hat{v}' \hat{e})) / (n - h - 1)$. وتحسب قيمة احصاءة F الاعتيادية (F_{Tsay}) وفقا للصيغة $F_{Tsay} = \text{MSR}/\text{MSE}$ ، انظر الخوارزمية (5). ويتعميم ما تقدم ذكره لحساب احصاءة الاختبار F_{Tsay} للسلسلات الزمنية المتبقية (y_2, y_3, y_4) وفقا لكل قيمة لـ p التي تمثل رتبة الأنماذج الملازم لكل سلسلة زمنية. وقد لخصت النتائج مما تقدم ذكره في جدول (5) لكل سلسلة زمنية من السلسلات الأربع. ونلاحظ منه بان قيمة $F_{Tsay}^{0.05}$ الجدولية تكون اكبر مقارنة بقيمة

لكل السلسلات الزمنية عدا السلسلة y_2 ، ولذا لا نستطيع رفض الفرضية H_0 للسلسلات الزمنية (y_1, y_3, y_4) وترفض الفرضية H_0 للسلسلة y_2 .



جدول (5) يبيّن نتائج الاختبارات للاعتماد المتسلسل اللاخطي لكل سلسلة من السلالس الزمنية الأربع
 (y₁, y₂, y₃, y₄) قيد البحث لبواقي كل أنموذج مرشح وفقاً للرتب المقدرة له باعتماد أقل باعتماد
 أقل قيمة لمعيار SIC(p).

| Engle test Series | The test statistic (nR ²) | | | | $\chi^2_T (k, 0.95)$ $k = 1, 2, 3, 4$ |
|---|--|--|--|--|--|
| | y ₁ | y ₂ | y ₃ | y ₄ | |
| Using up to Lag 1 | 17.4225 | 7.1108 | 10.0922 | 6.4623 | 3.8415 |
| Using up to Lag 2 | 17.9778 | 7.4145 | 11.2989 | 6.8418 | 5.9915 |
| Using up to Lag 3 | 18.2007 | 7.8168 | 11.3221 | 6.8418 | 7.8147 |
| Using up to Lag 4 | 18.8461 | 7.9566 | 11.9558 | 7.0675 | 9.4877 |
| McLeod & Li test | The test statistic (Q(m)) | | | | $\chi^2_T (m, 0.95)$ $m = 12, 24, 47$ |
| Using up to Lag 12 | 1.1470e ⁺⁷ | 1.4481e ⁺¹⁰ | 2.6823e ⁺⁸ | 1.6460e ⁺¹⁰ | 21.0261 |
| Using up to Lag 24 | 2.2059e ⁺⁷ | 2.8425e ⁺¹⁰ | 4.3994e ⁺⁸ | 4.2628e ⁺¹⁰ | 36.415 |
| Using up to Lag 47 | 4.2084e ⁺⁷ | 4.6790e ⁺¹⁰ | 6.4723e ⁺⁸ | 5.2823e ⁺¹⁰ | 64.0011 |
| Tsay test | | | | | |
| F _T ^{0.05} (h, n - h - 1) | F _T ^{0.05} (6, 41) | F _T ^{0.05} (1, 46) | F _T ^{0.05} (3, 44) | F _T ^{0.05} (3, 44) | |
| F _T ^{0.05} (h, n - h - 1) | 2.3298 | 4.0517 | 2.8165 | 2.8165 | |
| F _{Tsay} | 1.3437 | 14.9166 | 1.1621 | 2.1616 | |
| Hinich & Patterson (Bicovariance) test | The test statistic (x ₃) | | | | $\chi^2_T (15, 0.95)$ |
| Using up to Lag 6 | 1.4571e ⁺¹⁴ | 1.2461e ⁺²³ | 4.7877e ⁺¹⁷ | 4.7127e ⁺²³ | 24.9958 |

ملاحظة: ولكل سلسلة من السلالس الأربع قيد البحث، تنص فرضية العدم (H₀) على إن السلسلة الزمنية مستقلة ومتطابقة التوزيع بشكل متسلسل.

4.4 اختبار Hinich & Patterson

لقد تم حساب قيمة احصاء الاختبار₃X₃ المعتمدة على حساب bicovariances لبيانات العينة على وفق الصيغة (13) عند الإزاحة Lag6 اي اعتماد القيمة L=6 في حساب قيمة احصاء الاختبار₃X₃ ، انظر الخوارزمية (6). وقد لخصت النتائج مما تقدم ذكره في جدول (5) وكما مبين أعلى لكل سلسلة زمنية من السلالس الأربع. ونلاحظ منه رفض الفرضية₀ H₀ لكل سلسلة زمنية من السلالس الزمنية الأربع، طالما تكون قيمة احصاء الاختبار₃X₃ اكبر من قيمة $\chi^2(15, 0.95)$ المبنية في جدول (5).

الكهربائية

5. الاستنتاجات

تناولنا في هذا البحث استعمال أربعة اختبارات مختلفة لاكتشاف الاعتماد اللاخطي المتسلسل في السلسلة الزمنية، والتي تتمثل باختبار Engle و اختبار McLeod & Li و اختبار Hinich & Tsay و اختبار Patterson، لغرض تحليل السلسلة الزمنية قيد البحث (سلسل زمنية تمثل كمية الوحدات المباعة شهرياً بعض المنتجات النمطية للشركة العامة للصناعات الكهربائية) للحصول على نظرة أعمق ومفصلة أكثر عن خصائصها من خلال النتائج المستحصلة عليها للاختبارات الأربع المتقدم ذكرها، توصلنا إلى حقيقة مفادها عدم وضوح الصورة للسلوك اللاخطي بشكل قاطع اعتماداً على نتيجة الاختبارات الأربع المعتمدة في البحث، وسيتم عرض ابرز الاستنتاجات التي أفضى إليها هذا البحث عموماً.

- لا يوجد تأييد جماعي حول السلوك اللاخطي باستعمال الاختبارات الأربع في السلسلة y_1 التي تمثل كمية الوحدات المباعة شهرياً لراوح نسيم السقفية والسلسلة y_3 التي تمثل كمية الوحدات المباعة شهرياً للقاعدة الأحادية بدون عاكس. إذ لا نستطيع رفض فرضية العدم (H_0) باستعمال اختبار Tsay ، ورفضت الفرضية H_0 التي تنص على إن السلسلة الزمنية مستقلة ومتباقة التوزيع بشكل متسلسل باستعمال بقية الاختبارات المعتمدة في البحث.
يمكن تعليم ما تقدم ذكره للسلسلة y_2 التي تمثل كمية الوحدات المباعة شهرياً لمضخة الماء، إذ لا نستطيع رفض الفرضية H_0 باستعمال اختبار McLeod & Li عند الإزاحة الرابعة (Lag4) وكذلك قبول الفرضية H_0 باستعمال اختبار McLeod & Li عند الإزاحتين الأخيرتين (Lagk, k=3,4) للسلسلة y_4 التي تمثل كمية الوحدات المباعة شهرياً لمصابيح الفلوريسنٍ، في حين رفضت الفرضية H_0 باستعمال بقية الاختبارات المعتمدة في البحث، اي لا يوجد تأييد جماعي حول السلوك اللاخطي باستعمال الاختبارات الأربع.

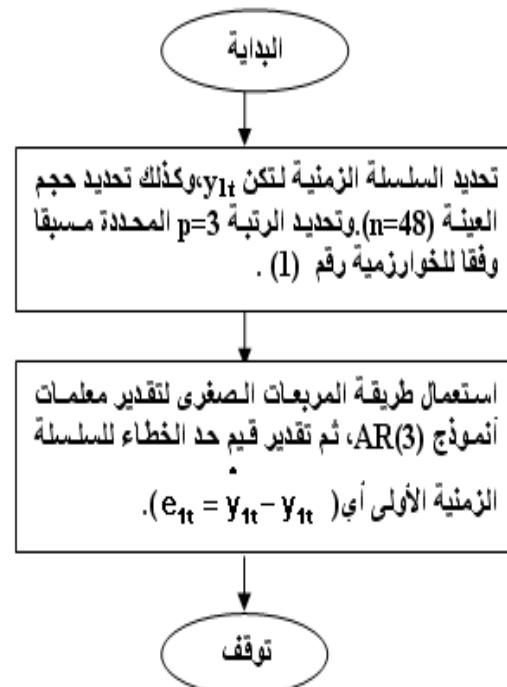
References

1. Engle, R.F. (1982), "Autoregressive Conditional Heteroscedasticity with Estimates of the Variance of United Kingdom Inflation", *Econometrica*, 50, 987-1007.
2. Hinich, M. and Patterson, D.M. (1995), "Detecting Epochs of Transient Dependence in White Noise", unpublished manuscript, University of Texas at Austin.
3. Keenan, D.M. (1985), "A Tukey Nonadditivity-type Test for Time Series Nonlinearity ", *Biometrika*, 72, 39-44.
4. Lim, K.P. & Hinich, M.J& Liew, K.S., (2003),"GARCH Diagnosis with portmanteau Bicorrelation test an application on the Malaysia's stock market", *Finance 0307013*, Econ WPA .
5. McLeod, A.I. and Li, W.K. (1983),"Diagnostic Checking ARMA Time Series Models Using Squared-Residual Autocorrelations", *Journal of Time Series Analysis*, 4,269-273.
6. Panagiotidis, Theodore, (2002),"Testing the assumption of Linearity." *Economics Bulletin*, Vol. 3, No. 29 pp. 1-9.
7. Peña, D. And Rodriguez, J., (2005)"Detecting Non Linearity in Time Series by Model Selection Criteria", *International Journal of forecasting*, 21,731-748.
8. Peña, D. And Rodriguez, J., (2002)." A powerful portmanteau test of lack of fit for time series" .*J. Amer. Statist. Assoc.* 97, 601-610.
9. Schwarz, G. (1978). "Estimating the dimension of a model", *Annals of Statistics*, 6, 461-464.
- 10.Tsay, R.S. (1986), "Nonlinearity tests for Time Series", *Biometrika*, 73, 461-466.
- 11.Wei, w.w.s. (1990), *Time series Analysis: Univariate and Multivariate methods*, Addison-wesley publishing -Inc., U.S.A.
- 12.Wen Lin, J. & McLeod, A.I.,(2006), "Improved Peña–Rodriguez portmanteau test", *Computational Statistics & Data Analysis* 51 pp. 1731 – 1738.

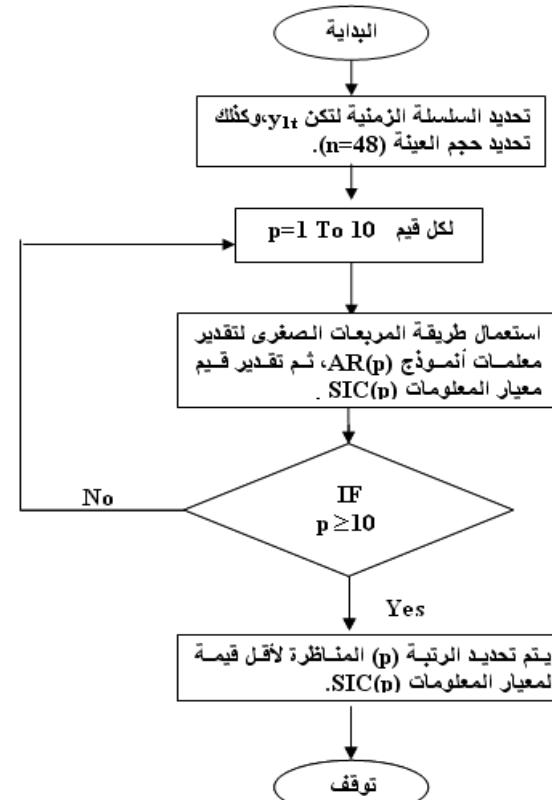


الخوارزمية رقم (1) : لتقدير معلمات أنموذج الانحدار الذاتي (AR(p)) مع قيمة معيار المعلومات SIC(p) ضمن مدى الرتب [1-10] مع تحديد الرتبة (p) المناظرة لأقل قيمة لمعدل المعلومات SIC(p).

الخوارزمية رقم (2) : لتقدير قيم معلمات أنموذج الانحدار الذاتي (AR(p)) المرشح للرتبة (p) المناظرة لأقل قيمة لمعيار المعلومات (p) SIC ، وتحديد قيمة حد الخطاء لأنموذج المرشح.

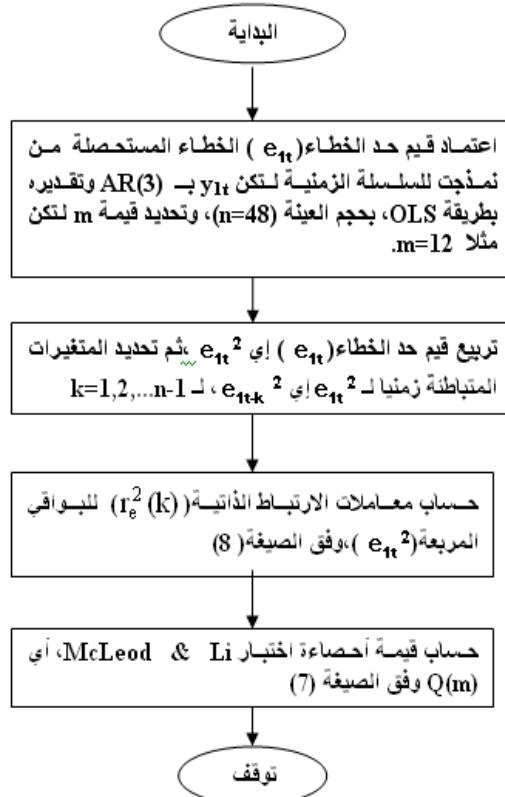


ملاحظة: يتم تكرار نفس الخطوات أعلاه لكل سلسلة زمنية من السلاسل الزمنية المتبقية قيد البحث لنفس الغرض أعلاه.



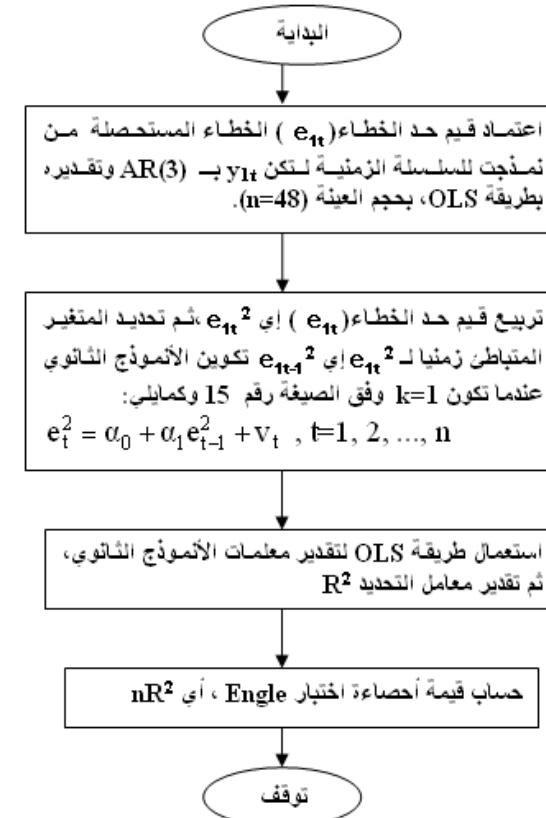
ملاحظة: يتم تكرار نفس الخطوات أعلاه لكل سلسلة زمنية من السلاسل الزمنية المتبقية قيد البحث لنفس الغرض أعلاه.

الخوارزمية رقم (4) : لحساب قيمة احصاء اختبار McLeod & Li لمربع قيمة حد الخطاء المستحصلة من نمذجت كل سلسلة زمنية يتأموزج الانحدار الذاتي AR(p) المرشح للرتبة (p) المناظرة لاقل قيمة لمعيار المعلومات SIC(p).



ملاحظة: يتم تكرار نفس الخطوات أعلاه لكل نفس السلسلة زمنية لبقاء القيم $L = 24,47$ المقترن بمستويات الحساب قيمة أقصاء اختبار McLeod & Li، ويمكن تكرار الخطوات أعلاه لكل سلسلة من السلاسل الزمنية المتبقية قيد البحث لنفس الغرض أعلاه.

الخوارزمية رقم (3) : لحساب قيمة احصاء اختبار Engle لمربع قيمة حد الخطاء المستحصلة من نتائج كل سلسلة زمنية بامتداد الانحدار الذاتي AR(p) المرشح للرتبة (p) المناظرة لأقل قيمة لمعيار المعلمات SIC(p).

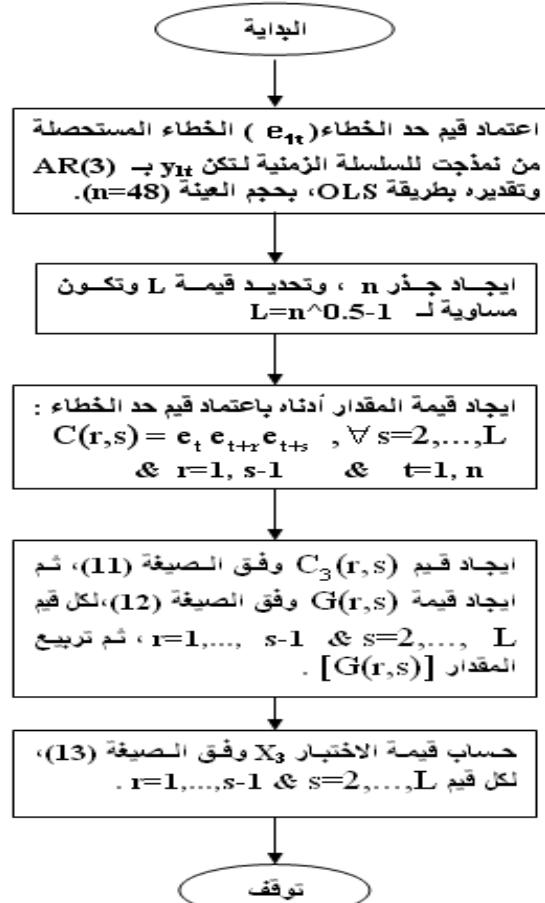


ملاحظة: يتم تكرار نفس الخطوات أعلاه، لكل لغافس المسئلية زمانية عند تكوين الأتمودج الثانوي بـ $k=2,3,4$ لحساب قيمة أحصاء اختبار Engle ، ويمكن تكرار الخطوات أعلاه لكل سلسلة من السلاسل الزمنية المتبقية فقد البحث لنفس الغرض أعلاه .



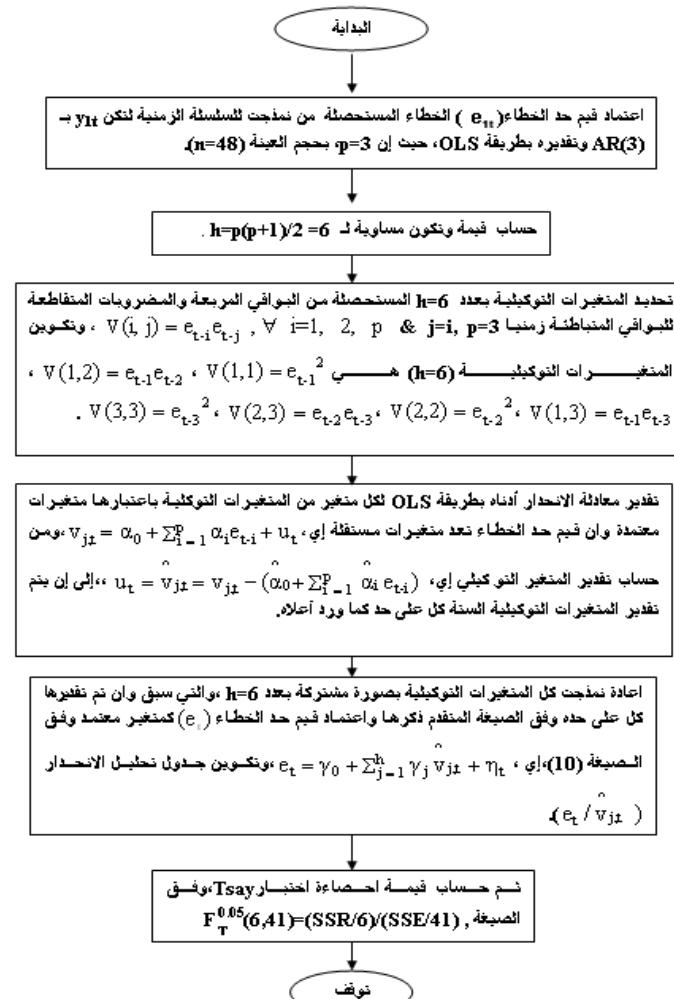
الكهربائية

الخوارزمية رقم (6) : لحساب قيمة احصاء اختبار Hinich & Patterson لسلسلة قيم حد الخطاء المستحصلة من نمدجت كل سلسلة زمنية بامتداد الانحدار الذاتي AR(p) المرشح للرتبة (p) المناظرة لأقل قيمة لمعيار المعلومات SIC(p).



ملاحظة: يتم تكرار نفس الخطوات أعلاه لكل سلسلة زمنية من السلاسل الزمنية المتبقية قيد البحث لنفس الغرض أعلاه.

الخوارزمية رقم (5) : لحساب قيمة احصاء اختبار Tsay لسلسلة قيم حد الخطاء المستحصلة من نمدجت كل سلسلة زمنية بالامتداد الذاتي AR(p) المرشح للرتبة (p) المناظرة لأقل قيمة لمعيار المعلومات SIC(p).



ملاحظة: يتم تكرار نفس الخطوات أعلاه لكل سلسلة زمنية من السلاسل الزمنية المتبقية قيد البحث لنفس الغرض أعلاه.

