



بسم الله الرحمن الرحيم
جامعة السودان للعلوم و التكنولوجيا
كلية الدراسات العليا و البحث العلمي
كلية العلوم – قسم الإحصاء التطبيقي

تطبيق تحليل السلاسل الزمنية لبناء نموذج لكمية الكهرباء المولدة
بخزان سنار

Application of Time Series of the Quantity of Electricity Generated from Sennar Dam

بحث تكميلي مقدم لنيل درجة الماجستير في الإحصاء التطبيقي

إشراف:

إعداد الدارسة :

د. أحمد محمد عبدالله حمدي

ساره السر حسن محمد

إبريل 2014م

الاية

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

قال تعالى:



صدق الله العظيم

سورة طه (114)

الإهداء

إلى من جرع الكأس فارغاً ليسقيني قطرة حب
سعادة إلى من كلّت أنامله ليقدّم لنا لحظة
ليمهد لي طريق العلم إلى من حصد الأشواك عن دربي
إلى القلب الكبير

والدي العزيز

إلى من أرضعتني الحب والحنان
إلى رمز الحب وبلسم الشفاء
إلى القلب الناصع بالبياض

والدتي الحبيبة

إلى من هي أمي
إلى من هلقرب أليّ من روعي
إلي من سكنت دارها ولم اشعر بالغربة
إلي روح من احتضنتني بعد والدتي عطر الله قبرها بأعمالها الصالحة

خالتي العظيمة

إلى من شاركني حزن ألام وبهم استمد عزتي وإصراري

اخوتي

الآن تفتح الأشعة وترفع المرساة لتتطلق السفينة في عرض بحر واسع مظلم هو بحر الحياة وفي هذه
الظلمة لا يضيء إلا قنديل الذكريات ذكريات الأخوة البعيدة إلى الذين أحببتهم وأحبوني

واصدقائي

الشكر والتقدير

الحمد لله رب العالمين والصلاة والسلام على أشرف خلق الله أجمعين
الشكر أولاً واخيراً لله سبحانه وتعالى الذي وفقني وإعاني لإنجاز وإتمام هذا البحث ومن ثم
شكري وتقديري الصرح العلمي الشامخ جامعة السوان للعلوم و التكنولوجيا
في مثل هذه اللحظات يتوقف البراع ليفكر قبل أن يخط الحروف ليجمعها في كلمات ... تتبعثر
لأحرف وعبثاً أن يحاول تجميعها في سطور
سطوراً كثيرة تمر في الخيال ولا يبقى لنا في نهاية المطاف إلا قليلاً من الذكريات وصور
تجمعنا برفاق كانوا إلى جانبنا
فواجب علينا شكرهم ووداعهم ونحن نخطو خطواتنا الأولى في غمار الحياة
ونخص بالجزيل الشكر والتقدير إلى كل من أشعل شمعة في دروب عملنا
وإلى من وقف على المنابر وأعطى من حصيلة فكره لينير دربنا
إلى الأساتذة الكرام في قسم الإحصاء التطبيقي ونتوجه بالشكر الجزيل إلى

الدكتور

احمد محمد عبدالله حمدي

الذي تفضل بإشراف على هذا البحث فجزاه الله عنا كل خير فله منا كل التقدير والاحترام ..
كما أخص بالشكر ايضاً إلى زملائي الاستاذ النذير محمد النور والاستاذ محمد الامين عيسي
وإلى كل من ساهم معي في إخراج هذا البحث بهذه الصورة .

المستخلص

يعتبر موضوع تحليل السلاسل الزمنية من المواضيع الإحصائية المهمة لتفسير الظواهر التي تحدث خلال فترة زمنية محددة ويهدف تحليل السلسلة الزمنية إلى الحصول على وصف دقيق للسلسلة وبناء نموذج مناسب لتفسير سلوكها واستخدام النتائج للتنبؤ بسلوك السلسلة الزمنية في المستقبل .

تضمن البحث هذا إقتراح نموذج إحصائي باستخدام تحليل السلاسل الزمنية لتوليد خزان سنار للطاقة الكهربائية، عتمد البحث المنهج التحليل الإستنتاجي .
فروض البحث :

1. كمية الكهرباء المولده تتناقص مع الزمن.
- 2- كمية الكهرباء المولده من الخزان في الفتره من(1962_2012) غير مستقره.
ومن أهم الإستنتاجات و التوصيات
1- السلسلة الزمنية لبيانات توليد خزان سنار للطاقة الكهربائيه هي سلسلة مستقرة .
2- النموذج المقترح صالح لأن يستخدم من قبل الجهات التخطيطية لمعرفة الإتجاهات المستقبلية لها.
3- النموذج الإحصائي لسلسلة توليد الطاقة الكهربائيه هو نموذج الإنحدار الذاتي
(3) AR.
4- أن موضوع البحث بجانبية النظري و التطبيقي يفتح مجالات وآفاق للباحثين وخاصة في جوانب استخدام تحليل السلاسل الزمنية متعددة المتغيرات (multivariate time series analysis)
5- البيانات تزيد مع مرور الزمن.

Abstract

The topic of time series analysis is considered one of the important statistical topics in illustrating the phenomena which occur during a specific period of time. It aims to the obtaining a precise description of the series and constructing a suitable model for interpreting its conduct, and then using the results for forecasting the conduct of the series in the future.

Our research embodied a suggestion of a statistical model by using the time series analysis of the Electricity Generation, and the research approved the deductive analytical method.

Hypotheses:

1. The amount of electricity generated decreases with time.
2. The amount of electricity generated from the Dam in the period (1962_2012) not stationary.

most important concluding remarks and recommendations which:

1. The time series of the research are stationary series.
2. The models suggested are good for the planning authorities for dominating the Electricity Generation in future.
3. The statistical model for a series of the Electricity generation is a form Autoregressive Models AR (3).
4. The topic of the research – by its parts the theoretical and application – is of the interest of the researchers, especially in the sides of using multivariate time series analysis
5. The data increases with the passage of time.

الفهرست

الرقم	الموضوع	رقم الصفحة
1	الآية	أ
2	الإهداء	ب
3	الشكر والتقدير	ج
4	المستخلص	د
5	Abstract	هـ
6	الفهرست	و
الفصل الأول: المقدمة		
1-1	تمهيد	1
2-1	مشكلة البحث	1
3-1	أهمية البحث	1
4-1	أهداف البحث	2
5-1	فروض البحث	2
6-1	بيانات البحث	2
7-1	منهجية البحث	2
8-1	حدود البحث	2
9-1	المشكلات التي واجهت البحث	3
10-1	هيكلية البحث	3
11-1	البحوث والدراسات السابقة	3

الفصل الثاني: نبذة عن التوليد الكهربائي		
5	الخلفية التاريخية	1-2
5	قطاع الكهرباء	2-2
6	قطاع كهرباء خزان سنار	3-2
7	صناعة الكهرباء	4-2
8	التوليد المائي	5-2
9	رؤيه مستقبلية لمحطة توليد خزان سنار	6-2
الفصل الثالث: الإطار النظري		
10	تمهيد	1-3
10	انواع السلسلة الزمنية	2-3
10	مكونات السلاسل الزمنية	3-3
13	بعض التعريفات	4-3
16	تحليل السلاسل الزمنية	5-3
18	السكون	6-3
22	نماذج تحليل السلاسل الزمنية	7-3
50	مراحل تحليل السلاسل الزمنية	8-3
50	تشخيص النموذج	1-8-3
54	تقدير النموذج	2-8-3
57	فحص و إختبار و دقة النموذج	3-8-3
58	إختبار المتوسط للبواقي	1-3-8-3

58	إختبار عشوائية البواقي	2-3-8-3
59	إختبار الترابط أو استقلال البواقي	3-3-8-3
59	إختبار طبيعة البواقي	4-3-8-3
59	التنبؤ	4-8-3
الفصل الرابع: الجانب التطبيقي		
61	تمهيد	1-4
61	وصف البيانات	2-4
62	رسم السلسلة الزمنية	3-4
62	إختبار السكون	4-4
66	إختبار فحص توفيق النموذج	5-4
67	فحص واختبار دقة النموذج	6-4
67	إختبار متوسط البواقي	1-6-4
68	إختبار عشوائية البواقي	2-6-4
69	الارتباط الذاتي للبواقي	3-6-4
71	إختبار طبيعية البواقي	4-6-4
72	التنبؤ للطاقة الكهربائية المنتجة	7-4
الفصل الخامس: النتائج و التوصيات		
74	النتائج	1-5
75	التوصيات	2-5
المراجع		
الملاحق		

فهرست الاشكال

الموضوع	رقم الصفحة
الشكل رقم (1-4) يوضح رسم الاتجاه العام لمتغير الدراسة	62
شكل رقم (2-4) رسم يوضح معاملات الارتباطات الذاتية	63
شكل رقم (3-4) رسم يوضح معاملات الارتباطات الذاتية الجزئية	64
شكل رقم (4-4) يوضح المقارنة بين القيم الحقيقية والقيم المقدرة	67
شكل رقم (5-4) الـ ACF للبواقي	69
شكل رقم (6-4) الـ PACF للبواقي	70
شكل رقم (7-4) يوضح الاحتمال الطبيعي للبواقي	71
الشكل رقم (8-4) يوضح التنبؤات المستقبلية للطاقة الكهربائية	73

فهرست الجداول

الموضوع	رقم الصفحة
جدول رقم (1-4) يوضح وصف الطاقة الكهربائية	61
جدول رقم (2-4) يوضح معلمات النموذج	65
جدول رقم (3-4) يوضح كفاءة النموذج	66
جدول رقم (4-4) يوضح التنبؤات المستقبلية للطاقة الكهربائية	72

الفصل الأول

المقدمة

1.1 تمهيد:

يعتبر موضوع تحليل السلاسل الزمنية من المواضيع الإحصائية المهمة في تحليل الكثير من الظواهر، السلسلة الزمنية عبارة عن مجموعة من المشاهدات أخذت على فترات زمنية نتيجة تعقب هذه الظاهرة لفترة زمنية طويلة نسبياً وفي أغلب الأحيان تكون هذه الفترة الزمنية منتظمة . وتتخلص أهم أهداف تحليل السلسلة الزمنية في الحصول على وصف دقيق للسلسلة الزمنية وبناء نموذج مناسب لتفسير سلوك السلسلة الزمنية واستخدام النتائج للتنبؤ بسلوك السلسلة الزمنية في المستقبل. نظراً لما شهده السودان من نمو سكاني ملحوظ وتزايد في طلبات الطاقة الكهربائية كونها المصدر الاساسي للتنمية ودورها في التأثيرات على التطور و التقدم الحضاري في الدولذلك كان لزاماً علينا القيام بإعداد دراسات وتطبيقات إحصائية على الطاقة الكهربائية المنتجة بواسطة خزان سنار باستخدام السلاسل الزمنية ، ليتمكن الجهات المختصة من وضع خططها المستقبلية.

2.1 مشكلة البحث:

تتمثل مشكلة البحث في عدم وجود اسلوب علمي قائم علي استخدام النماذج الرياضية والاحصائية في التنبؤ بكمية الكهرباء المولده من خزان سنارفي ظل التزايد المستمر علي طلب الطاقه الكهربائيه.

3.1 أهمية البحث:

تتبع أهمية هذا البحث في توفير أفضل نموذج للتنبؤ بكمية الكهرباء المنتجة ومن خلال هذا النموذج يمكن التخطيط المستقبلي في الخزان والربط بين المتغيرات المختلفة بطريقه علميه مختبره احصائيا.

4.1 أهداف البحث:

يهدف البحث الي ايجاد نموذج احصائي يوضح الطاقه الكهربائيه المنتجه من خزان سنار باستخدام تحليل السلاسل الزمنيه ليتمكن الجهات القائمه علي هذه الظاهره من معرفة الاتجاهات المستقبليه ووضع الخطط اللازمه لها.

5.1 فروض البحث:

1. كمية الكهرباء المولده تتناقص مع الزمن.
- 2- كمية الكهرباء المولده من الخزان في الفتره من(1962_2012) غير مستقره.
- 3- افضل نموذج للتنبؤ بكمية الكهرباء المولده من الخزان هو احد نماذج ARIMA.

5.1 بيانات البحث:

تم جمع البيانات والمعلومات من محطة توليد كهرباء خزان سنار وهي تمثل كمية الكهرباء المولده من الخزان خلال الفتره من 1962 حتي 2012.

7.1 منهجية البحث:

يستخدم البحث منهج التحليل الوصفي والاستنتاجي باستخدام الحزم الاحصائي SPSS& MINITAB في وصف وبناء (تقدير)نموذج احصائي ملائم معتمدا علي النظرية الاحصائيه.

8.1 حدود البحث:

- الحدود المكانيه:خزان سنار يقع علي النيل الازرق علي بعد حوالي 300كلم جنوب العاصمة الخرطوم

- الحدود الزمنية: بيانات الدراسة هي بيانات سنوية متتالية من 1962 حتى 2012 .

9.1 المشكلات التي واجهت البحث:

1. صعوبة الحصول علي البيانات حتي من منطقه الخزان واعتبار ان البيانات هي بيانات سرية.
- 2- قلة المراجع الخاصه بتحليل السلاسل الزمنية.
- 3- فقر مكتبة الخزان من البحوث العلميه وصعوبة ايجاد بحوث عن الخزانات بصورة عامه.

10.1 هيكلية البحث:

يضم البحث خمسة فصول ، الفصل الأول يضم المقدمة و المشكلة و الاهداف و الفروض و الأهمية و حدود البحث والمنهجية و بعض الدراسات و البحوث السابقة، ويضم الفصل الثاني لمحة تاريخية عن الكهرباء وصناعة في السودان الي جانب توليد خزان سنار ومحطاته وخصص الفصل الثالث للإطار النظري للسلاسل الزمنية و مراحل تحليله ، ونماذج تحليل السلاسل الزمنية ، ويضم الفصل الرابع الجانب العملي (التطبيقي)، و خصص الفصل الخامس لأهم الإستنتاجات والتوصيات.

11.1 البحوث و الدراسات السابقة:

1. في فبراير 2005 قدم ادم احمد ادم بحث بعنوان منسوب النيل عند محطة الخرطوم في الفترة 1992_2004 لنيل درجة الماجستير في الاحصاء ، واهم م توصل اليه الباحث ان النموذج الملائم $AR(2)$ ، كما استنتج ان السودان يستغل حصته الكامله المياه البالغه 18.5 مليار متر مكعب وكذلك لم يستغل الاراضي الزراعيه البالغه مساحتها 12 مليون فدان.

2. في العام 2006م أعد الطالب أكرم عبد الدائم محمد بحث لنيل درجة الماجستير في

الإحصاء التطبيقي من جامعة السودان للعلوم و التكنولوجيا عن الإصابة بمرض

السرطان. و قد هدف البحث إلى دراسة مرض السرطان في السودان خلال الفترة من

يناير 2002م إلى ديسمبر 2004م ، وقد بلغت الإصابات في هذه الفترة 10088 حالة

، و قد توصل البحث إلى أن النموذج المناسب لتقدير عدد الإصابات بالسرطان في

السودان هو نموذج المتوسطات المتحركة من المرتبة الأولى (1) MA .

3. في العام 2006م أعد الطالب Albert KuanyJok بحث لنيل درجة الماجستير

في الإحصاء التطبيقي من جامعة السودان للعلوم و التكنولوجيا عن الأمطار في ولاية

القضارف. و قد هدف البحث إلى إيجاد نموذج مناسب لتقدير كمية الأمطار الشهرية

في ولاية القضارف و قد توصل البحث إلى إن النموذج المناسب لتقدير كمية الأمطار

الشهرية في ولاية القضارف هو النموذج الموسمي المضاعف

4. في ديسمبر 2007 قدمت ايناس احمد حسن دراسته بعنوان النمذجة الاحصائية لعمل

الخرانات المائية (حالة خزان جبل اولياء) لنيل درجة الماجستير ،ومن اهم ما توصلت

اليه انه اعتمادا علي قيمتي $AIC&MAP$ تبين انه افضل نموذج يعبر عن بيانات

الدراسة هو نموذج $ARIMA(4,2,0)$ وان كمية المياه الداخلة للخران والخارج منه

تتأثر بعامل الزمن المتمثل بالاشهر ولا تتأثر بعامل الزمن المتمثل بالسنوات بينما كمية

الكهرباء المولده من الخزان تتأثر بالسنوات ولا تتأثر بالاشهر.

5. في 2013 قدم ضياء الدين عبد الله بحث بعنوان استخدام نماذج بوكس _جنكنز

للسلاسل الزمنية بالتطبيق علي بيانات الطاقه الكهربائيه في الفتره 1965_2010 .

واهم ماتوصل اليه الباحث ان افضل نموذج يلائم البيانات هو $AR(4)$ وقد اتضح له في

اختيار البواقي لافضل نموذج ان البيانات غير طبيعيه مما دعي الي اخذ اللوغريثم

للبينات الاصيله

الفصل الثاني

نبذه عن التوليد الكهربائي

1.2 الخلفية التاريخية:

تتبع أهمية الطاقة من كونها المصدر الرئيسي للتنمية سواء كانت صناعية أو زراعية أواخره وأنها تلعب دوراً مهماً لنمو كل القطاعات لاشك أن للطاقة الكهربائية الدور الكبير في تحريك عجلة الإقتصاد خاصة إقتصاديات الدول النامية التي لا تتوفر فيها مصادر أخرى للطاقة، أن أثر الطاقة الكهربائية علي الإقتصاد يبدو واضحاً للعيان، فهي المحرك الرئيسي للتطور الصناعي و الزراعي هذا إلي جانب أهميتها في ترقية الحياة اليومية للإنسان من ضروريات وكماليات ولجميع هذه الأسباب مجتمعة كان التركيز علي الطاقة الكهربائية التي لها القدر المعلي في دعم الإقتصاد وتوظيف الموارد البشرية بشكل جيد هذا بالإضافة لدورها الخفي في المحافظة علي البيئة وذلك بالاستغناء عن موارد الطاقة الأخرى الغير نظيفة مما يقلل من تكلفة نظافة المدن ونظافة ذرات الهواء مما ينعكس ذلك إيجاباً علي صحة الإنسان.

ويقال تقدم الشعوب بمقدار المنتج من الطاقة ومدى الإستفادة منها وقد بلغ متوسط الإستهلاك السنوي للطاقة في السودان للفرد حوالي 120 كيلواط ساعة للعام 2005 بينما يصل في الدول المتوسطة 1000 كيلواط ساعة كما أنه يصل في الدول الصناعية المتقدمة إلي 15000 كيلواط ساعة.

2.2 قطاع الكهرباء :

هو القطاع المعني بتوليد ونقل وتوزيع الطاقة الكهربائية لكل السودان وبيعها إلي أنماط الإستهلاك المختلفة من سكني/ زراعي/ صناعي/ تجاري وخلافه وتضطلع الهيئة القومية للكهرباء بهذه المهام في السودان.

3.2 قطاع كهرباء خزان سنار:

خزان سنار سد حجري يقع علي النيل الازرق علي بعد حوالي 300 كلم جنوب العاصمة الخرطوم يبلغ طول السد من الضفة الشرقية إلي الضفة الغربية 3025 متر (9925 قدم) وأقصى إرتفاع له 40 متر (130 قدم)، وهو مبني في الطرفين الشرقي والغربي بالطين ولكنه مشيد في الوسط بالجرانيت حيث توجد فتحات ابواب تمرير المياه وكان يعرف باسم خزان مكوار وذلك نسبة لاحدي العائلات التي تسكن في تلك المنطقة في ذلك الوقت كما يقال، هذا وقد اطلق عليه اسم سنار رسميا عند افتتاحه في العام 1926 نسبة لمدينة سنار .

كانت فكرة إنشائه منذ العام 1902 حيث تم عمل دراسات له في العام 1914 وبدأ التحضير لتنفيذه في نفس العام. قام بتشيد الجزء الاول من الخزان الشركه السودانيه للتشيد بالمشاركه مع

شركة Messrs Alessandrini&Perssn

واكملت شركة Messrs S.Perssn&Son Ltd. العمل به حيث انتهى تشيده في العام 1925م.

تبلغ سعة بحيرته حوالي 930 مليون متر مكعب من المياه تستغل في الري وفي انتاج الكهرباء .

كان خزان سنار منذ افتتاحه يستخدم في الري فقط حتي بدايه تاريخ انشاء محطة التوليد

الكهربائي في اكتوبر 1959م وافتتحت رسميا في نوفمبر 1962م ،تحتوي المحطه علي عدد

اثنين توربينه من نوع كابنل قوة الواحده 10,600 حصان تحرك كل توربينه مولد بطاقة 9,400

كيلو فولت أمبير مايعادل MH7.5 بسرعة ثابتة مقدارها 136.4 لفة في الدقيقه ويتحكم الحاكم

في تحديد السرعةه بواسطه نظام الهيدروليكي عن طريق ضغط الزيت. يبلغ اقصى فرق في

المنسوب 17 متر وادني فرق في تشغيل التوربينه 5.8 متر . كما يبلغ اقصى تصريف لكل

توربينه 91.4 متر مكعب في الثانيه يوجد بالمحطه مولد ديزل بطاقة 145 كيلو فولت امبير

لظروف الطوارئ .تعمل المحطة بنظام الورديات وعلي رأس كل ورديه مهندس وملاحظ وخمسه عمال.يوجد قسم للصيانه الميكانيكيه والكهربائيه وعلي رأس كل منها كبير مهندسين وملاحظين. لا زالت المحطة تعمل بكفاءة عاليه حتي الان حيث تنتج 96.6% من طاقتها القصوي.توجد انواع مختلفه من التوربينات المائيه ويتم اختيار نوع التوربينه حسب مقدار فرق المنسوب حيث ان:

1- نوع توربينه كابلن يعمل في فرق منسوب اقل من 40 متر .

2- نوع توربينه فرانسيس ما بين 40 الي 600 متر .

3- نوع بلتون يعمل في فرق منسوب اكثر من 600 متر .

4.2 صناعة الكهرباء:

الطاقه هي القدره علي انجاز عمل ما،وقد بدأ الانسان في انجاز احتياجاته الماديه اليوميه بالاعتماد غلي الطاقه البشريه والحيوانيه، ففي قطع الاشجار يعتمد علي طاقته العضليه .وخلال تطوره انتقل الانسان الي استخدام مصادر اخري للطاقه من حطب وفحم نباتي وحجري ثم بترول وغاز طبيعي.واستغلال مصادر المياه كالخزانات والشلالات وتوليد الطاقه الكهربائيه واصبحت الطقه عصب الحياه في مختلف المجالات من زراعه وصناعه ونقل وخدمات منزليه لراحة الانسان .

ويمكن حصر انواع الطاقه في الطاقه الكهربائيه والحراريه والصوتيه والكيميائيه وميكانيكيه وذريه وشمسيه ويمكن بالوسائل الهندسيه من نوع لآخر .

وتعتبر الطاقه الكهربائيه من اكثر مصادر الطاقه سهوله في النقل من محطات التوليد الي مراكز الاستهلاك وهي بمثابة مقياس ومقدم لتقدم الامم وذلك وفقا لاستهلاك الفرد للكهرباء كما انها

العمود الفقري للنمو والتطور والتقدم الاقتصادي والاجتماعي .ويعزى ذلك لاعتماده علي استخدام الطاقة الكامنه للفحم الحجري،لغاز الطبيعي والبتترول واليورانيوم والمياه وتحويلها الي طاقة كهربائية للاستعمال في الخدمات المنزليه والمصانع والمزارع لانها مريحه وفعاله واقتصاديه وسهله في حين ان الدول الناميه (دول العالم الثالث)تعتمد علي الطاقه التقليديه مما ادي الي ضعف نموها الاقتصادي.

5.2 التوليد المائي:

الفكرة الأساسية للتوليد المائي هي الإستفادة من الطاقة المائية التي توجد في الأماكن المرتفعة وتهبط بالمساقط فيتم تحويل هذه الطاقة المائية إلي طاقة ميكانيكية تتكون من ريش تعترض مجري الماء حيث تدار لتوليد الطاقة الكهربائية من المولدات المائية .

يتميز التوليد المائي بعدة ميزات عند مقارنة بالتوليد الغازي أو الحراري وهي:-

1. لا يحتاج إلي وقود في عملية التشغيل لذلك من أجود أنواع التوليد
2. غير مضر بالبيئة وذلك لأنه لاينتج مخلفات ضارة بالبيئة كالغازات والسوائل السامة
3. لا يحتاج إلي زمن طويل عند التشغيل وذلك لسهولة إدخال وإشراك ماكينات في النظام في زمن وجيز.

4. يعطي أعلي درجات السلامة للعاملين (عدم التعرض لحروق وغازات سامة)

وكذلك للتوليد المائي عدة عيوب منها:-

أ- إختلاف كمية الطاقة المتولدة من وقت لآخر

ب-ارتفاع التكاليف الأولية لبناء المحطة.

ت-صعوبة إجراء الصيانة

عند تصميم محطات التوليد المائية لابد للمهندس المصمم أن يراعي إرتفاع السد وذلك حسب مل يراه مناسب نتيجة للدراسات التي يجريها علي النهر وذلك بدراسة جريان المياه وقياس تدفق النهر لعدد من السنين وكذلك معرفة إنتاج الطاقة الكهربائية المراد إنتاجها من هذه المحطة وكذلك معرفة سنين الجفاف والفيضان وكل ذلك بطريقة دقيقة وبأهمية عالية وباعتبار عند التصميم

6.2 رؤيه مستقبلية لمحطة توليد سنار:

تجري الان دراسة لتاهيل ورفع طاقة ماكنات توليد محطة سنارو إنشاء أبواب إضافية شرق الخزان تساعد على مرور المياه في فترة الفيضان بواسطة الخبير الالمانى لاميير وتحت اشراف الشركة السودانية للتوليد المائى وسوف تكتمل الدراسة في النصف الثانى لهذا العام .ومن ثم تبدأ إجراءات تنفيذ المشروع .

الفصل الثالث الإطار النظري

3-1 تمهيد:

السلسلة الزمنية هي عبارة عن مجموعة من القياسات المأخوذة عن متغير مرتبة وفقاً لزمناً حدوثها وتعتبر السلاسل الزمنية الخاصة بالمؤثرات الاقتصادية مثل الدخل القومي البطالة، الإنتاج الصناعي وغيرها من السلاسل الزمنية المهمة وكذلك الحال بالنسبة للمبيعات السنوية للشركات التجارية والصناعية خلال فترة زمنية معينة هي عبارة عن سلاسل زمنية مهمة كذلك. وذلك لا يعني أن السلاسل الزمنية مقتصرة على المجالات الاقتصادية والتجارية بل تمتد أيضاً لمجالات أخرى مثل قياس كمية الأمطار في منطقة معينة، عدد الطلبة في مؤسسة تعليمية ما، حجم السكان في منطقة ما.

3-2 أنواع السلاسل الزمنية:

وتكون السلسلة الزمنية على نوعين متصلـة Continues ومنفصلـة Discrete بحسب الزمن. ويمكن أن تكون مستقرة Stationary إذا كانت الخصائص الإحصائية لا تتأثر بالزمن أو غير مستقرة Non stationary إذا كانت الخصائص الإحصائية تتأثر بالزمن، ونموذج السلسلة الزمنية هو الدالة التي تربط قيم السلسلة الزمنية بالقيم السابقة لها وأخطائها.

3-3 مكونات السلسلة الزمنية:

تتكون السلسلة الزمنية عادة من أربعة عناصر والتي يطلق عليها عادة بمكونات أو مركبات السلسلة الزمنية وهي:

1- الاتجاه العام Secular Trend

2- التغيرات الدورية Cyclical Variations

3- التغيرات الموسمية Seasonal Variations

4- التغيرات الفرضية أو الغير منتظمة Irregular Variations

3-3-1 الاتجاه العام:

وهو العنصر الذي يقصد به الحركة المنتظمة للسلسلة عبر فترة زمنية طويلة نسبياً . ويعتبر في العادة أهم عناصر السلسلة الزمنية وغالباً ما يعتبر كعنصر وحيد في بناء التوقعات، ويقال أن الاتجاه العام للسلسلة الزمنية موجباً إذا كان الاتجاه نحو التزايد بمرور الزمن كما هو الحال مع عدد السكان في أغلب دول العالم. ويقال أن الاتجاه العام للسلسلة سالباً إذا اتجهت القيم نحو التناقص بمرور الزمن كما هو الحال لنسبة الأميين إلى مجموع السكان في العديد من دول العالم.

3-3-2 التغيرات الدورية:

وهي التغيرات التي تطرأ على قيم السلسلة الزمنية بصورة منتظمة أو غير منتظمة ويزيد أمدّها على السنة والتغيرات الدورية تقيس فترة أو دورة التغير للمعطيات وبصورة عامة يتضمن هذا العنصر عدة مراحل هي:

مرحلة الارتفاع الأولي، ومرحلة التراجع، ثم مرحلة الانتعاش المحدود (الركود) وأخيراً مرحلة الارتفاع النهائي وهذه المراحل الأربعة تمثل دورة كاملة. ومن الأمثلة على ذلك الدورات

الاقتصادية التي تمر بها بعض الدول حيث يمر الاقتصاد فيها بمرحلة النمو السريع تعقبها مرحلة من التراجع الاقتصادي ثم مرحلة ركود ثم استعادة النشاط الاقتصادي ذات النمو.

3-3-3 التغيرات الموسمية:

وهي التغيرات التي تحدث بصيغة دورية في فترات زمنية لا يزيد طولها عن السنة، فقد تكون أسبوعية أو شهرية أو فصلية، أي أنها التغيرات المتشابهة التي تظهر في الأسابيع أو الشهور أو الفصول المتناظرة خلال الفترات الزمنية المختلفة. ومن الأمثلة على ذلك مبيعات الملابس في فترة الأعياد، استهلاك الكهرباء، مبيعات بطاقات النهائي في المناسبات والأعياد.

3-3-4 التغيرات العرضية

وتشير إلى ما تبقى من التغيرات التي لم تدخل في العناصر السابق ذكرها وترجع إلى التغيرات العرضية إلى عوامل لا يمكن التحكم فيها أو تلك التي تقع بصورة غير متوقعة مثل الزلازل والحروب والأحداث السياسية وغيرها.

لذا يعتبر هذا العنصر عشوائي وقد تسمى هذه التغيرات بالتغيرات العشوائية، إلا أن تأثيرها يكون مؤقتاً يزول بزوال الأسباب المؤدية إليه.

ما فائدة معرفة هذه المركبات؟

إن التعرف على هذه المركبات وتقديرها أحد أهداف دراسة السلاسل الزمنية، وذلك لأن معرفة الاتجاه العام مثلاً يساعدنا في التخطيط طويل الأجل، وتنبؤ ما قد يحدث في المستقبل، أما معرفة التغيرات الموسمية أو الدورية فإنه يفيدنا في التخطيط قصير الأجل.

4-3 بعض التعريفات :

تعريف 3-4-1: يقال إن السلسلة الزمنية المشاهدة $\{z_1, z_2, \dots, z_{n-1}, z_n\}$ مستقرة Stationary

إذا حققت الشروط التالية:

$$\begin{aligned} 1 - & E(z_t) = \text{constant} = \mu, \quad \forall t \\ 2 - & \text{cov}(z_t, z_s) = \begin{cases} \text{constant} = \gamma_0, & \forall t, \forall s, t = s \\ f(|s - t|), & \forall t, \forall s, t \neq s \end{cases} \end{aligned}$$

تعريف 3-4-2: التشويش الأبيض White Noise $\{a_t\}$ هو عبارة عن متتابعة من

المشاهدات العشوائية غير المرتبطة (وأحياناً نفترض إنها متتابعة من المتغيرات العشوائية التي

تكون مستقلة ولها توزيعات متطابقة (Independent, Identically Distributed (IID)

بمتوسط صفري وتباين ثابت σ^2 و غالباً ما يكون لها الخصائص الآتية:

$$\begin{aligned} 1 - & E(a_t) = 0, \quad \forall t \\ 2 - & \text{cov}(a_t, a_s) = \begin{cases} \sigma^2, & \forall t, \forall s, t = s \\ 0, & \forall t, \forall s, t \neq s \end{cases} \\ 3 - & a_t \sim N(0, \sigma^2) \\ 4 - & E(a_t, a_s) = 0, \quad \forall t, \forall s, t \neq s \\ 5 - & E(z_s, a_t) = 0, \quad \forall t, \forall s, t \neq s \end{aligned}$$

تعريف 3-4-3: دالة التغاير الذاتي Auto covariance Function وتعرف كالتالي:

$$\gamma_{t,s} = \text{cov}(z_t, z_s), \dots \forall t, \forall s$$

$$= E[(z_t - \mu) - (z_s - \mu)], \forall t, \forall s \dots \dots \dots (1 - 3)$$

وإذا عرفنا الإزاحة k على إنها الفترة الزمنية التي تفصل بين z_t وبين z_{t-k} أو z_{t+k} فإن دالة التغاير الذاتي تعطى بالعلاقة:

$$\gamma_k = \text{cov}(z_t, z_{t-k}), \dots k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

$$= E[(z_t - \mu) - (z_{t-k} - \mu)], k = 0, \pm 1, \pm 2 \dots \dots \dots (2 - 3)$$

تعريف 3-4-4: دالة الارتباط الذاتي Autocorrelation Function (ACF) وتعرف كالتالي:

وتعرف كالتالي:

$$\rho_k = \frac{\gamma_k}{\gamma_0}, k = 0 \pm 1 \pm 2 \dots \dots \dots (3 - 3)$$

ولها الخواص التالية:

1. $\rho_0 = 1$
2. $\rho_{-k} = \rho_k$
3. $0 \leq |\rho_k| \leq 1$

دالة التغاير الذاتي للتشويش الأبيض هي:

$$\gamma_k = \text{cov}(a_t, a_{t-k}) \begin{cases} \sigma^2, & k = 0 \\ 0 & \dots \dots \dots \end{cases} (4 - 3)$$

And

$$\rho_k = \frac{\gamma_k}{\gamma_0} \sigma^2, k = 0 \dots \dots (5-3)$$

تعريف 3-4-5: دالة الارتباط الذاتي الجزئي Partial Autocorrelation Function (PACF)

وتعطي مقدار الارتباط بين Z_t و Z_{t-k} بعد إزالة تأثير الارتباط الناتج من المتغيرات $Z_{t-1}, Z_{t-2}, \dots, Z_{t-k+1}$ الواقعة بينهما ويرمز لها عند الإزاحة k بالرمز ϕ_{kk} وأحد طرق حسابها تقوم على حساب معامل الانحدار الذاتي ϕ_{kk} :

$$Z_t = \phi_{k1}Z_{t-1} + \phi_{k2}Z_{t-2} + \dots + \phi_{kk}Z_{t-k} + a_t \dots \dots (6-3)$$

$$Z_t = \phi_1 Z_{t-1} + a_t$$

حساب ϕ_{11} :

بضرب طرفي العلاقة بـ Z_{t-1} وأخذ التوقع نجد

$$E(Z_{t-1}Z_t) = \phi_{11}E(Z_{t-1}Z_{t-1}) + E(Z_{t-1}a_t)$$

أي

$$\gamma_1 = \phi_{11}\gamma_0 \dots \dots \dots (7-3)$$

بالقسمة على γ_0 نجد

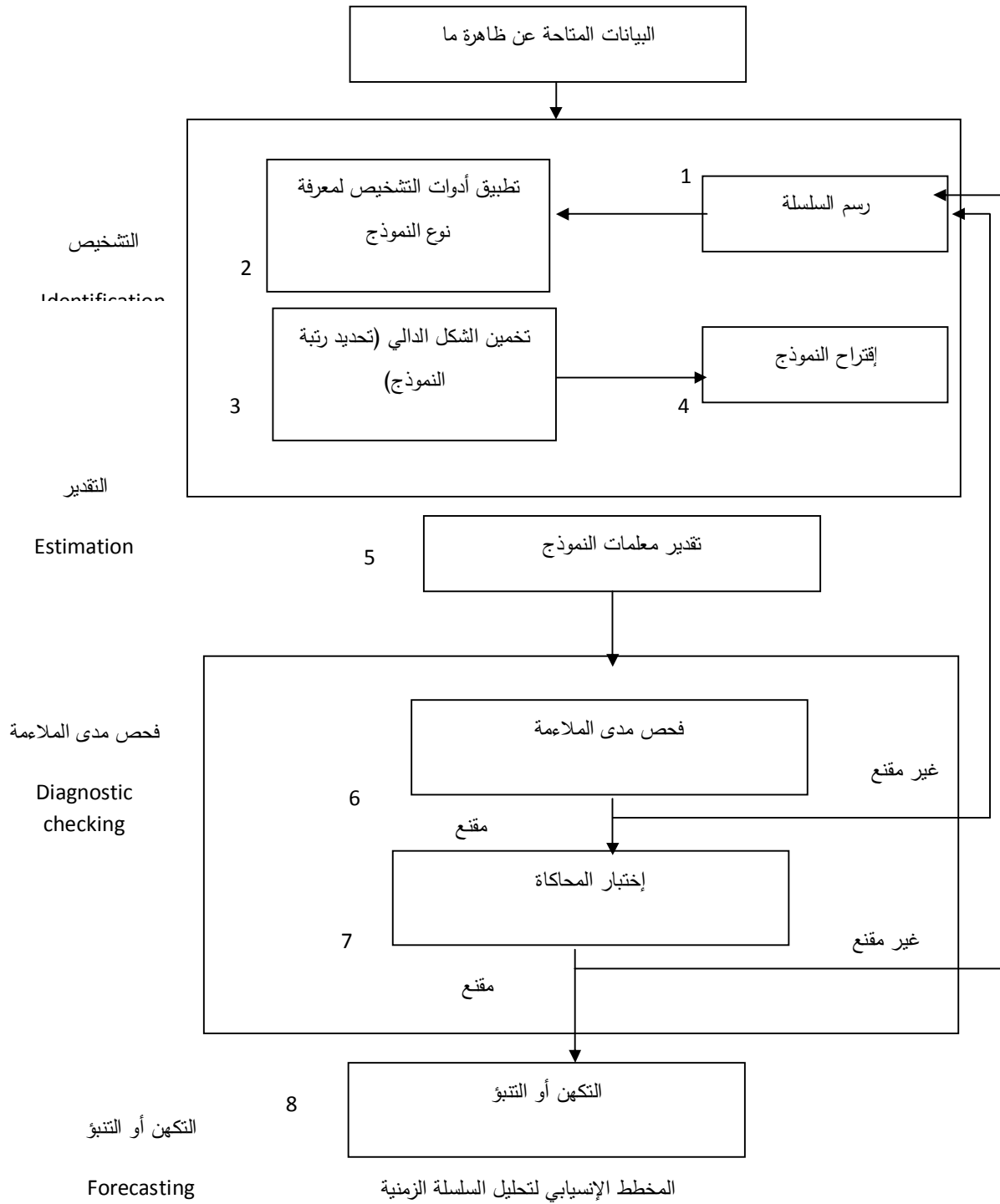
$$\phi_{11} = \rho_1 \dots \dots \dots (8-3)$$

3-5 تحليل السلاسل الزمنية : Time Series analysis

يتكون تحليل السلاسل الزمنية من مراحل متسلسلة تبدأ بمرحلة التشخيص Identification للنموذج والتي تعد المرحلة الأهم. وتليها مرحلة تقدير Estimation معلمات النموذج ، ومن ثم مرحلة فحص مدى الملاءمة Diagnostics Checking للنموذج. وتأتي المرحلة الأخيرة وهي مرحلة التنبؤ Forecasting. ومن الجدير بالذكر أن هناك إتجاهين لتحليل السلاسل الزمنية الأول هو إتجاه الزمن Time Domain والذي يعتمد على دوال الارتباط الذاتي ودوال الارتباط الذاتي الجزئي الثاني هو إتجاه التكرار Frequency Domain والذي يعتمد على تحليل الطيفي Spectrum Analysis وهنا سيكون تطبيقنا في هذا البحث على الإتجاه الأول .

و الشكل رقم 1-2 هو مخطط الإنسيابي Flowchart لتحليل السلاسل الزمنية

شكل (1-3): يوضح مراحل تحليل السلسلة الزمنية: [1]



Stationary : (الإستقرارية) 6-3 السكون

من شروط تحليل السلسلة الزمنية أن تكون مستقرة في المتوسط أي أن متوسطها ثابت و لا يختلف باختلاف الزمن . و أيضا يجب أن يكون تباين السلسلة الزمنية ثابت و لا يختلف باختلاف الزمن .

و عدم تحقق أي من الشرطين السابقين يؤدي إلى عدم إمكانية تحليل السلسلة الزمنية و لذلك يجب معالجته أولاً .

3-6-1 معالجة عدم الاستقرار في المتوسط :

تتم معالجة عدم الاستقرار في المتوسط بإيجاد تحويل مناسب للسلسلة غير المستقرة لتحويلها إلى سلسلة مستقرة فإذا كان لدينا النموذج الآتي:

$$z_t = a_0 + a_1 + a_t \dots \sim N(0, \sigma^2) \dots \dots \dots (9 - 3)$$

نجد إن المتوسط هو

$$E(z_t) = \alpha_0 + \alpha_1 t$$

وهو غير ثابت بالنسبة للزمن، أي أن شرط الاستقرار الأول غير متحقق في هذه الحالة.

نوجد التحويل ∇z_t و كالتالي:

$$\nabla z_t = z_t - z_{t-1} \dots \dots \dots (10 - 3)$$

الآن نجد متوسط السلسلة الجديدة w_t

$$E(w_t) = \alpha_1 = \text{const} \dots \forall t$$

أي أن تطبيق التحويل $\nabla = (1 - B)$ على السلسلة غير المستقرة (أي أخذ الفرق الأول للسلسلة) حولها إلى سلسلة مستقرة.

و كمثال آخر إذا كان لدينا النموذج الآتي:

$$z_t = a_0 + a_1 t + a_2 t^2 + a_t \sim N(0, \sigma^2), a_0, a_1, a_2 \in (-\infty, \infty) \dots \dots \dots (10-3)$$

بإيجاد المتوسط

$$E(z_t) = \alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2$$

وهو يعتمد على الزمن، أي أن النموذج غير مستقر. بأخذ التحويل $\nabla^2 z_t$ (أخذ الفرق الثاني) نجد

$$\rho_1 = \phi_1 + \phi_2 \rho_1 + \dots + \phi_p \rho_{p-1}$$

$$(1 - 2B + B^2)z_t = (1 - 2B + B^2)(\alpha_0 + \alpha_1 t + \alpha_2 t^2 + a_t)$$

$$w_t = \alpha_0 - 2\alpha_0 - \alpha_0 + \alpha_1 t - 2\alpha_1(t-1) + \alpha_1(t-2) + \alpha_2 t^2 - 2\alpha_2(t-1)^2 + \alpha_2(t-2)^2 + a_t - 2a_{t-1} + a_{t-2}$$

$$2\alpha_1 + a_t + a_{t-1} + a_{t-2}$$

$$= 2\alpha_1 + E(a_t + a_{t-1} + a_{t-2})$$

وهكذا

$$w_t = \nabla^2 z_t = 2\alpha_1 \dots \dots \dots (11-3)$$

$$E(w_t) = 2\alpha_1 = \text{const} \dots \forall t$$

أي أن تطبيق التحويل ∇^2 (أي أخذ الفرق الثاني) على السلسلة غير المستقرة حولها إلى مستقرة.

بشكل عام إذا كان النموذج غير المستقر على الشكل

$$z_t = \alpha_0 + \alpha_1 t + \dots + \alpha_s t^s + a_t, a_t \sim N(0, \delta^2), \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_s \in (-\infty, \infty)$$

فإن التحويل $\nabla^d z_t$ يحوله إلى نموذج مستقر، أي أن $w_t = \nabla^d z_t$ هو نموذج مستقر.

3-6-2 معالجة عدم الاستقرار في التباين:

تتم معالجة عدم الاستقرار في التباين بإيجاد تحويل مناسب للسلسلة غير المستقرة

لتحويلها إلى سلسلة مستقرة فإذا كان لدينا النموذج الآتي:

$$z_t = z_{t-1} + a_t, \quad a_t \sim N(0, \sigma^2) \dots \dots \dots (12-3)$$

نجد من التعويض المتكرر

$$z_t = a_1 + a_2 + \dots + a_t$$

وبأخذ التوقع والتباين

$$E(z_t) = 0 = \text{constant} \quad \forall t$$

$$V(z_t) = t\sigma^2$$

ونلاحظ إن التباين يعتمد على الزمن t .

$$w_t = \nabla z_t = z_t - z_{t-1} = a_t \dots \dots \dots (13-3) \text{ بأخذ الفرق الأول}$$

وبأخذ التوقع والتباين

$$E(w_t) = 0 = \text{constant} \quad \forall t$$

$$V(w_t) = \sigma^2 = \text{constant} \quad \forall t$$

إذن الفرق الأول حول السلسلة غير المستقرة في التباين إلى سلسلة مستقرة.

بشكل عام إذا كان التباين دالة في متوسط متغير على الشكل

$$V(z_i) = cf(\mu_i)$$

حيث $c > 0$ ثابت و $f(u_i)$ دالة معروفة تعطي قيمة غير سالبة و μ متوسط يتغير مع الزمن و بالتالي فإن التباين يعتمد على الزمن وهنا نحاول إيجاد تحويل $T(z_i)$ أي إيجاد دالة $T(u_i)$ لاستقرار التباين.

التحويل

$$y = T(z) = \frac{z^{\lambda}-1}{\lambda} \dots \dots \dots (14-3)$$

يعطي سلسلة مستقرة في التباين حيث $\lambda \in (-\infty, \infty)$ هو معلمة التحويل. الجدول التالي يعطي القيم الأكثر إستخداماً للمعلمة λ مع التحويلات المقابلة لها:

جدول (1-3): يعطي القيم الأكثر إستخداماً للمعلم λ مع التحويلات المقابلة لها:

λ	-0.1	-0.5	0.0	0.5	1.0
y_i	$\frac{1}{z_i}$	$\frac{1}{\sqrt{z_i}}$	$\ln z_i$	$\sqrt{z_i}$	z_i

7-3 نماذج تحليل السلاسل الزمنية Time Series analysis models :

تضم نماذج تحليل السلاسل الزمنية بصورة عامة ثلاثة نماذج أساسية تسمى نماذج بوكس

جنكز ونستعرض النماذج مع بعض خصائصها :

نماذج الإنحدار الذاتي AR(p) :

و التي تعرف بصورة عامة كالآتي:

$$\phi_p(B)z_t = \delta + a_t \dots\dots\dots(8-2)$$

$$z_t = \delta + \phi_1 z_{t-1} + \phi_2 z_{t-2} + \dots + \phi_p z_{t-p} + a_t, a_t \sim N(0, \delta^2) \dots\dots\dots(9-2)$$

نموذج الإنحدار الذاتي من الدرجة الأولى AR (1) :

وهو على الشكل:

$$\phi_1(B)z_t = \delta + \theta_0(B)a_t$$

$$(1 - \phi_1)z_t = \delta + a_t$$

$$z_t = \delta + \phi_1 z_{t-1} + a_t, a_t \sim N(0, \delta^2) \dots\dots\dots(10-2)$$

ولكي يتحقق شرط الإستقرارية يجب أن يكون

$$|B| > 1 \Rightarrow |\phi_1| = \frac{1}{|B|} \Rightarrow |\phi| \leq 1$$

$$-1 < \phi < 1$$

خصائص نماذج الإنحدار الذاتي:

نستعرض الخصائص الإحصائية التي تميز نماذج الإنحدار الذاتي

و قبل دراسة خصائص تلك النماذج يجب أن نذكر تعريف كل من التغيرات الذاتية و الارتباط

الذاتي و الارتباط الذاتي الجزئي.

تعريف 2-4: دالة التغاير الذاتي Auto covariance Function وتعرف كالتالي:

$$\gamma_{t,s} = \text{cov}(z_t, z_s), \dots \forall t, \forall s$$

$$= E[(z_t - \mu)(z_s - \mu)] \dots \forall t, \forall s \dots (11-2)$$

وإذا عرفنا الإزاحة k على أنها الفترة الزمنية التي تفصل بين Z_t وبين Z_{t-k} أو Z_{t+k} فإن دالة التغاير الذاتي تعطى بالعلاقة:

$$\gamma_k = \text{cov}(z_t, z_{t-k}), \dots k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

$$= E[(z_t - \mu)(z_{t-k} - \mu)], K = 0, \pm 1, \pm 2, \dots (12-2)$$

تعريف 2-5: دالة الارتباط الذاتي Autocorrelation Function (ACF)

وتعرف كالتالي:

$$\rho_k = \frac{\gamma_k}{\gamma_0}, K = 0, \pm 1, \pm 2, \dots (13-2)$$

ولها الخواص التالية:

1. $\rho_0 = 1$
2. $\rho_{-k} = \rho_k$
3. $0 \leq |\rho_k| \leq 1$

دالة التغاير الذاتي للتشويش الأبيض هي:

$$\gamma_k = \text{cov}(a_t, a_{t-k}) \Big|_{\delta^2, k=0} \dots (14-2)$$

And

$$\rho_k = \frac{\gamma_K}{\gamma_0} \begin{cases} 1, k=0 \\ 0 \end{cases} \dots\dots\dots(15-2)$$

تعريف 2-6: دالة الارتباط الذاتي الجزئي (PACF) Partial Autocorrelation Function

وتعطي مقدار الارتباط بين Z_t و Z_{t-k} بعد إزالة تأثير الارتباط الناتج من المتغيرات

$Z_{t-1}, Z_{t-2}, \dots, Z_{t-k+1}$ الواقعة بينهما ويرمز لها عند الإزاحة k بالرمز ϕ_{kk} وأحد طرق حسابها

تقوم على حساب معامل الانحدار الذاتي ϕ_{kk}

$$z_t = \phi_{k1}z_{t-1} + \phi_{k2}z_{t-2} + \dots + \phi_{kk}z_{t-k} + a_t \dots\dots\dots(16-2)$$

$$z_k = \phi_1 z_{t-1} + a_t$$

حساب ϕ_{11} :

بضرب طرفي العلاقة بـ Z_{t-1} وأخذ التوقع نجد

$$E(Z_{t-1}Z_t) = \phi_{11}E(Z_{t-1}Z_{t-1}) + E(Z_{t-1}a_t)$$

أي

$$\gamma_1 = \phi_{11}\gamma_0 \dots\dots\dots(17-2)$$

بالقسمة على γ_0 نجد

$$\phi_{11} = \rho_1 \quad \dots\dots\dots(18 - 2)$$

تعريف 2-7: بشكل عام تعرف دالة الارتباط الذاتي الجزئي كالتالي:

$$\phi_{kk} = \begin{cases} 1, & k=0 \\ \rho_1, & k=1 \\ \begin{vmatrix} 1 & \rho_1 & \cdots & \rho_{k-2} & \rho_1 \\ \rho_1 & 1 & \cdots & \rho_{k-3} & \rho_2 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ \rho_{k-1} & \rho_{k-2} & \cdots & \rho_1 & \rho_k \end{vmatrix}, & k=2,3,\dots \end{cases} \quad \dots\dots\dots(19-2)$$

حيث | | ترمز إلي محدد المصفوفة.

التعريف السابق صعب الاستخدام لقيم k الكبيرة وهناك تعريف آخر لحساب دالة الارتباط الذاتي الجزئي تكرارياً .

تعريف 2-8 : تحسب ϕ_{kk} تكرارياً من العلاقات

$$\phi_{00} = 1, \quad \text{by definition} \quad \dots\dots\dots(20 - 2)$$

$$\phi_{11} = \rho_1 \quad \dots\dots\dots(21 - 2)$$

$$\phi_{kk} = \frac{\rho_k - \sum_{j=1}^{k-1} \phi_{k-1,j} \rho_{k-j}}{1 - \sum_{j=1}^{k-1} \phi_{k-1,j} \rho_j}, \quad k=2,3,\dots \quad \dots\dots\dots(22-2)$$

حيث

$$\phi_{kj} = \phi_{k-1,j} - \phi_{kk} \phi_{k-1,k-1}, \quad j=1,2,\dots,k-1 \quad \dots\dots\dots(23-2)$$

حساب ϕ_{22} :

من تعريف 2-8:

$$\phi_{22} = \frac{\rho_2 - \phi_{11}\rho_1}{1 - \phi_{11}\rho_1} = \frac{\rho_2 - \rho_1^2}{1 - \rho_1^2} \quad \dots\dots\dots(24-2)$$

وذلك لأن $\phi_{11} = \rho_1$.

أما الارتباط الذاتي الجزئي للتشويش الأبيض فهو:

من تعريف 2-7:

$$\phi_{00} = 1, \quad \text{by definition} \quad \dots\dots\dots(25-2)$$

$$\phi_{11} = \rho_1 = 0 \quad \dots\dots\dots(26-2)$$

وبالتعويض في تعريف 2-6 عن ϕ_{kk} نجد

$$\phi_{22} = \phi_{33} = \dots = 0$$

وهكذا:

$$\phi_{kk} = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ 0, & k \neq 0 \end{cases} \dots\dots\dots(27 - 2)$$

تعريف 2-9: تحسب r_{kk} تكرارياً من العلاقات

$$r_{00} = 1, \quad \text{by definition} \dots\dots\dots(28 - 2)$$

$$r_{11} = r_1 \dots\dots\dots(29 - 2)$$

$$r_{kk} = \frac{r_k - \sum_{j=1}^{k-1} r_{k-1,j} r_{k-j}}{1 - \sum_{j=1}^{k-1} r_{k-1,j} r_j}, \quad k = 2, 3, \dots \dots\dots(30 - 2)$$

حيث

$$r_{kj} = r_{k-1,j} - r_{kk} r_{k-1,k-1}, \quad j = 1, 2, \dots, k-1 \dots\dots\dots(31-2)$$

وهي مقدر Estimator لدالة الارتباط الذاتي الجزئي من العينة أي

$\hat{\phi}_{kk} = r_{kk}$ وبما إنها مٌقدّر فهي إذن تتغير عشوائياً من عينة لأخرى ولهذا

فإن لها الخواص التالية:

$$V(r_{kk}) \cong \frac{1}{n}, \quad k > 0 \quad -1$$

2 - لقيم n الكبيرة فإن r_{kk} يكون لها تقريباً توزيع طبيعي وبالتالي نستطيع القيام بالاختبار التالي:

$$H_0 : \phi_{kk} = 0$$

$$H_1 : \phi_{kk} \neq 0$$

وذلك باستخدام الإحصائية:

$$\frac{|r_{kk}|}{n^{-\frac{1}{2}}} = \sqrt{n} |r_{kk}|$$

وذلك عند مستوى معنوية $\alpha = 0.05$ وترفض H_0 إذا كانت $\sqrt{n} |r_{kk}| > 1.96$

3- تحت الفرضية $H_0 : \phi_{kk} = 0, \forall k$ فإن $\text{corr}(\phi_{kk}, \phi_{k-s, k-s}) \cong 0, s \neq 0$

4- تُقدّر التباينات لدالة الارتباط الذاتي للعينة كالتالي:

$$\hat{V}(r_{kk}) \cong \frac{1}{n}, \quad k > 0$$

خصائص نموذج الإنحدار الذاتي من الدرجة الأولى (AR(1) :

وهو على الشكل:

$$\phi_1(B)z_t = \delta + \theta_0(B)a_t$$

$$(1 - \phi_1 B)z_t = \delta + a_t$$

$$z_t = \delta + \phi_1 z_{t-1} + a_t, \quad a_t \sim N(0, \sigma^2) \quad \dots\dots\dots(32-2)$$

سوف نوجد التوقع (المتوسط) ودالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي:

$$(1 - \phi_1 B) z_t = \delta + a_t$$

$$z_t = \frac{\delta}{(1 - \phi_1)} + (1 - \phi_1 B)^{-1} a_t \quad \dots\dots\dots(33 - 2)$$

$$E(z_t) = \frac{\delta}{(1 - \phi_1)} + E \left[(1 - \phi_1 B)^{-1} a_t \right]$$

الحد الثاني في الطرف الأيمن هو

$$E \left[(1 - \phi_1 B)^{-1} a_t \right] = E \left[\left(\sum_{j=0}^{\infty} \phi_1^j B^j \right) a_t \right]$$

$$E \left[(1 - \phi_1 B)^{-1} a_t \right] = E \left[\left(\sum_{j=0}^{\infty} \phi_1^j B^j \right) a_t \right]$$

$$= \left[\left(\sum_{j=0}^{\infty} \phi_1^j B^j \right) E(a_t) \right]$$

$$= 0, \quad \forall t$$

ويكون

$$E(z_t) = \frac{\delta}{(1 - \phi_1)}$$

أو

$$\mu = \frac{\delta}{(1 - \phi_1)}$$

$$\therefore \delta = \mu (1 - \phi_1) \quad \dots\dots\dots(34 - 2)$$

وبالتعويض عن δ في صيغة النموذج نجد

$$\begin{aligned}
z_t &= \delta + \phi_1 z_{t-1} + a_t \\
&= \mu(1 - \phi_1) + \phi_1 z_{t-1} + a_t \\
&= \mu + \phi_1(z_{t-1} - \mu) + a_t \\
(z_t - \mu) - \phi_1(z_{t-1} - \mu) &= a_t
\end{aligned}$$

نضرب طرفي المعادلة السابقة في $z_{t-k} - \mu$ ونأخذ التوقع أي

$$E[(z_{t-k} - \mu)(z_t - \mu)] - \phi_1 E[(z_{t-k} - \mu)(z_{t-1} - \mu)] = E[(z_{t-k} - \mu)a_t], k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

أي

$$\gamma_k - \phi_1 \gamma_{k-1} = E[(z_{t-k} - \mu)a_t], \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

وذلك من تعريف 5-2 و نحل هذه العلاقة تكرارياً كما يلي:

$$k = 0: \quad \gamma_0 - \phi_1 \gamma_1 = E[(z_t - \mu)a_t]$$

لأيجاد الطرف الأيمن نقوم بالتالي:

$$\begin{aligned}
E[a_t(z_t - \mu)] - \phi_1 E[a_t(z_{t-1} - \mu)] &= E(a_t a_t) \\
E[a_t(z_t - \mu)] - \phi_1 \times (0) &= \sigma^2 \\
\therefore E[a_t(z_t - \mu)] &= \sigma^2
\end{aligned}$$

إذن

$$\gamma_0 - \phi_1 \gamma_1 = \sigma^2$$

$$k = 1: \quad \gamma_1 - \phi_1 \gamma_0 = E[(z_{t-1} - \mu)a_t] = 0$$

بما أن

$$\gamma_k - \phi_1 \gamma_{k-1} = 0, \quad k = 1, 2, \dots$$

بقسمة المعادلة الأخيرة على γ_0 نجد

$$\rho_k - \phi_1 \rho_{k-1} = 0, \quad k = 1, 2, \dots$$

أو

$$\rho_k = \phi_1 \rho_{k-1}, \quad k = 1, 2, \dots$$

وبما أن $\rho_0 = 1$ فإن:

$$\rho_1 = \phi_1 \rho_0 = \phi_1$$

$$\rho_2 = \phi_1 \rho_1 = \phi_1^2$$

\vdots

$$\rho_k = \phi_1^k$$

أو بشكل دالة

$$\rho_k = \phi_1^{|k|}, \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots \quad \dots\dots\dots(35-2)$$

وذلك لأن $\rho_{-k} = \rho_k, \quad \forall k$ يتم النظر من الآن وصاعداً للشق الموجب من أي ρ_k

$$\rho_k = \phi_1^k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

نشتق الآن دالة الارتباط الذاتي الجزئي

من التعريف 2-6 نجد

$\phi_{00} = 1$, by definition

$\phi_{11} = \rho_1 = \phi_1$, by definition

$$\phi_{22} = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 \\ \rho_1 & \rho_2 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 \\ \rho_1 & 1 \end{vmatrix}} = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \phi_1 \\ \phi_1 & \phi_1^2 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \phi_1 \\ \phi_1 & 1 \end{vmatrix}} = \frac{0}{1 - \phi_1^2} = 0$$

\vdots

$$\phi_{kk} = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 & \cdots & \rho_{k-1} \\ \rho_1 & 1 & \cdots & \rho_{k-2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \rho_{k-1} & \rho_{k-2} & \cdots & \rho_k \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \rho_1 & \cdots & \rho_{k-1} \\ \rho_1 & 1 & \cdots & \rho_{k-2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \rho_{k-1} & \rho_{k-2} & \cdots & 1 \end{vmatrix}} = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \phi_1 & \cdots & \phi_1^{k-1} \\ \phi_1 & 1 & \cdots & \phi_1^{k-2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \phi_1^{k-1} & \phi_1^{k-2} & \cdots & 1 \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & \phi_1 & \cdots & \phi_1^{k-1} \\ \phi_1 & 1 & \cdots & \phi_1^{k-2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \phi_1^{k-1} & \phi_1^{k-2} & \cdots & 1 \end{vmatrix}} = \frac{0}{| | > 0}$$

محددة البسط تساوي صفر لأن العمود الأخير يساوي العمود الأول مضروباً في ϕ ونكتب دالة

الارتباط الذاتي الجزئي على الشكل التالي:

$$\phi_{kk} = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \phi_1, & k = 1 \\ 0, & k \geq 2 \end{cases} \dots\dots\dots(36-2)$$

خواص نموذج الارتباط الذاتي

1- عندما تكون $|\phi_1| < 1$ (شرط الإستقرار) فإن $E(z_t) = \delta / (1 - \phi_1)$ وهو ثابت لجميع قيم t .

2- دالة الارتباط الذاتي تتناقص أسياً في إتجاه واحد ابتداءً من ρ_1 عندما تكون $1 > \phi_1 > 0$

وتتناقص أسياً مترددة بين القيم الموجبة والسالبة عندما تكون $-1 < \phi_1 < 0$.

3- دالة الارتباط الذاتي الجزئي لها قيمة واحدة غير صفرية (مع عدم النظر

الي ϕ_{00}) ويكون إتجاهها حسب إشارة ϕ ومقدارها يساوي $|\phi_1|$.

2-1-6-2 نموذج الإنحدار الذاتي من الدرجة الثانية (2) AR :

وهو على الشكل:

$$\phi_2(B)z_t = \delta + \theta_0(B)a_t$$

$$(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2)z_t = \delta + a_t$$

$$z_t = \delta + \phi_1 z_{t-1} + \phi_2 z_{t-2} + a_t, \quad a_t \sim N(0, \sigma^2) \quad \dots\dots\dots(37-2)$$

خصائص نموذج الإنحدار الذاتي من الدرجة الثانية (2) AR :

ويكتب على الشكل:

$$z_t = \phi_1 z_{t-1} + \phi_2 z_{t-2} + a_t$$

$$\phi(B) = (1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2)$$

$$1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 = 0$$

$$\phi_2 B^2 + \phi_1 B - 1 = 0$$

ولكي يتحقق شرط الإستقرارية يجب أن تكون جذور المعادلة خارج دائرة الوحدة وهى

$$\phi_1 < 2$$

$$\phi_2 < 1$$

نوجد المتوسط ودالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي:

$$(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2) z_t = \delta + a_t$$

$$z_t = \frac{\delta}{(1 - \phi_1 - \phi_2)} + (1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2)^{-1} a_t$$

$$E(z_t) = \frac{\delta}{(1 - \phi_1 - \phi_2)} + E\left[(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2)^{-1} a_t\right]$$

الحد الثاني في الطرف الأيمن مجموع لانتهائي على الشكل $E\left(\sum_{j=0}^{\infty} \psi_j a_{t-j}\right)$ ولكي ندخل

التوقع داخل المجموع اللانتهائي يجب أن تحقق معلمات الإنحدار الذاتي الشروط التالية:

$$\phi_2 - \phi_1 < 1$$

$$\phi_2 + \phi_1 < 1$$

$$-1 < \phi_1 < 1$$

$$-1 < \phi_2 < 1$$

والتي تسمى بشروط الإستقرار و إذا تحققت شروط الإستقرار فإن

$$E\left[(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2)^{-1} a_t\right] = \left[(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2)^{-1} E(a_t)\right] = 0, \forall t$$

ويكون

$$\mu = E(z_t) = \frac{\delta}{(1 - \phi_1 - \phi_2)}$$

$$\delta = (1 - \phi_1 - \phi_2) \mu \dots\dots\dots(38 - 2)$$

و بالتعويض عن δ في صيغة النموذج نجد

$$\begin{aligned} z_t &= (1 - \phi_1 - \phi_2) \mu + \phi_1 z_{t-1} + \phi_2 z_{t-2} + a_t \\ &= \mu + \phi_1 (z_{t-1} - \mu) + \phi_2 (z_{t-2} - \mu) + a_t \\ (z_t - \mu) - \phi_1 (z_{t-1} - \mu) - \phi_2 (z_{t-2} - \mu) &= a_t \end{aligned}$$

بضرب المعادلة السابقة في $z_{t-k} - \mu$ وأخذ التوقع نجد:

$$\begin{aligned} E[(z_t - \mu)(z_{t-k} - \mu) - \phi_1(z_{t-1} - \mu)(z_{t-k} - \mu) - \phi_2(z_{t-2} - \mu)(z_{t-k} - \mu)] \\ = E[a_t(z_{t-k} - \mu)], k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots \end{aligned}$$

أي

$$\begin{aligned} E[(z_t - \mu)(z_{t-k} - \mu)] - \phi_1 E[(z_{t-1} - \mu)(z_{t-k} - \mu)] - \phi_2 E[(z_{t-2} - \mu)(z_{t-k} - \mu)] \\ = E[a_t(z_{t-k} - \mu)], k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots \end{aligned}$$

أو

$$\gamma_k - \phi_1 \gamma_{k-1} - \phi_2 \gamma_{k-2} = E[a_t(z_{t-k} - \mu)], k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

الآن نحل هذه العلاقة تكرارياً كما يلي:

$$k = 0: \gamma_0 - \phi_1 \gamma_{-1} - \phi_2 \gamma_{-2} = E[a_t(z_t - \mu)] = \sigma^2 \Rightarrow \gamma_0 = \phi_1 \gamma_1 - \phi_2 \gamma_2 + \sigma^2$$

وذلك من القاعدة الآتية:

قاعدة 2-1:

$$E[(z_{t-k} - \mu)a_t] = E(a_{t-k}a_t) = \begin{cases} \sigma^2, & k = 0 \\ 0, & k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

إذن

$$k = 1: \gamma_1 - \phi_1 \gamma_0 - \phi_2 \gamma_1 = 0 \Rightarrow \gamma_1 = \phi_1 \gamma_0 - \phi_2 \gamma_1$$

$$k = 2 : \gamma_2 - \phi_1 \gamma_1 - \phi_2 \gamma_0 = 0 \Rightarrow \gamma_2 = \phi_1 \gamma_1 - \phi_2 \gamma_0$$

وبشكل عام

$$k \geq 1 : \gamma_k = \phi_1 \gamma_{k-1} + \phi_2 \gamma_{k-2} \quad \dots\dots\dots (39-2)$$

بقسمة الطرفين على γ_0 نجد

$$\rho_k = \phi_1 \rho_{k-1} + \phi_2 \rho_{k-2}, \quad k = 1, 2, \dots \quad \dots\dots\dots (40-2)$$

بوضع المعادلة السابقة على الشكل

$$\rho_k - \phi_1 \rho_{k-1} - \phi_2 \rho_{k-2} = 0, \quad k = 1, 2, \dots$$

سوف نحل العلاقة السابقة بالطريقة التكرارية والتي تحتاج الي قيمتين أوليتين:

$$1 - \rho_0 = 1$$

$$2 - \rho_1 = \phi_1 \rho_0 + \phi_2 \rho_{-1} \Rightarrow \rho_1 = \frac{\phi_1}{1 - \phi_2}$$

ومنها نجد

$$\rho_2 = \phi_1 \rho_1 + \phi_2 \rho_0 \Rightarrow \rho_2 = \frac{\phi_1^2}{1 - \phi_2} + \phi_2$$

وذلك أيضاً لنفس السبب السابق.

$$\phi_{kk} = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \rho_1, & k = 1 \\ \frac{\rho_2 - \rho_1^2}{1 - \rho_1^2}, & k = 2 \\ 0, & k \geq 3 \end{cases} \dots\dots\dots(41-2)$$

إذن

2-2-2 نماذج المتوسط المتحرك (MA(q) :

وهي تأخذ الشكل الآتي:

$$\begin{aligned} z_t &= \delta + (1 - \theta_q B) a_t \\ z_t &= \delta - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2} - \dots - \theta_q a_{t-q} + a_t, a_t \sim N(0, \sigma^2) \end{aligned} \dots\dots\dots(42-2)$$

1-2-5-2 نموذج المتوسط المتحرك من الدرجة الأولى (MA(1) :

وهو على الشكل:

$$\begin{aligned} \phi_0(B) z_t &= \delta + \theta_1(B) a_t \\ z_t &= \delta + (1 - \theta_1 B) a_t \\ z_t &= \delta - \theta_1 a_{t-1} + a_t, a_t \sim N(0, \sigma^2) \end{aligned} \dots\dots\dots(43-2)$$

خصائص نموذج المتوسط المتحرك من الدرجة الأولى (MA(1) :

و يكتب على الشكل:

$$\begin{aligned} \phi_0(B) z_t &= \delta + \theta_1(B) a_t \\ z_t &= \delta + (1 - \theta_1 B) a_t \\ z_t &= \delta - \theta_1 a_{t-1} + a_t, a_t \sim N(0, \sigma^2) \end{aligned} \dots\dots\dots(44-2)$$

الآن نوجد المتوسط ودالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي:

$$E(z_t) = E(\delta + a_t - \theta_1 a_{t-1}) = \delta$$

$$\therefore \mu = \delta \quad \dots\dots\dots(45 - 2)$$

ونكتب النموذج

$$z_t - \mu = a_t - \theta_1 a_{t-1}$$

بضرب هذه المعادلة في $z_{t-k} - \mu$ وأخذ التوقع نجد

$$E[(z_t - \mu)(z_{t-k} - \mu)] = E[(z_{t-k} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-1}], k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

أو

$$\gamma_k = E[(z_{t-k} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-1}], \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

وبحلها تكرارياً

$$k = 0: \quad \gamma_0 = E[(z_t - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_t - \mu)a_{t-1}]$$

نوجد كل من $E[(z_t - \mu)a_t]$ و $E[(z_t - \mu)a_{t-1}]$ كالآتي:

$$E[(z_t - \mu)a_t] = E(a_t a_t) - \theta_1 E(a_{t-1} a_t) = \sigma^2$$

$$E[(z_t - \mu)a_{t-1}] = E(a_t a_{t-1}) - \theta_1 E(a_{t-1} a_{t-1}) = -\theta_1 \sigma^2$$

$$\therefore \gamma_0 = \sigma^2 - \theta_1 (-\theta_1 \sigma^2) = \sigma^2 (1 + \theta_1^2)$$

$$k = 1: \quad \gamma_1 = E[(z_{t-1} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-1} - \mu)a_{t-1}]$$

$$\therefore \gamma_1 = -\theta_1 \sigma^2 \Rightarrow \rho_1 = \frac{\gamma_1}{\gamma_0} = \frac{-\theta_1}{1 + \theta_1^2}$$

وذلك باستخدام القاعدة 1-2

$$k = 2: \gamma_2 = E[(z_{t-2} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-2} - \mu)a_{t-1}]$$

$$\therefore \gamma_2 = 0 \Rightarrow \rho_2 = 0$$

أيضاً من قاعدة 1-2 وبشكل عام فإن

$$k \geq 2: \gamma_k = 0 \Rightarrow \rho_k = 0$$

وهكذا فإن دالة الارتباط الذاتي لنموذج المتوسط المتحرك من الدرجة الأولى $MA(1)$ هي على الشكل:

$$\rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{-\theta_1}{1 + \theta_1^2}, & k = 1 \\ 0 & k \geq 2 \end{cases} \quad \dots\dots\dots(46-2)$$

دالة الارتباط الذاتي الجزئي لنموذج المتوسط المتحرك من الدرجة الأولى $MA(1)$

$$\phi_{00} = 1, \text{ by definition}$$

$$\phi_{11} = \rho_1, \text{ by definition}$$

وبشكل عام

$$\phi_{kk} = \frac{-\theta_1^k (1 - \theta_1^2)}{1 - \theta_1^{2(k+1)}}, \quad k > 0 \quad \dots\dots\dots(47-2)$$

2-2-6-2 نموذج المتوسط المتحرك من الدرجة الثانية $MA(2)$:

ويأخذ الشكل الآتي:

$$z_t = \delta - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2} + a_t, a_t \sim N(0, \sigma^2) \quad \dots\dots\dots (48-2)$$

خصائص نموذج المتوسط المتحرك من الدرجة الثانية (MA(2) :

ويكتب على الشكل:

$$\begin{aligned} \phi_0(B)z_t &= \delta + \theta_2(B)a_t \\ z_t &= \delta + (1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2)a_t \\ z_t &= \delta + a_t - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2}, \quad a_t \sim N(0, \sigma^2) \end{aligned} \quad \dots\dots\dots (49-2)$$

الآن نوجد المتوسط ودالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي:

$$\begin{aligned} E(z_t) &= E(\delta + a_t - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2}) = \delta \\ \therefore \mu &= \delta \end{aligned} \quad \dots\dots\dots (50-2)$$

ونكتب النموذج

$$z_t - \mu = a_t - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2}$$

بضرب هذه المعادلة في $z_{t-k} - \mu$ وأخذ التوقع نجد

$$\begin{aligned} E[(z_t - \mu)(z_{t-k} - \mu)] &= E[(z_{t-k} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-1}] \\ &\quad - \theta_2 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-2}], \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots \end{aligned}$$

أو

$$\gamma_k = E[(z_{t-k} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-1}] - \theta_2 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-2}], \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

وبحلها تكرارياً نجد

$$\gamma_0 = (1 + \theta_1^2 + \theta_2^2) \sigma^2$$

$$\gamma_1 = (-\theta_1 + \theta_1 \theta_2) \sigma^2$$

$$\gamma_2 = -\theta_2 \sigma^2$$

$$\gamma_k = 0, \quad k > 2$$

وبالقسمة على % نجد

$$\rho_1 = \frac{-\theta_1 + \theta_1 \theta_2}{1 + \theta_1^2 + \theta_2^2}$$

$$\rho_2 = \frac{-\theta_2}{1 + \theta_1^2 + \theta_2^2}$$

$$\rho_k = 0, \quad k > 2$$

وتكتب على شكل دالة

$$\rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{-\theta_1 + \theta_1 \theta_2}{1 + \theta_1^2 + \theta_2^2}, & k = 1 \\ \frac{-\theta_2}{1 + \theta_1^2 + \theta_2^2}, & k = 2 \\ 0, & k > 2 \end{cases} \quad \dots\dots\dots(51-2)$$

3-6-2 نماذج الإنحدار الذاتي_المتوسط المتحرك Autoregressive-Moving Average

:Models (ARMA(p,q))

و هذه النماذج تعتبر الحالة العامة حيث نماذج الإنحدار الذاتي ونماذج المتوسط المتحرك

تعتبر حالات خاصة من نماذج الإنحدار الذاتي - المتوسط المتحرك من الناحية النظرية ، أما

من الناحية العملية فكل نموذج صيغته و خصائصه.

و يكتب على الشكل:

$$z_t - \phi_1 z_{t-1} - \phi_2 z_{t-2} - \dots - \phi_p z_{t-p} = \delta + a_t - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2} - \dots - \theta_q a_{t-q} \quad \dots\dots\dots(52-2)$$

$$z_t - \phi_1 B z_t - \phi_2 B^2 z_t - \dots - \phi_p B^p z_t = \delta + a_t - \theta_1 B a_t - \theta_2 B^2 a_t - \dots - \theta_q B^q a_t$$

$$(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 - \dots - \phi_p B^p) z_t = \delta + (1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2 - \dots - \theta_q B^q) a_t$$

أو

$$\phi_p(B) z_t = \delta + \theta_q(B) a_t \quad \dots\dots\dots(53-2)$$

حيث $\phi_p(B) = 1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 - \dots - \phi_p B^p$ هو عامل الإنحدار الذاتي

و Autoregressive Operator $\theta_q(B) = 1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2 - \dots - \theta_q B^q$ هو عامل

المتوسط المتحرك Moving Average Operator.

2-6-3-1 نموذج الإنحدار الذاتي_المتوسط المتحرك من الدرجة (1,1) $ARMA(1,1)$

ويكتب على الشكل:

$$\phi_1(B) z_t = \delta + \theta_1(B) a_t$$

$$(1 - \phi_1 B) z_t = \delta + (1 - \theta_1 B) a_t$$

$$z_t = \delta + \phi_1 z_{t-1} + a_t - \theta_1 a_{t-1}, a_t \sim N(0, \delta^2)$$

خصائص نموذج المتوسط المتحرك-الإنحدار الذاتي من الدرجة $ARMA(1,1)$

ويكتب على الشكل:

$$\begin{aligned}\phi_1(B)z_t &= \delta + \theta_1(B)a_t \\ (1-\phi_1B)z_t &= \delta + (1-\theta_1B)a_t \\ z_t - \phi_1z_{t-1} &= \delta + a_t - \theta_1a_{t-1} \\ z_t &= \delta + \phi_1z_{t-1} + a_t - \theta_1a_{t-1}, a_t \sim N(0, \sigma^2), \phi_1 \neq \theta_1\end{aligned}$$

و يجب أن يتحقق شرطان هما شرط الإستقرار Stationary $|\phi_1| < 1$ و شرط الانقلاب $|\theta_1| < 1$ Reversion.

نوجد المتوسط كالتالي:

$$\begin{aligned}(1-\phi_1B)z_t &= \delta + (1-\theta_1B)a_t \\ z_t &= \frac{\delta}{1-\phi_1} + \frac{(1-\theta_1B)}{(1-\phi_1B)}a_t \\ E(z_t) &= \frac{\delta}{1-\phi_1} + \frac{(1-\theta_1B)}{(1-\phi_1B)}E(a_t)\end{aligned}$$

وذلك لأن $|\phi_1| < 1$ وهكذا

$$E(z_t) = \frac{\delta}{1-\phi_1} \dots\dots\dots 54-2$$

أي $E(z_t) = \mu = \frac{\delta}{1-\phi_1}$ أو $\delta = \mu(1-\phi_1)$ وبالتعويض عن δ نجد

$$z_t = \mu(1-\phi_1) + \phi_1z_{t-1} + a_t - \theta_1a_{t-1} \dots\dots\dots 55-2$$

$$(z_t - \mu) - \phi_1(z_{t-1} - \mu) = a_t - \theta_1a_{t-1}$$

وبضرب طرفي المعادلة بالحد $(z_{t-k} - \mu), k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$ وأخذ التوقع للطرفين نجد

$$E[(z_{t-k} - \mu)(z_t - \mu)] - \phi_1 E[(z_{t-k} - \mu)(z_{t-1} - \mu)] = E[(z_{t-k} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-1}],$$

$$k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

و منها نجد

$$\gamma_k - \phi_1 \gamma_{k-1} = E[(z_{t-k} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-k} - \mu)a_{t-1}], k = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

وبحلها تكرارياً نجد

$$k = 0 \quad \gamma_0 - \phi_1 \gamma_1 = E[(z_t - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_t - \mu)a_{t-1}]$$

نوجد الآن كل من $E[(z_t - \mu)a_t]$ و $E[(z_t - \mu)a_{t-1}]$ بضرب العلاقة

$$(z_t - \mu) - \phi_1 (z_{t-1} - \mu) = a_t - \theta_1 a_{t-1}$$

في كل من a_t و a_{t-1} وأخذ التوقع

$$E[(z_t - \mu)a_t] - \phi_1 E[(z_{t-1} - \mu)a_t] = E[a_t a_t] - \theta_1 E[a_{t-1} a_t]$$

ومن القاعدة 1-2 نجد

$$E[(z_t - \mu)a_t] - \phi_1 (0) = \sigma^2 - \theta_1 (0)$$

$$E[(z_t - \mu)a_t] = \sigma^2$$

و

$$E[(z_t - \mu)a_{t-1}] - \phi_1 E[(z_{t-1} - \mu)a_{t-1}] = E[a_t a_{t-1}] - \theta_1 E[a_{t-1} a_{t-1}]$$

$$E[(z_t - \mu)a_{t-1}] - \phi_1 \sigma^2 = 0 - \theta_1 \sigma^2$$

$$\therefore E[(z_t - \mu)a_{t-1}] = \sigma^2 (\phi_1 - \theta_1)$$

وبالتعويض في الصيغة السابقة نجد

$$k=0 \quad \gamma_0 - \phi_1 \gamma_1 = \sigma^2 - \theta_1 \sigma^2 (\phi_1 - \theta_1)$$

$$\therefore \gamma_0 - \phi_1 \gamma_1 = \sigma^2 [1 - \theta_1 (\phi_1 - \theta_1)]$$

و

$$k=1 \quad \gamma_1 - \phi_1 \gamma_0 = E[(z_{t-1} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-1} - \mu)a_{t-1}]$$

$$\therefore \gamma_1 - \phi_1 \gamma_0 = -\theta_1 \sigma^2$$

$$k=2 \quad \gamma_2 - \phi_1 \gamma_1 = E[(z_{t-2} - \mu)a_t] - \theta_1 E[(z_{t-2} - \mu)a_{t-1}] = 0$$

$$\therefore k \geq 2 \quad \gamma_k - \phi_1 \gamma_{k-1} = 0$$

ومن المعادلات

$$\gamma_0 - \phi_1 \gamma_1 = \sigma^2 [1 - \theta_1 (\phi_1 - \theta_1)]$$

$$\gamma_1 - \phi_1 \gamma_0 = -\theta_1 \sigma^2$$

نجد

$$\gamma_0 = \frac{1 + \theta_1^2 - 2\phi_1 \theta_1}{1 - \phi_1^2} \sigma^2$$

$$\gamma_1 = \frac{(1 - \phi_1 \theta_1)(\phi_1 - \theta_1)}{1 - \phi_1^2} \sigma^2$$

ومن العلاقتين السابقتين نجد

$$\rho_1 = \frac{\gamma_1}{\gamma_0} = \frac{(1 - \phi_1 \theta_1)(\phi_1 - \theta_1)}{1 + \theta_1^2 - 2\phi_1 \theta_1}$$

ومن العلاقة

$$\gamma_k - \phi_1 \gamma_{k-1} = 0, \quad k \geq 2$$

وبالقسمة على γ_0 نجد

$$\rho_k - \phi_1 \rho_{k-1} = 0, \quad k \geq 2$$

ويمكن حل هذه المعادلة تكرارياً لجميع قيم $k \geq 2$ باستخدام القيم الأولية $\rho_0 = 1$ و

$$\rho_1 = \frac{(1 - \phi_1 \theta_1)(\phi_1 - \theta_1)}{1 + \theta_1^2 - 2\phi_1 \theta_1} \text{ فمثلاً}$$

$$\rho_2 = \phi_1 \rho_1$$

$$\rho_2 = \phi_1 \frac{(1 - \phi_1 \theta_1)(\phi_1 - \theta_1)}{1 + \theta_1^2 - 2\phi_1 \theta_1}$$

$$\rho_3 = \phi_1 \rho_2$$

$$\rho_3 = \phi_1^2 \frac{(1 - \phi_1 \theta_1)(\phi_1 - \theta_1)}{1 + \theta_1^2 - 2\phi_1 \theta_1}$$

تكتب دالة الارتباط الذاتي لنموذج $ARMA(1,1)$ على الشكل

$$\rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{(1 - \phi_1 \theta_1)(\phi_1 - \theta_1)}{1 + \theta_1^2 - 2\phi_1 \theta_1}, & k = 1 \dots 56 - 2 \\ \phi_1 \rho_{k-1}, & k \geq 2 \end{cases}$$

(4-6-2) نماذج الانحدار الذاتي-التكاملي-المتوسط المتحرك -Autoregressive-

Integrated-Moving Average Models (ARIMA)

وهي تنتمي الى عائلة كبيرة من النماذج التي يطلق عليها نماذج الانحدار الذاتي - المتوسط المتحرك Autoregressive-Moving Average Models ابتدعها العالمين Box وJenkins والتي أثبتت الأبحاث الكثيرة في مختلف الميادين التطبيقية علي تفوقها الهائل علي الطرق التقليدية في التنبؤ (العاني,احمد حسين).

تستخدم هذه النماذج للسلاسل الزمنية غير المستقرة حيث تعطى درجة تفريق d أي $w_t = \nabla^d z_t$ لتحويلها إلى سلسلة مستقرة (بري 2002).

ويمكن نمذجة المتسلسلة المستقرة $w_t = \nabla^d z_t$ على شكل نموذج انحدار ذاتي - متوسط متحرك من الدرجة (p, q) كالتالي (Brockleban, Dickey 2003):

$$(\phi_p(B)w_t = \phi_p(B)\nabla^d z_t = \delta + \theta_q(B)a_t, \quad a_t \sim WN(0, \sigma^2)$$

أو

$$\phi_p(B)(1-B)^d z_t = \delta + \theta_q(B)a_t, \quad a_t \sim WN(0, \sigma^2)$$

وهذا النموذج يسمى نموذج الانحدار الذاتي-التكاملي-المتوسط المتحرك من الدرجة (p, d, q)

حيث $\delta \in (-\infty, \infty)$ ثابت النموذج.

3-8 مراحل تحليل السلاسل الزمنية:

هناك أربع مراحل يمر بها تحليل السلسلة الزمنية و هي التشخيص ثم التقدير ثم الفحص
(1-3. ثم التنبؤ و كما موضحة بالمخطط الإنسيابي شكل رقم)

3-8-1 تشخيص النموذج : Model Identification

تعد مرحلة التشخيص المرحلة الأولى لتحليل السلاسل الزمنية. وتشمل معرفة نوع النموذج وتحديد الرتبة للنموذج المحدد من خلال المعايير التي تستخدم للمقارنة بين النماذج لتحديد النموذج الأفضل .

مرحلة التشخيص تتضمن الخطوات الآتية:

3-8-1-1 رسم بيانات السلسلة: ويعد رسم البيانات الخطوة الأولى في تحليل أية سلسلة زمنية ومن خلال الرسم تكون لدينا فكرة جيدة عن إحتواء السلسلة على موسمية أو إتجاه عام أو قيم شاذة أو عدم الإستقرارية الذي يقود إلى التحويلات الممكنة على البيانات، لذلك فإن رسم السلسلة يبين حاجتها إلى التحويل المناسب لتستقر في متوسطها أو تبايناتها إذا لم تكن مستقرة قبل أي تحليل.

3-8-1-2 حساب وفحص $PACF, ACF$ للعينة المسحوبة من السلسلة الأصلية لتحديد درجة الفروق (في حالة عدم الاستقرارية)، فإذا كانت ACF للعينة تتحدر ببطء شديد ، $PACF$ للعينة تقطع بعد الإزاحة الأولى (أو بالعكس) فإن هذا يستوجب أخذ الفرق الأول $(1-B)Z_t$. وللتخلص من عدم الإستقرارية نحتاج إلى أخذ أعلى رتبة من الفروق $(1-B)^d Z_t$ حيث $d > 0$ (وغالباً ما تكون $d=0,1,2$) وإن النتائج المترتبة على إستخدام الفروق غير الضروري تكون أقل خطورة من النتائج المترتبة على التقليل من أهمية الفروق.

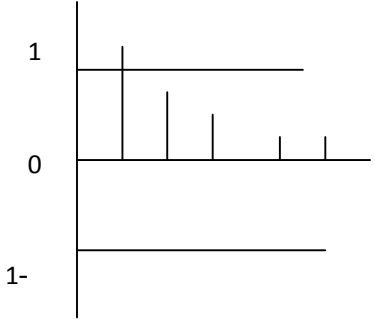
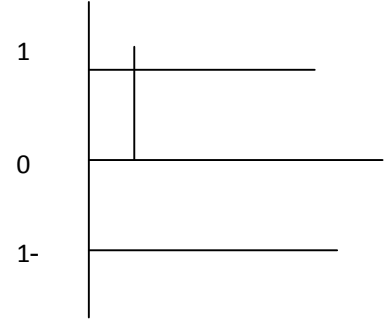
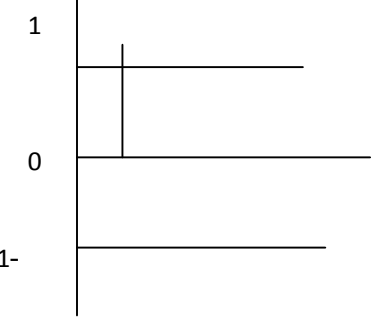
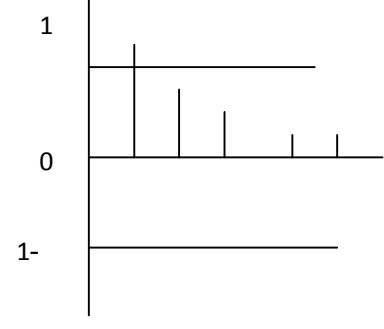
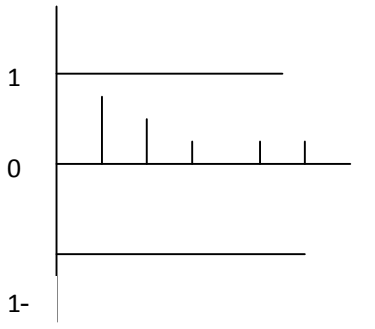
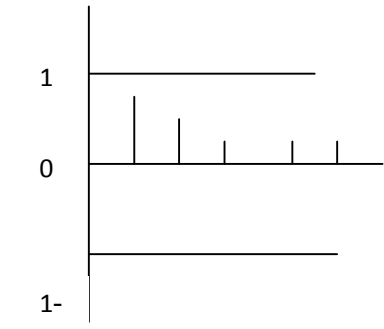
نحسب ونفحص ACF, PACF للعينه لتشخيص النموذج، وتوجد ثنائية ما بين نماذج $ARMA(1,0)$ أو $AR(1)$ ونماذج $ARMA(0,1)$ أو $MA(1)$ وفقاً للدالتين. وتزداد المشكلة تعقيداً في حالة النماذج المختلطة $ARMA(p,q)$ ، لأن الاعتماد على ACF , PACF لتشخيص النموذج وتحديد رتبته لا يكون فاعلاً ، كون الدوال أعلاه في هذه الحالة تسلك سلوكاً متشابهاً هو سلوك التناقص التدريجي.

و الجدول الآتي يبين هذه الخواص.

جدول رقم (2-2) يوضح خواص النماذج حسب الارتباط الذاتي و الارتباط الذاتي الجزئي:

الرقم	النموذج	ACF	PACF
1	$AR(p)$	يقترب من الصفر تدريجياً	يساوي الصفر بعد الإزاحة p
2	$MA(q)$	يساوي الصفر بعد الإزاحة q	يقترب من الصفر تدريجياً
3	$ARMA(p,q)$	يقترب من الصفر تدريجياً	يقترب من الصفر تدريجياً
4	$AR(1)$	يقترب من الصفر تدريجياً	يساوي الصفر بعد الإزاحة 1
5	$MA(1)$	يساوي الصفر بعد الإزاحة 1	يقترب من الصفر تدريجياً
6	$AR(2)$	يقترب من الصفر تدريجياً	يساوي الصفر بعد الإزاحة 2
7	$MA(2)$	يساوي صفر بعد الإزاحة 2	يقترب من الصفر تدريجياً

جدول رقم (2-3) يوضح بعض الاشكال التي من خلالها يمكن تشخيص النموذج

Model	ACF	PACF
AR(1)		
MA(1)		
ARMA(1,1)		

معايير إختبار الرتبة :

و هنالك معايير تستخدم للمقارنة بين النماذج لتحديد رتبة النموذج من هذه المعايير :

1- معيار أكايكي للمعلومات : Akaike's Information Criterion

و يرمز له إختصاراً بـ AIC و يحسب من الصيغة الآتية :

$$AIC = n \ln SSR + 2k \dots\dots\dots(57-2)$$

حيث:

SSR : مجموع مربعات البواقي

n : حجم العينة

$$k = p + d + q$$

و النموذج الأفضل بين النماذج المقارنة هو الذي له أقل قيمة لـ AIC .

2- معيار شوارتز : Schwartz Bayesian Criterion

و يرمز له إختصاراً بـ SBC و يحسب من الصيغة الآتية:

$$SBC = n \ln(SSR) + k \ln_{(n)} \dots\dots\dots(58-2)$$

حيث:

SSR : مجموع مربعات البواقي

n : حجم العينة

و

$$k = p + d + q$$

و النموذج الأفضل بين النماذج المقارنة هو الذي له أقل قيمة لـ SBC

2-8-3 تقدير النموذج: The Model Estimation

بعد تحديد شكل النموذج لابد من تقدير معلمات النموذج و $\hat{b}_1, \hat{b}_0, \sigma^2$ وذلك بإستخدام البيانات التاريخية المتوفرة لدينا. هنالك طرق كثيرة لتقدير المعلمات سنذكر منها طريقة العزوم.

طريقة العزوم The Method of Moments :

تعتمد هذه الطريقة على مساواة عزوم العينة مثل متوسط العينة \bar{z} والإرتباطات الذاتية للعينة r_k بالعزوم النظرية مثل المتوسط μ ودالة الإرتباط الذاتي ρ_k وحل المعادلات الناتجة بالنسبة للمعلمات المراد تقديرها.

سوف نستعرض الطريقة للنموذج AR(p) كالتالي:

1- يقدر المتوسط μ بالمقدر \bar{z} أي $\hat{\mu} = \bar{z} = \sum_{i=1}^n z_i / n$

2- لتقدير ϕ_1, \dots, ϕ_p نستخدم العلاقة:

$$\rho_k = \phi_1 \rho_{k-1} + \phi_2 \rho_{k-2} + \dots + \phi_p \rho_{k-p}, k > 1$$

والتي تنتج من ضرب المعادلة المعرفة لنموذج AR(p) بالحد $z_{t-k} - \mu$ وأخذ التوقع. في المعادلة السابقة بوضع $k = 1, 2, \dots, p$ نحصل على نظام المعادلات المسمى معادلات يول و ووكر Yule-Walker التالي:

$$\rho_1 = \phi_1 + \phi_2 \rho_1 + \dots + \phi_p \rho_{p-1}$$

و بالتعويض عن ρ_k بالمقدر r_k نحصل على مقدرات العزوم للمعلمات $\hat{\phi}_1, \dots, \hat{\phi}_p$ كالتالي:

بوضع معادلات يول و ووكر على الشكل المصفوفي:

$$\begin{pmatrix} r_1 \\ r_2 \\ \vdots \\ r_p \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & r_1 & r_2 & \cdots & r_{p-2} & r_{p-1} \\ r_1 & 1 & r_1 & \cdots & r_{p-3} & r_{p-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ r_{p-1} & r_{p-2} & r_{p-3} & \cdots & r_1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{\phi}_1 \\ \hat{\phi}_2 \\ \vdots \\ \hat{\phi}_p \end{pmatrix} \quad \dots\dots\dots(59-2)$$

وبحل هذه المعادلة للمعلمات

$$\begin{pmatrix} \hat{\phi}_1 \\ \hat{\phi}_2 \\ \vdots \\ \hat{\phi}_p \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & r_1 & r_2 & \cdots & r_{p-2} & r_{p-1} \\ r_1 & 1 & r_1 & \cdots & r_{p-3} & r_{p-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ r_{p-1} & r_{p-2} & r_{p-3} & \cdots & r_1 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} r_1 \\ r_2 \\ \vdots \\ r_p \end{pmatrix} \quad \dots\dots\dots(60-2)$$

تقدر σ^2 كالتالي

$$\hat{\sigma}^2 = \hat{\gamma}_0 (1 - \hat{\phi}_1 r_1 - \hat{\phi}_2 r_2 - \cdots - \hat{\phi}_p r_p)$$

حيث

$$\hat{\gamma}_0 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (z_t - \bar{z})^2$$

هو تباين العينة.

تقدير العزوم لنموذج AR(1) :

$$z_t - \mu = \phi_1 (z_{t-1} - \mu) + a_t, a_t \sim N(0, \sigma^2)$$

مقدر العزوم للمعلمة ϕ_1 هو

$$\hat{\phi}_1 = r_1 \quad \dots\dots\dots(61-2)$$

مقدر العزوم للمعلمة μ هو

$$\hat{\mu} = \bar{z} \quad \dots\dots\dots(62-2)$$

مقدر العزوم للمعلمة σ^2 هو

$$\hat{\sigma}^2 = \hat{\gamma}_0 (1 - \hat{\phi}_1 r_1) \quad \dots\dots\dots(63-2)$$

حيث

$$\hat{\gamma}_0 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (z_t - \bar{z})^2$$

2-6-3 فحص واختبار دقة النموذج : Model Diagnostics Checking

بعد التعرف على نموذج مبدئي وتقدير معلمات هذا النموذج نجري بعض التشخيصات على البواقي أو الأخطاء المقدرة لنرى مدى مطابقة النموذج للسلسلة المشاهدة ، ويفترض أن البواقي هي مقدرات التشويش الأبيض a_t والتي نفترض إنها موزعة طبيعياً بمتوسط صفري وتباين σ^2 . البواقي تعطى بالعلاقة

$$e_t = z_t - \hat{z}_t = \hat{a}_t, \quad t = 1, 2, \dots, n$$

يقوم الفحص والاختبارات على فحص البواقي هل هي تشويش أبيض أم لا ، فإذا كانت تشويش أبيض نعتبر النموذج المطبق مقبولاً أما إذا لم تكن كذلك فيجب علينا إعادة النظر واقتراح نموذج آخر .

ويمكن استخدام الإحصاء الآتية لمعرفة ما إذا كان النموذج المقدر ملائم للبيانات أم لا ، و الإحصائية هي:

$$Q = \frac{(n-d)(n-d+2) \sum_{k=1}^m r^2(a^{\wedge}_t)}{(n-d-k)} \dots \dots \dots (80-2)$$

وتسمى الإحصائية Q بإحصائية Ljung-box و هي تتوزع توزيع مربع كاي بدرجة حرية $(m-p-q)$ حيث:

$$m = \frac{n}{4}$$

فإذا كانت قيمة Q أقل من قيمة $\chi^2_{m, \alpha}$ حيث α هي مستوى المعنوية فإن هذا يعني كفاءة و ملائمة النموذج المقدر للبيانات .

1-3-8-3 إختبار المتوسط للبواقي:

$$H_0: E(a_t) = 0$$

$$H_1: E(a_t) \neq 0$$

وهو إختبار من طرفين ونستخدم الإحصائية $U = \frac{\bar{e}}{se(\bar{e})}$ والتي لها توزيع طبيعي قياسي

فعند مستوي معنوية $\alpha=0.05$ نعتبر ان $E(a_t) = 0$ إذا كانت $|U| < 1.96$ (هذا علي إعتبار ان حجم العينة اكبر من 30 وحدة وهذا دائماً متحقق للمتسلسلات الزمنية التي ندرسها).

2-3-8-3 إختبار عشوائية البواقي:

نختبر عشوائية البواقي بواسطة إختبار الجري Runs test حول المتوسط وحول الصفر

وهو احد الإختبارات اللامعلمية.

3-3-8-3 إختبار الترابط أو إستقلال البواقي:

يختبر ترابط أو إستقلال البواقي بواسطة إختبار الترابط الذاتي Autocorrelation

test وذلك بحساب ورسم الترابطات الذاتية للعينة SACF للبواقي ومقارنتها مع دالة الارتباط

الذاتي التشويش الابيض.

$$H_0: r_1 = 0$$

$$H_1: r_1 \neq 0$$

حيث الإحصائية $U = \frac{r_1}{se(r_1)}$ لها توزيع طبيعي قياسي فعند مستوى معنوية $\alpha = 0.05$ نعتبر ان

$$. |u| < 1.96 \text{ إذا كانت } r_1 = 0$$

3-8-4 اختبار طبيعة البواقي:

نختبر في ما اذا كانت البواقي موزعة طبيعياً وذلك بعدة طرق مثل:

الاختبار اللامعلمي كولموجوروف-سميرنوف Kolmogorov- Smirnov Test

مخطط الاحتمال الطبيعي Normal probability Plot .

3-8-4 التنبؤ : Forecasting

تعتبر مرحلة التنبؤ من أهم مراحل تحليل نماذج السلاسل الزمنية ، و هي الهدف الأساسي لعملية تقدير النموذج ، إذ بعد أن يتم التعرف على النموذج في المرحلة الأولى و هي مرحلة التشخيص و من ثم تقدير معلمات النموذج في المرحلة الثانية و التحقق و فحص النموذج في المرحلة الثالثة ، تأتي المرحلة الرابعة و هي المرحلة الأهم و هي مرحلة التنبؤ حيث يتم معرفة سلوك الظاهرة المدروسة في المستقبل، و يتم عرض التنبؤ باستخدام طريقة مربع الخطأ الأدنى.

و عند التنبؤ بنماذج السلاسل الزمنية فإن قيمة الخطأ q عند الزمن الذي يتم التنبؤ بقيمة الظاهرة عنده تعطى لها القيمة صفر.

الفصل الرابع

الجانب التطبيقي

1-4 تمهيد:

سوف يتم تطبيق جميع الاساليب التي تم التطرق اليها في الاطار النظري في الفصل الثالث للبحث وذلك بهدف بناء النموذج المطلوب والتأكد من الافتراض الخاصة به ثم إيجاد القيم التنبؤية للطاقة الكهربائية من الشركة السودانية للتوليد الحراري .

2-4 وصف البيانات:-

جدول رقم (1-4) يوضح وصف الطاقة الكهروحرارية

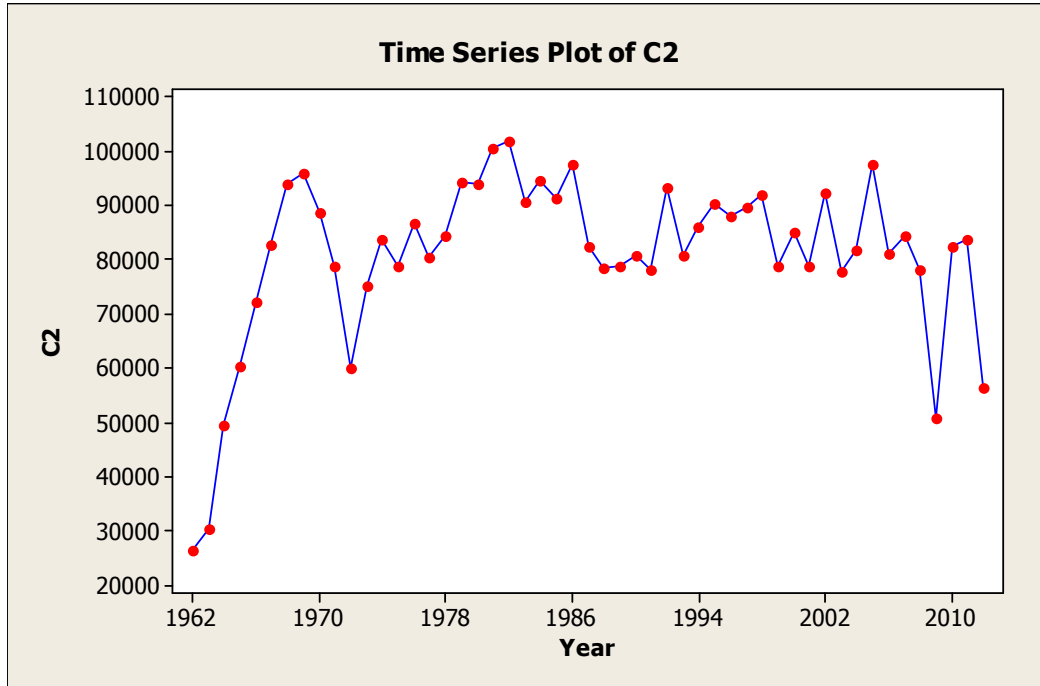
	Mean	Std. error of Mean	Std. Deviation	Range	Maximum	Minimum
الطاقة المنتجة	80852	2204	15743	75460	101930	26470

المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج SPSS 2014م

من الجدول رقم (1-4) بلغ متوسط التوليد الكهربائي في الفترة من 1962 - 2012 (80852) قيقاواط بإنحراف معياري (15743)، وقد بلغت أكبر قيمة للتوليد الحراري (101930) قيقاواط وكان ذلك في العام 1982م كما بلغت أقل قيمة (26470) قيقاواط وكان ذلك في العام 1962.

3-4 رسم السلسلة الزمنية:

الشكل رقم (1-4) يوضح الاتجاه العام لمتغير الدراسة



م2014 minitab.المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج

من الشكل رقم (1-4) نلاحظ ان السلسلة الزمنية للتوليد الكهربائي تمثل إتجاه عام

يتذبذب مع مرور الزمن

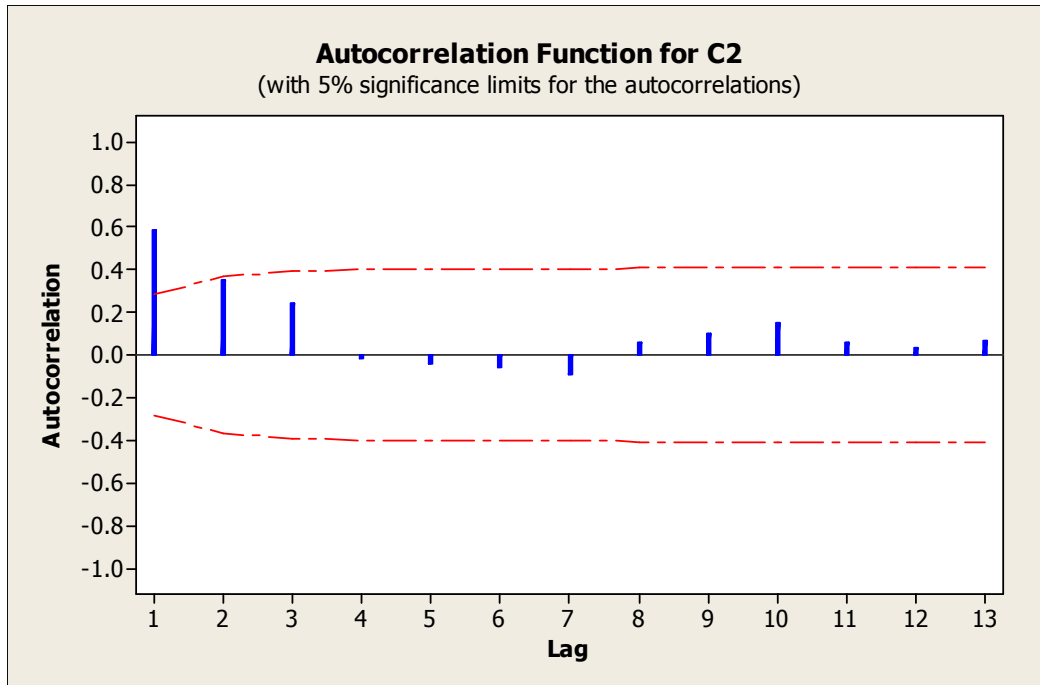
4-4 إختبار السكون:

يتم استخدام إختبار السكون عن طريقة الرسم للارتباط الذاتية

H_0 : بيانات الطاقة الكهربائيه عشوائية(ساكنة او مستقرة)

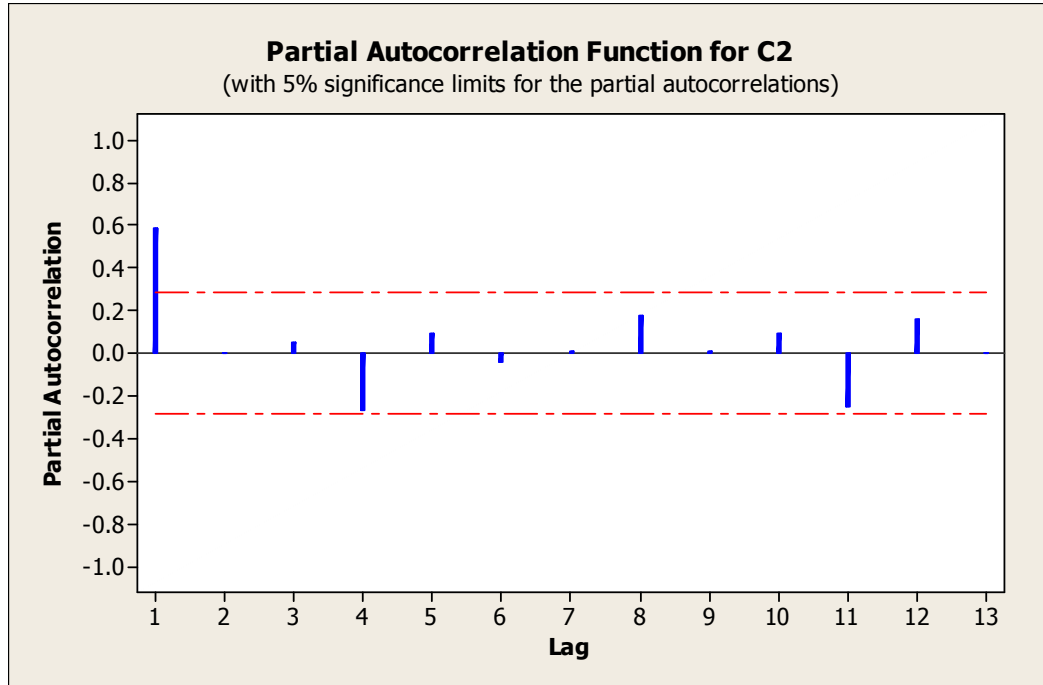
H_1 : بيانات الطاقة الكهربائيغير عشوائية(غيرساكنة اوغير مستقرة)

شكل رقم (4-2) الـ ACF معاملات الارتباطات الذاتية



المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج minitab 2014م

شكل رقم (4-3) الـ PACF للسلسلة الزمنية



المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج minitab 2014

الشكل رقم (4-2) نجد ان السلسلة الزمنية ساكنة لان الارتباط الذاتي الاول فقط من قيم السلسلة يقع خارج حدود الثقة.

ومن خلال سلوك كل من ACF و PACF يتضح لنا النموذج الافضل لهذه البيانات هو

(3) AR وبعد معرفة نوع النموذج تم استخدام المعادلة رقم (2-57) الموضحة في الفصل الثاني

لغرض اجراء تحديد الرتبة .

وتم تقدير معلمات النموذج وفق طريقة المربعات الصغرى وان النموذج بعد تقدير المعلمات هو

$$Z_t = 0.8944Z_{t-1}$$

جدول رقم (4-2): يوضح معلمات النموذج

Estimates of Parameters

Model	B	SEB	T	P- value
AR3	0.8944	0.1289	6.94	0.000
Constant	197.3	191.0	1.03	0.307

5-4 إختبار فحص توفيق النموذج:

جدول رقم (4-3): يوضح فحص توفيق النموذج

Ljung-Box

	Chi-Square	DF	P- value
Ljung-Box	13.5	17	0.705

المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج Minitab 2014م

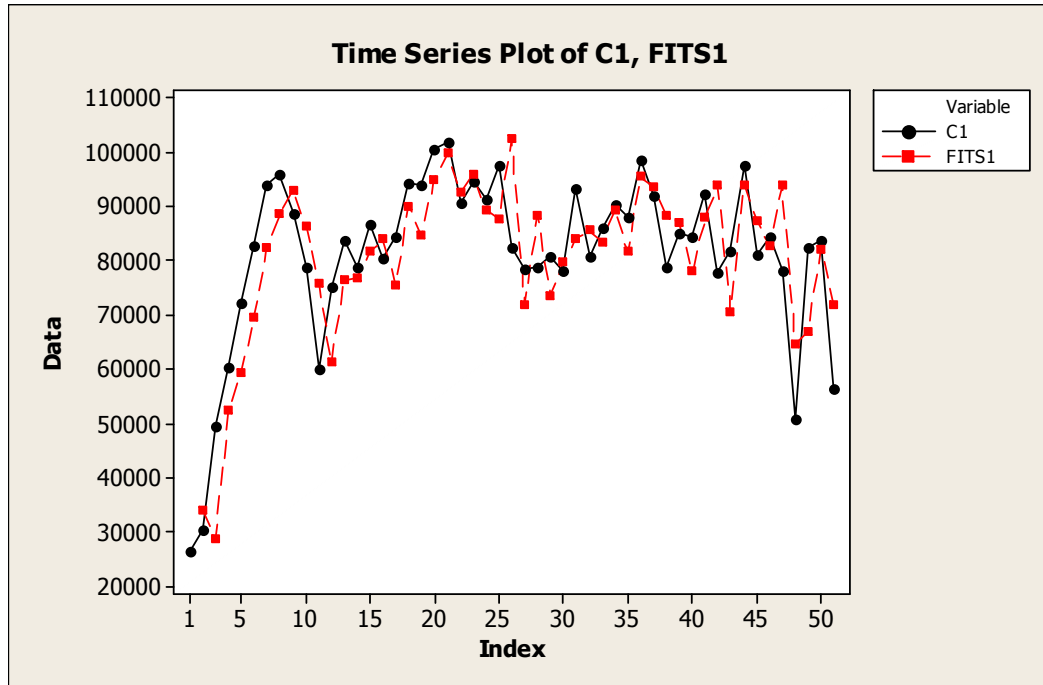
بعد ذلك تم إجراء إختبار الفحص والتوفيق للنموذج اعلاه و وجد ان قيمة P-Value

=0.705 وهي اكبر من 0.05 عليه نقبل فرض العدم مما يجعل النموذج ملائم ويمكن الإعتماد

عليه.

4-6فحص واختبار دقة النموذج : Model Diagnostics Checking

شكل رقم (4-4) للمقارنة بين القيم الحقيقية والقيم المقدرة



المصدر إعداد الباحث بواسطة برنامج MINITAB 2014م

من الشكل أعلاه نلاحظ تقارب القيم المقدرة للقيم الحقيقية وهذا يعني ان النموذج كفؤ ويمكن

الاعتماد عليه في التنبؤ.

1-6-4 اختبار متوسط البواقي:

One-Sample Z: RESI1

Test of $\mu = 0$ vs $\text{not} = 0$

The assumed standard deviation = 15743

Variable	N	Mean	StDev	SE Mean	95% CI	Z	P
RESI1	50	1384	9254	2226	(-2980, 5748)	0.62	0.534

المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج Minitab 2014م

بما ان القيمة الاحتمالية (P-Value) تساوي (0.543) وهي قيمة اكبر من مستوي المعنوية

(0.05) عليه نقبل فرض العدم أي ان المتوسط يساوي الصفر.

4-6-2 اختبار عشوائية البواقي:

Runs Test: RESI1

Runs test for RESI1

Runs above and below $K = 1383.91$

The observed number of runs = 27

The expected number of runs = 25

30 observations above K , 20 below

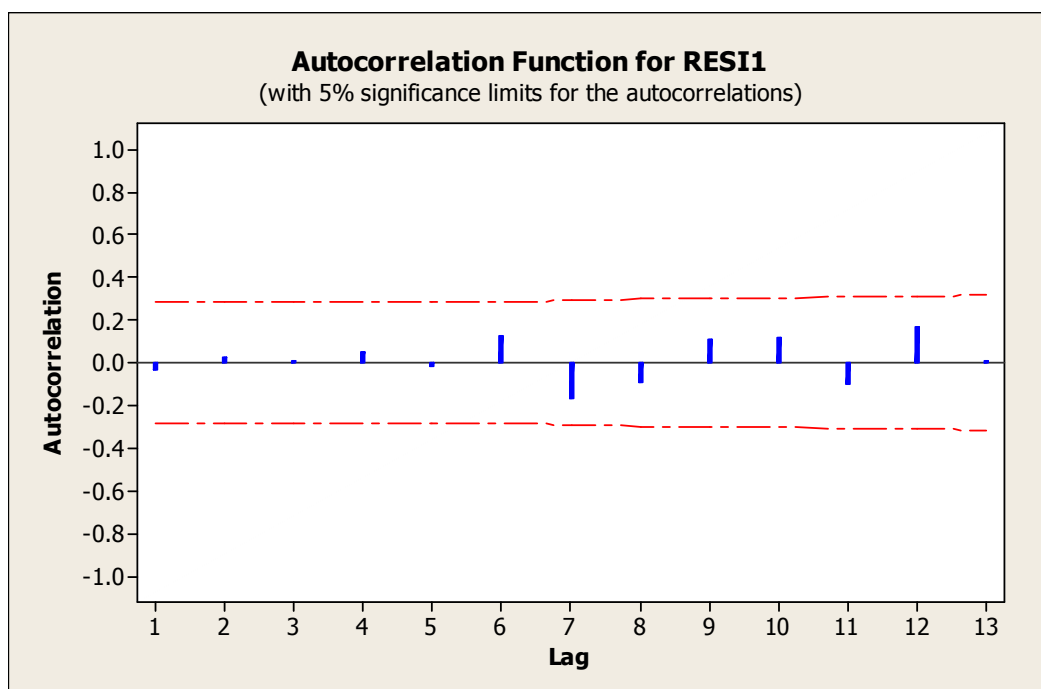
P-value = 0.551

بما ان القيمة الاحتمالية (P-Value) تساوي (0.551) وهي قيمة اكبر من مستوي المعنوية

(0.05) عليه نقبل فرض العدم إي ان البواقي عشوائية.

4-6-3 الارتباط الذاتي للبواقي:

شكل رقم (4-5) الـ ACF للبواقي



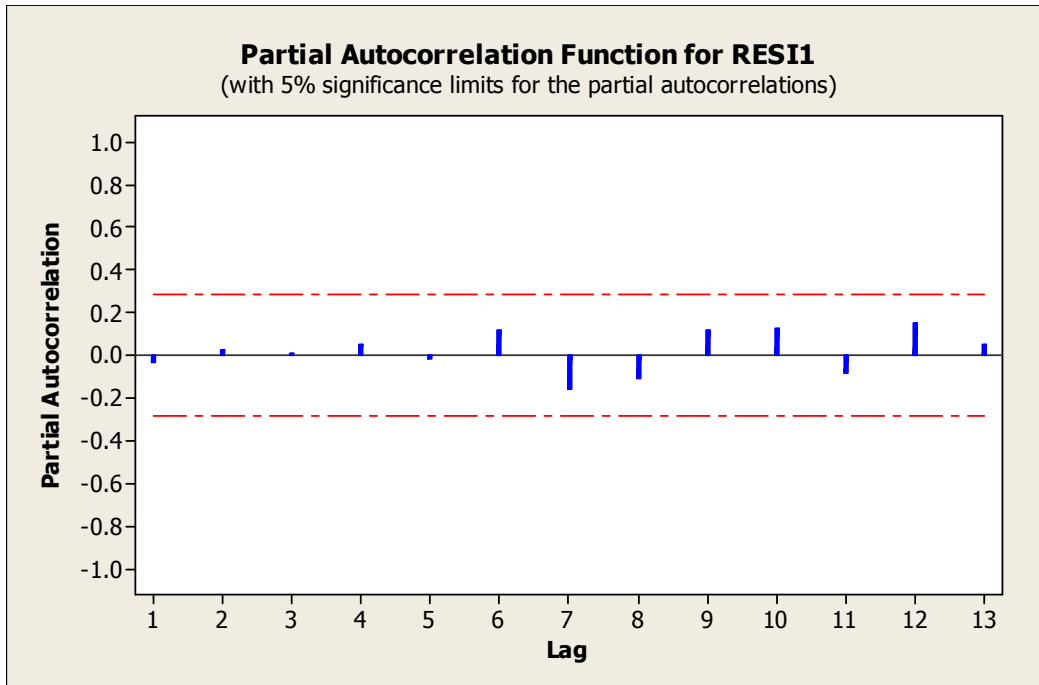
المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج Minitab 2014م

Autocorrelation Function:

Lag	ACF	T	LBQ
1	-0.033429	-0.24	0.06
2	0.024083	0.17	0.09
3	0.005785	0.04	0.09
4	0.046548	0.33	0.22
5	-0.019862	-0.14	0.24
6	0.121192	0.85	1.11
7	-0.167538	-1.16	2.80
8	-0.091407	-0.62	3.32
9	0.111391	0.75	4.11
10	0.116533	0.77	4.99
11	-0.097986	-0.64	5.63
12	0.166415	1.08	7.52
13	0.006121	0.04	7.53

- الارتباط الذاتي الجزئي للبواقي:

شكل رقم (4-6) الـ PACF للبواقي



المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج Minitab 2014م

Partial Autocorrelation Function:RESI1

Lag	PACF	T
1	-0.033429	-0.24
2	0.022991	0.16
3	0.007352	0.05
4	0.046503	0.33
5	-0.017171	-0.12
6	0.118268	0.84
7	-0.162826	-1.15
8	-0.109775	-0.78
9	0.119237	0.84
10	0.127230	0.90
11	-0.086888	-0.61
12	0.152574	1.08
13	0.049655	0.35

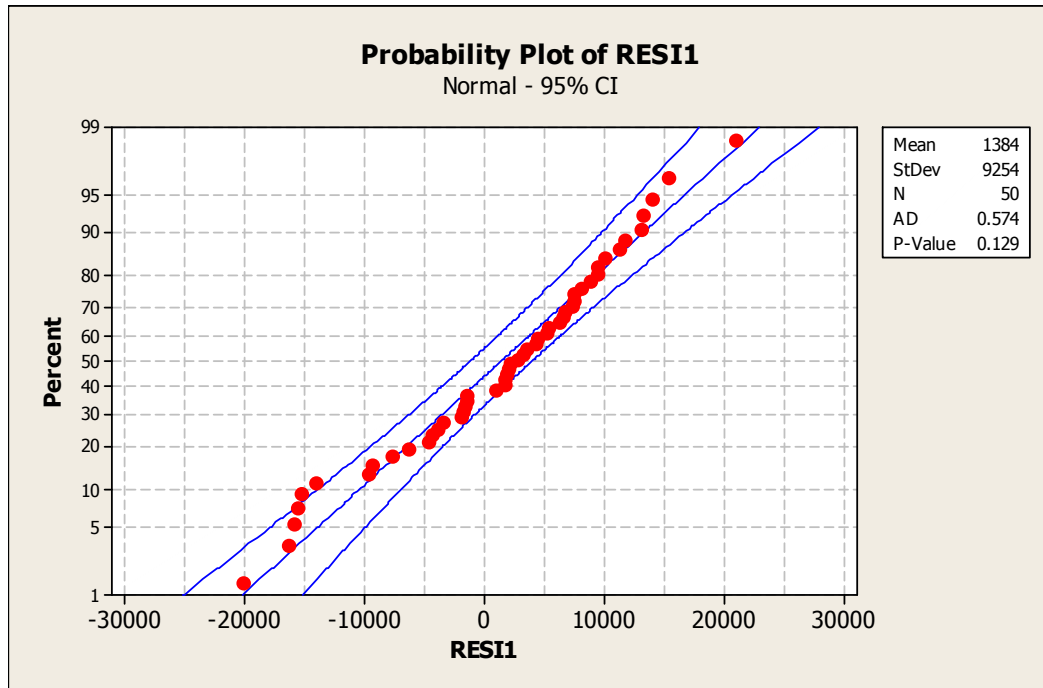
من الشكل رقم (4-4) والشكل رقم (5-4) نلاحظ ان نمط الارتباط الذاتي والارتباط

الذاتي الجزئي يتبعان نمط خطأ التقدير .

4-6-4 إختبار طبيعة البواقي:

أ/ رسم الاحتمالي الطبيعي: Normal Probability Plot

الشكل رقم (7-4) يوضح الاحتمال الطبيعي للبواقي



المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج Minitab 2014م

من الشكل رقم (7-4) نلاحظ ان البواقي تتوزع طبيعياً

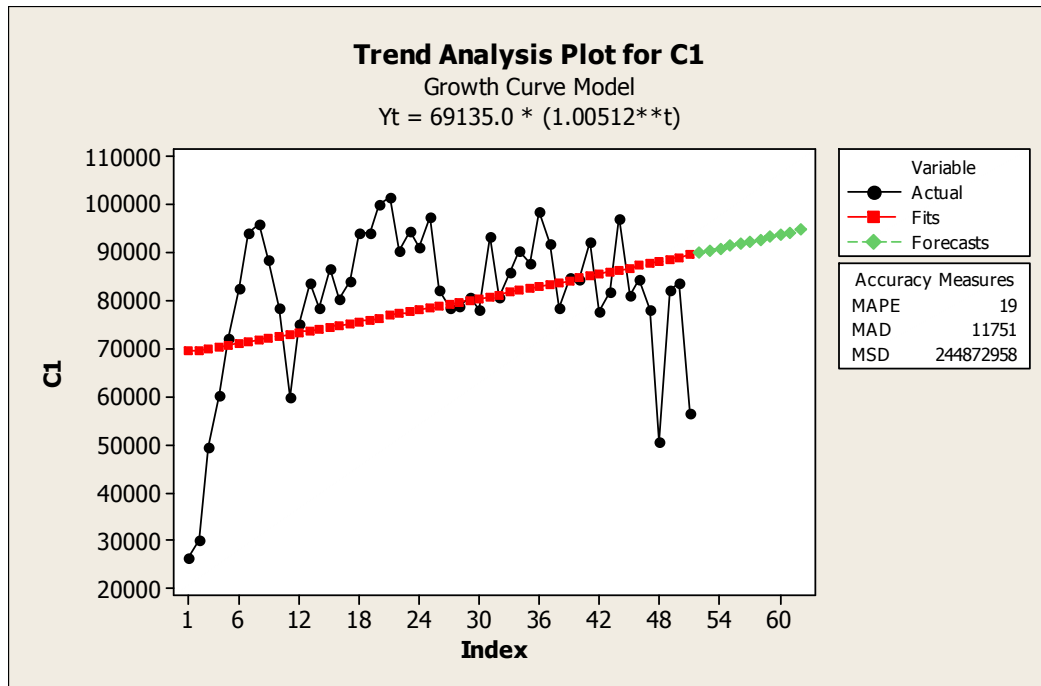
7-4 التنبؤ للطاقة الكهربائية المنتجة بالقيفاواط للعقد القادم:

جدول رقم (4-4) يوضح التنبؤات المستقبلية للطاقة الكهربائية

القيم المتنبأ بها	السنوات
77693	2013
67579	2014
68286	2015
84233	2016
66952	2017
81450	2018
83397	2019
70963	2020
91409	2021
78901	2022
80256	2023
94652	2024

المصدر: إعداد الباحث بواسطة برنامج minitab 2014م

شكل رقم (4-8) يوضح التنبؤات المستقبلية للطاقة الكهربائية



المصدر : إعداد الباحث بواسطة برنامج Minitab 2014م

من الشكل أعلاه نلاحظ أن السلسلة تتذبذب مع مرور الزمن.

الفصل الخامس

الإستنتاجات و التوصيات

أن الإستنتاجات و التوصيات التي تم الوصول إليها من خلال البحث هي :

1-5 الإستنتاجات:

أهم الإستنتاجات التي توصل إليها البحث ما يلي :-

1. ان إستخدام تحليل السلاسل الزمنية مناسب ومفيد في دراسة توليد الطاقة الكهربائييه من

خزان سنار.

2. السلسلة الزمنية لبيانات الطاقه الكهربائيه المولده من خزان سنار هي سلسة مستقرة.

3. النموذج الإحصائي لسلسلة توليد الطاقة الكهربائييه هو نموذج الإنحدار الذاتي (3) AR.

4. النموذج الذي تم التوصل إليه نموذج كفؤه ويمكن الإعتماد عليه.

5. يمكن إستخدام النموذج الذي توصل إليه البحث لمعرفة إتجاهات السلسلة لإستخدامها

من قبل الجهات التخطيطية والتنفيذية لتحليل ودراسة الظاهرة.

6. البيانات تزيد مع مرور الزمن.

5-2 التوصيات:

- 1- يمكن إستخدام النموذج الذي توصل إليه الباحث من قبل الجهة المستفيدة (محطة توليد الكهرباء خزان سنار) لمعرفة الإتجاهات المستقبلية للظاهرة ووضع الخطط اللازمة لها والاستفادة منها في انتاج الكهرباء وتنمية البلاد.
- 2- القيام بدراسات وبحوث تأخذ بعين الإعتبار تكلفة الطاقة المولدة بالماء وكمية الطاقة المولدة لمعرفة الزيادة النسبية الحقيقة في الطاقة الكهربائيه لأن بحثنا هذا أخذ واقع حال التوليد المائي دون النظر إلى تكلفة إنتاج الطاقة المولدة بالحرارة أو البخار.
- 3- إستخدام تحليل السلاسل الزمنية لمتعدد المتغيرات وذلك من خلال أخذ السلسلة لعدة متغيرات مثل تكلفة الإنتاج و سعر إنتاج الوحدة و هذا من شأنه أن يجعل التنبؤات أكثر دقة.

3-5 المراجع :

اولاً : المراجع العربية:-

[1] سليمان, اسامة ربيع _التحليل الإحصائي للبيانات بإستخدام برنامج Minitab _ قسم الإحصاء والرياضة والتأمين_كلية التجارة(السادات)_ جامعة المنوفية.

[2] الزوبعي ,عبيد محمود (2008-2009) ((محاضرات السلاسل الزمنية برنامج ماجستير إحصاء)) جامعة السودان للعلوم و التكنولوجيا.

[3] الهيئة القومية للكهرباء كتيب تعريفى الماضى والحاضر 2008.

[4] ابراهيم, بسام يونس , يونس, عادل موسى , أمين ,حاجي أنمار (2002) _ الاقتصاد القياسي _ دار عزة للنشر والتوزيع _ الخرطوم_ السودان.

[5] ابراهيم, بسام يونس , يونس ,عادل موسى (2005) مبادئ إحصاء_ قسم الإحصاء التطبيقي_ كلية العلوم_ جامعة السودان للعلوم والتكنولوجيا.

[6] ماجد ,عدنان عبد الرحمن (2002)، طرق التنبؤ الإحصائي، الجزء الأول، جامعة الملك سعود _ كلية العلوم _ قسم الإحصاء وبحوث العمليات.

ثانياً : المراجع الاجنبية:-

Anderson (1971) The Statistical Analysis Of Time Series-

خزان سنار



الانشاء خزان سنار 1922م



53 The Sennar Dam under construction, c. 1922. The project employed a combination of the newest technology and, in its use of labour, what a critic called 'Pharaonic methods'. PARKER COLLECTION, PHOTOGRAPHER UNKNOWN

alrakoba.net

محطة توليد الكهرباء خزان سنار

