

العنوان:	دراسة احصائية تنبؤية لمعدلات الرطوبة في العراق
المصدر:	تنمية الرافدين
الناشر:	جامعة الموصل - كلية الادارة والاقتصاد
المؤلف الرئيسي:	الوكيل، علي عبدالحسين
مؤلفين آخرين:	الصراف، نزار مصطفى(م. مشارك)
المجلد/العدد:	مج 11 ، ع 28
محكمة:	نعم
التاريخ الميلادي:	1989
الشهر:	أيلول
الصفحات:	231 - 252
رقم MD:	10046
نوع المحتوى:	بحوث ومقالات
قواعد المعلومات:	EcoLink
مواضيع:	نموذج السلسل الزمنية، العراق، الرطوبة، التنبؤات، اسلوب التقنية المعدلة، الاقتصاد القياسي، الطقس، معدل الرطوبة، النماذج الرياضية، المناخ، الأحوال الجوية
رابط:	http://search.mandumah.com/Record/10046

دراسة احصائية تنبؤية لمعدلات الرطوبة في العراق

علي عبد الحسين الوكيل*
نزار مصطفى المصطفى**

مقدمة :

من المعلوم لدينا ان الدراسات التنبؤية لها الاشر الكبير في معرفة الظواهر المستقبلية لاي جانب من جوانب الحياة سواء كان ذلك صناعيا او زراعيا او تجاري او انارتفاع وانخفاض معدلات الرطوبة في اي بلد لها اثرا فعالا على المردود الزراعي او الصناعي وغيرها من المردودات الاقتصادية .

فإذا كان بالمكان التنبؤ لاي ظاهرة فان ذلك سيساهم في انجاح اي عملية او دراسة علمية اقتصادية وذلك بالاعتماد على المعلومات المتوفرة للتوصيل الى نتائج دقيقة ومرضية .

لقد أصبحت الدراسات التنبؤية ذات اهمية عالية في الدراسات الاحصائية والاقتصادية لما لها من مردودات ايجابية على الحياة العملية .

يتناول البحث احدى الطرق التنبؤية ويوضح اساسها العلمي والنظري ثم يتم تطبيقها للتنبؤ

* مدرس قسم الاحصاء، كلية الادارة والاقتصاد، جامعة بغداد.

** مدرس مساعد، معهد الادارة، الرصافة .

بمعدلات الرطوبة في ثلاث مناطق رئيسية في العراق وذلك
بالاعتماد على بيانات ومشاهدات فعلية لستين سالقة .

١- هدف البحث :

يهدف البحث الى تحقيق دراسة احصائية تنبؤية
باستخدام احد اساليب التنبؤ الشائعة وهو اسلوب
التنقية المعدلة (Adaptive Filtering).

وقد تم اختبار هذه الطريقة لانتشارها عالميا
ولملائمة طبيعة البيانات لها اضافة الى دقة نتائجها .

لقد تمكنا من الحصول على سلسلة بيانات متكاملة
حول درجات الرطوبة في العراق من عام ١٩٧٧ ولغاية عام
١٩٨٥ وتكونت لدينا سلسلة موجلة من ١٠٨ مشاهدة وتعتبر
هذه السلسلة كافية لاغراض التنبؤ بالبيانات
المستقبلية للستين القادمة وكما سنلاحظ ذلك في فقرات
البحث .

٢- طريقة التنقية المعدلة :

Adaptive Filtering Method (AF)

ان طريقة التنقية المعدلة هي احدى طرق التنبؤ
المستخدمة في السلسل الزمنية، وفكرة هذه الطريقة هي
القيام بوضع اوزان للمشاهدات ويتم تحديد المعامل بعد
ذلك عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (Mean Square Error (MSE)) . حيث يتم وضع قيمة افتراضية لمعامل
معادلة التنبؤ، ويتم حساب التنبؤ لقيم مستقبلية ومن
ثم ايجاد مقدار الخطأ بين القيم الحقيقية والقيم
التنقية ويووضع معدل مربع الخطأ في معادلة تعدد قيم
المعادلة الجديدة، وتتكرر هذه العملية لحين الوصول

إلى أقل (MSE).

وبهذه الطريقة نحصل على المعالم في معادلة التنبؤ بعد كل فترة زمنية .

ان الطريقة العامة للتنقية المعدلة لها
الخصائص التالية :

- أ - انها تنقية عامة مناسبة للسلسل الزمنية .
- ب - لها القابلية على ضبط المعالم تلقائياً
بالاعتماد على طريقة الانحدار السريع .
- ج - انها طريقة مرنة يمكن تطبيقها باستعمال
القليل من المشاهدات .
- د - يمكن استعمالها للتوصل إلى نتائج تقريبية
باجراء القليل من التكرارات كما يمكن استعمالها
للحصول على نتائج دقة جداً بالاعتماد على عدد
كبير من التكرارات (اي انها تستعمل في حالات
تتراوح من تلك التي تعالج بصورة عامة باستخدام
طريقة التنعيم الاسي إلى تلك التي تتطلب طرقاً
عالية من الدقة مثل بوكس - جينكيرن) .
- هـ - انها واحدة من الطرق القليلة التي تعتبر
بحق معدلة (اي ان الاوزان تعدل نفسها في كل
مشاهدة X) .

وللتوسيح طريقة التنقية المعدلة، نأخذ على سبيل
المثال النموذج التالي :

$$y_{t+1} = \varphi_t^T y_t + a_{t+1}$$

حيث ان :

φ_t^T هي معالم النموذج

y_{t+1} هي قيم المشاهدات

a_{t+1} هي قيم الخطأ
وبطريقة الانحدار السريع

$$\varphi_{t+1} = a_t - B_t g(\varphi_t)$$

B_t ثابت معلوم
 φ_{t+1} معلمة جديدة
 $g(\varphi_t)$ مقدار الميل

$$g(\varphi_t) = \left(\frac{\partial a_t^2 + 1}{\partial \varphi_1}, \dots, \frac{\partial a_t^2 + 1}{\partial \varphi_p} \right)$$

$$g(\varphi_t) = \frac{\partial a_t^2 + 1}{\partial \varphi_t} = 2a_{t+1} * \left(\frac{\partial a_{t+1}}{\partial \varphi_t} \right)$$

$$= -2a_{t+1} Y_t$$

وبذلك تكون معادلة الانحدار البسيط كما يلي:

$$\varphi_{t+1} = \varphi_t \pm 2K a_{t+1} Y_t$$

وبهذه الطريقة نحصل على (MSE) لكل معلمة جديدة اي يمكننا الحصول على احسن معلمة وذلك عندما تكون (MSE) اقل ما يمكن وسوف تتطرق فيما يلي الى التقنية المعدلة لنماذج بوكس جينكيرز.

٢- التقنية المعدلة لنماذج الانحدار الذاتي:

Adaptive Filtering for Autoregressive AR(P):

ان معادلة النموذج AR(P) هي:

$$Y_t = \varphi_1 Y_{t-1} + \varphi_2 Y_{t-2} + \dots + \varphi_p Y_{t-p} + a_t$$

وهنالك عدة طرق لتقدير معالم النموذج منها طريقة بول، والكر (Yule-Walker) وطريقة M.L.E وطريقة L.S.E وسوف

نستخدم طريقة بول - والكر في تقدير المعالم للنموذج.

$$e_1 = \alpha_1 e_1 + \dots + \alpha_{p-1} e_{p-1}$$

$$e_2 = \alpha_1 e_1 + \alpha_2 e_2 + \dots + \alpha_{p-2} e_{p-2}$$

⋮

$$e_p = \alpha_1 e_{p-1} + \alpha_2 e_{p-2} + \dots + \alpha_p$$

حيث $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p)$ هي القيم النظرية لمعاملات الارتباط الذاتي ويمكن ان تكون القيم الاولية للمعاملات متساوية وتساوي $1/p$ وباستخدام المعادلة ادناه للحصول على قيم مثلى للمعلمات فان هذه القيم التقديرية $\hat{\alpha}_i$ سوف تتطلب عددا كبيرا من التكرارات في تقدير المعالم. والذى يحدد عدد التكرارات في المعادلة هو اقل قيمة لـ MSE بين قيمتين متتاليتين، وعند تحويل القيمة الاولية للمعلم يتم تحديدها بصورة دقيقة بطريقة الانحدار السريع (Steepest descent) حيث انها تعتبر طريقة جيدة لتحديد قيم المعالم حيث يتم ضبط قيم معالم النموذج بصورة تلقائية وذلك عن طريق تكرار المعادلة.

$$\hat{\alpha}_{it}^* = \hat{\alpha}_{it} + 2K a_t Y_{t-1}$$

حيث ان:

$$i = 1, 2, \dots, p$$

$$t = p+1, p+2, \dots, n$$

كما ان الثابت المحدد K Learning Constant

$$\hat{\alpha}_{it}^* \text{ هي المعلمة الجديدة.}$$

ان درجة النموذج P لطريقة التقنية المعادلة

هي ($P=2,3$) وفي حالة البيانات الموسمية فان درجة النموذج تمثل طوال الموسم اي ان $L=P$ بالإضافة الى استخدام طرق بوكس - جينكينز في تحديد درجة النموذج.

كما يمكن تحديد K كما يلي:

$$0 < K < \frac{1}{\sum_{i=1}^p y_{t-i}^2}$$

او بالاسلوب الاولى:

$$0 < K < 1/p$$

٢-٢ التنقية المعدلة لنموذج الاوسياط المتحركة:

Adaptive Filtering for Moaving Avereges MA(q)

ان نموذج $MA(q)$ هو

$$Y_t = a_t - Q_t a_{t-1} - Q_2 a_{t-2} - \dots - Q_q a_{t-q}$$

وبنفس طريقة التقدير الاولى للمعالم في صيغة $AR(P)$ يقوم بعمل تقدير اولى للمعلم بالطريقة الاولية الى Q_t ثم تقوم بایجاد القيم المعدلة للمعلم بواسطة المعادلة التالية:

$$\hat{Q}_{it}^* = \hat{Q}_{it} - 2K a_t a_{t-i}$$

حيث :

$$i=1, 2, \dots, q$$

$$t=q+1, q+2, \dots, n$$

وبتكرار المعادلة اعلاه نحصل على القيم المثلث للمعلم وذلك في حالة كون MSE اقل ما يمكن حيث يتم استخدام هذه القيم في التنبؤ.

٣-٢ التنقية المعدلة لنموذج ARMA(p,q)

Adaptive Filtering for ARMA (p,q)

ان نموذج $ARMA(p,q)$ هو

$$Y_t = \alpha_1 Y_{t-1} + \alpha_2 Y_{t-2} + \dots + \alpha_p Y_{t-p} + a_t$$

$$-Q_{1t}a_t - Q_{2t}a_{t-1} - \dots - Q_{gt}a_{t-g}$$

وبنفس الاسلوب يتم تحديد القيم الاولية لـ

$(\varphi_{1t}, \varphi_{2t}, \dots, \varphi_{gt})$ و $(Q_{1t}, Q_{2t}, \dots, Q_{gt})$ وذلك بالطريقة التي ذكرت سابقاً وباستخدام هذه القيم في ايجاد التنبؤ وبعدها يتم ايجاد مقدار الخطأ لتحديد قيم المعامل في المعادلين.

$$\varphi_{it}^* = \varphi_{it} + 2Ka_t Y_{t-i}$$

$$Q_{it}^* = Q_{it} - 2Ka_t a_{t-i}$$

ويتم تكرار العملية لعدد من المرات لحين الوصول الى اقل (MSE) ان نماذج ARMA(p,q) تختلف في عملية ايجاد المعادلات المذكورة اعلاه بطريقة التنقية المعدلة من نموذج لآخر.

٤- طريقة اختيار الثابت المحدد (K)

Method of Selecting Learning Constant (K)

ان الثابت المحدد (K) يلعب دوراً مهماً في عملية التنقية المعدلة حيث ان الوصول الى اقل MSE يعتمد على قيمة الثابت (K) وعلى القيم الاولية لمعامل النموذج، ولذلك فإنه من الممكن ان يجعل قيمة K تعتمد على درجة النموذج اي جعله مساوياً الى $P/1$ اذا كان النموذج من درجة P.

ان قيمة الثابت K تقع في كل الاحوال ضمن المجال $(K < 1)$ ولذلك فعند اختيار قيمة صغيرة للثابت K فان الوصول الى اقل قيمة لـ MSE يحتاج الى عدد اكبر من التكرارات للمعادلة اما اذا اختربنا قيمة كبيرة لـ K فان قيمة MSE قد تتجاوز القيمة الصفرى لـ MSE ولذلك من الافضل مبدئياً اختيار قيمة الثابت K اعتماداً على

درجة التمودج للسلسلة القليلة العشوائية، حيث ان:

$AR(p)$	في نموذج	$K < 1/p$
$MA(q)$	في نموذج	$K < 1/q$
$ARMA(p,q)$	في نموذج	$K < 1/p+q$

ولذلك سوف نلاحظ تغييراً بسيطاً في قيم المعامل وسوف نأخذ عدد قليل من التكرار في المعادلة للوصول الى القيم المثلث للمعامل وذلك في حالة السلسلة القليلة العشوائية الا ان اغلب السلسلات الزمنية عشوائية ولذلك تتطلب عدداً كبيراً من التكرارات في المعادلة وهذا يتطلب تحديد قيمة ملائمة للثابت K الذي يعتمد على طبيعة البيانات.

فالنموذج $AR(p)$ تكون قيمة الثابت فيه كما يلي:

$$0 < K < \frac{1}{\sum_{i=t-p}^{t-1} y_i^2}$$

ونموذج $MA(q)$ تكون قيمة الثابت فيه كما يلي:

$$0 < K < \frac{1}{\sum_{i=t-q}^{t-1} a_{t-i}^2}$$

ونموذج $ARMA(p,q)$ تكون قيمة الثابت فيه كما يلي:

$$0 < K < \frac{1}{\sum_{i=t-p}^{t-1} y_i^2 + \sum_{i=t-2}^{t-1} a_{t-i}^2}$$

حيث يمكن اشتقاق قيمة K في المعادلة الاولى اعلاه من تعريف تقليل الخطأ (Error reduction)، ولحقيقة قيمة الثابت K يمكن كذلك الحصول عليها بنفس الاسلوب المذكور.

- ٣- الجانب التطبيقي:

سنتناول في هذا الجزء تطبيق طريقة التنقيمة

المعدلة على البيانات الشهرية لمعدلات الرطوبة لثلاث محافظات هي بغداد، نينوى، البصرة ولمدة ٩ سنوات وبصورة شهرية حيث توضح الاشكال (١)، (٢)، (٣) طبيعة السلسلة الزمنية لهذه البيانات

وكذلك تم تطبيق طرق بوكس وجينكير في المطابقة وذلك لتحديد نوع ودرجة النماذج.

١-٣ تحديد درجة ونوع النماذج:

يتم تحديد درجة ونوع النموذج باستخدام طريق المطابقة المعتمدة على معاملات الارتباط الذاتي والذاتي الجزئي . والجدول رقم (١) يمثل الارتباط الذاتي والذاتي الجزئي للسلسلة الزمنية الثلاثة .

يتضح من قيم معاملات الارتباط الذاتي والجزئي ان السلسلة الزمنية للبيانات الخاصة بمعدلات الرطوبة للمحافظات الثلاثة تتبع اسلوب واحد، فهي:

١- سلسل مستقرة ، وذلك لأن قيمة الارتباط الذاتي تهبط الى الصفر بعد الفترة الزمنية الفاصلة الثانية .

٢- السلسلة موسمية ، لأنها تعيد نفسها كل ١٢ شهرا (قيمة الارتباط الذاتي في الفترات ٢٤٠١٢ عالية) حسب الجدول .

٣- النموذج هو من نوع (Auto regressive) AR وذلك لأن قيم معاملات الارتباط الذاتي المطلقة تتبع اسلوب اسي (Exponential) .

اما قيم معاملات الارتباط الذاتي الجزئي فتشير الى درجة النموذج وهو من الدرجة الاولى (حسب نماذج بوكمي وجينكير) .

ومن خلال ما تقدم يلاحظ بان النماذج المقترحة

لسلسلات الزمنية الثلاثة هي نماذج موسمية ومن نوع (AR).

٢-٣ تطبيق طريقة التنقية المعدلة :

تكون درجة النموذج في حالة كون السلسة موسمية هي طول الموسم، اي ان $P=L$ ، وبما ان النموذج هو من نوع AR وكذلك فان طول الموسم هو ١٢ فان النموذج المقترن هو AR(12) ويكون شكله كالتالي:

12

$$Y_t = \sum_{i=1}^{12} \alpha_i Y_{t-i} + a_t$$

ولكي نطبق هذا النموذج فان القيم الاولية للمعامل وكذلك قيمة الثابت K سوف يكون تقديرها كالتالي:

$$\alpha_1 = \frac{1}{L}, \alpha_2 = \dots = \alpha_{12} = \dots$$

$$K = 1/L$$

وباستخدام البرنامج الخاص بهذا الموضوع على الحاسبة الالكترونية فقد تم تكرار تقدير المعامل الخاص بالنموذج لمئة مرة، لحين الوصول الى اقل (MSE) حيث تم التوصل الى القيم التقديرية النهائية للنموذج وكذلك قيم (MSE) كما مبينة في الجدول رقم (٢).

كذلك فقد تم استخدام معدلات التنبوء لنموذج AR(12) لايجاد القيم المتوقعة المستقبلية وللفترة من كانون الثاني/١٩٨٦ ولغاية حزيران/١٩٩٠ اي بمقدار نصف السلسلة الزمنية . والجدول (٣) يوضح القيم التقديرية لسلسلة الزمنية الثلاثة .

٤- الاستنتاجات والتوصيات:

- بما ان البيانات تتسلك سلوك معين لذا فان جميع البيانات من هذا النوع يكون لها نفس النموذج اي

يمكن تعميم هذا النموذج لباقي المحافظات

٢- ان القيم التقديرية الاولية للمعامل لها دور اساسي في عملية الوصول الى افضل نموذج ، اي لو استخدمت احدى الطرق المعروفة بالتقدير مثل المربعات الصفرى او الامكان الاعظم او غيرها لكان عدد مرات التكرار اقل مما لو استخدمت قيم اولية مثل $\frac{1}{7}$!

٣- ان قيمة الثابت K لها دور كبير في عملية الوصول الى النموذج النهائي لذا نقترح ان يكون ضمن معادلة خاصة .

وفي نهاية البحث نوصي بما يلي:

١- اجراء مقارنة بين طريقة التنقية المعدلة ونموذج بوكس وجينكير ونمادج التمهيد الاسي ومعرفة اي الطرق افضل .

٢- تعميم الدراسة على جميع المحافظات لغرض الاستفادة .

| الإدرا | |
|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|
| النمبر |
1	0.790	0.790	1	0.789	0.789	1	0.730	0.780	-0.456	-0.430	-0.324	-0.321	-0.222
2	0.412	-0.565	2	0.437	-0.494	2	0.430	-0.456	-0.324	-0.321	-0.222	-0.221	-0.175
3	-0.026	-0.346	3	-0.001	-0.444	3	-0.032	-0.324	-0.321	-0.321	-0.222	-0.221	-0.175
4	-0.437	-0.354	4	-0.426	-0.379	4	-0.562	-0.456	-0.456	-0.456	-0.324	-0.321	-0.222
5	-0.725	-0.296	5	-0.746	-0.379	5	-0.647	-0.535	-0.535	-0.535	-0.419	-0.419	-0.313
6	-0.818	-0.210	6	-0.854	-0.196	6	-0.647	-0.535	-0.535	-0.535	-0.419	-0.419	-0.313
7	-0.709	-0.241	7	-0.726	-0.052	7	-0.555	-0.443	-0.443	-0.443	-0.313	-0.313	-0.217
8	-0.421	-0.104	8	-0.430	-0.111	8	-0.304	-0.192	-0.192	-0.192	-0.123	-0.123	-0.123
9	-0.028	-0.054	9	-0.011	0.080	9	0.030	0.141	0.141	0.141	0.333	0.333	0.333
10	0.392	0.176	10	0.411	0.124	10	0.401	0.242	0.242	0.242	0.683	0.683	0.683
11	0.717	0.198	11	0.707	0.043	11	0.683	0.242	0.242	0.242	0.769	0.769	0.769
12	0.818	-0.027	12	0.802	0.039	12	0.769	0.070	0.070	0.070	0.646	0.646	0.646
13	0.686	-0.017	13	0.691	-0.023	13	0.646	0.012	0.012	0.012	0.330	0.330	0.330
14	0.355	-0.187	14	0.388	-0.065	14	0.330	-0.175	-0.175	-0.175	0.142	0.142	0.142
15	-0.040	0.044	15	-0.030	-0.003	15	-0.004	0.142	0.142	0.142	0.333	0.333	0.333
16	-0.390	0.105	16	-0.399	0.116	16	-0.307	0.036	0.036	0.036	0.683	0.683	0.683
17	-0.632	0.028	17	-0.660	0.029	17	-0.514	0.022	0.022	0.022	0.330	0.330	0.330
18	-0.724	-0.063	18	-0.759	-0.080	18	-0.594	-0.078	-0.078	-0.078	0.141	0.141	0.141
19	-0.627	-0.041	19	-0.631	0.107	19	-0.507	0.008	0.008	0.008	0.333	0.333	0.333
20	-0.376	-0.062	20	-0.348	-0.064	20	-0.293	-0.077	-0.077	-0.077	0.683	0.683	0.683
21	-0.032	-0.113	21	0.014	-0.079	21	0.014	-0.022	-0.022	-0.022	0.330	0.330	0.330
22	0.344	0.083	22	0.370	0.032	22	0.355	0.061	0.061	0.061	0.646	0.646	0.646
23	0.653	0.212	23	0.646	0.111	23	0.579	0.022	0.022	0.022	0.330	0.330	0.330
24	0.731	-0.189	24	0.739	0.073	24	0.644	-0.025	-0.025	-0.025	0.141	0.141	0.141
25	0.590	25	0.602	-0.090	25	0.526	-0.014	-0.014	-0.014	-0.014	0.333	0.333	0.333
26	0.307	26	0.321	-0.027	26	0.272	-0.049	-0.049	-0.049	-0.049	0.683	0.683	0.683
27	-0.028	27	-0.072	0.078	27	-0.020	0.045	0.045	0.045	0.045	0.330	0.330	0.330

جدول رقم ١١
الإدرا والجزئية للسدس المتنمية الشاملة

الرتبة	النقطة		النقطة		النقطة	
	نوع	MES	نوع	MES	نوع	MES
1	النقطة النهاية اللدي تم	0.38616	32.35435	0.38679	37.406962	0.42698
2	-0.03647	-0.0022	-0.03052	-0.14235	0.00935	
3	-0.00919	-0.07209	0.07209	0.01863		
4	-0.0064	-0.04499	0.04499	0.05945		
5	-0.05513	-0.0372	-0.0372	-0.06778		
6	-0.03634	-0.08065	-0.08065	-0.0088		
7	-0.01212	0.06879	0.06879	0.12666		
8	0.02387	-0.00797	-0.00797	-0.15001		
9	-0.10643	0.03423	0.03423	0.02337		
10	-0.08022	0.27344	0.27344	0.3118		
11	0.26492	0.34678	0.34678	0.42242		
12	0.39529					

ج) قيم MES المترتبة على النهاية وبعد عدد (٠٠٠) من التكرارات

دول رقم (٢)

مودع رقم (٣)
السم ، استغرى لستي من شهر سبتمبر .

١٢٥ - ١٩٨٢ - مدخل المركبات من شهر سبتمبر .

الرقم	النوع	المقدمة							
١٠٩	٦٨,٤٦١	١٣٦	٣٤,١٠٤	١٠٩	٨٥,٣٨٢	١٣٦	٦١,٣٢٣	١٠٩	٧٥,٦٢٦
١١٠	٥٩,٣٨٤	١٣٧	٢٣,٨١٧	١١٠	٨٠,٠٧٩	١٣٧	٤٤,٤٧١	١١٠	٥٨,٤٨٣
١١١	٤٩,٥٥٦	١٣٨	١٦,٦٩	١١١	٧٢,٩٥٤	١٣٨	٢٨,٨٦٩	١١١	٤٦,٤٦٢
١١٢	٣٧,٦٤٢	١٣٩	١٢,٩٧٤	١١٢	٦٤,١٠٨	١٣٩	١٩,١٣٦	١١٢	٤٠,٩٨
١١٣	٢٧,٢٣	١٤٠	١٣,٧٦	١١٣	٤٥,٨٧٢	١٤٠	١٧,١٥٩	١١٣	٣٢,١٩٧
١١٤	٢١,٠٨٤	١٤١	٢٠,٨٧٥	١١٤	٢٩,٩٥٤	١٤١	٢٣,٠٣	١١٤	٢٣,٧١٧
١١٥	١٨,٧٢٨	١٤٢	٣٣,٦٣٦	١١٥	٢٣,٢١٥	١٤٢	٣٦,٢١٢	١١٥	٢١,٦٧٤
١١٦	١٨,٢٥	١٤٣	٤٧,٧٢٧	١١٦	٢٢,٩٤٦	١٤٣	٥٣,٣٧١	١١٦	٢٤,٥٨٨
١١٧	٢٣,٥٧٤	١٤٤	٥٧,٦٠٨	١١٧	٢٦,٨٠٧	١٤٤	٦٨,٨٥	١١٧	٢٥,٣٤٨
١١٨	٣٦,٤٧٥	١٤٥	٦٠,٠٣٩	١١٨	٣٩,٩	١٤٥	٧٨,٠٧	١١٨	٣٧,٢٦٧
١١٩	٥٣,٧٤	١٤٦	٥٤,٩٣٨	١١٩	٥٩,٣٥٢	١٤٦	٧٩,٥٨٦	١١٩	٦١,١٨٢
١٢٠	٦٤,٦٨٨	١٤٧	٤٤,٦٧٧	١٢٠	٧٦,٢٠٣	١٤٧	٧٣,٥١	١٢٠	٨٢,٨٢٦
١٢١	٦٥,٣٦٨	١٤٨	٣٢,٦٧٧	١٢١	٨٢,٣٩٨	١٤٨	٦٠,٦٧٦	١٢١	٧٩,٨٢٩
١٢٢	٥٨,٥٢٣	١٤٩	٢٢,١٩١	١٢٢	٨٠,٤٤٧	١٤٩	٤٣,٩٢٥	١٢٢	٦٤,٤٦١
١٢٣	٤٢,٨٥٤	١٥٠	١٤,٥٣٩	١٢٣	٧٤,١٠٥	١٥٠	٢٨,١٢٨	١٢٣	٥٠,٤٧٧
١٢٤	٣٥,٦٣٧	١٥١	١٠,٦٨٣	١٢٤	٦٢,٣٠٥	١٥١	١٧,٧١٣	١٢٤	٤٠,٩٧٩
١٢٥	٢٥,٤٧٩	١٥٢	١١,٩٥٢	١٢٥	٤٥,١٢٣	١٥٢	١٥,٥٦	١٢٥	٣١,٧٢
١٢٦	١٨,٤٤٤	١٥٣	١٩,٣٩٧	١٢٦	٢٩,٥٨٣	١٥٣	٢٠,٧٥٢	١٢٦	٢٤,٧٨٢
١٢٧	١٥,٦٤٩	١٥٤	٣١,٣٩٧	١٢٧	٢٠,٩٥٦	١٥٤	٣٣,٦٨٣	١٢٧	٢٣,٣٠٦
١٢٨	١٥,٧٩٨	١٥٥	٤٥,١٥٥	١٢٨	١٩,٦١٣	١٥٥	٥٠,٤٤	١٢٨	٢٤,٨٧١
١٢٩	٢٢,٢٢٧	١٥٦	٥٤,٨٠٦	١٢٩	٢٥,١٤٩	١٥٦	٦٦,٠٤١	١٢٩	٢٨,٠٩٥
١٣٠	٣٥,٣٣٧	١٥٧	٥٧,٥٧١	١٣٠	٣٨,٤١٦	١٥٧	٧٦,١٨٩	١٣٠	٤١,٥٧٣
١٣١	٥٠,٥٧٨	١٥٨	٥٣,٠١٦	١٣١	٥٦,٣٧٥	١٥٨	٧٨,٦٥٤	١٣١	٦٣,٦٧٩
١٣٢	٦٠,٧٩٥	١٥٩	٤٣,٢١٥	١٣٢	٧٢,٥٩٥	١٥٩	٧٢,٩٥٧	١٣٢	٨٢,٢٠٧
١٣٣	٦٢,٦٣٢	١٦٠	٣١,٤٤٤	١٣٣	٨٠,٠٧	١٦٠	٦٠,١٩٨	١٣٣	٨٣,٠٤٥
١٣٤	٥٦,٨٤٩	١٦١	٢٠,٦١٩	١٣٤	٨٠,٩٥٤	١٦١	٤٣,٤٩١	١٣٤	٧٠,١٦٥
١٣٥	٤٦,٢١٥	١٦٢	١٢,٥٨٢	١٣٥	٧٣,٩٣٦	١٦٢	٢٧,٤٤٧	١٣٥	٥٤,٦٠٧

بيانات

السنوات	يناير	فبراير	مارس	أبرil	مايو	يونيو	يوليو	أغسطس	سبتمبر	أكتوبر	نوفمبر	ديسمبر	الإجمالي
1977	66	71	64	63	42	27	26	23	28	42	65	84	
1978	83	81	71	59	41	32	25	28	34	47	67	85	
1979	82	76	63	52	34	25	20	23	27	53	71	84	
1980	79	77	74	65	40	24	24	28	32	45	81	84	
1981	86	81	70	68	47	30	24	26	32	57	70	87	
1982	84	71	66	73	56	30	26	30	40	66	75	84	
1983	83	78	71	57	44	30	25	29	36	46	68	81	
1984	73	62	70	51	44	25	25	28	37	54	85	81	
1985	88	81	68	68	47	29	26	29	27	40	62	82	

مقدار

السنوات	يناير	فبراير	مارس	أبرil	مايو	يونيو	يوليو	أغسطس	سبتمبر	أكتوبر	نوفمبر	ديسمبر	الإجمالي
1977	77	59	49	44	30	22	22	23	26	43	58	75	
1978	66	57	47	33	24	20	21	27	29	35	52	78	
1979	73	66	51	36	34	26	22	25	26	46	60	70	
1980	72	70	49	40	26	24	22	27	28	37	63	72	
1981	72	63	57	38	32	27	25	28	28	40	50	69	
1982	80	67	52	60	39	24	25	27	29	50	66	77	
1983	69	61	48	40	32	25	24	24	30	36	51	73	
1984	68	50	46	35	32	23	24	28	32	40	73	73	
1985	73	58	51	41	29	23	22	21	26	36	57	70	

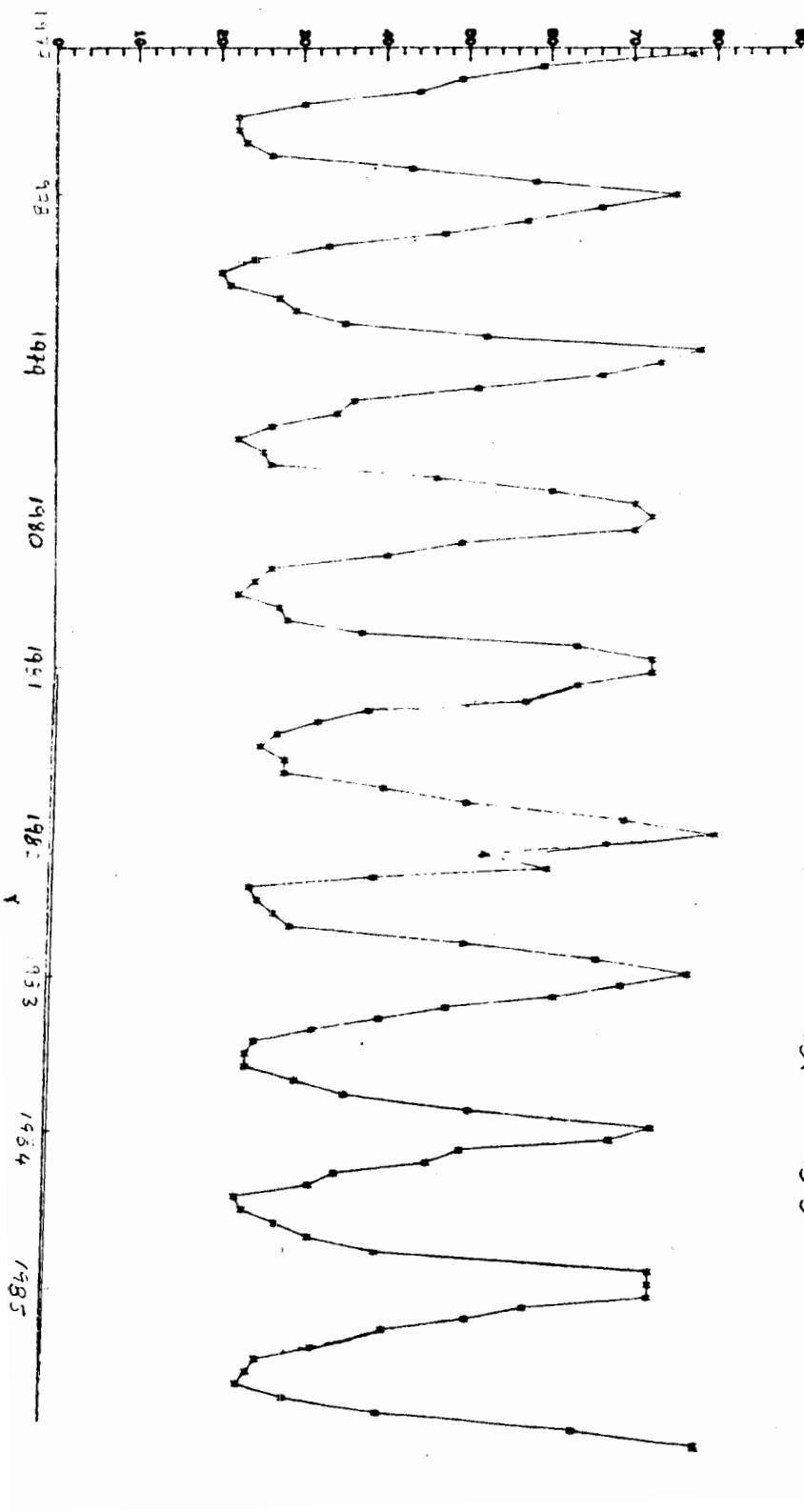
المصادر

السنوات	يناير	فبراير	مارس	أبرil	مايو	يونيو	يوليو	أغسطس	سبتمبر	أكتوبر	نوفمبر	ديسمبر	الإجمالي
1977	79	68	56	55	40	39	37	42	40	55	67	76	
1978	73	68	58	44	40	40	41	40	44	51	59	75	
1979	76	63	55	44	43	38	36	40	43	54	63	77	
1980	76	76	66	49	39	26	26	29	32	41	57	66	
1981	72	67	52	38	31	28	29	31	38	48	56	73	
1982	75	65	58	46	44	31	31	31	34	52	62	69	
1983	70	58	52	50	39	31	27	29	28	38	56	62	
1984	64	50	47	33	30	19	19	21	27	37	74	69	
1985	70	49	42	45	31	22	21	23	25	34	56	86	

دول رقم (٤) →

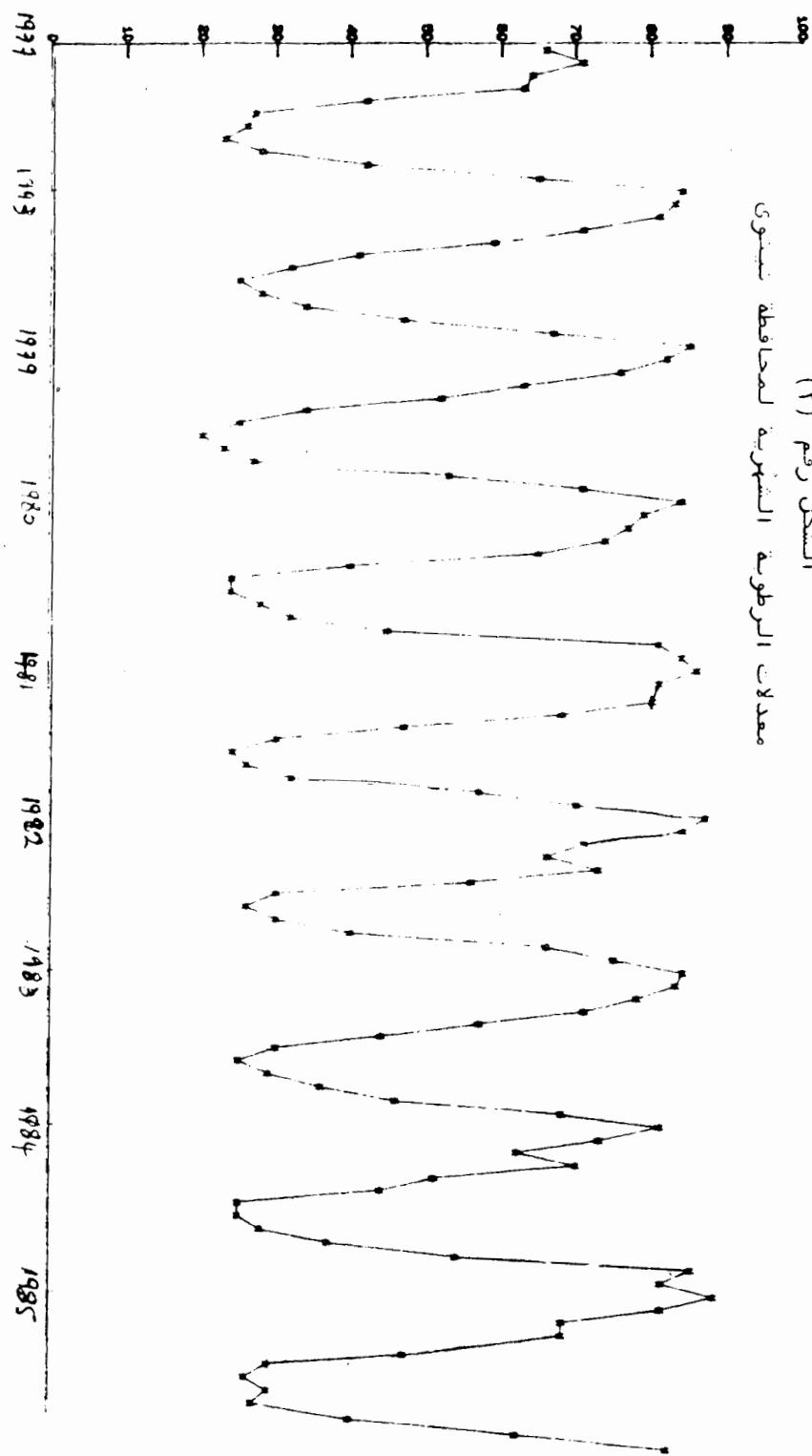
بيان قيم المشاهدات لمعدلات الرطوبة
للسنتين ١٩٧٧ - ١٩٨٥

الشكل رقم (١)
معدلات الرطوبة الشهرية لمحافظة بغداد

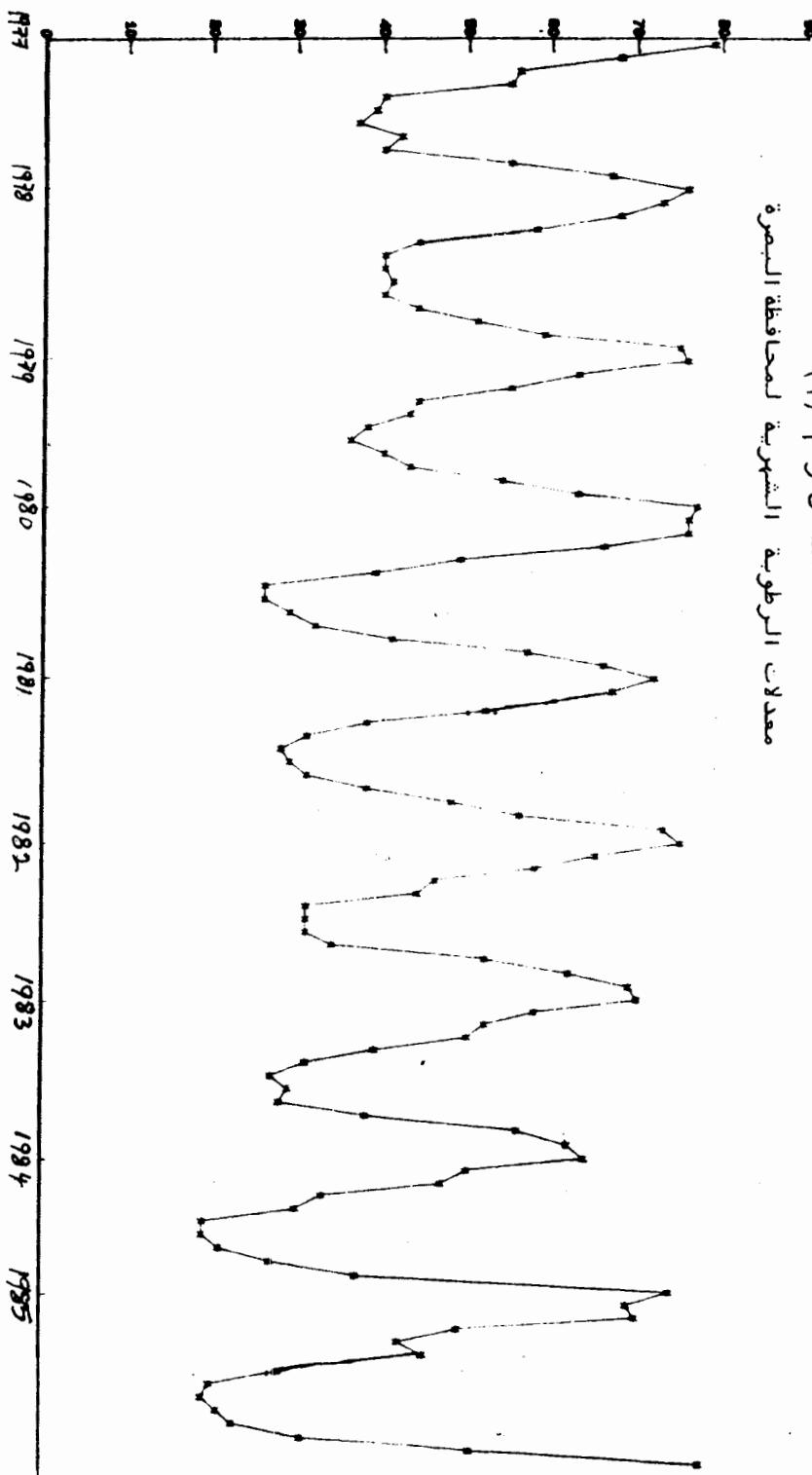


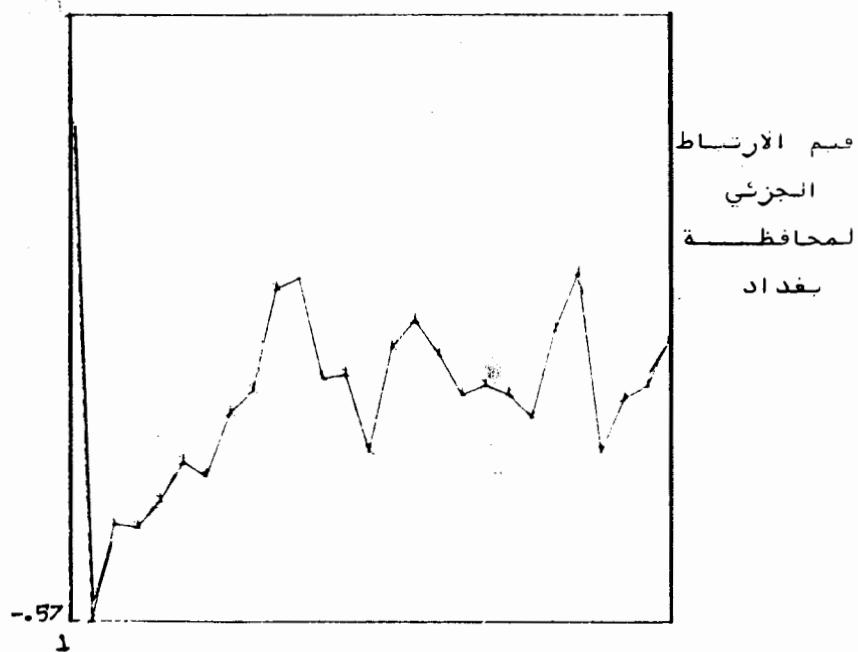
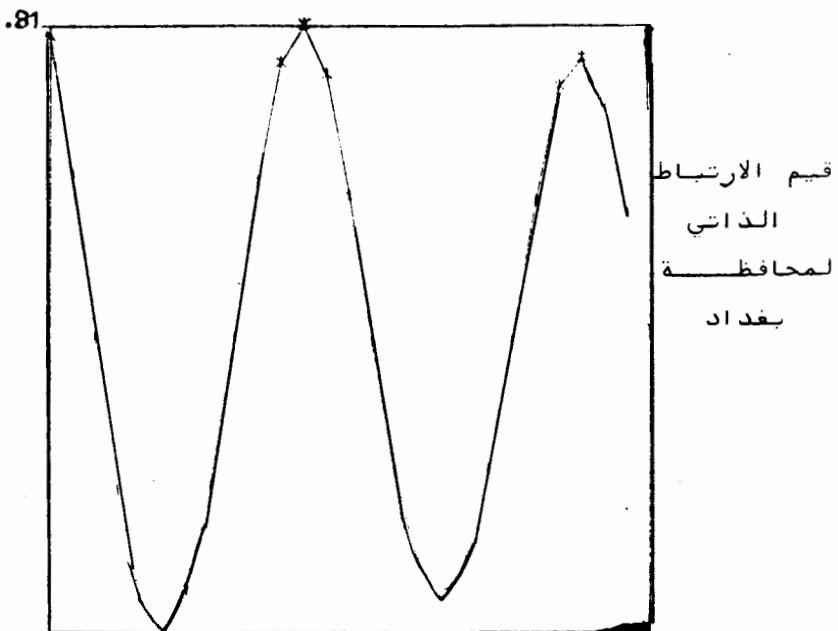
السكنى رقم (٢)

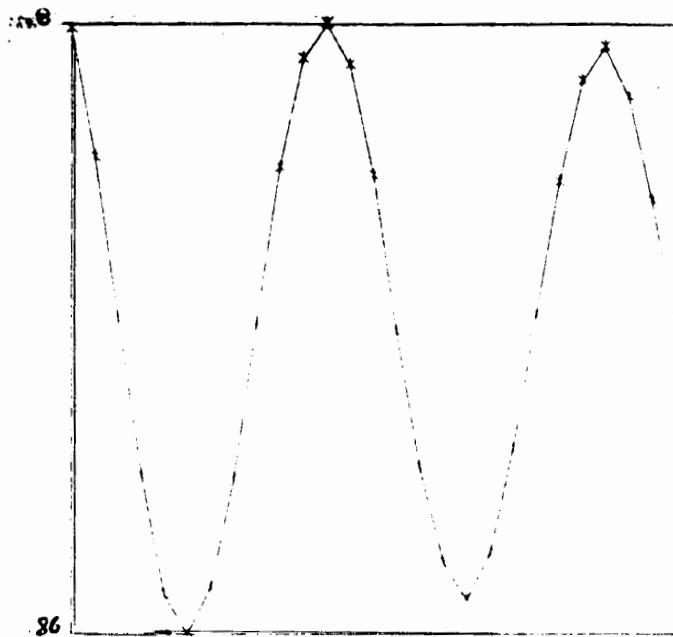
معدلات الرطوبة الشهريه لمحافظة سوهاج



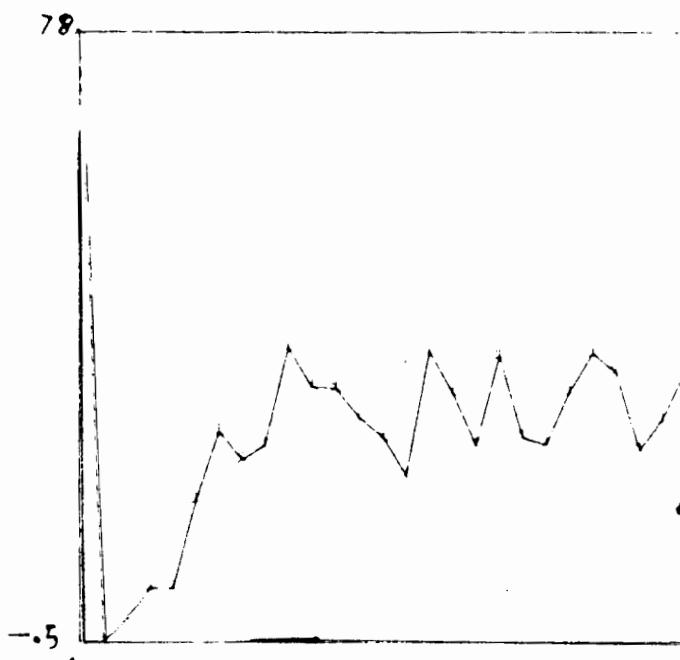
الشكل رقم (٣)
معدلات الرطوبة الشهرية لمحافظة البصرة



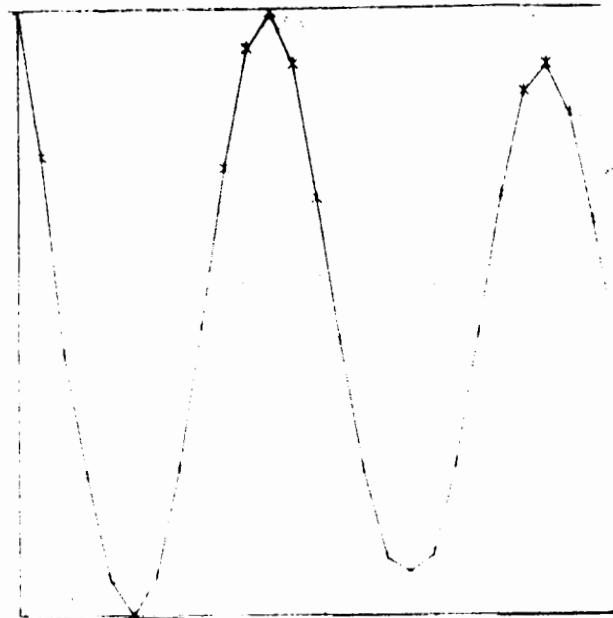




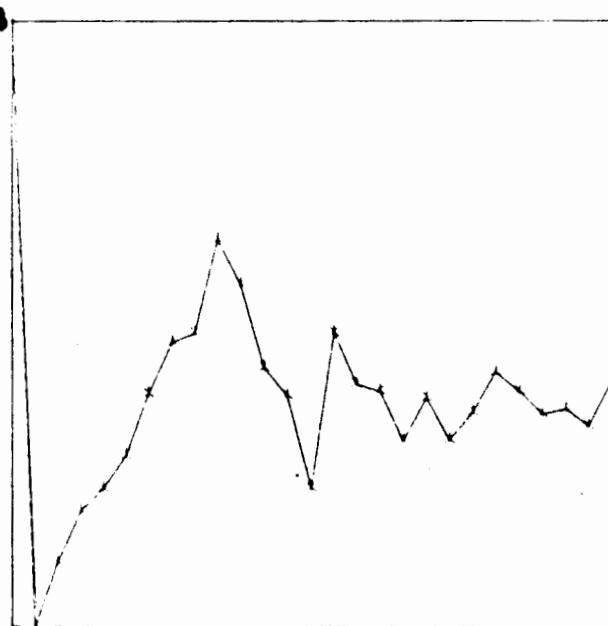
قيمة الأرباح
الذاتي
لمحافظة
سنوي



قيمة الأرباح
الجزئي
لمحافظة
سنوي



قيم الارساط
الذاتي
لمحافظة
البصرة



قيم الارساط
الجزئي
لمحافظة
البصرة

المصادر

1. Makridakis, S. and Wheel Wright, S.C., (Adaptive Filtering: an integrated autoregressive moving average filtering for time Series forecasting) O.R.Q., VOL(28), No.2, P.425-437, 1977.
2. Steven C.Wheel wright & Spgros Makridakis (Forecasting Methods for Management) 4th.ed. John Wiley & Sons. Inc. 1985.
3. Makridakis Wheel Wright, Negee. (Forecasting Methods and Applications) 2nd.ed. John Wiley & Sons Inc., 1983.
- ٤- بشرى عبد الجادر ورياض مرتفع، تطبيق أحد نماذج بوكس جينكير للسلسلة الزمنية للتنبؤ بدرجات الحرارة في مدينة العرقل، مجلة تنمية الرافدين، المجلد السابع، العدد ١٥، ص ٣٩-٣٨١، ايلول ١٩٨٥
- ٥- منعم عزيز محمد، المدخل الى تحليل السلسلة الزمنية القاسية ، الطبعة الاولى السنة ١٩٨٧ ، الجامعة المستنصرية .
- ٦- حمزة اسماعيل شاهين، النماذج المختلطة ARIMA واستخدامها في السيطرة على الخزين في المشاة العامة لتجارة المراد الغذائية، رسالة ماجستير ، قسم الاحصاء، كلية الادارة والاقتصاد، جامعة بغداد ١٩٨٦
- ٧- نضال حسين الحابري، استخدام نماذج السلسلة الزمنية الملائمة للتنبؤ بالاستهلاك الشهري للماء الصافي لمدينة بغداد، رسالة ماجستير، قسم الاحصاء، كلية الادارة والاقتصاد ١٩٨٧
- ٨- نزار الصراف، تحليل السلسلة الزمنية واستخدام التقنية الاحصائية للتنبؤات الاقتصادية في العراق، رسالة ماجستير، قسم الاحصاء، كلية الادارة والاقتصاد ١٩٨١