

## التنبؤ الاقتصادي بالمساحات المزروعة بمحصول الحنطة في العراق باستخدام نماذج ARIMA للمدة (2008-2015).

فايق جزاع ياسين  
كلية الزراعة / جامعة الانبار

### الخلاصة

من أهم الأهداف الأساسية للدراسات الاقتصادية الكمية هو التنبؤ بقيم المتغيرات الاقتصادية في المستقبل من اجل التخطيط ورسم السياسات التي من بينها الإنتاجية والاستيرادية للبلد. وقد تستخدم طرق متعددة لغرض الحصول على التنبؤات الاقتصادية . وفي هذه الدراسة تم استخدام نماذج ARIMA التي تجمع بين أسلوب الانحدار الذاتي والمتوسط المتحرك للسلسلة الزمنية من اجل التنبؤ بعرض محصول الحنطة في العراق , حيث يمتاز هذا النموذج بدقة عالية في تحليل السلاسل الزمنية . واستخدمت في هذا البحث بيانات سنوية للمساحة المزروعة بمحصول الحنطة للمدة 1961 - 2007 ، وتم تشخيص الانموذج الملائم من خلال تقدير عدة نماذج , تبين بان انموذج ARIMA ( 2, 0,1) يعد افضل النماذج في الحصول على تنبؤات دقيقة للمساحة المزروعة بمحصول الحنطة حتى عام 2015 وفقا للاختبارات الإحصائية واختبارات الدقة التنبؤية.

### Economic forecasting in wheat acreage in Iraq by using ARIMA model for period (2007-2015).

Faiq J. Yasseen  
AL-Anbar Univ. / College of Agri.

### Abstract

The most important objective of quantitative economic studies is to predict in economic variables values in order to plan for production and import policies in Iraq . Many techniques could be used to predict economic variables . In this study ARIMA model was used This model is a mixture of autoregressive technique and moving average for time series data in order to predict in wheat supply for Iraq . This model is also characterized by high accuracy in analyzing time series data . Time series data for wheat acreage was used for the period (1961-2007) . The suitable model was identified and it was ARIMA (2,1,0) model . This model predicted the wheat acreage until 2015 , and it satisfied all statistical and predictive power tests.

### المقدمة

تحظى دراسات التنبؤ بعرض السلع بأهمية بالغة من بين الدراسات الاقتصادية لكونها تساعد المنتجين على تحديد حجم الانتاج بما يتماشى وحاجة السوق ، ومن دراسات التنبؤ الشائعة دراسة تحليل السلاسل الزمنية التي يتم من خلالها استخدام القيم الحالية والماضية للمتغير موضع الدراسة للتنبؤ بقيم ذلك المتغير في المستقبل، ويستخدم لهذا الغرض منهجية بوكس- جنكينز او ما يعرف بنماذج ARIMA التي تجمع بين نموذجي الانحدار الذاتي والمتوسط المتحرك في نموذج واحد لغرض التوصل الى تنبؤات دقيقة تساعد المخطط في وضع الخطط

المستقبلية الملائمة ، ومن المتغيرات الاقتصادية التي يمكن التنبؤ بقيمها هي العرض والطلب على المحاصيل الزراعية التي من بينها محصول الحنطة الذي يعد من المحاصيل الإستراتيجية في العراق والذي يتسم بكون المعروض منه لا يسد الطلب المحلي .

ان انعدام الاستقرار السياسي في انحاء كثيرة من العالم وخاصة في العراق انعكس سلبا على الاستقرار الاقتصادي، مما ادى الى ضعف العلاقة بين المتغيرات الاقتصادية المختلفة ؛ ولذلك فان التنبؤات التي يمكن الحصول عليها نتيجة لتقدير العلاقة بين المتغيرات بواسطة اسلوب الانحدار قد تكون غير دقيقة . لذا يتطلب الامر استخدام نماذج تحليل السلاسل الزمنية التي بواسطتها يتم التنبؤ بالقيم المستقبلية للمتغير اعتمادا على القيم الحاضرة والماضية لنفس المتغير .

ومما تجدر الإشارة اليه ان الدراسات التي استخدمت اسلوب التنبؤ بقيم المحاصيل الزراعية التي من اهمها محصول الحنطة بواسطة تحليل السلاسل الزمنية المتمثلة بنماذج ARIMA قليلة على قدر اطلاعي على البحوث والدراسات المنجزة في العراق على الرغم من اعطاءه تنبؤات دقيقة ويستخدم في دول كثيرة من العالم ، يهدف البحث الى تحليل السلسلة الزمنية لبيانات المساحة المزروعة بمحصول الحنطة في العراق واستخدام منجية بوكس-جينكنز المتمثلة بانموذج ARIMA لغرض التنبؤ بعرض المحصول لغاية عام 2015.

### المواد وطرائق العمل

ان بناء انموذج ARIMA يتطلب سلسلة زمنية طويلة نسبيا يصل عدد مشاهداتها الى حوالي 50 شاهدة فأكثر (1) ، ولغرض تحقيق هدف البحث فقد تم استخدام السلسلة الزمنية للمساحة المزروعة بمحصول الحنطة للمدة 1961-2007 . ويبين الجدول (1) بيانات البحث ومصادر الحصول عليها.

تم استخدام الأسلوب الاحصائي من خلال تحليل السلسلة الزمنية والعمل على استقرارها عن طريق حذف اثر الاتجاه العام والتباين وتم تشخيص انموذج  $ARIMA(p,d,q)$  الذي يجمع بين اسلوبي الانحدار الذاتي والوسط المتحرك . حيث  $(p)$  تعبر عن رتبة الانحدار الذاتي، و  $(d)$  تعبر عن عدد مرات الفروق لكي تصبح السلسلة مستقرة ، و  $(q)$  تعبر عن رتبة المتوسط المتحرك ، وتم التوصل الى أفضل النماذج وفقا للمعايير الإحصائية ومعايير الدقة التنبؤية المتعلقة بهذا الشأن .

من الدراسات التي استخدمت نموذج ARIMA في التنبؤ الاقتصادي في العراق دراسة بلال (1) تم فيها التنبؤ بعرض النقد بدولة قطر بمعناه الواسع والضيق . كما قام الباحث Mushtaq (2) بنشر بحث تناول فيه التنبؤ بانتاج الطاقة الكهربائية في استراليا. وفي مصر انجز الباحثان طارق وعماد (3) بحثا بعنوان دراسة قياسية للنماذج الديناميكية مع تطبيقها على التنبؤ بالعمالة في مصر. اما في الاردن فقد قدم كامل (4) بحثا تناول فيه تحليل وتقدير الاتجاه العام ومركبات كمية الامطار السنوية الساقطة في محطة العروب الزراعية . وقام الباحث الغنام (5) بتحليل السلسلة الزمنية لمؤشر اسعار الاسهم في المملكة العربية السعودية باستخدام منهجية بوكس جينكنز. وقام الباحثان Rangsang و Titida (6) ببحث تناول فيه استخدام انموذج ARIMA للتنبؤ باسعار زيت التمر في ماليزيا. اما الباحث Mandal (7) فقد نشر بحثا تناول فيه التنبؤ بانتاج قصب السكر في الهند باستخدام انموذج ARIMA.

جدول 1. المساحة المزروعة بمحصول الحنطة في العراق للمدة (1961-2007)

المساحة (100) دونم	السنة	المساحة (100) دونم	السنة
62661	1985	53850	1961
50411	1986	63630	1962
48808	1987	68180	1963
43816	1988	65070	1964
34506	1989	68130	1965
47828	1990	69470	1966
50685	1991	60209	1967
48090	1992	67357	1968
47436	1993	67731	1969
57583	1994	70341	1970
58863	1995	37932	1971
55691	1996	70584	1972
54985	1997	46244	1973
57820	1998	65333	1974
59507	1999	56306	1975
43081	2000	59972	1976
52179	2001	34304	1977
65949	2002	59826	1978
68549	2003	49290	1979
61592	2004	56549	1980
64107	2005	48469	1981
60541	2006	47277	1982
62795	2007	51261	1983
		52712	1984

المصدر: وزارة التخطيط، الجهاز المركزي للإحصاء، المجموعة الإحصائية لسنوات عديدة.

تزايد الاهتمام بالتنبؤ بالسلاسل الزمنية باستخدام قيم المتغير الحالية والماضية فقط في التنبؤ بقيم المتغير في المستقبل (1)، حيث تعد عملية تحليل السلاسل الزمنية إحدى أهم طرق التنبؤ الكمي لكونها تقدم تصور أكثر وضوحاً عن مستقبل الظاهرة محل الدراسة، وطبيعة سلوكها، ونمط تفاعلها، والمؤثرات التي تؤثر فيها (1).

ومن النماذج التي تستخدم في التنبؤ الكمي هي نماذج الانحدار الذاتي المتكاملة مع المتوسطات المتحركة (ARIMA) Autoregressive Integrated Moving Average الذي طبقه كل من George Box و Gwilyn Jenkins عام 1970 والذي سمي باسميهما (نموذج Box-Jenkins) حيث يجمع منهجيتين مختلفتين في معادلة واحدة. المنهجية الأولى تتمثل بنموذج انحدار ذاتي (AR) Autoregressive حيث يعبر عن المتغير التابع ( $Y_t$ ) كدالة في القيم الماضية لنفس المتغير التابع ( $Y_{t-1}$ ) كالآتي (9):

$$Y_t = \delta + \phi_1 Y_{t-1} + \phi_2 Y_{t-2} + \dots + \phi_p Y_{t-p} + \delta + e_t \quad \dots (1)$$

حيث:

$$Y_t = \text{المتغير التابع عند الزمن } t$$

$$Y_{t-1}, Y_{t-2}, \dots, Y_{t-p} = \text{القيم الماضية لنفس المتغير التابع عند الزمن } t-1, t-2, t-p \text{ على التوالي.}$$

$$P = \text{رتبة الانحدار الذاتي وتعبر عن عدد القيم الماضية المستخدمة وتعني فترات التباطؤ.}$$

$$\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_p = \text{المعلمة المقدرة.}$$

$\delta$  = الحد الثابت

$e_t$  = الخطأ عند الزمن  $t$ .

اما المنهجية الثانية فهي نموذج المتوسط المتحرك (MA) Moving Average حيث يتم التعبير عن المتغير التابع ( $Y_{t-1}$ ) كدالة في قيم حد الخطأ السابقة :

$$Y_t = \mu + e_t - \theta_1 e_{t-1} - \theta_2 e_{t-2} - \dots - \theta_q e_{t-q} \quad \dots(2)$$

حيث :

$\mu$  = المتوسط

$e_t$  = حد الخطأ عند الزمن  $t$

$e_{t-1}, e_{t-2}, \dots, e_{t-q}$  = اخطاء الفترات السابقة المتعلقة بالمتغير ( $Y_t$ )

$q$  = رتبة المتوسط المتحرك وتشير الى عدد قيم حد الخطأ الماضية المستخدمة في النموذج.

$\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q$  = المعلمات المقدره

ومن المعادلتين (1) و (2) يتم تكوين انموذج الانحدار الذاتي مع المتوسطات المتحركة (ARMA) كالآتي (9):

$$Y_t = \phi_1 Y_{t-1} + \phi_2 Y_{t-2} + \dots + \phi_p Y_{t-p} + \delta + e_t - \theta_1 e_{t-1} - \theta_2 e_{t-2} - \dots - \theta_q e_{t-q} \quad \dots(3)$$

ويرمز للنموذج (3) بالصيغة الآتية :

ARMA(pq)

حيث  $p$  تشير الى رتبة الانحدار الذاتي، و  $q$  تشير الى رتبة المتوسط المتحرك. ولقد تم تطوير نظرية

تحليل السلاسل الزمنية باستخدام معامل التأخير (B). فبموجب طريقة بوكس جينكينز فان استخدام

معامل التأخير (B) لفترة واحدة يتضح كما في العلاقة الآتية (7,8):

$$BY_t = Y_{t-1}$$

وفي حالة معامل التأخير لفترتين سابقتين يكون

$$B(BY_t) = BY_{t-1} = Y_{t-2}$$

وفي حالة فترات التأخير المتعددة فان (B) يكون

$$B^j Y_t = Y_{t-j}$$

ومن المعادلة (1) فان

$$(1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 - \dots - \phi_p B^p) Y_t = \delta + e_t$$

$$\phi(B) Y_t = \delta + e_t$$

او

حيث  $\phi(B)$  هي دالة متعددة الحدود للمعامل (B)

ومن المعادلة (2) فان

$$Y_t = \mu + (1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2 - \dots - \theta_q B^q) e_t = \mu + \theta(B) e_t$$

واخيرا فان المعادلة (3) الخاصة ب ARMA(p,q) يمكن ان تكتب بدلالة معامل التأخير كالآتي:

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

$$\phi(B) Y_t = \delta + \theta(B) e_t$$

او

يتطلب تقدير الانموذج (3) ان تكون السلسلة الزمنية الاصلية مستقرة Stationary ، ويقصد بذلك ان المتغير التابع له متوسط وتباين ثابتين خلال الفترة الزمنية موضع الدراسة اما السلسلة الزمنية غير المستقرة nonstationary فتعرف بانها تلك التي ليس لها تباين ثابت ولها اتجاه غير ثابت ، أي متزايد او متناقص(11). ومن المعلوم ان معظم السلاسل الزمنية الاقتصادية تكون غير مستقرة . فإذا تبين ان السلسلة غير مستقرة فيجب اجراء خطوات معينة لتحويلها الى مستقرة . ففي حالة كون السلسلة ليس لها تباين ثابت فتنتم اجراء عملية التحويل اللوغاريتمي للبيانات من اجل تحويلها الى سلسلة مستقرة في التباين(11). وفي حالة كون السلسلة ذات اتجاه متزايد او متناقص فيمكن تحويلها الى سلسلة مستقرة عن طريق ايجاد الفرق الاول لهذا المتغير كالآتي (10):

$$Y^*_t = \Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1} \quad \dots(4)$$

وإذا لم يترتب على الفرق الاول سلسلة مستقرة فيمكن تكرار عملية الفرق حتى يتم الحصول على سلسلة مستقرة . ويعبر عدد مرات الفرق المطلوبة لتحويل السلسلة الى مستقرة عن درجة التكامل ( Integrated ) فيقال ان السلسلة متكاملة من الدرجة d ، وعليه يصبح الانموذج ( ARIMA ) ويتصف بثلاث رتب هي : رتبة الانحدار الذاتي ( p ) ورتبة التكامل (d) ورتبة المتوسط المتحرك ( q ) ويرمز له كالاتي :

$$ARIMA ( p , d , q )$$

فالانموذج ARIMA(2,1,1) يعني انه انموذج انحدار ذاتي من الدرجة الثانية وفرق واحد ومتوسط متحرك واحد كما في المعادلة الاتية(5) :

$$\Delta Y_t = \phi_1 \Delta Y_{t-1} + \phi_2 \Delta Y_{t-2} + e_t - \theta_1 e_{t-1} \quad \dots(5)$$

وباستخدام معامل التأخير (B) فان المعادلة (4) في حالة اخذ الفرق الاول تكتب كالاتي(7):

$$\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1} = Y_t - B Y_t = (1 - B) Y_t$$

وفي حالة تكرار الفرق فان عدد مرات الفرق تكتب (  $\Delta^d Y_t$  ) ومن ثم فان انموذج Box and

Jenkins يصبح (8):

$$\phi_p (B) \Delta^d Y_t = \theta_q (B) e_t$$

اما في حالة معالجة بيانات السلسلة الزمنية باخذ الفرق اللازمة لها ولم تصبح مستقرة، فهذا دليل على وجود نمط الموسمية التي تحصل في بعض المتغيرات ، لذا يجب معالجة التغيرات الموسمية للسلسلة الزمنية عن طريق ادخالها في الانموذج وبصبح في هذه الحالة SARIMA(p,d,q)(P,D,Q)s حيث (s) تشير إلى الموسمية، (P)=رتبة الانحدار الذاتي الموسمي و(D)=رتبة الفرق الموسمية،(Q)=رتبة المتوسط المتحرك الموسمي. ويتم اكتشاف التغيرات الموسمية بتفحص قيم (ACF) و(PACF) عند التباطؤات 4,8,12,16,... الخ في حالة البيانات الفصلية والتباطؤات 12,24,... الخ في حالة البيانات الشهرية، حيث يتم اضافة عنصرانحدار ذاتي موسمي وعنصر متوسط متحرك موسمي عند الفترة الثانية عشرة للبيانات الشهرية او عند الفترة الرابعة للبيانات الفصلية الى الانموذج كما تتطلب السلسلة المعرضة للموسمية لاخذ الفرق الموسمية احيانا مثل الفرق الثاني عشر للبيانات الشهرية او الفرق الرابع للبيانات الفصلية بالاضافة إلى الفرق غير الموسمية (1,5). ويدلالة معامل التأخير يعبر عن انموذج ARIMA بالاتي(8)؛

$$\phi_p (B) \Delta^d \Delta_s Y_t = \theta_q (B) e_t$$

حيث إنه بادخال المقدار  $\Delta^d \Delta_s$  في الانموذج يتم حذف اثر الاتجاه والموسمية من السلسلة الزمنية ، وتم تطبيق انموذج ARIMA حسب الخطوات التالية:

#### الخطوة الاولى. تشخيص النموذج (Model identification):

يتم في هذه الخطوة تحديد فكرة تقريبية لهيكل الانموذج (8) أي تحديد رتب الانموذج ARIMA (p,d,q). حيث يتم في هذه المرحلة تفحص مدى استقرار السلسلة الزمنية الاصلية من خلال الرسم البياني للسلسلة الزمنية ، فإذا كانت السلسلة غير ساكنة يكون لها اتجاه عام متزايد او متناقص فيتم اخذ الفرق الاول او الاول والثاني وهكذا حتى تصبح السلسلة ساكنة ، وان عدد هذه الفروق لكي تصبح السلسلة مستقرة يمثل الرمز (d) . ويمكن التعرف على كون السلسلة الزمنية مستقرة أو غير مستقرة كذلك من خلال مشاهدة دالة الارتباط الذاتي ACF ودالة الارتباط الجزئي PACF، فإذا كانت السلسلة غير المستقرة لا تقترب قيمها من الصفر بعد الفجوة الثانية والثالثة بل تبقى قيمها كبيرة لعدد من الفجوات . ويطلق على معاملات الارتباط البسيط بين المتغير التابع ونفس هذا المتغير في الفترات السابقة ( أي القيم المبطة زمنيا ) دالة الارتباط الذاتي ACF Autocorrelation function فإذا ما كانت قيمة ACF تقترب من الصفر بزيادة عدد فترات الابطاء الزمني فان السلسلة تكون مستقرة (10) . اما دالة الارتباط الذاتي الجزئي (PACF) Partial Autocorrelation Function

فتمثل العلاقة بين قيم متتالية لمتغير ما خلال فترتين زمنيتين مختلفتين، مع افتراض ثبات الفترات الأخرى، ويرمز لدالة الارتباط الذاتي الجزئي بالرمز  $P_{kk}$  فمعامل الارتباط الذاتي الجزئي بين  $Y_t$  و  $Y_{t-k}$  يشير إلى الارتباط بينهما، مع استبعاد قيم  $Y_t$  الأخرى التي بين الفترتين t و t-k ، وتكون السلسلة مستقرة عندما تتناقص قيم PACF باستمرار مع زيادة فترات الابطاء الزمني. وبعد التأكد من ان السلسلة اصبحت مستقرة وتحديد قيمة d يتم تحديد رتبة الانحدار الذاتي p و المتوسط المتحرك q في الوقت نفسه عن طريق اختيار اقل قيمة ل p و q بحيث تكون بواقي النموذج المقدر خالية من الانحدار الذاتي والمتوسط المتحرك ويعتمد تحديد هذه القيم على الخبرة الشخصية وعادة يتم استخدام كلا من دالة الارتباط الذاتي ACF و دالة الارتباط الذاتي الجزئي PACF في تحديد رتب الانموذج ، حيث توجد توليفة مميزة من ACF و PACF لكل انموذج ARIMA . ويعتبر الابطاء الاخير قبل ان تؤول ACF الى الصفر قيمة جيدة ل q كما ان الابطاء الاخير قبل ان تؤول PACF الى الصفر قيمة جيدة ل p وعلى ذلك فان قيم ACF و PACF تساعد في اختيار قيم p و q (10).

#### الخطوة الثانية . تقدير النموذج (Model Estimation):

بعد تحديد قيم مبدئية ل p,d,q يتم تقدير النموذج ويتم في هذه الخطوة استخدام اسلوب التقدير غير الخطي في تقدير معالم الدالة وعادة ما تكون طريقة الاحتمال الاعظم Maximum Likelihood وذلك لان حد الخطأ Error term في المتوسطات المتحركة هو غير منظوم مع ملاحظة انه اذا كانت قيمة q=0 فانه يمكن استخدام طريقة المربعات الصغرى الاعتيادية OLS لتقدير معالم الانموذج (5,8,10).

#### الخطوة الثالثة. فحص النموذج (Model Checkin):

يتم في هذه الخطوة التحقق من الانموذج المقدر والتأكد من انه النموذج الملائم الخالي من تركيبية الارتباط الذاتي وتركيبية المتوسط المتحرك . ويتم ذلك من خلال تفحص معاملات الارتباط الذاتي ومعاملات الارتباط الذاتي الجزئي للبواقي في الانموذج وليس السلسلة الاصلية . فإذا كانت جميع معاملات الارتباط الذاتي لعدد من الفجوات تقع داخل فترة ثقة 95% ، فان الارتباط الذاتي بين حدود الخطأ العشوائي غير

معنوي (9) ، وفي هذه الحالة يعتبر هذا النموذج هو الملائم للتقدير والتنبؤ ، وإذا لم يكن كذلك فيعاد البحث عن انموذج اخر وتقديره.

بعض المعايير الاخرى لإختيار النموذج المناسب (5,11):

(1) إحصائية كيو لـ لجنق-بوكس Ljung-Box Q statistic وتختصر LBQ وتستخدم لإختبار الفرضية:

$$H_0 : \rho_1 = \rho_2 = \dots = \rho_K = 0$$

وتعطى بالصيغة الاتية:

$$LBQ = n(n+2) \sum_{k=1}^m [\hat{\rho}_k^2 / n - k] \sim \chi^2(m)$$

حيث (m) عدد الفجوات الزمنية السابقة الداخلة في الاختبار، (n) عدد المشاهدات المستخدمة في التقدير . وتكون السلسلة غير مستقرة عندما قيمة LBQ المحسوبة اكبر من قيمة  $\chi^2$  الجدولية بدرجة حرية (m) حيث يتم رفض فرض العدم الذي ينص على إن كل معاملات الارتباط الذاتي مساوية للصفر والعكس صحيح.

(2) معيار (Akaike 1974) ويسمى معيار عكاك للمعلومات Akaike Information Criteria ويختصر (AIC) ويعطى بالعلاقة الاتية :

$$AIC = T \ln(\sum e_i^2) + 2n$$

(3) معيار Schwarz's Bayesian Criterion (Schwars 1978) ويختصر (SBC) ويعطى بالعلاقة الاتية :

$$SBC = T \ln(\sum e_i^2) + n \ln(T)$$

حيث (n) عدد المعالم المقدرة في النموذج، (T) عدد المشاهدات ونختار النموذج الذي يعطي اقل قيمة لـ AIC و SBC.

ويستخدم ايضا عدد من اختبارات الدقة التنبؤية التي تبين مدى صلاحية النموذج لاجراء التنبؤ ومن هذه الاختبارات الاتي:

أ- متوسط مربع الخطأ: Mean- square error (MSE) : يحسب هذا الاختبار وفق الصيغة الاتية (11):

$$MSE = \sum_{t=1}^T (e_t)^2 / T$$

حيث ان (T) عدد المشاهدات، و ( $e_t$ ) تعبر عن خطأ التنبؤ الناتج من الفرق بين قيمة المشاهدة الفعلية وقيمة التنبؤ.

ب- متوسط الخطأ النسبي المطلق : Mean absolute percentage error (MAPE) : يحسب هذا الاختبار وفق الصيغة الاتية:

$$MAPE = \sum_{t=1}^T |e_t / y_t| / T * 100$$

ويتم اختيار النموذج للتنبؤ عندما يكون (MSE) و (MAPE) اقل ما يمكن.

## الخطوة الرابعة. التنبؤ (Forecasting)

بعد تحديد رتب الانموذج الملائم ( p, d, q ) والتأكد من انه افضل النماذج حسب الاختبارات السابقة الذكر , يتم بعد ذلك استخدامه في التنبؤ، وذلك بإحلال القيم الحالية والماضيّة للمتغير التابع  $Y_t$  والبواقي  $e_t$  كقيم تقديرية لحد الخطأ في يمين الدالة وذلك للحصول على القيمة المستقبلية الأولى المتنبأ بها  $Y_{t+1}$ ، وهو ما يسمى بالتنبؤ لفترة مستقبلية واحدة. ويمكن الحصول على القيمة المستقبلية الثانية  $Y_{t+2}$  بإحلال القيمة المستقبلية الأولى  $Y_{t+1}$  التي تم التوصل إليها في الخطوة الأولى للتنبؤ في معادلة التنبؤ مع افتراض حد الخطأ خارج العينة للدالة يساوي صفر. وبافتراض انه تم تقدير الانموذج ARIMA (2,0,1) , ولاستخدام هذا الانموذج في التنبؤ وبافتراض ان t تشير الى اخر السلسلة الزمنية فأن معادلة التنبؤ للفترة الأولى هي (1,5,10) :

$$Y_{t+1} = \phi_0 + \phi_1 Y_t + \phi_2 Y_{t-1} + e_t - \theta_1 e_t$$

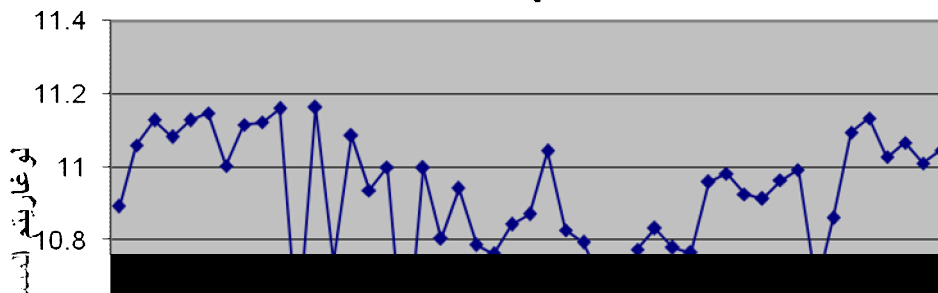
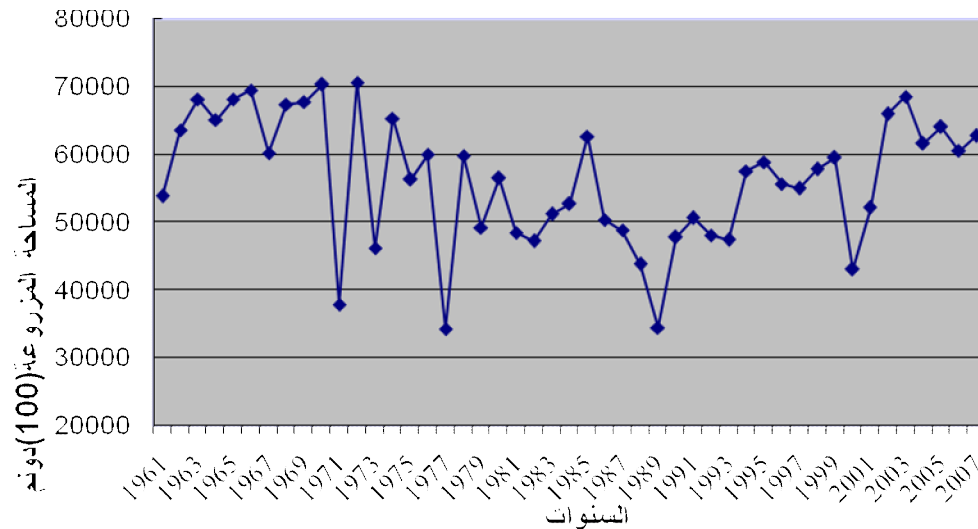
أما معادلة التنبؤ للفترة الثانية فهي:

$$Y_{t+2} = \phi_0 + \phi_1 Y_{t+1} + \theta_2 Y_t$$

وهكذا بالنسبة للفترات التالية للتنبؤ.

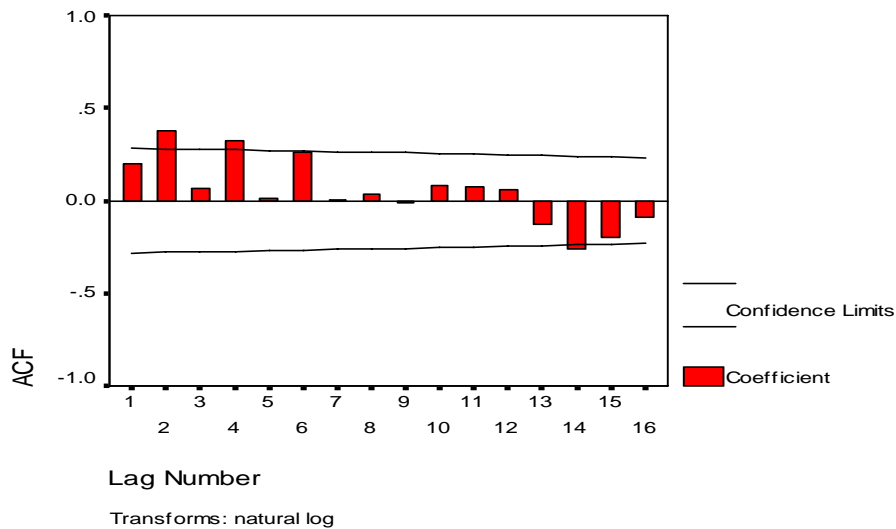
## النتائج والمناقشة

تم استخدام بيانات الجدول (1) لغرض تقدير انموذج ARIMA الملائم والتنبؤ من خلاله بالمساحة المزروعة بمحصول الحنطة ، وقد تم اتباع الخطوات السابقة التي تم عرضها لتطبيق الانموذج ، وكما اسلفنا فإنه لتطبيق الانموذج يجب ان تكون السلسلة الزمنية مستقرة ، فمن الشكل البياني (1) يظهر ان السلسلة ليس لها اتجاه عام متزايد او متناقص وعليه لا حاجة لاخذ الفرق الاول او الثاني، وبالرغم من ذلك فقد تم تجربة عدة نماذج تم فيها اخذ الفرق الاول او الثاني وفي حالة البيانات الاصلية واللوغاريتمية ، ولكن هذه النماذج لم تعطي نتائج معنوية احصائيا . ومما يلاحظ ان السلسلة تحتوي على تقلبات وخاصة للمدة 1970-1976 وعليه يجب اخذ اللوغاريتم الطبيعي للبيانات لكي يتم الحصول على سلسة مستقرة في التباين كما هو موضح في الشكل البياني (2).

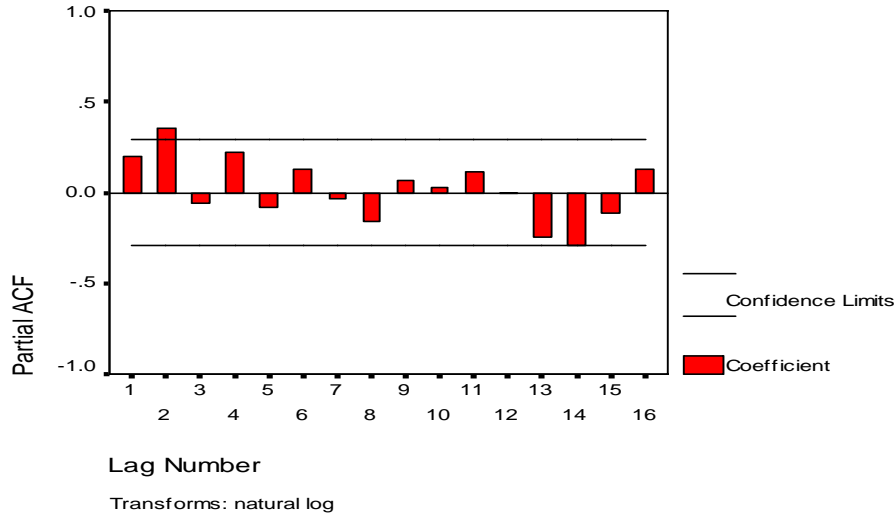




وللتأكد من استقرارية السلسلة نقوم برسم دالة الارتباط الذاتي ACF ودالة الارتباط الذاتي الجزئي PACF للوغاريتم المساحة، حيث يتبين من الشكلين البيانيين (3) و(4) ان السلسلة اصبحت مستقرة من خلال ان معظم معاملات الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي تقع ضمن حدود الثقة وهذا يشير الى كونها غير معنوية ومساوية للصفر ، ومن الرسمين البيانيين (3) و(4) يتضح عدم الحاجة لأخذ الفرق الاول او الثاني حيث تكون قيمة  $d=0$  ، ومن ACF و PACF وكما تم توضيحه في القسم النظري من البحث يمكن تحديد كل من  $p$  و  $q$  بصورة مبدئية ، حيث من دالة الارتباط الذاتي الجزئي يمكن تحديد قيمة  $p=1$  او  $p=2$  ، ومن دالة الارتباط الذاتي يمكن تحديد قيمة  $q=1$  او  $q=2$  ايضا .



شكل 3. دالة الارتباط الذاتي



شكل 4. دالة الارتباط الذاتي الجزئي

وبعد تقدير عدة نماذج تبين ان الأنموذجين  $ARIMA(1,0,1)$  و  $ARIMA(2,0,1)$  افضل النماذج في التنبؤ بالمساحة المزروعة بالحنطة وفقا للاختبارات الاحصائية المحسوبة ، وببين الجدولين (2) و(3) معاملات الانموذجين وخصائصهما واختبارتهما الاحصائية:

جدول 2. المعالم المقدرة لنموذج  $ARIMA(1,0,1)$ 

VARIABLES	B	SEB	T-RATIO	PROP.
AR1	.880338	.1487124	5.91973	.0000004
MA1	.699069	.2254820	3.10033	.0033669
CONSTANT	10.94216	.0574251	190.5467	.0000000
AIC	-28.576086			
SBC	-23.025643			

من الجدول (2) نحصل على الانموذج المقدر بالشكل الاتي:

$$\ln \hat{Y}_t = 10.942169 + 0.880338 \ln Y_{t-1} + 0.699069 e_{t-1}$$

$$MSE=0.027908$$

$$AMPE=12.3\%$$

اما معاني الرموز المستخدمة في الجدول (2) فهي (B) تعني قيم معالم النموذج، (SEB) الخطأ المعياري للمعالم، (T-RATIO) اختبار T لمعنوية المعالم المقدرة، (PROP) مستوى المعنوية الاحصائية للمعالم ،

من الجدول (3) نحصل على الانموذج المقدر بالشكل الاتي:

$$\ln \hat{Y}_t = 10.925537 - 0.368987 \ln Y_{t-1} + 0.415226 \ln Y_{t-2} - 0.591064 e_{t-1}$$

$$MSE= 0.025993$$

$$AMPE= 12.2\%$$

جدول 3. المعالم المقدرة لنموذج ARIMA(2,0,1)

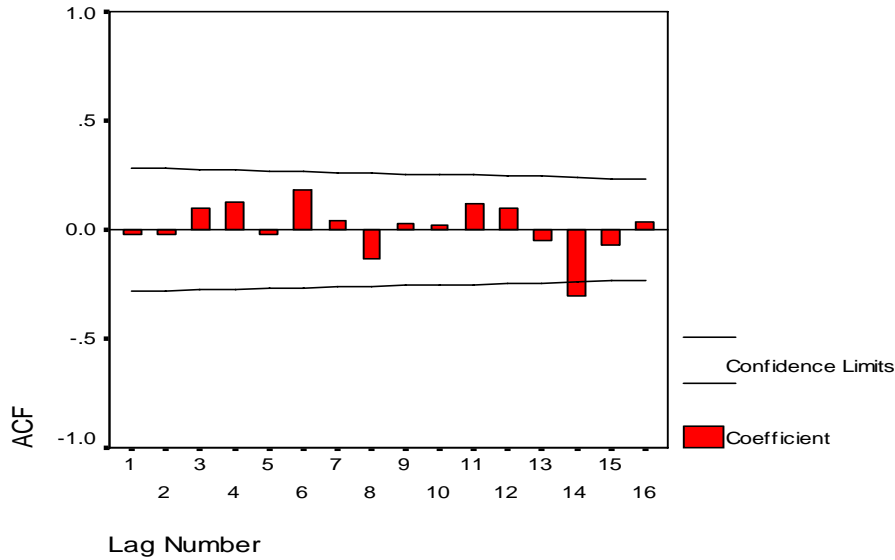
VARIABLES	B	SEB	T-RATIO	PROB
AR1	-.368987	.26175823	-1.40965	.16583549
AR2	.415226	.13870800	2.99352	.00455749
MA1	-.591064	.27507002	-2.14878	.03732522
CONSTANT	10.925537	.04020626	271.73719	.00000000

AIC -29.797425

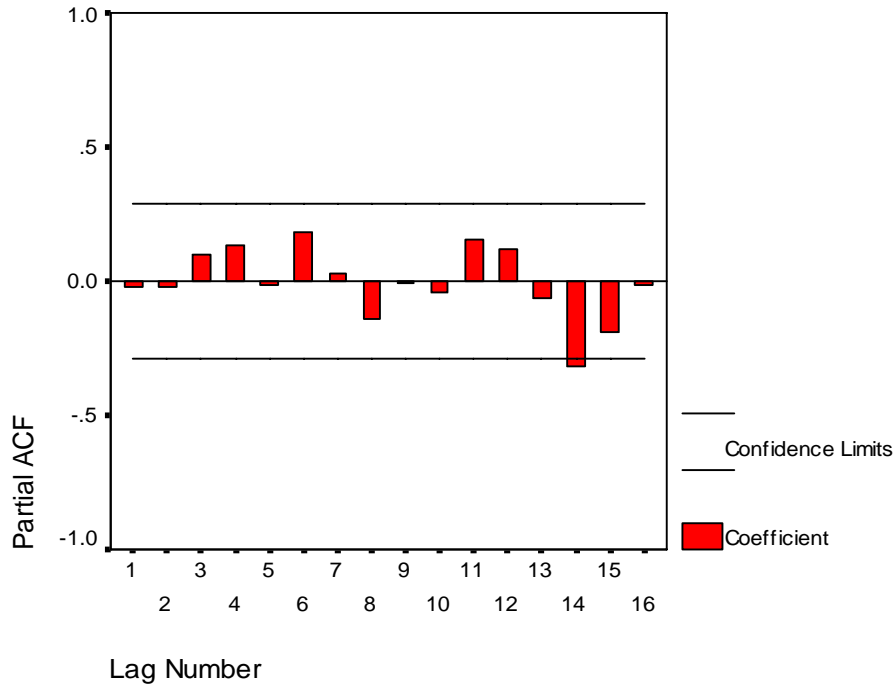
SBC -22.39683

يتضح من النتائج اعلاه ان الانموذج الثاني المبين في جدول (3) هو الافضل في اجراء التنبؤ وفقا لمقاييس الدقة التنبؤية المتمثلة بال AIC، MSE، وال AMPE حيث ان قيم هذه المقاييس هي الاقل عما هي في الانموذج الاول المبين في جدول (2). ومن اجل التأكد من افضلية الانموذج الثاني يتم فحص معاملات دالتي الارتباط الذاتي والارتباط الجزئي لبواقى الانموذج وليس لبيانات السلسلة الاصلية كما تم توضيحه في الاطار النظري للبحث . حيث يبين الشكلين (5)،(6) دالتي الارتباط الذاتي والارتباط الجزئي لبواقى الانموذج ARIMA(2,0,1).

يلاحظ من الشكلين (5) و(6) ان قيم دالتي ACF وPACF لبواقى نموذج ARIMA(2,0,1) غير معنوية بمستوى ثقة 95% وعليه فان هذا الانموذج يعد الافضل في استخدامه في التنبؤ بالمساحة المزروعة بمحصول الحنطة في العراق ، ويبين الجدول (4) القيم المقدرة للمساحة المزروعة بمحصول الحنطة لغاية عام 2015 .



شكل 5. دالة الارتباط الذاتي لبواقى نموذج ARIMA(2,0,1)



شكل 6. دالة الارتباط الذاتي الجزئي لبوقي نموذج  $ARIMA(2,0,1)$

جدول 4. القيم الاصلية والقيم المقدرة للمساحة المزروعة بمحصول الحنطة في العراق (100) دونم والحددين الادنى والاعلى بمستوى ثقة 95%.

الحد الأعلى (5)	الحد الأدنى (4)	القيم المقدرة (3)	القيم الأصلية (2)	السنة (1)
81440.77	37927.92	55577.68	53850	1961
80047.53	38095.78	55222.03	63630	1962
79604.63	39514.2	56084.88	68180	1963
86019.27	43064.33	60863.47	65070	1964
83657.19	42095.22	59342.8	68130	1965
84138.83	42355.48	59697.07	69470	1966
85813.21	43238.34	60913.22	60209	1967
82831.88	41730.43	58792.94	67357	1968
81705.73	41172.29	58000.1	67731	1969
86402.22	43535.31	61331.46	70341	1970
84493.27	42576.26	59978.39	37932	1971
75825.41	38207.26	53824.54	70584	1972
71800.38	36179.89	50967.93	46244	1973
87363.5	44021.54	62015.13	65333	1974
70476.03	35512.39	50027.71	56306	1975
89362.56	45028.99	63434.26	59972	1976
74041.92	37309.15	52558.93	34304	1977
75033.03	37808.51	53262.44	59826	1978
66795.23	33657.58	47414.83	49290	1979
86339.71	43505.86	61288.53	56549	1980
70573.98	35561.65	50097.18	48469	1981
81340.37	40986.74	57739.73	47277	1982

69767.76	35155.4	49524.88	51261	1983
76977.33	38788.24	54642.61	52712	1984
75579.08	38083.68	53650.06	62661	1985
80318.58	40471.87	57014.41	50411	1986
79323.48	39970.45	56308.04	48808	1987
72486.65	36525.43	51454.89	43816	1988
73647.99	37110.62	52279.28	34506	1989
66158.59	33336.77	46962.9	47828	1990
68632.19	34583.2	48718.79	50685	1991
77906.73	39256.56	55302.35	48090	1992
73186.72	36878.19	51951.84	47436	1993
74075.97	37326.27	52583.07	57583	1994
76349.07	38471.67	54196.65	58863	1995
81681.16	41158.47	57981.65	55691	1996
78237.51	39423.24	55537.16	54985	1997
78208.2	39408.47	55516.35	57820	1998
78685.84	39649.15	55855.41	59507	1999
80570	40598.56	57192.88	43081	2000
74839.67	37711.09	53125.19	52179	2001
71334.66	35944.95	50637.15	65949	2002
83705.14	42178.33	59418.37	68549	2003
84657.37	42658.16	60094.32	61592	2004
83447.34	42048.43	59235.38	64107	2005
81221.23	40926.71	57655.17	60541	2006
82852.88	41748.89	58813.39	62795	2007
80613.31	40620.39	57223.63		2008
82289.73	40657.05	57841.66		2009
80506.04	38168.2	55432.58		2010
82132.68	38951.4	56561.32		2011
80493.5	37798.5	55159.16		2012
81925.97	38470.62	56140.38		2013
80716.32	37747.2	55197.96		2014
81813.08	38265.6	55952		2015

المصدر:

- 1- لعمود (1) و(2) وزارة التخطيط العراقية، الجهاز المركزي للإحصاء المجاميع لاصحائية لسنوات عديدة  
2- الاعمدة (3-5) من اعداد الباحث اعتمادا على بيانات الجدول (1) ونموذج ARIMA(2,0,1) المبينة معلماته في جدول (3).

يبين الجدول (4) النتائج التي تم التوصل اليها، حيث يلاحظ ان القيم التنبؤية للمساحة التي سيتم زراعتها بمحصول الحنطة في العراق للمدة 2008 الى 2015 هي اقل من القيم الفعلية للسنوات التي سبقتها ، وهذا قد يعزى الى عدم الاهتمام بالقطاع الزراعي من قبل الدولة من جانب وانخفاض مناسب المياه اللازمة للزراعة من جانب اخر. فضلا عن انخفاض الامطار في المناطق الديمة

## المصادر

- 1-الهيبي، بلال محمد أسعد محمود ، "استخدام نماذج ARIMA للتنبؤ بعرض النقد لدولة قطر" رسالة ماجستير ، كلية الادارة والاقتصاد ، جامعة الانبار 2008 .
- 2-Mushtaq T. H. , "Using ARIMA model to forecasting with production of electrics in Australia", Al-anbar University journal of Economic and Administration sciences, Vol.1, No.2, 2008.
- 3- شحاته ، د .عماد عبد المسيح و طارق ، د. خليل محمد ، " دراسة قياسية للنماذج الديناميكية مع تطبيقها على التنبؤ بالعمالة في مصر".  
www. emadstat. 11omb.com-paper-4.pdf.
- 4-درايع ، كامل عيسى سليم ، " تحليل وتقدير الاتجاه العام ومركبات كميات الامطار السنوية الساقطة في محطة العروب الزراعية،مجلة جامعة الخليل للبحوث، المجلد الثاني، العدد الاول،2005.  
www. hebron.edu-journal-Archive-m2\_fl.135-169.pdf
- 5 -الغنام، حمد عبد الله، " تحليل السلسلة الزمنية لمؤشر اسعار الاسهم في المملكة العربية السعودية باستخدام منهجية Box-Jenkin" ، مجلة جامعة الملك عبد العزيز، العدد الثاني، السعودية، 2003.  
6-Rangsan N. & Titida N., "ARIMA Model for Forecasting Oil Palm Price".  
http://Math.usm.my/research/online proc/st03.pdf
- 7-Mandal B. N. , " Forecasting Sugarcane Production in India With Arima Model ".  
http://interstat.statjournals.net/YEAR/2005/articles/0510002.pdf
- 8-Maddala , Q. S. , " Econometrics " , McGraw-Hill , International book Company , New York 1977.
- 9-Pindyck , Robert S. & Daniel L. Rbinfeld , "Econometric model and Economic forecasts " second Edition, McGraw-Hill, New York 1980.
- 10-الملاح, د.جلال عبد الفتاح: "المدخل الاقتصادي لدراسة السوق، أدوات تحليلية لدراسة الطلب والعرض والأسعار"، جامعة الملك فيصل، مركز التأليف والنشر، 2003.
- 11- بري , د عدنان ماجد عبد الرحمن : " طرق التنبؤ الاحصائي " , جامعة الملك سعود , 2002.