



## ملاحظات حول التقدير بطريقة العزوم للانموذج ARMA(1,1) و ARMA(0,1)

أ.م. د. لميعة باقر جواد      م. د. لمياء محمد علي البدراني  
جامعة بغداد – كلية الادارة والاقتصاد – قسم الاحصاء

### الخلاصة

عن طريق مقدر العزوم للانموذج \*ARMA(1,1) وباستعمال المحاكاة تم التوصل الى ان احد الجذرين يعطي نموذجا انعكاسيا، ويمكن الاستدلال عليه من خلال اشارة  $\hat{p}_1$  ، ان الجذر  $\hat{\theta}_1^+$  يجعل الانموذج انعكاسياً عندما تكون اشارة  $\hat{p}_1$  موجبة، أما الجذر  $\hat{\theta}_1^-$  فيجعل الانموذج انعكاسياً عندما تكون اشارة  $\hat{P}_1$  سالبة، وتوصل البحث الى طريقة بديلة لتقدير الانموذج ARMA(0,1) تكون ملائمة عندما يكون  $|\hat{P}_1| < 0.45$  . و تم التوصل الى ملاحظات واستنتاجات اخرى

### Abstract

By driven the moment estimator of ARMA (1, 1) and by using the simulation some important notice are founded, From the more notice conclusions that the relation between the sign  $\hat{P}_1$  and moment estimator for ARMA (1, 1) model that is: when the sign is positive means the root  $\hat{\theta}_1^+$  gives invertible model and when the sign is negative means the root  $\hat{\theta}_1^-$  gives invertible model. An alternative method has been suggested for ARMA (0, 1) model can be suitable when  $|\hat{P}_1| < 0.45$





### المقدمة وهدف البحث و ARMA(0,1)

من الطرائق التي لا تعتمد على دالة الإمكان هي طريقة العزوم وفيها يتم تعويض عزوم العينة بمقدرات عزوم المجتمع النظري ، ومع أن هذه الطريقة تكون معقدة وحساسة إلا أنه يمكن الاعتماد عليها في الحصول على قيم أولية ، لذا كان هدف البحث التوصل إلى ملاحظات واستنتاجات تكون مفيدة في تطبيق هذه الطريقة

### (1-2) طريقة العزوم: Method of Moments (M.M)

تتكون هذه الطريقة من تعويض عزوم العينة مثل  $\bar{Z}$  ، او تباين العينة  $\hat{\gamma}_0$  او دالة الارتباط الذاتي للعينة  $\hat{\rho}_i$  (ACF) بمقدرات عزوم المجتمع النظري، وحل المعادلات الناتجة، فإذا كان الأنموذج يتضمن  $p$  من متغيرات لـ (AR) أي أن:

$$Z_t = \phi_1 Z_{t-1} + \phi_2 Z_{t-2} + \dots + \phi_p Z_{t-p} \quad (1)$$

فإن  $\mu = E(Z_t)$  يتم تقديرها بواسطة  $\bar{Z}$  ، ولتقدير  $\phi_i$  يجب استعمال الصيغة الآتية:

$$p_k = \phi_1 p_{k-1} + \phi_2 p_{k-2} + \dots + \phi_p p_{k-p}$$

والذي يتمثل بالنظام الآتي من المعادلات:

$$p_1 = \phi_1 + \phi_2 p_1 + \dots + \phi_p p_{p-1}$$

$$p_2 = \phi_1 p_1 + \phi_2 + \dots + \phi_p p_{p-2}$$

⋮

(2)

$$p_p = \phi_1 p_{p-1} + \phi_2 p_{p-2} + \dots + \phi_p$$

هذه المعادلات تسمى معادلات بـ (Yule-Walker)، ويمكن الحصول على مقدرات العزوم

بواسطة حل النظام الخطي من المعادلات أعلاه كالاتي:

$$\begin{bmatrix} \hat{\phi}_1 \\ \hat{\phi}_2 \\ \vdots \\ \hat{\phi}_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \hat{p}_1 & \hat{p}_2 & \dots & \hat{p}_{p-2} & \hat{p}_{p-1} \\ \hat{p}_1 & 1 & \hat{p}_1 & \dots & \hat{p}_{p-3} & \hat{p}_{p-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \hat{p}_{p-1} & \hat{p}_{p-2} & \hat{p}_{p-3} & \dots & \hat{p}_1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{p}_1 \\ \hat{p}_2 \\ \vdots \\ \hat{p}_p \end{bmatrix} \quad (3)$$

وتسمى هذه بـ (مقدرات Yule-Walker)، أما مقدر  $\sigma_a^2$  ، فيتم الحصول عليه كالاتي:

$$\gamma_0 = E(Z_t Z_t) = E[Z_t (\phi_1 Z_{t-1} + \phi_2 Z_{t-2} + \dots + \phi_p Z_{t-p} + a_t)]$$

$$\gamma_0 = \phi_1 \gamma_1 + \phi_2 \gamma_2 + \dots + \phi_p \gamma_p + \sigma_a^2$$



## و ARMA(0,1)

ومنها نحصل على مقدر العزوم لـ  $\sigma_a^2$  كالآتي:

$$\hat{\sigma}_a^2 = \hat{\gamma}_0 (1 - \hat{\phi}_1 \hat{p}_1 - \hat{\phi}_2 \hat{p}_2 - \dots - \hat{\phi}_p \hat{p}_p) \quad (4)$$

: ARMA(1,1) مقدر العزوم لأنموذج

*Moment Estimator for ARMA(1,1)*

بما ان:

$$p_1 = \frac{(\phi_1 - \theta_1)(1 - \phi_1 \theta_1)}{1 - 2\phi_1 \theta_1 + \theta_1^2}$$

$$p_2 = \phi_1 p_1$$

وعند مساواة عزوم العينة بمقدرات عزوم المجتمع النظري يكون لدينا:

$$\hat{p}_2 = \hat{\phi}_1 \hat{p}_1 \quad (5)$$

ومنه:

$$\hat{\phi}_1 = \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} \quad (6)$$

وكذلك لدينا:

$$\hat{p}_1 = \frac{(1 - \hat{\theta}_1 \hat{\phi}_1)(\hat{\phi}_1 - \hat{\theta}_1)}{1 - 2\hat{\phi}_1 \hat{\theta}_1 + \hat{\theta}_1^2} \quad (7)$$

ولإيجاد  $\hat{\theta}_1$  نقوم بحل هذه المعادلة التربيعية بالنسبة إلى  $\hat{\theta}_1$  بعد التعويض عن  $\hat{\phi}_1$  كالآتي:

$$\hat{p}_1 (1 - 2\hat{\phi}_1 \hat{\theta}_1 + \hat{\theta}_1^2) = (\hat{\phi}_1 - \hat{\theta}_1)(1 - \hat{\phi}_1 \hat{\theta}_1)$$

$$\hat{p}_1 - 2\hat{p}_2 \hat{\theta}_1 + \hat{p}_1 \hat{\theta}_1^2 = \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} - \hat{\theta}_1 - \frac{\hat{p}_2^2}{\hat{p}_1^2} \hat{\theta}_1 + \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} \hat{\theta}_1^2$$

$$\Rightarrow \hat{p}_1 - 2\hat{p}_2 \hat{\theta}_1 + \hat{p}_1 \hat{\theta}_1^2 - \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} + \hat{\theta}_1 + \frac{\hat{p}_2^2}{\hat{p}_1^2} \hat{\theta}_1 - \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} \hat{\theta}_1^2 = 0$$

$$\Rightarrow \left( \hat{p}_1 - \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} \right) \hat{\theta}_1^2 + \left( 1 + \frac{\hat{p}_2^2}{\hat{p}_1^2} - 2\hat{p}_2 \right) \hat{\theta}_1 + \left( \hat{p}_1 - \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1} \right) = 0$$

$$\Rightarrow (\hat{p}_1^2 - \hat{p}_2) \hat{\theta}_1^2 + \frac{1}{\hat{p}_1} (\hat{p}_2^2 + \hat{p}_1^2 - 2\hat{p}_1^2 \hat{p}_2) \hat{\theta}_1 + (\hat{p}_1^2 - \hat{p}_2) = 0$$



## و ARMA(0,1)

وعند حل المعادلة ينتج:

$$\hat{\theta}_1 = \frac{-\frac{1}{\hat{p}_1}(\hat{p}_2^2 + \hat{p}_1^2 - 2\hat{p}_1^2\hat{p}_2) \mp \sqrt{\frac{1}{\hat{p}_1^2}(\hat{p}_2^2 + \hat{p}_1^2 - 2\hat{p}_1^2\hat{p}_2)^2 - 4(\hat{p}_1^2 - \hat{p}_2)^2}}{2(\hat{p}_1^2 - \hat{p}_2)} \quad (8)$$

او بشكل مكافئ:

$$\hat{\theta}_1 = \frac{-(1 + \hat{\phi}_1^2 - 2\hat{p}_1\hat{\phi}_1) \mp \sqrt{(1 + \hat{\phi}_1^2 - 2\hat{p}_1\hat{\phi}_1)^2 - 4(\hat{p}_1 - \hat{\phi}_1)^2}}{2(\hat{p}_1 - \hat{\phi}_1)} \quad (9)$$

إذ أن:  $\hat{\phi}_1 = \frac{\hat{p}_2}{\hat{p}_1}$ ، مع الأخذ بالاعتبار أن الحلين الناتجين لا يؤخذ منهما إلا الحل الانعكاسي.

بعد الحصول على المقدرين  $\hat{\theta}_1$  و  $\hat{\phi}_1$  يمكن الحصول على المقدّر  $\hat{\sigma}_a^2$  للـ  $\sigma_a^2$  كالآتي:  
بما أن:

$$Var(Z_t) = \sigma_a^2 \left[ \frac{1 - 2\phi_1\theta_1 + \theta_1^2}{1 - \phi_1^2} \right] = \gamma_0$$

$$\hat{\gamma}_0 = \hat{\sigma}_a^2 \left[ \frac{1 - 2\hat{\phi}_1\hat{\theta}_1 + \hat{\theta}_1^2}{1 - \hat{\phi}_1^2} \right]$$

ومنه يكون تقدير  $\sigma_a^2$  بالشكل:

$$\hat{\sigma}_a^2 = \frac{\hat{\gamma}_0(1 - \hat{\phi}_1^2)}{1 - 2\hat{\phi}_1\hat{\theta}_1 + \hat{\theta}_1^2} \quad (10)$$

إذ أن  $\hat{\gamma}_0$  هو تباين العينة للسلسلة  $Z_t$ ، وأن مقدر العزوم إلى  $\mu$  هو  $\hat{\mu} = \bar{Z}$ .

## 2-1-2 مقدر العزوم لأنموذج ARMA(0,1):

Moment Estimator for ARMA(1,0) or MA(1)

بما أن معامل الارتباط الذاتي الأول للأنموذج ARMA(0,1) هو:

$$p_1 = -\frac{\theta_1}{1 + \theta_1^2}$$

وبحل هذه المعادلة التربيعية بالنسبة إلى  $\theta_1$  بعد إبدال  $p_1$  بـ  $\hat{p}_1$  كالآتي:

$$\begin{aligned} \hat{p}_1(1 + \hat{\theta}_1^2) &= -\hat{\theta}_1 \\ \hat{p}_1 + \hat{p}_1\hat{\theta}_1^2 + \hat{\theta}_1 &= 0 \end{aligned}$$



## ARMA(0,1) و

ومنه يكون:

$$\hat{\theta}_1 = \frac{-1 \mp \sqrt{1 - 4\hat{p}_1^2}}{2\hat{p}_1} \quad (11)$$

وبعد الحصول على المقدّر  $\hat{\theta}_1$ ، فإنه يمكننا حساب مقدر العزوم إلى  $\sigma_a^2$  كالآتي:

$$\hat{\sigma}_a^2 = \frac{\hat{\gamma}_0}{1 + \hat{\theta}_1^2} \quad (12)$$

وكذلك، فإن  $\mu$  تقدر بواسطة  $\bar{Z}$ .

1-3 القيم المقدرة لمعاملات الارتباط الذاتي، ومقدرات طريقة العزوم: لقد تم حساب القيم المقدرة لمعاملات الارتباط الذاتي بالصيغة الآتية:

$$\hat{P}_k = \frac{\sum_{t=k+1}^n (Z_t - \bar{Z})(Z_{t-k} - \bar{Z})}{\sum_{t=1}^n (Z_t - \bar{Z})^2}$$

واستعملت الصيغة (1) في الفصل السابق لإيجاد القيمة المقدرة  $\hat{\theta}_1$  للانموذج ARMA(0,1)، وأن هذه الصيغة تتألف من مقدرين هما:

$$\hat{\theta}_1^+ = \frac{-1 + \sqrt{1 - 4\hat{P}_1^2}}{2\hat{P}_1} \quad -1$$

$$\hat{\theta}_1^- = \frac{-1 - \sqrt{1 - 4\hat{P}_1^2}}{2\hat{P}_1} \quad -2$$

وبعد استخراج قيمة المقدرين  $\hat{\theta}_1^+$ ،  $\hat{\theta}_1^-$  وضعت مع القيم التقديرية لمعامل الارتباط الذاتي في الجدول (1) ومنه يمكن ملاحظة الآتي:1- أن الجذر  $\hat{\theta}_1^+$  يجعل الانموذج قابل للانعكاس دائماً، أما الجذر  $\hat{\theta}_1^-$  فيجعل الانموذج غير انعكاسياً دائماً، وتكون إشارة الجذر  $\hat{\theta}_1^-$  مطابقة دائماً لإشارة القيمة الحقيقية المعطاة.2- تظهر الجذور الخيالية عندما تكون القيمة المطلقة إلى  $\hat{\rho}_1$  أكبر من 0.5 أي أن:  $|\hat{\rho}_1| > 0.5$ ، وهذه النتيجة من السهولة برهنتها نظرياً.3- إن القيمة المقدرة لمعامل الارتباط الذاتي  $\hat{\rho}_1$  تكون دائماً بإشارة معاكسة لإشارة القيمة الحقيقية المعطاة أي  $\theta_1$ ، ومع ملاحظة أن معكوس إشارة  $\hat{\rho}_1$  يعطي تقديراً مقبولاً إلى  $\theta_1$ ، وبخاصة عندما تكون القيمةالمطلقة إلى  $\hat{\rho}_1$  أصغر من 0.45 أي أن  $|\hat{\rho}_1| < 0.45$ .من هذه النتيجة، لذا فقد إقترح الباحث أن يكون المقدّر  $\hat{\theta}_1 = -\hat{\rho}_1$  مقدراً بديلاً لطريقة العزوم،وبالأخص عندما تكون قيمة  $|\hat{\rho}_1| < 0.45$ ، والجدول (4) يبين تقديرات هذه الطريقة مع قيم MSE و MAPE.



## و ARMA(0,1)

أما تقديرات طريقة العزوم للانموذج ARMA(1,1)، فقد استعملت الصيغة (8) لإيجاد القيمة المقدرة لـ  $\theta_1$  بعد إيجاد القيم المقدرة لمعاملات الارتباط الذاتي  $\hat{\rho}_1, \hat{\rho}_2$  وأن الصيغة (8) تتألف من مقدرين هما:

$$\hat{\theta}_1^+ = \frac{-\frac{1}{\hat{P}_1}(\hat{P}_2^2 + \hat{P}_1^2 - 2\hat{P}_1^2\hat{P}_2) + \sqrt{\frac{1}{\hat{P}_1^2}(\hat{P}_2^2 + \hat{P}_1^2 - 2\hat{P}_1^2\hat{P}_2) - 4(\hat{P}_1 - \hat{P}_2)^2}}{2(\hat{P}_1^2 - \hat{P}_2)} \quad -1$$

$$\hat{\theta}_1^- = \frac{-\frac{1}{\hat{P}_1}(\hat{P}_2^2 + \hat{P}_1^2 - 2\hat{P}_1^2\hat{P}_2) - \sqrt{\frac{1}{\hat{P}_1^2}(\hat{P}_2^2 + \hat{P}_1^2 - 2\hat{P}_1^2\hat{P}_2) - 4(\hat{P}_1 - \hat{P}_2)^2}}{2(\hat{P}_1^2 - \hat{P}_2)} \quad -2$$

واستعملت الصيغة (6) لإيجاد قيم  $\hat{\phi}_1$ ، وقد تم وضع القيم  $\hat{\phi}_1, \hat{P}_2, \hat{P}_1, \hat{\theta}_1^+, \hat{\theta}_1^-$  في الجدول (2)، ومن هذا الجدول يمكن ملاحظة الآتي:

1- إن أحد الجذرين  $\hat{\theta}_1^+, \hat{\theta}_1^-$  يجعل الانموذج قابل للانعكاس. أما الجذر الآخر، فيجعل الانموذج غير قابل للانعكاس.

2- إن الجذر  $\hat{\theta}_1^+$  يجعل الانموذج إنعكاسياً عندما تكون إشارة  $\hat{\rho}_1$  موجبة، أما الجذر  $\hat{\theta}_1^-$  إنعكاسياً عندما تكون إشارة  $\hat{P}_1$  سالبة.

3- يكون المقدر  $\hat{\phi}_1$  غير مستقراً عندما يكون  $|\hat{P}_2| > |\hat{P}_1|$ ، كما هو واضح نظرياً.



## و ARMA(0,1)

القيمة المقدرة لمعامل الارتباط الذاتي  $\hat{p}_1$ ، وتقديرات طريقة العزوم  $\hat{\theta}_1^-$  و  $\hat{\theta}_1^+$  للأنموذج ARMA(0,1) لجميع أحجام العينات

n	$\theta_1$	$\hat{p}_1$	$\hat{\theta}_1^-$	$\hat{\theta}_1^+$
25	0.5	-0.378	2.18859	0.45692
	-0.5	0.433	-1.73215	-0.57732
	0.3	-0.236	3.98644	0.25085
	-0.3	0.316	-2.80849	-0.35606
	0.8	-0.491	1.20670	0.82599
	-0.8	0.515	*	*
	0.9	-0.517	*	*
	-0.9	0.525	*	*
	0.1	-0.049	20.35900	0.04912
50	-0.1	0.148	-6.60536	-0.15139
	0.5	-0.422	1.82031	0.54936
	-0.5	0.417	-1.86063	-0.53745
	0.3	-0.299	3.01254	0.33195
	-0.3	0.275	-3.33666	-0.29970
	0.8	-0.507	*	*
	-0.8	0.527	*	*
	0.9	-0.515	*	*
	-0.9	0.542	*	*
150	0.1	-0.121	8.14164	0.12283
	-0.1	0.085	-11.67910	-0.08562
	0.5	-0.369	2.26900	0.44060
	-0.5	0.449	-1.60356	-0.62361
	0.3	-0.232	4.06430	0.24601
	-0.3	0.330	-2.65343	-0.37687
	0.8	-0.469	1.43565	0.69655
	-0.8	0.531	*	*
	0.9	-0.479	1.34318	0.74450
300	-0.9	0.539	*	*
	0.1	-0.044	22.68320	0.04409
	-0.1	0.158	-6.16696	-0.16215
	0.5	-0.388	2.10146	0.47586
	-0.5	0.441	-1.66808	-0.59949
	0.3	-0.251	3.71488	0.26919
	-0.3	0.319	-2.77435	-0.36045
	0.8	-0.485	1.28155	0.78031
	-0.8	0.526	*	*
0.9	-0.496	1.13532	0.88081	
-0.9	0.535	*	*	
0.1	-0.046	15.56070	0.06426	
-0.1	0.141	-6.94828	-0.14392	

\* العلامة تشير الى أن الجذر خيالي.



## و ARMA(0,1)

## جدول (2)

القيم المقدرة لمعاملات الارتباط الذاتي  $\hat{p}_1$  و  $\hat{p}_2$  ، وتقديرات طريقة العزوم  $\hat{\phi}_1$  و  $\hat{\theta}_1^-$  و  $\hat{\theta}_1^+$  للأنموذج ARMA(1,1) لجميع أحجام العينات

n	$\phi_1$	$\theta_1$	$\hat{p}_1$	$\hat{p}_2$	$\hat{\phi}_1$	$\hat{\theta}_1^-$	$\hat{\theta}_1^+$
25	-0.5	0.5	-0.738	0.490	-0.66396	0.16505	6.05885
	0.6	0.5	0.151	0.132	0.87417	1.31258	0.76186
	0.5	0.6	-0.043	0.041	-0.95349	-0.92104	-1.08573
	-0.6	-0.3	-0.329	0.321	-0.97568	-0.85214	-1.17352
	0.2	0.8	-0.371	0.014	-0.03774	0.393607	2.52481
	-0.2	-0.8	0.431	-0.032	-0.07424	-1.40515	-0.71167
	0.9	0.1	0.647	0.423	0.65379	85.66120	0.01167
	-0.9	0.3	-0.899	0.808	-0.89878	0.00117	857.84600
	0.1	-0.1	0.239	0.083	0.34728	8.70111	0.11493
-0.1	-0.5	0.373	0.020	0.05362	-2.63537	-0.37945	
50	-0.5	0.5	-0.771	0.571	-0.74060	0.07522	13.29450
	0.6	0.5	0.092	0.142	1.54348	1.44030	0.69430
	0.5	0.6	-0.114	0.049	-0.42983	-0.32046	-3.12053
	-0.6	-0.3	-0.420	0.365	-0.86905	-0.59094	-1.69221
	0.2	0.8	-0.402	0.051	-0.12687	0.33471	2.98765
	-0.2	-0.8	0.425	-0.02	-0.04706	-1.57145	-0.63635
	0.9	0.1	0.824	0.718	0.87136	6.67606	0.14979
	-0.9	0.3	-0.966	0.916	-0.94824	0.28609	3.49545
	0.1	-0.1	0.187	0.091	0.48663	3.20871	0.311652
-0.1	-0.5	0.345	0.028	0.08116	-3.29984	-0.30305	
150	-0.5	0.5	-0.732	0.454	-0.62022	0.24905	4.01526
	0.6	0.5	0.167	0.094	0.56287	2.44198	0.40951
	0.5	0.6	-0.037	-0.019	0.51351	0.55160	1.81291
	-0.6	-0.3	-0.322	0.268	-0.83230	-0.59995	-1.66680
	0.2	0.8	-0.349	-0.044	0.12607	0.570367	1.75326
	-0.2	-0.8	0.441	-0.065	-0.14739	*	*
	0.9	0.1	0.839	0.701	0.83552	-85.0346	-0.01176
	-0.9	0.3	-0.942	0.870	-0.92357	0.16775	5.96120
	0.1	-0.1	0.253	0.043	0.16996	-11.26590	-0.08876
-0.1	-0.5	0.386	-0.018	-0.04663	-1.86286	-0.53681	
300	-0.5	0.5	-0.725	0.407	-0.56138	0.37157	2.69129
	0.6	0.5	0.152	0.106	0.69737	1.77243	0.56420
	0.5	0.6	-0.058	-0.011	0.18966	0.24855	4.02340
	-0.6	-0.3	-0.322	0.247	-0.76708	-0.51422	-1.94469
	0.2	0.8	-0.372	-0.050	0.13441	0.63634	1.57150
	-0.2	-0.8	0.426	-0.033	-0.07747	-1.42989	-0.69935
	0.9	0.1	0.880	0.786	0.89318	17.06910	0.05859
	-0.9	0.3	-0.936	0.847	-0.90492	0.26664	3.75036
	0.1	-0.1	0.240	0.061	0.25417	66.52140	0.015033
-0.1	-0.5	0.374	0.010	0.02674	-2.40903	-0.41511	

\* العلامة تشير الى ان الجذر خيالي .





## و ARMA(0,1)

(1-4) مقارنة بين طريقة العزوم، وطريقة العزوم البديلة المقترحة:  
للمقارنة بين طريقة العزوم الإعتيادية وبين طريقة العزوم البديلة المقترحة للانموذج

ARMA(0,1)، وهي  $\hat{\theta}_1 = -\hat{P}_1$ ، تم حساب قيم MSE و MAPE، ووضعت النتائج في الجدول (4)،  
وعند حساب قيم متوسط قيم MSE للمعلمات التي تكون فيها  $|\hat{P}_1| < 0.45$  عند كل حجم عينة نرى  
الآتي:

1- عند المقارنة على وفق مقياس MSE نرى أن طريقة العزوم تعطي قيم لمSE أقل من طريقة العزوم  
البديلة عند العينتين 25، 50، وعند حجم العينة 150 نرى أن الطريقة البديلة متفوقة على طريقة العزوم،  
وعند العينة 300 نرى تفوق طريقة العزوم عن الطريقة البديلة بفارق طفيف.

2- عند المقارنة على وفق مقياس MAPE نرى أن طريقة العزوم الإعتيادية أفضل من البديلة عند العينتين 50، 25 فيما  
تكون الطريقة البديلة متفوقة على طريقة العزوم عند العينتين 150، 300.

ومن نتائج هذه المقارنة نرى أن طريقة العزوم البديلة تكون ملائمة أكثر مع زيادة حجم العينة.  
والجدول الآتي يوضح متوسط قيم هذان المقياسان لكلا الطريقتين، ولجميع العينات عندما تكون  
 $|\hat{P}_1| < 0.45$ .

## جدول (3)

متوسط قيم (MSE) و (MAPE) لطريقة العزوم، والطريقة البديلة عند جميع أحجام العينات للمعلمات التي

تكون عندها  $|\hat{P}_1| < 0.45$  للانموذج ARMA(0,1)

الطريقة/حجم العينة	MSE		MAPE	
	العزوم الإعتيادية	العزوم البديلة	العزوم الإعتيادية	العزوم البديلة
25	0.0031039	0.0047717	26.9078	27.2449
50	0.0009311	0.0023775	10.8244	12.8111
150	0.0057696	0.0052977	33.0500	30.5111
300	0.0030513	0.0036273	22.4922	22.3111



## و ARMA(0,1)

## جدول (4)

القيم التقديرية للمعلمة  $\theta_1$  للانموذج ARMA(0,1) وفقاً للتقدير بطريقة العزوم البديلة مع متوسط مربعات الأخطاء (MSE) ومتوسط مطلق الخطأ النسبي المنوي (MAPE) بتكرار قدره (R=1000)

	$\theta$ \ n	25	50	150	300
Estimation	0.5	0.378	0.422	0.369	0.388
	-0.5	-0.433	-0.417	-0.449	-0.441
	0.3	0.236	0.299	0.232	0.251
	-0.3	-0.316	-0.275	-0.330	-0.319
	0.8	0.491	0.507	0.469	0.485
	-0.8	-0.515	-0.527	-0.531	-0.526
	0.9	0.507	0.515	0.479	0.496
	-0.9	-0.525	-0.542	-0.539	-0.535
	0.1	0.049	0.121	0.044	0.064
MSE	-0.1	-0.148	-0.850	-0.158	-0.141
	0.5	0.014884	0.006084	0.017161	0.012544
	-0.5	0.004489	0.006889	0.002601	0.003481
	0.3	0.004096	0.000001	0.004624	0.002401
	-0.3	0.000256	0.000625	0.000900	0.000361
	0.8	0.095481	0.085849	0.109561	0.099225
	-0.8	0.081225	0.074529	0.072361	0.075076
	0.9	0.154449	0.148225	0.177241	0.163216
	-0.9	0.140625	0.128164	0.130321	0.133225
MAPE	0.1	0.002601	0.000441	0.003136	0.001296
	-0.1	0.002304	0.000225	0.003364	0.001681
	0.5	24.400	15.600	26.200	22.400
	-0.5	13.400	16.600	10.200	11.800
	0.3	21.333	0.333	22.667	16.333
	-0.3	5.333	8.333	10.000	6.333
	0.8	38.625	36.625	41.375	39.375
	-0.8	35.625	34.125	33.625	34.250
	0.9	43.667	42.778	46.778	44.889
-0.9	41.667	39.778	40.111	40.556	
0.1	51.000	21.000	56.000	36.000	
-0.1	48.000	15.000	58.000	41.000	



## ARMA(0,1) و

## الاستنتاجات

- 1- يمكن الاستدلال على المقدر الذي يجعل الانموذج ARMA(1,1) انعكاسيا عن طريق اسارة  $\hat{P}_1$  فعندما تكون الاشارة موجبة يكون المقدر الملائم هو  $\hat{\theta}_1^+$  وعندما تكون الاشارة سالبة يكون المقدر  $\hat{\theta}_1^-$  هو الذي يجعل الانموذج انعكاسيا .
- 2- ان اشارة  $\hat{P}_1$  تكون دائما معاكسة لاشارة  $\theta_1$  الحقيقية .
- 3- ان المقدر المقترح لتقدير الانموذج ARMA(0,1) وهو  $\hat{\theta}_1 = -\hat{P}_1$  يعطي تقدير جيد لى  $\theta_1$  عندما تكون  $|\hat{P}_1| < 0.45$  ، مع ملاحظة انه اذا كانت  $|\hat{P}_1| > 0.5$  فلا تظهر قيم حقيقية.

## المصادر

## References

## أولاً: المصادر العربية:

- [1] البدراني، لمياء محمد علي (2007)، " مقارنة بعض طرائق تقدير معاملات الانموذج المختلط من الرتبة الاولى باستخدام المحاكاة " أطروحة دكتوراه في الإحصاء- كلية الإدارة والاقتصاد- جامعة بغداد.

## ثانياً: المصادر الاجنبية:

- [2] Bierens, H.J. (2005) "ARMA Models" available at <http://www.yahoo.com/pdf>.
- [3] Box, G.E.P. and Jenkins, G.M (1976) "Time Series Analysis forecasting and Control", 2<sup>nd</sup> ed., Holden- Day, San Francisco.
- [4] Chumacero, R.A. (1997) "Finit Sample Properties of the Efficient Method of Moments" Studies in Nonlinear Dynamics & Econometrics: Vol.2: No.2, Article2. <http://www.bepress.com/snede/vol2/iss2/art2>
- [5] Cochrane, J.H. (2005) "Time Series for Macroeconomics and Finance" John H. Cochrane.
- [6] Hamaker, E.L., Dolan, C.V., & Molenaar, P.C.M. (2002) "On the Nature of SEM Estimates of ARMA Parameters", Structural Equation Modeling, 9. 347-368.
- [71] Hamilton, J.D. (1994) "Time Series Analysis" Princeton University Press Princeton, New Jersey.
- [8] Jong, P. and Penzer, J. (2000) "The ARIMA Model In State Space Form" <http://www.yahoo.com>.
- [9] Kendal, M. G. (1976) "Time- Series" 2<sup>nd</sup> ed., Charles Griffin and Company Ltd- London and High Wycombe.
- [10] Kurt, B. and Xavier, de, L. (1997) "Generalized Method of Moment and Indirect Estimation of the ARASMA Model" Umeå University, Department of Economics, Umeå Economic Studies, No.436, Computational Statistics, PP. 485-494.
- [11] Makridakis, S. Wheelwright, S.C. and Hyndman, R.J. (1998) "Forecasting Methods and Applications" 3<sup>rd</sup> ed. John Wiley & Sons. Inc.
- [12] McFadden, D. (2000) "ARMA Estimation Recipes" Econ. 241B, <http://www.yahoo.com/pdf>.
- [13] Pollock, D.S.G (1992) "Time- Series Analysis" Available at <http://wwwgoogle.com/pdf>.
- [14] Rothenberg, T. (2005) "Inference for ARMA Parameters" <http://wwwgoogle.com/p.d.f>.
- [15] Wei, W.W.S. (1990) "Time Series Analysis Univariate and Multivariate Methods" Addison- Wesley Publishing Company, Inc.
- [16] Zivot, E. (2005) "Estimation of ARMA Models" available at <http://www.google.com/pdf>.