

## نماذج السلاسل الزمنية ARMA

1 - نماذج الانحدار الذاتي (AR(p)):

عند دراستنا لنموذج الانحدار الخطي البسيط ، رأينا أنه عبارة عن نمذجة المتغير التابع  $y$  كدالة خطية للمتغير المستقل  $x$  بالإضافة إلى حد خطأ عشوائي .

$$y_t = \beta_0 + \beta_1 x_t + \varepsilon_t$$

كذلك نموذج الإنحدار الذاتي هو عبارة عن إنحدار المتغير على ماضيه أي إنحدار القيمة الحالية  $y_t$  على القيم السابقة  $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots, y_{t-p}$  ويأخذ الشكل التالي (AR(p)):

$$y_t = \phi_0 + \phi_1 y_{t-1} + \phi_2 y_{t-2} + \dots + \phi_p y_{t-p} + \varepsilon_t$$

حتى يسهل علينا دراسة خصائص النموذج (AR(p)) نبدأ بأبسط نموذج وهو (AR(1)).

أ- نموذج (AR(1)):

نموذج الإنحدار الذاتي من الدرجة الأولى هو عبارة عن إنحدار خطي بسيط للمتغير على التأخير الأول بالإضافة إلى حد الخطأ العشوائي:

قيمة  $y$  تعتمد فقط على سابقتها ( $y_{t-1}$ ) ويمكن كتابة:

$$\begin{cases} y_t = a y_{t-1} + \varepsilon_t \\ \varepsilon_t \sim WN(0, \sigma^2) \text{ (bruit blanc)} \end{cases}$$

في حالة  $a = 1$  يسمى نموذج الانحدار الذاتي من الدرجة الأولى بنموذج المشي العشوائي. بالرجوع للمثال السابق (تمرين 1)

$$x_t = x_{t-1} + \varepsilon_t \quad x_0 = 0$$

وجدنا ان عملية المشي العشوائي عملية غير مستقرة، حيث:

$$x_t = x_0 + \sum_{i=1}^t \varepsilon_i = \sum_{i=1}^t \varepsilon_i$$

$$E(x_t) = E\left(\sum_{i=1}^t \varepsilon_i\right) = \sum_{i=1}^t E(\varepsilon_i) = 0$$

$$Var(x_t) = Var\left(\sum_{i=1}^t \varepsilon_i\right) = \sum_{i=1}^t Var(\varepsilon_i) = \sigma_\varepsilon^2 + \sigma_\varepsilon^2 + \dots + \sigma_\varepsilon^2 = t\sigma_\varepsilon^2$$

$$E(x_t x_{t-k}) = (t-k)\sigma_\varepsilon^2$$

إذن ، حتى يكون النموذج مستقرا يجب أن تكون المعلمة:  $|\phi_1| < 1$  ، أي يأخذ النموذج الصيغة التالية:

$$x_t = \phi_0 + \phi_1 x_{t-1} + \varepsilon_t \quad |\phi_1| < 1$$

أو بتعبير أدق ، يجب أن تكون جذر المعادلة التالية أكبر من 1 :

$$1 - \phi_1 z = 0$$

ب- نموذج AR(p) :

بعد أن رأينا خصائص نموذج الانحدار الذاتي من الدرجة الأولى نأتي إلى تعميم النتائج في حالة الدرجة p ، والذي يعبر عنه بالمعادلة التالية :

$$y_t = \phi_0 + \phi_1 y_{t-1} + \phi_2 y_{t-2} + \dots + \phi_p y_{t-p} + \varepsilon_t$$

باستخدام معامل التأخير يصبح النموذج السابق كالتالي :

$$y_t = \phi_0 + \phi_1 L y_t + \phi_2 L^2 y_t + \dots + \phi_p L^p y_t + \varepsilon_t$$

$$(1 - \phi_1 L - \phi_2 L^2 - \dots - \phi_p L^p) y_t = \phi_0 + \varepsilon_t$$

حتى يكون النموذج مستقرا ، يجب أن تكون جذور كثير الحدود التالي أكبر من الواحد :

$$1 - \phi_1 z - \phi_2 z^2 - \dots - \phi_p z^p = 0$$

2- نماذج المتوسطات المتحركة MA(q):

هي عبارة عن مزيج خطي من ماضي الأخطاء العشوائية وتأخذ الشكل التالي:

$$y_t = \theta_0 + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \theta_p \varepsilon_{t-p} + \varepsilon_t$$

حيث  $\varepsilon_t$  عبارة عن ضجة بيضاء تتبع التوزيع الطبيعي  $N(0, \sigma^2)$

نماذج MA(q) مستقرة دائما لذلك لا نبحث على شرط الاستقرار

أ- نموذج MA(1):

$$y_t = \theta_0 + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t$$

شرط الإنعكاس : نماذج MA(q) مستقرة بالتعريف - كما أن نماذج AR(1) تحقق شرط الإنعكاس بالتعريف- إلا أنها لا تكون قابلة للإنعكاس إلا غدا كان جذر المعادلة التالية أكبر من 1:

$$1 - \theta_1 z = 0$$

$$|\theta_1| < 1 \text{ أي}$$

وشرط الإنعكاس مهم جدا لأنه يضمن تناقص تأثير ماضي السلسلة  $y_t, y_{t-1}, y_{t-2}, \dots, y_{t-i}$  على  $y_t$  كلما ابتعدنا كثيرا<sup>4</sup>.

ب- نموذج MA(q):

نأتي الآن إلى تعميم النتائج السابقة:

شرط الإنعكاس

حتى يكون النموذج قابلا للإنعكاس ، يجب أن تكون جذور كثير الحدود التالي أكبر من الواحد (أو بتعبير أدق خارج دائرة الوحدة):

$$1 - \theta_1 z - \theta_2 z^2 - \dots - \theta_q z^q = 0$$

## 3- نماذج الانحدار الذاتي والمتوسطات المتحركة ARMA (p, q)

هي عبارة عن مزيج بين النموذجين السابقين، نموذج الإنحدار الذاتي ونموذج المتوسطات المتحركة ، وتأخذ الشكل التالي :

$$y_t = \phi_0 + \phi_1 y_{t-1} + \phi_2 y_{t-2} + \dots + \phi_p y_{t-p} + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \theta_p \varepsilon_{t-p} + \varepsilon_t$$

سلوك دالتي الارتباط الذاتي والارتباط الذاتي الجزئي يتبع المركبتين MA(q) و AR(p) على الترتيب ، إلا أن بينها فرقا ، ففي نماذج AR(p) و MA(q) البحتة رأينا أن إحدى الدالتين تنعدم مباشرة بعد الدرجة p أو q والأخرى تتقارب تدريجيا نحو الصفر ، أما بالنسبة لنماذج ARMA(p,q) فكلتا الدالتين تتناقص تدريجيا حتى تقترب من الصفر ولا تنعدم مباشرة بعد الدرجة p أو q.