

ARMA 模型의 母數推定에 관하여

明知實業專門大學 崔 昌 浩

1. 序 論

時系列資料가 定常條件을 만족할 때의 模型

$$\phi(B)\tilde{Z}_t = \theta(B)a_t$$

단, $\phi(B) = 1 - \phi_1 B - \phi_2 B^2 - \dots - \phi_p B^p$

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

$$\tilde{Z}_t = Z_t - E(Z_t)$$

$$a_t: E(a_t) = 0, \quad \text{Var}(a_t) = \sigma_a^2$$

B : 後向演算子 (Backward shift operator)

을 ARMA(p, q) 模型 (Mixed Autoregressive moving Average Processes) 이라 하며 특히 $\phi(B)\tilde{Z}_t = a_t$

또는 $\tilde{Z}_t = \phi_1 \tilde{Z}_{t-1} + \phi_2 \tilde{Z}_{t-2} + \dots + \phi_p \tilde{Z}_{t-p} + a_t$ 를 自己相關模型 (AR(p) 模型: Autoregressive Processes) 이라 하고

$$\tilde{Z}_t = \theta(B)a_t$$

$$= (1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2 - \dots - \theta_q B^q) a_t$$

를 MA(q) 模型 (Moving Average Processes) 이라 한다. 또한 ARMA(p, q) 模型의 理論的인 自己相關函數와 理論的인 偏自己相關函數는 다음표와 같은 性質을 갖고 있음을 알 수 있다.

模 型	自己相關函數	偏自己相關函數
AR(p)	Tails off	Cuts off after lag p
MA(q)	Cuts off after lag q	Tails off
ARMA(p, q)	Tails off	Tails off

여기서는 理論的인 自己相關函數와 理論的인 偏自己相關函數의 性質을 利用하여 模型의 位數가 決定된 것으로 보고 決定된 模型의 母數推定을 다루어 보고자 한다.

2. ARMA 模型의 母數推定

位數가 (p, q) 인 ARMA 過程에서

$$Z_t + \sum_{j=1}^p \phi_j Z_{t-j} = a_t + \sum_{i=1}^q \theta_i a_{t-i} \quad (2-1)$$

단, a_t 는 서로 獨立인 $(0, \sigma_a^2)$ 의 確率變數

$$\text{特性 方程式 } m^p + \sum_{j=1}^p \phi_j m^{p-j} = 0$$

$$s^q + \sum_{i=1}^q \theta_i s^{q-i} = 0$$

의 根은 그 絕對值가 1보다 작다. 推定을 爲하여 (2-1)을 函數式形態로 나타내면

$$a_t(Z; \lambda) = Z_t + \sum_{j=1}^p \phi_j Z_{t-j} - \sum_{i=1}^q \theta_i a_{t-i}(Z; \lambda) \quad (2-2)$$

단, $\lambda' = (\phi_1, \phi_2, \dots, \phi_p, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q)$

(2-2)의 兩邊을 微分하면

$$-\frac{\partial a_t(Z; \lambda)}{\partial \phi_j} = w \phi_{jt}(Z; \lambda)$$

$$= -Z_{t-j} - \sum_{s=1}^q \theta_s w \phi_{j, t-s}(Z; \lambda)$$

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

$$-\frac{\partial a_t(Z; \lambda)}{\partial \theta_i} = w \theta_{it}(Z; \lambda)$$

$$= a_{t-i}(Z; \lambda) - \sum_{s=1}^q \theta_s w \theta_{i, t-s}(Z; \lambda)$$

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

初期 推定值 $\tilde{\lambda}$ 가 주어진다 면 修正된 推定值는 다음과 같이 구해진다.

$$\hat{\lambda} = \tilde{\lambda} + \Delta \hat{\lambda}$$

(단, $\Delta \hat{\lambda}$ 는 $a_t(Z; \tilde{\lambda})$ 를 $w \phi_{jt}(Z; \tilde{\lambda})$

$j=1, 2, \dots, p$ 와 $w\theta_{ii}(Z; \tilde{\lambda})$ $i=1, 2, \dots, q$ 에 回歸시킴으로써 推定된 回歸係數들의 *vector*). 이와 같이 修正된 推定值를 얻기 위해서는 母數의 初期 推定值를 알아야 하는데 이 初期 推定值는 模型內的 *MA*部分을 *AR*過程으로 逆變換시켜 그 母數를 推定함으로써 얻어지며 이때 逆變換 條件은 다음과 같다.

位數가 1인 *MA*過程

$$Z_t = a_t - \theta_1 a_{t-1} \\ = (1 - \theta_1 B) a_t$$

은 萬一 $|\theta_1| < 1$ 이면 逆變換이 可能해 진다. 即

$$\pi(B) = (1 - \theta_1 B)^{-1} = \sum_{j=0}^{\infty} \theta_j B^j$$

는 수렴하거나 또는 單位圓內에 位置해야하며 또 이는 $1 - \theta_1 B = 0$ 의 根 $B = \theta_1^{-1}$ 가 單位圓外에 位置함을 뜻한다.

位數가 높은 *MA*過程은 다음과 같이 나타 낼 수 있다.

$$a_t = \theta^{-1}(B) Z$$

여기서 $\theta(B) = \prod_{j=1}^q (1 - H_j B)$ 라 하면

$$\pi(B) = \theta^{-1}(B) = \sum_{j=1}^q \frac{M_j}{(1 - H_j B)}$$

인데 이는 $|H_j| < 1$ $j=1, 2, \dots, q$ 이면 수렴한다. $\theta(B) = 0$ 의 根이 H_j^{-1} 이므로 *MA*(q)過程의 逆變換 條件은 다음의 特性 方程式

$$\theta(B) = 1 - \theta_1 B - \theta_2 B^2 - \dots - \theta_q B^q = 0$$

의 根이 單位圓外에 位置하면 만족된다. 以上에서와 같이 逆變換 條件을 만족하는 *MA*(q)過程은 *AR*(∞)過程으로 나타낼 수 있으며 반대로 *AR*(p)過程 또한 *MA*(∞)過程으로 쓸 수 있다.

지금까지 살펴온 바와 같이 逆變換 條件을 만족하는 *ARMA*過程

$$\sum_{j=0}^p \phi_j Z_{t-j} = \sum_{i=0}^q \theta_i a_{t-i}$$

은 다음과 같은 無限 *AR*過程으로 나타 낼 수 있다.

$$Z_t = - \sum_{j=1}^{\infty} d_j Z_{t-j} + a_t \quad (2-3)$$

단, $d_1 = -\theta_1 + \phi_1$

$$d_2 = -\theta_1 d_1 - \theta_2 + \phi_2$$

$$d_j = - \sum_{i=1}^{\min(j,q)} \theta_i d_{j-i} + \phi_j \quad j \leq p$$

$$d_j = - \sum_{i=1}^{\min(j,q)} \theta_i d_{j-i} \quad j > p$$

따라서 任意的 有限한 점 k 에서 잘라 이에서 *AR*模型의 母數 (d_1, d_2, \dots, d_k)를 推定해 냄으로써 (2-3)을 利用하여 母數의 初期 推定值를 얻을 수 있다.

이 母數의 初期 推定值를 利用하여 修正한 推定值의 計算에 必要한 여러가지 값들을 얻게 되는데 그 過程은 다음과 같다.

순수한 *MA*過程

$$X_t = Z_t + \sum_{j=1}^p \phi_j Z_{t-j}$$

는 다음과 같이 나타낼 수 있다.

$$X_t = - \sum_{j=1}^{\infty} c_j X_{t-j} + a_t$$

단, $c_j = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q)$

여기서 c_j 數列 (sequence)을 任意的 점 M 에서 자르면 θ 의 初期 推定值를 利用하여 c_1, c_2, \dots, c_M 를 推定할 수 있다.

이 推定值들을 \tilde{c}_j 로 表記하면 X_t 의 外插值는 다음과 같이 計算된다.

$$\tilde{X}_p = - \sum_{j=1}^M \tilde{c}_j (Z_{p+j} + \sum_{i=1}^p \tilde{\phi}_i Z_{p+j-i})$$

$$\tilde{X}_{p-s} = - \sum_{j=1}^s \tilde{c}_j \tilde{X}_{p+j-s} - \sum_{j=s+1}^M \tilde{c}_j (Z_{p+j} +$$

$$\sum_{i=1}^p \tilde{\phi}_i Z_{p+j-i})$$

$$s = 1, 2, \dots, q-1$$

단, $\tilde{c}_0 = 1$

$$\tilde{c}_1 = -\tilde{\theta}_1$$

$$\tilde{c}_2 = -\tilde{\theta}_1 \tilde{c}_1 - \tilde{\theta}_2$$

$$\vdots$$

$$\sum_{i=0}^q \tilde{\theta}_i \tilde{c}_{j-i} = 0 \quad j = q, q+1, \dots$$

$$\tilde{\theta}_0 = 1$$

그리고 $\tilde{\phi}_j$ 와 $\tilde{\theta}_i$ 는 推定式 (2-3)에서 얻어진다.

따라서 修正된 推定值의 計算에 必要한 \bar{a}_t 의 값을 구해보면 이는 다음과 같이 얻어지며

$$\bar{a}_t = \bar{X}_t - \sum_{i=1}^q \bar{\theta}_i \bar{a}_{t-i}$$

$$t = p - q + 1, p - q + 2, \dots, p$$

단, $t \leq p - q$ 에 대해 $\bar{a}_t = 0$

修正된 推定值의 計算에 必要한 그밖의 값들은 다음의 差分 方程式에 依해 구해진다.

$$\bar{a}_t(Z; \tilde{\lambda}) = \sum_{j=0}^p \bar{\phi}_j Z_{t-j} - \sum_{i=1}^q \bar{\theta}_i \bar{a}_{t-i}(Z; \tilde{\lambda})$$

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

$$\begin{cases} w\phi_{ji}(Z; \tilde{\lambda}) = 0 & t \leq p \end{cases}$$

$$\begin{cases} w\phi_{ji}(Z; \tilde{\lambda}) = -Z_{t-j} - \sum_{s=1}^q \bar{\theta}_s w\phi_{j,t-s}(Z; \tilde{\lambda}) \end{cases}$$

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

$$\begin{cases} w\theta_{ii}(Z; \tilde{\lambda}) = 0 & t \leq p \end{cases}$$

$$\begin{cases} w\theta_{ii}(Z; \tilde{\lambda}) = a_{t-j}(Z; \tilde{\lambda}) - \sum_{s=1}^q \bar{\theta}_s w\theta_{i,t-s}(Z; \tilde{\lambda}) \end{cases}$$

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

3. 結 論

以上에서 定常條件을 滿足하는 時系列 模型인

ARMA模型의 特性과 母數推定 方法을 提示 하였으나 ARMA模型은 母數에 대해 非線型이므로 近似推定으로 밖에 볼 수 없다. 따라서 推定된 母數의 정도를 알아보는 方法과 定常條件을 滿足하지 않는 模型인 ARIMA模型의 母數推定까지 擴張하여 봄이 바람직 스텝게 여겨진다.

참 고 문 헌

1. Anderson O.D., *Analysing time series*, North-Holland publishing Company, 1980.
2. Box G.E.P. and G.M. Jenkins., *Time series analysis*, Holden-Day, 1970.
3. Fuller W.A., *Introduction to statistical time series*, John Wiley and Sons, Inc., 1976.
4. Montgomery D.C. and L.A. Johnson., *Forecasting and time series analysis*, McGraw-Hill, 1976.
5. Nelson C.R., *Applied time series analysis*, Holden-Day, 1973.
6. Pindick R.S. and D.L. Rubinfeld, *Econometric models and economic forecasts*, McGraw-Hill, 1976.