

线性随机微分方程与其 ARMA 采样 模型参数变换的一般解法

朱维彰
(西安工业学院)

摘 要

在 [1] 结果的基础上, 本文给出了线性随机微分方程与其 ARMA 形式采样模型问题的一般解法。它可以在两者之间用其中一个的参数解出另一个的参数。这个解法是容易由计算机实现的。

在统计意义上研究线性随机微分方程和 ARMA 模型的关系, 对于连续系统建模、连续随机系统的数字仿真、随机系统的控制都具有重要意义。[1] 曾论证了 ARMA($n, n-1$) 模型是 n 维线性随机微分方程的采样模型的充要条件, 它们是一组关于两者参数变换的非线性方程。[1] 还给出了 $n=1, \dots, 5$ 时这组方程的特殊解法。本文将在讨论这组方程解的个数、各解之间的关系的的基础上, 给出对任何 n 都适用的一般解法。

考虑规范形的 n 维线性随机微分方程

$$\begin{cases} dX = \begin{bmatrix} 0 & \dots & -\alpha_n \\ 1 & & -\alpha_{n-1} \\ & \ddots & 0 \\ 0 & & \ddots \\ & & & 1 & -\alpha_1 \end{bmatrix} X dt + \begin{bmatrix} \beta_n \\ \beta_{n-1} \\ \vdots \\ \beta_1 \end{bmatrix} dZ(t) \\ Y = [0 \dots \dots 1] X \end{cases} \quad (0.1)$$

其中 $\{Z(t)\}$ 为维纳过程, $E[Z(t) - Z(t')]^2 = \sigma_z^2 |t - t'|$, $\beta_n = 1$ 。

若多项式 $\alpha(D) = D^n + \alpha_1 D^{n-1} + \dots + \alpha_n$ 的根 $\mu_i, i=1, 2, \dots, n$ 互异, 且有负实部, 则 (0.1) 的稳定解 $\{Y(t)\}$ 的协方差函数为 [1]

$$\gamma_c(S) = \sigma_z^2 \sum_{i=1}^n \frac{u_i B(\mu_i) B(-\mu_i)}{\alpha(-\mu_i)} e^{|\beta_1| \mu_i S}$$

其中

$$B(D) \triangleq \beta_1 D^{n-1} + \beta_2 D^{n-2} + \dots + \beta_n$$

$$u_i \triangleq \prod_{j \neq i, j=1}^n (\mu_i - \mu_j)^{-1}$$

考虑 ARMA($n, n-1$) 模型

$$Y_k + \phi_1 Y_{k-1} + \dots + \phi_n Y_{k-n} = a_k + \theta_1 a_{k-1} + \dots + \theta_{n-1} a_{k-n+1} \quad (0.2)$$

其中 $\{a_k\}$ 为白噪声, $E a_k^2 = \sigma_a^2$ 。若多项式 $\Phi(z) = Z^n + \phi_1 Z^{n-1} + \dots + \phi_n$ 的根 $p_i, i=1, \dots, n$ 互异, 并在单位圆内, 则 (0.2) 的解 $\{Y_k\}$ 的协方差函数为 [1]

本文 1986 年 1 月 7 日收到, 1986 年 5 月 28 日收到修改稿。

$$\gamma(\tau) = \sigma_a^2 \sum_{i=1}^n \frac{v_i \Theta(p_i) \Theta(p_i^{-1})}{p_i \Phi(p_i^{-1})} p_i^{\tau_i}$$

其中

$$\Theta(z) = Z^{n-1} + \theta_1 Z^{n-2} + \dots + \theta_{n-1}$$

$$v_i = \prod_{j=i, j=1}^n (p_i - p_j)^{-1}$$

如果 $\gamma_c(s)$ 和 $\gamma(\tau)$, 对常数 $\Delta > 0$ 及 $\tau = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$, 满足

$$\gamma_c(\tau \Delta) = \gamma(\tau)$$

则称 (0.2) 为 (0.1) 的采样间隔为 Δ 的采样模型.

若 $B(\pm \mu_i) \neq 0$, (0.2) 是 (0.1) 的采样模型的充要条件为

$$\begin{cases} p_i = e^{\Delta \mu_i} \\ \frac{v_i B(\mu_i) B(-\mu_i)}{\alpha(-\mu_i)} \sigma_z^2 = \frac{v_i \Theta(p_i) \Theta(p_i^{-1})}{p_i \Phi(p_i^{-1})} \sigma_a^2 \end{cases} \quad (0.3)$$

$$(0.4)$$

由 (0.3), 若已知 μ_i , 则可唯一解出 p_i . 反之, 若已知 p_i , 而且为复数时, 则 μ_i 可能多值,

$$\Delta \operatorname{Im} \mu_i = \arg p_i + 2k\pi$$

$$k \in \{0, \pm 1, \pm 2, \dots\}, \quad -\pi \leq \arg p_i \leq \pi$$

但如果我们对具有参数 μ_i^* 的实际系统采样, 总存在充分小的 Δ , 使得 $-\pi \leq \operatorname{Im} \mu_i^* \Delta \leq \pi$. 此时, $\arg p_i = \operatorname{Im} \mu_i^* \Delta$, 所以当 Δ 充分小时, 取 $k=0$, 则有 $\operatorname{Im} \mu_i = \operatorname{Im} \mu_i^*$. 在这样的意义上, 当 Δ 充分小时, 多值性将不存在.

本文设 p_i 或 μ_i 为已知, 仅讨论由 (0.4) 提供的关于 σ_z^2 , β_i 与 σ_a^2 , θ_i 关系的 n 个非线性方程的解及解法.

(一)

已知 $\{\sigma_z^2, \beta_i, i=1, \dots, n-1\}$ 求 $\{\sigma_a^2, \theta_i, i=1, \dots, n-1\}$

(A) (0.4) 解的个数及各解之间的关系

以 $\{\Theta(z), \sigma_a^2\}$ 表示 (0.4) 左端为已知时的解, 由于 $\Theta(z)$ 可能含若干个零根, 所以 $\Theta(z)$ 可表示为

$$\Theta(z) = Z^{n-1-r} \prod_{s=1}^r (Z - h_s), \quad h_s \neq 0, \quad 0 \leq r \leq n-1$$

易得

$$\begin{aligned} \Theta(p_i) \Theta(p_i^{-1}) &= \prod_{s=1}^r (p_i - h_s) (p_i^{-1} - h_s) \\ &= (-1)^r \left(\prod_{s=1}^r h_s \right) \prod_{s=1}^r [(p_i + p_i^{-1}) - (1 + h_s^2)/h_s] \end{aligned} \quad (1.1)$$

定理 1 设 $\left\{ \Theta^{(1)}(z) = z^{n-1-r_1} \prod_{s=1}^{r_1} (z - h_s^{(1)}), \sigma_a^{(1)2} \right\}$ 是 (0.4) 的解, 如果

$$\left\{ \Theta^{(2)}(z) = z^{n-1-r_2} \prod_{s=1}^{r_2} (z - h_s^{(2)}), \sigma_a^{(2)2} \right\}$$

也是 (0.4) 的解, 当且仅当下面诸条件成立:

(i) $r_1 = r_2$

(ii) $h_s^{(2)} = h_s^{(1)}$ 或 $h_s^{(2)} = h_s^{(1)-1}$ (*注)

(iii) $\sigma_a^{(2)2} \prod_{s=1}^{r_2} h_s^{(2)} = \sigma_a^{(1)2} \prod_{s=1}^{r_1} h_s^{(1)}$

(*注: 若 $h_s^{(1)}$ 、 $h_s^{(2)}$ 中某对共轭复数中的一个满足 $h_s^{(1)} = h_s^{(2)-1}$, 则与之共轭的另一个也必须满足此式)

证明 (必要性) 设 $\{\Theta^{(2)}(z), \sigma_a^{(2)*}\}$ 是(0.4)的解. 则由(0.4)易得

$$\sigma_a^{(2)2} \Theta^{(2)}(p_i) \Theta^{(2)}(p_i^{-1}) = \sigma_a^{(1)2} \Theta^{(1)}(p_i) \Theta^{(1)}(p_i^{-1}) \quad (1.2)$$

设两个多项式

$$W^{(j)}(x) = \sigma_a^{(j)*} (-1)^{r_j} \left(\prod_{s=1}^{r_1} h_s^{(j)} \right) \prod_{s=1}^{r_j} (x - (1 + h_s^{(j)*}) / h_s^{(j)}), \quad j=1, 2$$

则由(1.1)、(1.2)可得

$$W^{(1)}(p_i + p_i^{-1}) = W^{(2)}(p_i + p_i^{-1}) \quad (1.3)$$

上式意味着两个阶不高于 $(n-1)$ 的实系数多项式 $W^{(1)}(x)$ 、 $W^{(2)}(x)$ 在 n 个互异点 $\{p_i + p_i^{-1}, i=1, \dots, n\}$ 上有相同的值. 所以它们的阶、系数均相等(于是根也相等), 故可得

$$r_1 = r_2, \quad \sigma_a^{(1)*} \prod_{s=1}^r h_s^{(1)} = \sigma_a^{(2)*} \prod_{s=1}^r h_s^{(2)}$$

$$(1 + h_s^{(2)*}) / h_s^{(2)} = (1 + h_s^{(1)*}) / h_s^{(1)}$$

由上式可得

$$h_s^{(2)} = h_s^{(1)} \quad \text{或} \quad h_s^{(2)} = h_s^{(1)-1}$$

(充分性) 不失一般性, 设

$$\begin{cases} h_s^{(2)} = h_s^{(1)-1} & s=1, \dots, k \leq r \\ h_s^{(2)} = h_s^{(1)} & s=k+1, \dots, r \end{cases} \quad (1.4)$$

则由(iii)可得

$$\sigma_a^{(2)*} = \sigma_a^{(1)*} \prod_{s=1}^k h_s^{(1)*} \quad (1.5)$$

注意到 $\prod_{s=1}^k (p_i - h_s^{(1)-1})(p_i^{-1} - h_s^{(1)-1}) = \prod_{s=1}^k h_s^{(1)-2} (p_i - h_s^{(1)})(p_i^{-1} - h_s^{(1)})$

由(1.4)、(1.5)可得

$$\sigma_a^{(2)*} \Theta^{(2)}(p_i) \Theta^{(2)}(p_i^{-1}) = \sigma_a^{(1)*} \Theta^{(1)}(p_i) \Theta^{(1)}(p_i^{-1})$$

故 $\{\Theta^{(2)}(z), \sigma_a^{(2)*}\}$ 也是(0.4)的解.

推论 1 若已知(0.4)的一个解 $\Theta(z)$, 没有非零重根, 有 n_1 个模不等于 1 的非零实根, n_2 对模不等于 1 的共轭复根. 则(0.4)共有 $2^{n_1+n_2}$ 个解.

证明 设 $1 \leq m \leq n_1 + n_2$, 任取 m 个(对)由其倒数替换, 共有 $\binom{n_1+n_2}{m}$ 种取法. 考虑 $m=1, 2, \dots, n_1+n_2$, 则共有

$$\binom{n_1+n_2}{1} + \binom{n_1+n_2}{2} + \dots + \binom{n_1+n_2}{n_1+n_2} = 2^{n_1+n_2} - 1$$

种取法. 加上解 $\Theta(z)$, 故共有 $2^{n_1+n_2}$ 个解.

当 $n_2=0$, $n_1=n-1$ 时, $2^{n_1+n_2}$ 有最大值 2^{n-1} . 故有

推论 2 在推论 1 的条件下, (0.4)最多有 2^{n-1} 个解.

推论 3 在(0.4)所有解中, 必有唯一的一个解 $\{\Theta^{(v)}(z), \sigma_a^{(v)*}\}$, $\Theta^{(v)}(z)$ 的根全部在单位圆上(若没有模等于 1 的根, 即满足 ARMA 模型的可逆条件), 并在诸解中 $\sigma_a^{(v)*}$ 为最大.

证明 对(0.4)任一个解 $\Theta(z)$ 的所有模大于1的根用其倒数替换, 即得 $\Theta^{(v)}(z)$, 并由定理1中的(iii)可知, 相应的 $\sigma_a^{(v)}$ 在诸解中为最大.

(B) 由 σ_i^2, β_i 解出 σ_a^2, θ_i 的解法

设

$$m_i \triangleq (p_i \Phi(p_i^{-1}) / v_i) (u_i B(\mu_i) B(-\mu_i) / \alpha(-\mu_i)), \quad i=1, 2, \dots, n \quad (1.6)$$

为已知(可由 μ_i, β_i 及(0.3)算出)

$$\begin{aligned} W(x) &\triangleq (-1)^r \left(\prod_{s=1}^r h_s \right) \prod_{s=1}^r [x - (1+h_s^2)/h_s] \sigma_a^2 / \sigma_s^2 \\ &\triangleq \omega_1 x^{n-1} + \omega_2 x^{n-2} + \dots + \omega_n \end{aligned}$$

显然

$$\omega_{n-r} = (-1)^r (\sigma_a^2 / \sigma_s^2) \prod_{s=1}^r h_s \neq 0 \quad (1.7)$$

$$\omega_1 = \omega_2 = \dots = \omega_{n-r-1} = 0$$

当 $r < n-1$ 时由(0.4)可得

$$\Theta(p_i) \Theta(p_i^{-1}) \sigma_a^2 / \sigma_i^2 = W(p_i + p_i^{-1}) = m_i \quad (1.8)$$

据根定理1及其推论和上面各式, 可得下面解(0.4)的步骤:

(i) 由(1.6)算出 $m_i, i=1, \dots, n$

(ii) 由(1.8)可得

$$\begin{bmatrix} 1 & (p_1 + p_1^{-1}) & (p_1 + p_1^{-1})^2 & \dots & (p_1 + p_1^{-1})^{n-1} \\ 1 & (p_2 + p_2^{-1}) & (p_2 + p_2^{-1})^2 & \dots & (p_2 + p_2^{-1})^{n-1} \\ & & \vdots & & \\ 1 & (p_n + p_n^{-1}) & (p_n + p_n^{-1})^2 & \dots & (p_n + p_n^{-1})^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \omega_n \\ \omega_{n-1} \\ \vdots \\ \omega_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_n \end{bmatrix}$$

由于 p_i 互异, 并在单位圆内, 上式左边的范德蒙矩阵的逆存在, 故可唯一解出 ω_i , 也可由附录1所提供的范德蒙矩阵逆的表达式, 直接得到

$$\omega_{n-i+1} = \phi_n \sum_{j=1}^n Q_{i,j} (p_j - p_j^{-1}) (u_j B(\mu_j) B(-\mu_j) / \alpha(-\mu_j))$$

其中

$$Q_{i,j} \triangleq \sum_{t=0}^{n-i} \phi_t^+ (p_j + p_j^{-1})^{n-i-t}$$

$$\phi_0^+ Z^n + \phi_1^+ Z^{n-1} + \dots + \phi_n^+ \triangleq \sum_{j=1}^n (Z - (p_j + p_j^{-1}))$$

由上式计算 $\omega_j, j=1, \dots, n$, 可以避免当范德蒙行列式的值很小时, 计算机舍入误差的影响.

(iii) 从 ω_1 开始依次判断 ω_i 是否等于零, 直到出现第一个不等于零的系数, 即 ω_{n-r} 为止.

(iv) 当 $r \neq 0$ 时, 解代数方程

$$\omega_{n-r} x^r + \omega_{n-r+1} x^{r-1} + \dots + \omega_n = 0$$

的所有根, 设为 $\eta_s, s=1, \dots, r$. 如果 $r=0$, 则执行(vii)

(v) 由于 $(1+h_s^2)/h_s = \eta_s$, 解之可得

$$h_s = (\eta_s + \sqrt{\eta_s^2 - 4}) / 2 \quad \text{或} \quad h_s = (\eta_s - \sqrt{\eta_s^2 - 4}) / 2$$

任取其中一个即可.

(vi) 对 $h_s, s=1, \dots, r$ 中所有模大于1的进行倒数替换, 即得 $h_s^{(v)}, s=1, \dots, r$ (见推论3)

$$(vii) \Theta^{(v)}(z) = Z^{n-1-r} \prod_{s=1}^r (Z - h_s^{(v)})$$

(viii) 由(1.7)得

$$\sigma_a^{(v)^2} = (-1)^r \omega_{n-r} \sigma_z^2 \prod_{s=1}^r h_s^{(v)-1},$$

若 $r=0$, $\sigma_a^{(v)^2} = \omega_n \sigma_z^2$.

(二)

由已知 $\{\theta_i, i=1, \dots, n-1, \sigma_a^2\}$ 求 $\{\beta_i=1, \dots, n-1, \sigma_z^2\}$

(A) (0.4)解的个数及各解之间的关系

以 $\{B(D), \sigma_z^2\}$ 表示(0.4)右端已知时的解. 由于 $\beta_n=1$, 所以 $B(D)$ 没有零根. 但从 β_i 开始可能有若干个系数等于零, 故 $B(D)$ 一般可表示为

$$B(D) = \beta_{n-r} \prod_{s=1}^r (D - g_s), \quad \beta_{n-r} \neq 0, \quad 0 \leq r \leq n-1$$

可得

$$B(\mu_i)B(-\mu_i) = (-1)^r \beta_{n-r}^2 \prod_{s=1}^r (\mu_i^2 - g_s^2) \quad (2.1)$$

$$(-1)^r \beta_{n-r} \prod_{s=1}^r g_s = \beta_n = 1 \quad (2.2)$$

定理 2 设 $\{B^{(1)}(D) = \beta_{n-r_1}^{(1)} \prod_{s=1}^{r_1} (D - g_s^{(1)}), \sigma_z^{(1)^2}\}$ 是(0.4)的解, 则如果

$$\{B^{(2)}(D) = \beta_{n-r_2}^{(2)} \prod_{s=1}^{r_2} (D - g_s^{(2)}), \sigma_z^{(2)^2}\}$$

也是(0.4)的解, 当而且仅当下列条件成立

(i) $r_2 = r_1$,

(ii) $\beta_{n-r_1}^{(2)^2} = \beta_{n-r_1}^{(1)^2}$,

(iii) $g_s^{(2)} = g_s^{(1)}$ 或 $g_s^{(2)} = -g_s^{(1)}$, (*注)

(iv) $\sigma_z^{(2)^2} = \sigma_z^{(1)^2}$

(*注: 若 $g_s^{(2)}, g_s^{(1)}, s=1, \dots, r$ 中某对共轭复数中的一个满足 $g_s^{(2)} = -g_s^{(1)}$, 则与之共轭的另一个也必需满足此式)

证明 (必要性) 设 $\{B^{(2)}(D), \sigma_z^{(2)^2}\}$ 是(0.4)的解, 则由(0.4)得

$$\sigma_z^{(2)^2} B^{(2)}(\mu_i) (B^{(2)}(-\mu_i)) = \sigma_z^{(1)^2} B^{(1)}(\mu_i) B^{(1)}(-\mu_i) \quad (2.3)$$

分别设两个多项式

$$L^{(j)}(x) \triangleq (-1)^{r_j} \sigma_z^{(j)^2} \beta_{n-r_j}^{(j)^2} \prod_{s=1}^{r_j} (x - g_s^{(j)}) \triangleq \sum_{s=0}^{r_j} l_s^{(j)} x^{r_j-s}, \quad j=1, 2$$

由(2.1)、(2.3)可得

$$L^{(2)}(\mu_i^2) = L^{(1)}(\mu_i^2), \quad i=1, \dots, n$$

上式表明两个阶数不高于 $(n-1)$ 的多项式 $L^{(1)}(x)$ 、 $L^{(2)}(x)$, 在 n 个互异点 $\mu_i^2, i=1, \dots, n$ 上有相同值, 所以它们有相同的阶数、系数(于是有相同的根), 故可得

$$r_1 = r_2, \quad g_s^{(2)^2} = g_s^{(1)^2}, \quad l_s^{(2)} = l_s^{(1)}, \quad s=1, \dots, r$$

因而可证

$$g_s^{(2)} = g_s^{(1)} \quad \text{或} \quad g_s^{(2)} = -g_s^{(1)}.$$

由 $l_r^{(j)} = \sigma_z^{(j)r} \left(\beta_{n-r}^{(j)} \prod_{s=1}^{r-1} g_s^{(j)} \right)^2$, $j=1, 2$ 及 (2.2) 可证 $\sigma_z^{(2)r} = \sigma_z^{(1)r}$

由 $l_n^{(j)} = (-1)^r \sigma_z^{(j)r} \beta_n^{(j)r}$, $j=1, 2$ 可证 $\beta_n^{(1)r} = \beta_n^{(2)r}$.

(充分性) 注意到 (2.1), 由 (i)–(iv) 容证

$$\sigma_z^{(2)r} B^{(2)}(\mu_i) B^{(2)}(-\mu_i) = \sigma_z^{(1)r} B^{(1)}(\mu_i) B^{(1)}(-\mu_i)$$

推论 4 若已知 (0.4) 的一个解 $B(D)$, 没有重根, 而有 n_1 个实根, n_2 对共轭复根, 则 (0.4) 共有 $2^{n_1+n_2}$ 个解.

推论 5 在推论 4 的条件下, (0.4) 最多有 2^{n-1} 个解.

推论 4、5 的证明与推论 1、2 类似.

推论 6 (0.4) 的所有解中, 唯一存在一个解 $B^{(v)}(D)$, 它的根都具有非正实部.

证明 对 (0.4) 任一个解 $B(D)$ 所有具有正实部的根 g_s 由 $-g_s$ 替换, 即可证.

(B) 由 σ_a^2, θ_i 解出 σ_z^2, β_i 的解法

设

$$f_i \triangleq (\alpha(-\mu_i)/\mu_i) (v_i \Theta(p_i) \Theta(p_i^{-1}) p_i^{-1} / \Phi(p_i^{-1})), \quad i=1, \dots, n \quad (2.4)$$

$$\begin{aligned} L(x) &\triangleq (-1)^r \beta_{n-r}^2 \left(\prod_{s=1}^r (x - g_s^2) \right) \sigma_z^2 / \sigma_a^2 \\ &\triangleq l_1 x^{n-1} + l_2 x^{n-2} + \dots + l_n \end{aligned}$$

则由 (0.4) 得

$$B(\mu_i) B(-\mu_i) \sigma_z^2 / \sigma_a^2 = L(\mu_i^2) = f_i \quad (2.5)$$

据根定理 2 及上面各式; 可得下面由 σ_a^2, θ_i 解出 σ_z^2, β_i 的解法:

(i) 由 (2.4) 算出 f_i

(ii) 由 (2.5) 得

$$\begin{bmatrix} 1 & \mu_1^2 & (\mu_1^2)^2 & \dots & (\mu_1^2)^{n-1} \\ 1 & \mu_2^2 & (\mu_2^2)^2 & \dots & (\mu_2^2)^{n-1} \\ & & \vdots & & \\ 1 & \mu_n^2 & (\mu_n^2)^2 & \dots & (\mu_n^2)^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} l_n \\ l_{n-1} \\ \vdots \\ l_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix}$$

由于 μ_i 互异, 具有负实部, 上式左边范德蒙矩阵的逆存在, 故可唯一解出 l_i .

也可利用附录 1 的结果, 得出

$$l_{n-i+1} = (-1)^{n2} \sum_{j=1}^n J_{i,j} \mu_j v_j \Theta(p_j) \Theta(p_j^{-1}) p_j^{-1} / \Phi(p_j^{-1}), \quad i=1, 2, \dots, n$$

其中

$$J_{i,j} \triangleq \sum_{l=0}^{n-i} \alpha_l^+ (\mu_j^2)^{n-i-l}$$

$$\alpha_l^+ D^n + \alpha_l^+ D^{n-1} + \dots + \alpha_l^+ \triangleq \prod_{j=1}^n (D - \mu_j^2)$$

(iii) 从 l_1 开始依次判断 l_i 是否等于零, 直到出现第一个不等于零的系数为止, 则第一个不等于零的系数即为 l_{n-r} .

(iv) 若 $r \neq 0$, 解下面代数方程

$$l_{n-r} x^r + l_{n-r+1} x^{r-1} + \dots + l_n = 0$$

的所有根. 设为 ζ_s , $s=1, \dots, r$.

若 $r=0$, 执行 (vii).

(v) 由于 $g_s^2 = \zeta_s$, 取 $g_s = \zeta_s^{1/2}$.

(vi) 据根定理 2, 对 g_s 进行各种可能的反号替换, 则可得 (0.4) 所有可能解 $B^{(j)}(D)$ 的根 $g_s^{(j)}$. (上标 j 表示某个可能解)

(vii) 由 (2.2) 得

$$\beta_{n-r}^{(j)} = (-1)^r \prod_{s=1}^r g_s^{(j)-1}.$$

若 $r=0$, $\beta_n^{(j)}=1$.

(viii) $B^{(j)}(D) = \beta_{n-r}^{(j)} \prod_{s=1}^r (D - g_s^{(j)})$

(ix) 由 $l_n = \beta_{n-r}^{(j)} \prod_{s=1}^r g_s^{(j)} \sigma_z^2 / \sigma_a^2$ 及 (2.2) 得 $\sigma_z^2 = l_n \sigma_a^2$,

(三)

本文在第一、二节所提供的方程 (0.4) 的解法, 仅涉及解高次代数方程, 这在数值计算中已不是困难的事情. 所以, 本文提供的解法是容易用数字计算机计算的. 所费机时大体上与解高次代数方程相当.

推论 3、推论 6 表明, 如果我们称多项式 $B(D)$ 所有根都有负实部的 (0.1) 为最小相位模型 (与控制理论中最小相位系统概念类似), 则方程 (0.4), 在要求可逆的 ARMA($n, n-1$) 模型和最小相位模型条件下解是唯一的. 这在工程上和理论上都是有重要意义的

附录 1 如果 $\lambda_i, i=1, \dots, n$ 是实系数多项式

$$d_0 x^n + d_1 x^{n-1} + \dots + d_n, \quad d_0 = 1$$

的 n 个互异的根, 则矩阵

$$\lambda^{-1} \triangleq \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 \lambda_1^2 & \dots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 \lambda_2^2 & \dots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_n \lambda_n^2 & \dots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}^{-1}$$

的第 i 行, 第 j 列元素 $u_{i,j}$ 满足

$$u_{i,j} = \sum_{l=0}^{n-i} d_l \lambda_j^{n-i-l} u_{n,j}, \quad i=1, \dots, n-1$$

$$u_{n,j} = \prod_{i=1, i \neq j}^n (\lambda_j - \lambda_i)^{-1}$$

证明 $\because \lambda_i$ 互异, $\therefore \lambda^{-1}$ 存在, 而且有

$$\lambda \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & -d_n \\ 1 & 0 & & -d_{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & -d_1 \end{bmatrix} \lambda^{-1} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\therefore \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & -d_n \\ 1 & 0 & & -d_{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & -d_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{1,j} \\ u_{2,j} \\ \vdots \\ u_{n,j} \end{bmatrix} = \lambda_j \begin{bmatrix} u_{1,j} \\ u_{2,j} \\ \vdots \\ u_{n,j} \end{bmatrix}$$

展开可得

$$u_{i,j} = \sum_{l=0}^{n-i} \lambda_j^{n-i-l} u_{n,j}$$

由于

$$[1 \quad \lambda_j \quad \cdots \quad \lambda_j^{n-1}] [u_{1,j} \quad u_{2,j} \quad \cdots \quad u_{n,j}]^T = 1$$

可得

$$u_{n,j} = \left(\sum_{l=0}^{n-1} (n-l) \lambda_j^{n-l-1} d_l \right)^{-1} = \prod_{i=1, i \neq j}^n (\lambda_j - \lambda_i)^{-1}$$

参 考 文 献

- [1] 朱维彰, 线性随机微分方程与其 ARMA 形式的采样模型, 控制理论与应用 Vol. 4, No. 2, 1987.

一个通用算法的参数转换 从采样 ARMA 模型到对应的 线性随机微分方程和反之

ZU WEIZHANG

(Xian Institute of Technology)

In [1], is developed a set of non-linear equations with respect to parameter conversion from a sampling ARMA model to the corresponding linear stochastic differential equation and vice versa. In this paper, the properties of the solutions of these equations are discussed and a general solutions, which is easily realized by computer, is developed.