

三、ARMA 模型的性质

目录

① AR 模型

② MA 模型

③ ARMA 模型

AR 模型

► AR 模型的定义

- AR(p) 的定义: $x_t = \phi_0 + \phi_1 x_{t-1} + \cdots + \phi_p x_{t-p} + \varepsilon_t \iff \Phi(B)x_t = \varepsilon_t$
- 限制条件: $\phi_p \neq 0$, $E(\varepsilon_t) = 0$, $\text{Var}(\varepsilon_t) = \sigma_\varepsilon^2$, $E(\varepsilon_t \varepsilon_s) = 0 (s \neq t)$,
 $E(x_s \varepsilon_t) = 0 (s < t)$
- 延迟算子 B : $x_{t-i} = B^i x_t$, $B^0 = 1$
- p 阶自回归系数多项式: $\Phi(B) = 1 - \phi_1 B - \cdots - \phi_p B^p$

► AR 模型的平稳性的判别

- 特征根判别:

平稳 $\iff \forall$ 特征根 $|\lambda_i| < 1$

- 平稳域判别:

AR(1): 平稳 $\iff |\phi_1| < 1$

AR(2): 平稳 $\iff |\phi_2| < 1, \phi_2 \pm \phi_1 < 1$

AR 模型

► Green 函数

- 定义: $x_t = G_0 \varepsilon_t + G_1 \varepsilon_{t-1} + \dots$

- AR(1) 的 Green 函数: $G_j = \begin{cases} 1, & j = 0 \\ \phi_1^j, & j \geq 1 \end{cases}$

- AR(p) 的 Green 函数: $G_j = \begin{cases} 1, & j = 0 \\ \sum_{k=1}^j \phi_k' G_{j-k}, & j \geq 1 \end{cases},$

其中 $\phi_k' = \begin{cases} \phi_k, & k \leq p \\ 0, & k > p \end{cases}$

AR 模型

► 平稳 AR 模型的统计性质

- 均值: $\mu = \frac{\phi_0}{1 - \phi_1 - \dots - \phi_p}$

- 方差: $\text{Var}(x_t) = \sum_{j=0}^{\infty} G_j^2 \sigma_{\varepsilon}^2$

$$\text{AR}(1): \text{Var}(x_t) = \frac{\sigma_{\varepsilon}^2}{1 - \phi_1^2}$$

$$\text{AR}(2): \text{Var}(x_t) = \frac{(1 - \phi_2) \sigma_{\varepsilon}^2}{(1 + \phi_2)(1 - \phi_1 - \phi_2)(1 + \phi_1 - \phi_2)}$$

AR 模型

► 平稳 AR 模型的统计性质

- 自协方差函数: $\gamma_k = \phi_1 \gamma_{k-1} + \phi_2 \gamma_{k-2} + \cdots + \phi_p \gamma_{k-p}$

$$\text{AR}(1): \gamma_k = \frac{\phi_1^k \sigma_\varepsilon^2}{1 - \phi_1^2}$$

$$\text{AR}(2): \begin{cases} \gamma_0 = \frac{(1-\phi_2)\sigma_\varepsilon^2}{(1+\phi_2)(1-\phi_1-\phi_2)(1+\phi_1-\phi_2)} \\ \gamma_1 = \frac{\phi_1 \gamma_0}{1-\phi_2} \\ \gamma_k = \phi_1 \gamma_{k-1} + \phi_2 \gamma_{k-2} \end{cases}$$

AR 模型

► 平稳 AR 模型的统计性质

- 自相关系数: $\rho_k = \phi_1 \rho_{k-1} + \phi_2 \rho_{k-2} + \cdots + \phi_p \rho_{k-p}$

$$\text{AR}(1): \rho_k = \phi_1^k$$
$$\text{AR}(2): \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{\phi_1}{1-\phi_2}, & k = 1 \\ \phi_1 \rho_{k-1} + \phi_2 \rho_{k-2}, & k \geq 2 \end{cases}$$

拖尾性: ρ_k 不会在 $k > k_0$ 后恒为 0

AR 模型

► 平稳 AR 模型的统计性质

- 偏自相关系数: $\phi_{kk} = \frac{E[(x_t - \hat{E}x_t)(x_{t-k} - \hat{E}x_{t-k})]}{E[(x_{t-k} - \hat{E}x_{t-k})^2]}$

$$\text{AR}(1): \phi_{kk} = \begin{cases} \phi_1, & k = 1 \\ 0, & k \geq 2 \end{cases}$$

$$\text{AR}(2): \phi_{kk} = \begin{cases} \frac{\phi_1}{1-\phi_2}, & k = 1 \\ \phi_2, & k = 2 \\ 0, & k \geq 3 \end{cases}$$

$$p \text{ 阶截尾性: } \phi_{kk} = 0 (\forall k > p)$$

MA 模型

► MA 模型的定义

- MA(q) 的定义: $x_t = \mu + \varepsilon_t - \theta_1 \varepsilon_{t-1} - \cdots - \theta_q \varepsilon_{t-q} \iff x_t = \Theta(B) \varepsilon_t$
- 限制条件: $\theta_q \neq 0, E(\varepsilon_t) = 0, \text{Var}(\varepsilon_t) = \sigma_\varepsilon^2, E(\varepsilon_t \varepsilon_s) = 0 (s \neq t)$
- q 阶移动平均系数多项式: $\Theta(B) = 1 - \theta_1 B - \cdots - \theta_q B^q$

► MA 模型的统计性质

- 均值: $E(x_t) = \mu$
- 方差: $\text{Var}(x_t) = (1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2) \sigma_\varepsilon^2$

► MA 模型的统计性质

- 自协方差函数 (q 阶截尾): $\gamma_k = \begin{cases} (1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2) \sigma_\varepsilon^2, & k = 0 \\ \left(-\theta_k + \sum_{i=1}^{q-k} \theta_i \theta_{k+i} \right) \sigma_\varepsilon^2, & 1 \leq k \leq q \\ 0, & k > q \end{cases}$

- 自相关系数 (q 阶截尾): $\rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{-\theta_k + \sum_{i=1}^{q-k} \theta_i \theta_{k+i}}{1 + \theta_1^2 + \cdots + \theta_q^2}, & 1 \leq k \leq q \\ 0, & k > q \end{cases}$

MA 模型

► MA 模型的统计性质

- 自相关系数 (q 阶截尾):

$$\text{MA}(1): \rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{-\theta_1}{1+\theta_1^2}, & k = 1 \\ 0, & k \geq 2 \end{cases}$$

$$\text{MA}(2): \rho_k = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ \frac{-\theta_1 + \theta_1 \theta_2}{1 + \theta_1^2 + \theta_2^2}, & k = 1 \\ \frac{-\theta_2}{1 + \theta_1^2 + \theta_2^2}, & k = 2 \\ 0, & k \geq 3 \end{cases}$$

MA 模型

► MA 模型的可逆性判别和逆函数

- 可逆性条件：可逆 $\iff \forall$ 特征根 $|\lambda_i| < 1$

$$\text{AR}(1): \text{可逆} \iff |\theta_1| < 1$$

$$\text{AR}(2): \text{可逆} \iff |\theta_2| < 1, \theta_2 \pm \theta_1 < 1$$

- 逆函数：
$$\begin{cases} I_0 = 1 \\ I_j = \sum_{k=1}^j \theta'_k I_{j-k}, \quad j \geq 1 \end{cases}, \text{ 其中 } \theta'_k = \begin{cases} \theta_k, & k \leq q \\ 0, & k > q \end{cases}$$

- AR(1) 的偏自相关系数：
$$\phi_{kk} = \frac{-\theta_1^k}{\sum_{j=0}^k \theta_1^{2j}}$$

- MA(q) 偏自相关系数的拖尾性

ARMA 模型

► ARMA 模型的定义

- ARMA(p, q) 的定义:

$$x_t = \phi_0 + \phi_1 x_{t-1} + \cdots + \phi_p x_{t-p} + \varepsilon_t - \theta_1 \varepsilon_{t-1} - \cdots - \theta_q \varepsilon_{t-q} \iff$$

$$\Phi(B)x_t = \Theta(B)\varepsilon_t$$

- 假定条件: $\phi_p \neq 0, \theta_q \neq 0, E(\varepsilon_t) = 0, \text{Var}(\varepsilon_t) = \sigma_\varepsilon^2, E(\varepsilon_t \varepsilon_s) = 0 (s \neq t),$
 $E(x_s \varepsilon_t) = 0 (s < t)$
- 平稳性同 AR 模型
- 可逆性同 MA 模型

ARMA 模型

► ARMA 模型的 Green 函数与逆函数

$$\bullet \phi'_j = \begin{cases} \phi_j, & 1 \leq j \leq p \\ 0, & j > p \end{cases}, \quad \theta'_k = \begin{cases} \theta_k, & 1 \leq k \leq q \\ 0, & k > q \end{cases}$$

$$\bullet \text{Green 函数: } \begin{cases} G_0 = 1 \\ G_k = \sum_{j=1}^k \phi'_j G_{k-j} - \theta'_k, & k \geq 1 \end{cases}$$

$$\bullet \text{逆函数: } \begin{cases} I_0 = 1 \\ I_k = \sum_{j=1}^k \theta'_j I_{k-j} - \phi'_k, & k \geq 1 \end{cases}$$

ARMA 模型

► ARMA 模型的统计性质

- 均值: $E(x_t) = \frac{\phi_0}{1 - \phi_1 - \dots - \phi_p}$
- 自协方差函数: $\gamma_k = \sigma_\varepsilon^2 \sum_{i=0}^{\infty} G_i G_{i+k}$
- 自相关系数 (拖尾性): $\rho_k = \frac{\sum_{j=0}^{\infty} G_j G_{j+k}}{\sum_{j=0}^{\infty} G_j^2}$
- 偏自相关系数: 拖尾性