

# AR(p)模型参数的 Bayes 估计及分布

申卯兴, 王献锋

(空军工程大学 导弹学院, 陕西 三原 713800)

**摘要:**利用 Jeffrey 模糊先验原理,通过分析 AR(p)模型参数的概率分布密度函数,在二次损失下,参数的 Bayes 估计可以转化为 LS 估计,并给出参数的后验概率分布。

**关键词:**自回归模型; Bayes 参数估计; 概率密度函数; 后验概率分布

**中图分类号:** O211. 61 **文献标识码:** A **文章编号:** 1009-3516(2001)01-0090-02

设  $p$  阶平稳自回归模型 AR(p) 为  $w_t = \varphi_1 w_{t-1} + \varphi_2 w_{t-2} + \dots + \varphi_p w_{t-p} + \alpha_t$ ,  $\alpha_t \sim iidN(0, \sigma_a^2)$

并记  $W'_n = (w_1, w_2, \dots, w_n)$ ,  $\phi' = (\varphi_1, \varphi_2, \dots, \varphi_p)$  分别为样本向量、参数向量。取 AR(p)模型参数的似然函数为

$$L(\phi, \sigma_a | W_n) = \sigma_a^{-n} f(\phi) \exp \left\{ -\frac{S(\phi)}{2\sigma_a^2} \right\}$$

其中  $S(\phi) = \sum_{t=1}^n [a_t | W_n, \phi]^2$ ,  $[a_t | W_n, \phi]$  表示  $a_t$  的以  $W_n, \phi$  为已知的条件期望,有时简记为  $[a_t]$ 。

对于参数  $\phi, \sigma_a$  依 Jeffrey 模糊先验原理及  $\sigma_a^2$  与  $\phi$  的不相关性,可选取  $\phi, \sigma_a$  的先验概率密度函数具有如下形式<sup>[1~2]</sup>  $P(\phi, \sigma_a) = |I(\phi)|^2 \sigma_a^{-1}$

其中  $I(\phi)$  为参数  $\phi$  的 Fisher 信息(阵)。

这样,依 Bayes 原理得  $\phi, \sigma_a$  的后验概率密度函数为  $P(\phi, \sigma_a | W_n) \propto P(\phi, \sigma_a) L(\phi, \sigma_a | W_n) = \sigma_a^{-(n+1)} |I(\phi)|^{\frac{1}{2}} f(\phi) \exp \left\{ -\frac{S(\phi)}{2\sigma_a^2} \right\}$

可以证明积分  $I_0 = \int_0^{+\infty} x^{-(n+1)} e^{-\frac{c}{2x^2}} dx$  收敛,且其值  $I_0 \propto C^{-\frac{n}{2}}$ , ( $C = \text{常数}$ ),那么,对上式两边同时取积分  $\int_0^{+\infty} P(\phi, \sigma_a | W_n) d\sigma_a$  得  $P(\phi | W_n) \propto |I(\phi)|^{\frac{1}{2}} f(\phi) \{S(\phi)\}^{-\frac{n}{2}}$

特别地,当  $n \gg 1$  或  $n$  达到适当大时,  $P(\phi | W_n)$  的支配项为  $\{S(\phi)\}^{-\frac{n}{2}}$ , 而  $|I(\phi)|^{\frac{1}{2}}$  与  $f(\phi)$  可以略去<sup>[3]</sup>, 从而  $P(\phi | W_n) \propto \{S(\phi)\}^{-\frac{n}{2}}$  这就表明了  $\phi$  的分布是一种椭球类分布。

文献[4]中指出,当  $\phi, \sigma_a$  广义先验为 Jeffrey 先验时,在二次损失  $l(\phi, \hat{\phi}) = (\phi - \hat{\phi})^2$  下,  $\phi$  的 Bayes 估计就是其 LS 估计  $\hat{\phi}$ , 即从

$$\min S(\phi) = \phi'_u D \phi_u$$

可得

$$\hat{\phi} = D_p^{-1} d$$

其中

$$\phi_u = \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ \phi \end{bmatrix}, \quad d = \begin{bmatrix} D_{12} \\ D_{13} \\ \vdots \\ D_{1, \rho+1} \end{bmatrix}, \quad D_p = \begin{bmatrix} D_{22} & \dots & D_{2, \rho+1} \\ \vdots & & \vdots \\ D_{2, \rho+1} & \dots & D_{\rho+1, \rho+1} \end{bmatrix}, \quad D = \begin{bmatrix} D_{11} & -d' \\ -d & D_p \end{bmatrix}$$

$$D_{ij} = D_{ji} = w_i w_j + w_{i+1} w_{j+1} + \dots + w_{n+1-i} w_{n+1-j}$$

这里,  $S(\phi) = S(\hat{\phi}) + S(\phi) - S(\hat{\phi}) = v \cdot \frac{S(\phi)}{v} + (\phi - \hat{\phi})' D_p (\phi - \hat{\phi}) = v S_a^2 + (\phi - \hat{\phi})' D_p (\phi - \hat{\phi})$

式中,  $S_a^2 = \frac{S(\phi)}{v}$  为  $a_i$  的方差的无偏估计量 ( $v = n - p$ ),

$$S(\hat{\phi}) = D_{11} - 2\phi'd + \phi'D_p\hat{\phi} = D_{11} - 2\phi'(D_p\phi) + \phi'D_p\hat{\phi} = D_{11} - \phi'D_p\hat{\phi} = D_{11} - d'D_p^{-1}d$$

因此, 可得参数  $\phi$  的后验概率密度为

$$P(\phi|W_n) \propto \{S(\phi)\}^{-\frac{n}{2}} \propto \left\{1 + \frac{(\phi - \hat{\phi})' D_p (\phi - \hat{\phi})}{v S_a^2}\right\}^{-\frac{n}{2}}$$

该式等价地为

$$P(\phi|W_n) \propto \left\{1 + \frac{\frac{1}{2} \sum_i \sum_j S_{ij} (\varphi_i - \varphi_j) (\varphi_j - \varphi_i)}{v S_a^2}\right\}^{-\frac{n}{2}}$$

式中,  $S_{ij} = \frac{\partial^2 S(\phi)}{\partial \varphi_i \partial \varphi_j} = 2D_{i+1, j+1}$ 。即 AR(p) 的参数向量  $\phi$  的后验概率分布为自由度为  $v = n - p$  的多元  $t$  分布,

即  $\phi \sim t(\phi, S_a^2 D_p^{-1}, v)$ 。特别, 当  $p=1$  时, 对 AR(1) 模型来讲,  $\frac{\phi - \hat{\phi}}{S_{\hat{\phi}}} \sim t(n-1)$ , 式中,  $\phi = \frac{D_{12}}{D_{22}}, S_{\hat{\phi}}^2 = \frac{S_a^2}{D_{22}} = \frac{1}{n-1}$

$\frac{D_{11}}{D_{22}} \left(1 - \frac{D_{12}^2}{D_{11} D_{22}}\right)$ ,  $S_{\hat{\phi}} = \sqrt{S_a^2}$ , 当样本为大样本时,  $S_{\hat{\phi}}$  趋向于  $\left\{\frac{1 - \phi^2}{n}\right\}^{\frac{1}{2}}$ 。

#### 参考文献:

- [1] Press S James. Bayesian Statistics: Principles Models, And Applications[M]. New York: John Wiley & Sons Inc, 1989.
- [2] Jeffreys H. Theory of Probability, (3rd ed)[M]. Oxford: Clarardon Press, 1961.
- [3] Box G E P, Jenkins G M. Time Series Analysis, forecasting and controd (Rev ed)[M]. San Francisco: Holden - Day, 1976.
- [4] 吕亚芹. 一类具有椭圆白噪声的时间序列的 Bayes 分析[D]. 西安: 西安交通大学, 1990.

## Bayesian estimate of model AR(p) coefficients and its posterior distribution

SHEN Mao-xing, WANG Xian-feng

(Missile Institute, AFEU., Sanyuan 710038, China)

**Abstract:** The Bayesian estimate of model AR(p) coefficients may be transformed into the LS estimate under a quadratic loss by the Jeffrey fuzzy prior principle through analysis of the probability distribution density function, and the posterior distribution is given.

**Key words:** autoregressive model; bayesian estimate; probability distribution density function; posterior probability distribution