

自回归模型阶的一种强相容估计*

刘维奇 常学将

摘要在这篇文章中,我们给出一种 $AR(p_0)$ 模型阶的估计,并且证明了这个估计的强相容性。

关键词自回归、自回归阶

一 引言

设 $x(t)$ 是由自回归模型 $AR(p_0)$ 生成的一个平稳遍历时间序列。 $AR(p_0)$ 为

$$\sum_{j=0}^{p_0} a_j x(t-j) = \varepsilon(t) \quad (1.1)$$

其中 $a_0 = 1, a_{p_0} \neq 0$;

$$E\varepsilon(t) = 0, E\varepsilon(s)\varepsilon(t) = \sigma^2 \delta_{s,t}, E[\varepsilon(t)]^4 < \infty \quad (1.2)$$

令 $a(z) = \sum_{l=0}^{p_0} a_l z^l$, 假定

$$a_0(z) \neq 0, \text{ 当 } |z| \leq 1. \quad (1.3)$$

Y.T. Chan 等人 [1] 提出 HOYWE (High—Order Yule—Walker Equation) 谱估计 HOYWE 为

$$\begin{pmatrix} r_x(p_0) & r_x(p_0-1) & \cdots & r_x(1) \\ r_x(p_0+1) & r_x(p_0) & \cdots & r_x(2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_x(2p_0-1) & r_x(2p_0-2) & \cdots & r_x(p_0) \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_{p_0} \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} r_x(p_0+1) \\ r_x(p_0+2) \\ \vdots \\ r_x(2p_0) \end{pmatrix} \quad (1.4a)$$

简记为

$$R(p_0) \cdot A = -B(p_0) \quad (1.4b)$$

其中 $r_x(k)$ 为 $x(t)$ 的自协方差函数

$$r_x(k) = E x(t)x(t+k) \quad k = 0, \pm 1, \pm 2, \cdots$$

林维斯 [2] 改进了 HOYWE 谱估计法并且给出 $AR(p_0)$ 阶的估计: 粗略估计所研究问题的阶数 P' , 令 $p > P'$, 计算 $\hat{R}(p)\hat{R}(p)^T$ 的特征根并重新排列:

$$\hat{\lambda}_1 \geq \hat{\lambda}_2 \geq \cdots \geq \hat{\lambda}_p \geq 0,$$

再计算逼近函数

* 中国科学院科学基金资助的课题

$$\hat{S}(k) = \left[\frac{\sum_{i=1}^k \hat{\lambda}_i}{\sum_{i=1}^p \hat{\lambda}_i} \right]^{\frac{1}{2}}, \quad 1 \leq k \leq p, \quad (1.5)$$

p_0 的估计量是使 $\hat{S}(k)$ 接近 1 的最小 k . 其中 $\hat{S}(p)$ 为 (1.4) 中用自协方差函数的估计

$$\hat{r}_x(k) = \begin{cases} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^{T-k} x(t)x(t+k) & 0 \leq k \leq T-1 \\ 0 & T \leq k \end{cases} \quad (1.6)$$

代替自协方差函数所得的值, 其中 T 为样本长度.

本文修改 (1.5)

$$\hat{D}(k) = 1 - \hat{S}(k) \quad (1.7)$$

p_0 的估计为

$$\hat{P} = \inf_{k \geq 1} \left\{ k : \hat{D}(k) < \left(\frac{\ln T}{T} \right)^{\frac{1}{2}} \right\} \quad (1.8)$$

并证明了当 $T \rightarrow \infty$ 时, $\hat{P} \rightarrow p_0 a.s.$

二 主要结果

先引入记号: $\Gamma(p) \triangleq R(p) \cdot R(p)^T$, 其元素记为 $v_{ij}(p)$, $1 \leq i, j \leq p$, 记它们估计的量分别为:

$\hat{\Gamma}(p) \triangleq \hat{R}(p) \hat{R}(p)^T$ 和 $\hat{v}_{ij}(p)$, $1 \leq i, j \leq p$. 记 $\Gamma(p)$ 和 $\hat{\Gamma}(p)$ 的特征值分别为 $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_p$ 和 $\hat{\lambda}_1 \geq \hat{\lambda}_2 \geq \dots \geq \hat{\lambda}_p$. 另外, 记 (1.7) 式 $\hat{D}(k)$ 的真值为 $D(k) \triangleq 1 - S(k)$, 其中 $S(k)$

为 (1.5) 中 $\hat{S}(k)$ 的真值, $S(k) = \left[\frac{\sum_{i=1}^k \lambda_i}{\sum_{i=1}^p \lambda_i} \right]^{\frac{1}{2}}$.

为给出主要结果, 给出如下引理:

引理 设 $x(t)$ 满足 (1.1), (1.2) 和 (1.3), 则

- (1) 当 $p = p_0$ 时, $R(p)$ 满秩, 当 $p > p_0$ 时, $R(p)$ 不满秩且 $rk(R(p)) = p_0$
- (2) 当 $p = p_0$ 时, $\Gamma(p)$ 满秩, 当 $p > p_0$ 时, $\Gamma(p)$ 不满秩且 $rk(\Gamma(p)) = p_0$
- (3) 当 $p \geq p_0$ 时, $\Gamma(p)$ 有且仅有 p_0 个正特征值, 其余特征值皆为零.

〔证明〕首先证明结论 (1). 当 $p = p_0$ 设, $f_k = r_x(k+1)$, $k \geq 0$. 由 (1.1) f_k 满足差分方程

$$y_k + a_1 y_{k-1} + \dots + a_{p_0} y_{k-p_0} = 0$$

且 p_0 为最小整数. 则根据 [3] (Crollary to Theorem 7, P.245)

$$\begin{vmatrix} f_0 f_1 \dots & \dots & f_{p_0-1} \\ f_1 f_2 \dots & \dots & f_{p_0} \\ \dots & \dots & \dots \\ f_{p_0-1} f_{p_0} \dots & \dots & f_{2p_0-2} \end{vmatrix} \neq 0$$

则 $\det(R(p_0)) \neq 0$

设 $p > p_0$, 将 $R(p)$ 按行分块

$$R(p) = (R_1^T R_2^T \dots R_p^T)^T$$

由(1.1)自协方差函数 $r(p) (p > 0)$ 满足差分方程

$$\sum_{i=0}^{p_0} a_i r(p-i) = 0$$

则

$$\sum_{i=0}^{p_0} a_i R_{k-i} = 0 \quad k = p_0 + 1, p_0 + 2, \dots, p.$$

从而 $R_{p_0+1}, R_{p_0+2}, \dots, R_p$ 都可由 R_1, R_2, \dots, R_{p_0} 线性表出, 故 $R(p)$ 不满秩, 又由前面已证明的论断 $R(p_0)$ 满秩, 从而 R_1, R_2, \dots, R_{p_0} 线性无关, 由此即知 $rk(R(p)) = p_0$.

注意到 $rk(\Gamma(p)) = rk(R(p))$, $p \geq 1$. 即知结论(2)成立.

由 $\hat{\Gamma}(p)$ 的定义可知 $\Gamma(p) \geq 0$, 即 $\Gamma(p)$ 非负定, 从(2)可知当 $p > p_0$ 时, $rk(\Gamma(p)) = p_0$, 故结论(3)成立.

根据[4]和[5], 对 $P = p(T) \triangleq O[(\ln T)^{1+\delta}] (\delta > 0)$

$$\hat{\gamma}_{ij}(p) = \gamma_{ij}(p) + O(Q(T)), \quad 1 \leq i, j \leq p \quad (2.1)$$

其中 $Q(T) = \left[\frac{\ln \ln T}{T} \right]^{\frac{1}{2}}$ 事实上,

$$\begin{aligned} \hat{\gamma}_{ij}(p) &= \sum_{l=0}^{p-1} \hat{r}(l+i) \hat{r}(l+j) \\ &= \sum_{l=0}^{p-1} (r(l+i) + O(Q(T))) (r(l+j) + O(Q(T))) \\ &= \sum_{l=0}^{p-1} r(l+i) r(l+j) \\ &\quad + \left(\sum_{l=0}^{p-1} r(l+j) + \sum_{l=0}^{p-1} r(l+i) \right) \times O(Q(T)) \\ &\quad + p \cdot [O(Q(T))]^2 \end{aligned}$$

由于当 $K \rightarrow \infty$ 时 $|r(k)|$ 以几何速度趋于零, 所以第二项为 $O(Q(T))$, 第三项为 $o(Q(T))$, 而第一项为 $\gamma_{ij}(p)$, 故结论成立.

定理1 设 $x(\cdot)$ 满足(1.1), (1.2)和(1.3). 则对给定的自然数 p (即 p 与 T 无关)

$$\hat{\lambda} = \lambda + O(Q(T)), \quad i = 1, 2, \dots, p. \quad (2.2)$$

对 $p = P(T)$

$$\sum_{i=1}^p \hat{\lambda}_i = \sum_{i=1}^p \lambda_i + O(Q(T)) \quad (2.3)$$

[证明] 为证明(2.2)引入矩阵的 *Frobenius* 范数 $\|\cdot\|_F$, 记 $A = (a_{ij})$ 为 p 阶矩阵

$$\|A\|_F = \left(\sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p |a_{ij}|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \quad (4.4)$$

根据[6] $\|\cdot\|_F$ 与向量范数 $\|\cdot\|_2$ 是相容的, 即对 p 维向量 y

$$\|Ay\|_2 \leq \|A\|_F \cdot \|y\|_2 \quad (2.5)$$

根据(2.1)和(2.4), 对给定的自然数 p

$$\|\hat{\Gamma}(p) - \Gamma(p)\|_F = O(Q(T)) \quad (2.6)$$

由[7](P.62)

$$\lambda_1 = \sup_y \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} \quad (2.7a)$$

$$\lambda_{i+1} = \inf_{B_{p \times i}} \sup_{B_{p-i}^T y=0} \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} \quad i = 1, 2, \dots, p-1 \quad (2.7b)$$

$$\lambda_p = \inf_y \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} \quad (2.7c)$$

对于 $\hat{\lambda}_i$ ($1 \leq i \leq p$) 有类似表达式, 只需换 $\Gamma(p)$ 为 $\hat{\Gamma}(p)$.

根据(2.5)–(2.7)

$$\begin{aligned} \hat{\lambda}_1 &= \sup_y \frac{y^T \hat{\Gamma}(p) y}{y^T y} \\ &= \sup_y \frac{y^T [\Gamma(p) + (\hat{\Gamma}(p) - \Gamma(p))] y}{y^T y} \\ &\leq \sup_y \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} + \sup_y \left| \frac{y^T (\hat{\Gamma}(p) - \Gamma(p)) y}{y^T y} \right| \\ &\leq \sup_y \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} + \sup_y \frac{\|y^T\|_2 \|(\hat{\Gamma}(p) - \Gamma(p)) y\|_2}{y^T y} \\ &\leq \sup_y \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} + \sup_y \frac{\|y^T\|_2 \cdot \|\hat{\Gamma}(p) - \Gamma(p)\|_F \cdot \|y\|_2}{y^T y} \\ &= \sup_y \frac{y^T \Gamma(p) y}{y^T y} + \|\hat{\Gamma}(p) - \Gamma(p)\|_F \\ &= \lambda_1 + O(Q(T)). \end{aligned}$$

同理(2.2)成立. 对 $p = P(T)$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^p \hat{\lambda}_i &= \text{tr}(\hat{\Gamma}(p)) \\ &= \sum_{i=1}^p \sum_{l=0}^{p-1} \hat{r}^2(l+i) \\ &= \sum_{i=1}^p \sum_{l=0}^{p-1} [r(l+i) + O(Q(T))]^2 \\ &= \sum_{i=1}^p \sum_{l=0}^{p-1} r^2(l+i) + 2 \sum_{i=1}^p \left(\sum_{l=0}^{p-1} r(l+i) \right) O(Q(T)) \\ &\quad + p^2 [O(Q(T))]^2 \\ &= \sum_{i=1}^p \lambda_i + O(Q(T)). \end{aligned}$$

则(2.3)成立.

定理2 设 $x(t)$ 满足(1.1), (1.2)和(1.3), 给定足够大的自然数 p ($p \gg p_0$), \hat{P} 由(1.8)式确定, 则当 $T \rightarrow \infty$ 时 $\hat{P} \rightarrow p_0 a.s.$

〔证明〕 根据引理(3)

当 $1 \leq k \leq p_0 - 1$, $D(k) > 0$

当 $k = p_0$, $D(k) = 0$

只需证明: $|\hat{D}(k) - D(k)| = O(Q(T))$, $k = 1, 2, \dots, p_0$

(2.8)

根据定理 1 ((2.2)和(2.3))

$$\sum_{i=1}^k \hat{\lambda}_i = \sum_{i=1}^k \lambda_i + O(Q(T)) \quad k = 1, 2, \dots, p$$

故

$$\begin{aligned} \hat{S}(k) &= \left[\frac{\sum_{i=1}^k \hat{\lambda}_i}{\sum_{i=1}^p \hat{\lambda}_i} \right]^{\frac{1}{2}} \\ &= \left[\frac{\sum_{i=1}^k \lambda_i + O(Q(T))}{\sum_{i=1}^p \lambda_i + O(Q(T))} \right]^{\frac{1}{2}} \\ &= \left[\frac{\sum_{i=1}^k \lambda_i}{\sum_{i=1}^p \lambda_i} + O(Q(T)) \right]^{\frac{1}{2}} \\ &= [S^2(k) + O(Q(T))]^{\frac{1}{2}} \end{aligned}$$

从而

$$\begin{aligned} \hat{D}(K) &= 1 - \hat{S}(K) \\ &= 1 - [S^2(K) + O(Q(T))]^{\frac{1}{2}} \\ &= \frac{1 - S^2(K) + O(Q(T))}{1 + [S^2(K) + O(Q(T))]^{\frac{1}{2}}} \\ &= 1 - S(K) + O(Q(T)) = D(K) + O(Q(T)) \end{aligned}$$

即(2.8)成立。

对充分大的 T , 有

$$\hat{D}(K) = D(K) + O(Q(T)) > \left(\frac{\ln T}{T} \right)^{\frac{1}{2}} \quad K = 1, 2, \dots, p_0 - 1$$

$$\hat{D}(K) = O(Q(T)) < \left(\frac{\ln T}{T} \right)^{\frac{1}{2}} \quad K = p_0$$

所以当 $T \rightarrow \infty$ 时, $\hat{P} \rightarrow p_0 a.s.$

本文使用的定阶方法没有使用 $r_x(o)$ 的估计量 $\hat{r}_x(o)$, 所以具有较高的分辨力。

参 考 文 献

- [1] Y.T.Chan, et al, "Spectral estimation via The high-Order yule-Walker equation," IEEE, Vol. Assp-30, 689-698, (1982)
- [2] 林维斯, "一种高分辨力的自回归谱估计", 中山大学研究生学刊, 1985(1), 35-41.
- [3] F.R.Gantmacher, Applications of the theory of matrices, Interscience, New York, (1959)

- [4] An Hongzi, et al, "Autocorrelation, autoregression and autoregressive approximation," Ann. Statist. 10,926—936,(1982)
- [5] Wang Shouren, et al, Estimation of the order of ARMA model by linear procedures. Chin. Ann. of Math. 6B(1), 53—70,(1985)
- [6] 蒋尔雄等, 线性代数, 人民教育出版社, (1978).
- [7] Rao, C.R., Linear Statistical inference and its applications (2nd,ed.), New York: John Wiley,(1973).

A Strongly Consistent Estimation of the Order of AR(p_0) Model

Liu Weiqi Chang Xuejiang

Abstract In this paper, We give an estimation of the order of AR(p_0) model. The strong consistency of the estimation is proved, too.

Key words autoregression, autoregressive order

新 书 简 介

法国数学家 Jean Francois Colombeau 所著《新广义函数与分布乘积》一书于1984年由荷兰 Elsevier Science publishers B.V. 作为系列丛书 North—Holland Mathematics studies 第84卷出版。该书向人们介绍了近年发展起来的一种新的数学理论——新广义函数论。这一新理论推广了经典的 Schwartz 分布理论, 为量子力学中的各种非线性运算建立了严格的数学基础, 提供了新工具, 同时也为数学家们开辟了一个新的研究领域。该书分为三个部分: Part I, 分布乘积引论。介绍物理背景, 并从两个不同角度建立新理论: 正则化逼近和 Fourier 变换。Part II, 广义数学分析。把经典分析中 C^∞ 与全纯函数的某些概念和结果推广到新的广义函数上。Part III, 量子场论的数学框架。介绍新广义函数论在物理学中的应用; 对量子场论中一些基本运算给出数学上的严格论证。新广义函数论目前还不成熟, J.F. Colombeau 的这本书是这一领域中第一本专著。

王玉川