

# 误差 $e_i$ 为 $\rho$ 混合序列在非线形模型下 M 估计的强相合性\* Strong Consistency of M-Estimator in Nonlinear Models under $\rho$ Errors

陈鑫, 伍艳春, 李红菊

CHEN Xin, WU Yan-chun, LI Hong-ju

(桂林理工大学数理系, 广西桂林 541004)

(Department of Mathematics and Physics, Guilin Institute of University, Guilin, Guangxi, 541004, China)

摘要: 对于非线性模型  $y_i = f(x_i, \theta) + e_i, i = 1, 2, \dots, n$ , 当  $\{e_i, i = 1, 2, \dots, n\}$  为  $\rho$  混合序列时, 创造合适的条件, 在此条件下证明了  $\theta$  的 M 估计的强相合性.

关键词: 非线性模型  $\rho$  混合序列 M 估计 强相合性

中图法分类号: O211.4 文献标识码: A 文章编号: 1005-9164(2010)02-0108-03

Abstract: Under some appropriate conditions,  $\rho$  errors are considered the strong consistency of M-estimation of  $\theta$  for the nonlinear regression models:  $y_i = f(x_i, \theta) + e_i, i = 1, 2, \dots, n$ . Here  $\{e_i, i = 1, 2, \dots, n\}$ .

Key words: nonlinear model,  $\rho$ -mixing, M-estimator, strong consistency

本文考虑非线性模型

$$y_i = f(x_i, \theta) + e_i, i = 1, 2, \dots, n,$$

其中  $\theta$  为一  $p$  维未知参数,  $x_i$  为  $q$  维已知向量,  $f$  为已知函数,  $e_i$  为不可观测的随机误差,  $y_i$  为观察值. 设  $\Theta$  为参数空间,  $\Theta \subset R^p, x_i \in X, i = 1, 2, \dots, X$  为  $R^q$  的有界闭子集,  $f$  为一  $X \times \Theta$  上的连续函数.

令  $\varphi$  为  $R$  上的非负连续函数, 定义  $\theta$  的 M 估计量为  $\hat{\theta}_n \in \Theta$ , 使得

$$Q_n(\hat{\theta}_n) = \min\{Q_n(r), r \in \bar{\Theta}\},$$

其中,  $Q_n(r) = \sum_{i=1}^n \varphi(y_i - f(x_i, r)), \bar{\Theta}$  为  $\Theta$  的闭包.

本文创造合适的条件, 在此条件下证明  $\theta$  的 M 估计的强相合性.

## 1 定义及引理

定义 1 对随机序列  $\{X_n, n \geq 1\}$ , 如果  $\rho(n) \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$ , 则称  $\{X_n, n \geq 1\}$  为  $\rho$  混合序列. 且  $\rho(n) =$

$$\sup_{k \in N} \sup_{X \in L_2(F_1^k), Y \in L_2(F_{k+n}^\infty)} \frac{|E(X - EX)(Y - EY)|}{\sqrt{\text{Var}X\text{Var}Y}},$$

其中  $\alpha(n), \rho(n)$  为混合系数.

引理 1<sup>[1]</sup> 设  $\{X_i, i \geq 1\}$  为  $\rho$  混合序列,  $X \in L_p(F_{-\infty}^k), Y \in L_p(F_{k+n}^\infty), p, q > 1, 1/p + 1/q = 1$ , 则  $|EXY - EXEY| \leq 4(\rho(n))^{2/p \wedge 2/q} (E|X|^p)^{1/p} \cdot (E|Y|^q)^{1/q}$  (“ $\wedge$ ”表示去最小的意思).

引理 2<sup>[2]</sup> 设  $g(a, k)$  是  $X_{a+1}, \dots, X_{a+k}$  的联合分布的泛函 ( $a \geq 0, k \geq 1$ ), 满足  $E(S_{a+k} - S_a)^2 \leq g(a, k)$  以及  $g(a, k) + g(a + k, m) \leq g(a, k + m), (m \geq 1)$ , 则  $E\{\max_{1 \leq j \leq n} |S_{a+j} - S_a|^2\} \leq (\frac{\log 2n}{\log 2})^2 g(a, n)$ .

引理 3 设  $\theta$  为有界集,  $X$  为  $R^d$  上的有界闭子集,  $f$  为  $X \times \bar{\theta}$  上的连续函数,  $\Psi$  在  $R \times X \times \bar{\theta}$  上连续且在  $R$  上是凸函数 (若有偏导则有界), 存在  $R$  上的函数  $h, h$  的导函数有界, 且满足

$$\sup_{x \in X, r \in \bar{\theta}} |\Psi(w, x, r)| \leq h(w), w \in R, \quad (1)$$

$$\sup_i E[h(e_i)]^{1+\delta} < \infty, \delta > 0 \text{ 为常数}, \quad (2)$$

$$|x| > c \text{ 时}, h(x) > ac, a > 0 \text{ 为常数}, \quad (3)$$

若  $\{e_i\}$  为有概率密度函数的  $\rho$  序列, 满足:

$$Ee_i < \infty, \text{混合系数满足 } \sum_{n=1}^{\infty} \rho^{2+\delta}(n) < \infty, \quad (4)$$

收稿日期: 2009-07-09

修回日期: 2009-09-03

作者简介: 陈鑫 (1982-), 女, 硕士研究生, 主要从事极限理论及统计应用研究.

\* 广西自然科学基金项目 (2010GXNSFA013121) 资助。

则有  $\sup_{r \in \bar{\Theta}} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n [\Psi(e_i, x_i, r) - E\Psi(e_i, x_i, r)] \right| \rightarrow 0$ ,

a. s.

**证明** 令  $\zeta_i = \Psi(e_i, x_i, r) - E\Psi(e_i, x_i, r)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , 则  $\{\zeta_i, i = 1, 2, \dots, n\}$ , 且  $E\zeta_i = 0$ , 且混合系数满足条件(4).

先证明

$$\frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \zeta_i \right| \rightarrow 0, \text{ a. s.} \quad (5)$$

由引理 1, 取  $0 < \delta \leq 2$  得

$$|E\zeta_i \zeta_j - E\zeta_i E\zeta_j| \leq 4 \cdot (\rho(j - i))^{\frac{\delta}{2+\delta}} \|\zeta_i\|_{\frac{\delta}{2+\delta}} \|\zeta_j\|_{\frac{\delta}{2+\delta}}.$$

由条件(1), 条件(2) 及上式得

$$|E\zeta_i \zeta_j - E\zeta_i E\zeta_j| \leq C \cdot (\rho(j - i))^{\frac{\delta}{2+\delta}},$$

令  $S_{a,n} = \sum_{i=a+1}^{a+n} \zeta_i$ , 则

$$ES_{a,n}^2 \leq \sum_{i=a+1}^{a+n} E\zeta_i^2 + 2 \cdot \sum_{i=a+1}^{a+n} \sum_{j=i+1}^{a+n} |E\zeta_i \zeta_j| \leq \sum_{i=a+1}^{a+n} E\zeta_i^2 + C \cdot n \sum_{i=a+1}^{a+n} (\rho(l))^{\frac{\delta}{2+\delta}},$$

令

$$g(F_{a,n}) = \sum_{i=a+1}^{a+n} E\zeta_i^2 + C \cdot n \sum_{i=a+1}^{a+n} (\rho(l))^{\frac{\delta}{2+\delta}},$$

则

$$g(F_{a,m}) + g(F_{a+m,k}) \leq g(F_{a,m+k}).$$

故由引理 2 及条件(4), 有

$$E(\max_{1 \leq k \leq n} |S_{a,k}|)^2 \leq \left(\frac{\log 2n}{\log 2}\right)^2 \cdot g(F_{a,n}) \leq C \cdot \left(\frac{\log 2n}{\log 2}\right)^2 \cdot n.$$

取  $b_n = n^{\frac{1}{2}} \log^2 n$ , 则由 chebyshev 不等式, 有

$$P(|S_{a,2^k}| > \varepsilon \cdot b_{2^k}) \leq \frac{E|S_{a,2^k}|^2}{\varepsilon^2 \cdot b_{2^k}^2} \leq C \cdot \frac{1}{k^4},$$

$$P(\max_{1 \leq n \leq 2^k} |S_{a,n}| > \varepsilon \cdot b_{2^k}) \leq \frac{C \cdot (k+1)^2 \cdot 2^k}{\varepsilon^2 \cdot b_{2^k}^2} \leq$$

$$C \cdot \frac{1}{k^2}.$$

由  $b_n$  的非降性, 有

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(|S_{a,n}| > b_n \cdot \varepsilon) \leq \sum_{k=1}^{\infty} P(|S_{a,2^k}| > b_{2^k} \cdot \varepsilon)$$

$$\left(\frac{\varepsilon}{2}\right) + \sum_{k=1}^{\infty} P(\max_{2^k < n \leq 2^{k+1}} |S_{a,n} - S_{a,2^k}| > b_n \cdot \frac{\varepsilon}{2}) \leq$$

$$\sum_{k=1}^{\infty} P(|S_{a,2^k}| > b_{2^k} \cdot \frac{\varepsilon}{2}) + \sum_{k=1}^{\infty} P(\max_{1 < n \leq 2^k} |S_{a,n}| > b_{2^k} \cdot \frac{\varepsilon}{2}) \leq C \cdot \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^4} + C \cdot \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} < \infty,$$

故由 Borell-Cantelli 引理知

$$\frac{1}{n} |S_{a,n}| = o(1), \text{ a. s.}$$

当  $a = 0$  时, (5) 式成立.

由以上证明过程知, 对  $\zeta_i = h(e_i) - Eh(e_i)$ , 自然 (5) 式也成立.

$$\sup_{r \in \bar{\Theta}} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \{\Psi(e_i, x_i, r) - E\Psi(e_i, x_i, r)\} \right| \leq$$

$$\sup_{r \in \bar{\Theta}} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \{\Psi(e_i, x_i, r) - E\Psi(e_i, x_i, r)\} I[|e_i| \leq$$

$$C] \right| + \sup_{r \in \bar{\Theta}} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \{\Psi(e_i, x_i, r) -$$

$$E\Psi(e_i, x_i, r)\} I[|e_i| > C] \right| \triangleq I_1 + I_2,$$

$[-K, K] \times X \times \bar{\Theta}$  为有界闭集, 故  $\Psi$  在  $[-K, K] \times X \times \bar{\Theta}$  上一致连续. 因此,  $\forall \varepsilon > 0, \exists \lambda(\varepsilon) > 0$ , 使得当  $|e_i| \leq K, x_i \in X, \|r_1 - r_2\| < \lambda$  时,

$$|\Psi(e_i, x_i, r_1) - \Psi(e_i, x_i, r_2)| < \varepsilon,$$

因为  $\bar{\Theta}$  为有界闭集, 故存在  $r_1, r_2, \dots, r_m \in \bar{\Theta}$  (并且要求它们依欧式范数单调递增), 使得  $\bar{\Theta} \subset \bigcup_{j=1}^m \{\|r - r_j\| < \lambda\}$ , 其中  $\|\cdot\|$  表示欧式范数, 所以

$$I_1 \leq \max_{1 \leq j \leq m} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \{\Psi(e_i, x_i, r_j) - E\Psi(e_i, x_i, r_j)\} I[|e_i| \leq K] \right| +$$

$$\max_{1 \leq j \leq m} \sup_{j-1 < r \leq r_j} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \{|\Psi(e_i, x_i, r) - \Psi(e_i, x_i, r_j)| - E[|\Psi(e_i, x_i, r) - \Psi(e_i, x_i, r_j)|] \} I[|e_i| \leq K] \right| \rightarrow 0 + 2\varepsilon.$$

由  $\varepsilon$  的任意性得  $I_1 \rightarrow 0$ .

由条件(2), 有

$$Eh(e_i) \leq (E(h(e_i))^{2+\delta})^{\frac{1}{2+\delta}} < \infty, i = 1, 2, \dots, n.$$

由条件(3) 知,  $\forall \varepsilon > 0, \exists$  充分大的  $K$ , 使得

$$Eh(e_i) I[|e_i| > K] \leq Eh(e_i) I[h(e_i) > aK] < \varepsilon,$$

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

所以

$$I_2 \leq \sup_{r \in \bar{\Theta}} \frac{1}{n} \left\{ \sum_{i=1}^n (|\Psi(e_i, x_i, r)| I[|e_i| > K] +$$

$$|E\Psi(e_i, x_i, r)| I[|e_i| > K]) \right\} \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \{h(e_i) I[|e_i| >$$

$$K] + Eh(e_i) I[|e_i| > K]\} \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |h(e_i) I[|e_i| >$$

$$K] - Eh(e_i) I[|e_i| > K]| +$$

$$\frac{2}{n} \sum_{i=1}^n \{|Eh(e_i) I[|e_i| > K]|\} < \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n h(e_i) -$$

$$Eh(e_i) \right| + 2\varepsilon.$$

由  $\varepsilon$  的任意性及(5) 式, 可得  $I_2 \rightarrow 0$ , 因此, 对整个  $R \times X \times \bar{\Theta}$  有

$$\sup_{r \in \bar{\Theta}} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n \{\Psi(e_i, x_i, r) - E\Psi(e_i, x_i, r)\} \right| \rightarrow 0,$$

a. s.

## 2 主要结论

令  $\delta(x, r) = f(x, \theta) - f(x, r)$ , 如有一点  $x_0$ , 使得存在  $-r \in \Theta$ , 但是  $r \neq \theta$ , 而  $\delta(x_0, r) = 0$ , 则在点  $x_0$ , 非线性模型  $y_i = f(x_i, \theta) + e_i, i = 1, 2, \dots, n$  是不可辨别的. 若  $x_i$  集中在  $x_0$  点附近 (例如  $x_i \rightarrow x_0$ ), 则我们无法正确估计  $\theta$ . 因此  $x_i$  作如下的假定:

存在一个正常数  $m > 0$  及  $X$  的不相交闭子集  $X_1, X_2, \dots, X_m$  满足, 使得对任一  $r \in \Theta, r \neq \theta$ , 至少存在一  $X_i$  使得

$$\{x; \delta(x, r) = 0\} \cap X_i = \phi, \quad (6)$$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{\mathcal{R}(x_i \in X_i, i \leq n)}{n} > 0, \quad (7)$$

此处  $\mathcal{R}(x_i \in X_i, i \leq n)$  表示落在闭子集  $X_i$  中的  $x_i$  的个数. 条件(7) 意味着  $x_i$  不宜过于集中. 给定  $f$ , 满足条件(6) 和条件(7) 的  $X_1, X_2, \dots, X_m$  很容易找到, 在很多场合下  $x_i$  的值为试验者随机选取, 则可以取  $x_i$  使得条件(6), 条件(7) 对某一组  $X_1, X_2, \dots, X_m$  成立.

**定理** 设  $\Theta$  为有界集,  $f$  在  $X \times \Theta$  上连续.  $\varphi$  为  $R$  上的非负连续函数. 条件(1) ~ (3) 对  $\Psi(e_i, x_i, r) = \varphi(e_i + d(x_i, r))$  成立  $\{e_i\}$  满足条件(4). 又设条件(6) 和条件(7) 满足, 且对于  $e_i \in R, b \in R$  且  $b \neq 0$ , 有

$$E[\varphi(e_i + b)] > E[\varphi(e_i)], i = 1, 2, \dots, n,$$

则对任一固定的  $n, \hat{\theta}_n$  存在且  $\hat{\theta}_n \rightarrow \theta, a. s.$

**证明** 由条件(1) ~ (4) 可知引理 3 的结果成立, 即

$$\sup_{r \in \Theta} \frac{1}{n} \left| \sum_{i=1}^n [\Psi(e_i, x_i, r) - E\Psi(e_i, x_i, r)] \right| \rightarrow 0, a. s.$$

因为

$$\Psi(e_i, x_i, r) = \varphi(e_i + \delta(x_i, r)), Q_n(r) =$$

$$\sum_{i=1}^n \varphi(y_i - f(x_i, r)), y_i = f(x_i, \theta) + e_i, i = 1, 2, \dots, n,$$

从而

$$P[\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{r \in N(\epsilon, c)} |Q_n(r) - Q_n(\theta) - E[Q_n(r) - Q_n(\theta)]| = 0] = 1$$

成立, 注意到

$$\inf_{r \in N(\epsilon, c)} [Q_n(r) - Q_n(\theta)] \geq \inf_{r \in N(\epsilon, c)} E[Q_n(r) - Q_n(\theta)] - \sup_{r \in N(\epsilon, c)} |Q_n(r) - Q_n(\theta) - E[Q_n(r) - Q_n(\theta)]|,$$

及

$$E[Q_n(r) - Q_n(\theta)] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \lambda(\sigma_i, x_i, r),$$

其中  $\lambda(\sigma_i, x_i, r) = E[\varphi(\sigma_i u_i + \delta(x_i, r) - \varphi(\sigma_i u_i))] \geq$

0. 因此只需证明

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \inf_{r \in N(\epsilon, c)} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \lambda(\sigma_i, x_i, r) > 0.$$

假设上式不成立, 则存在子列  $n_k, k = 1, 2, \dots$

$$\liminf_{k \rightarrow \infty} \inf_{r \in N(\epsilon, c)} \frac{1}{n_k} \sum_{i=1}^{n_k} \lambda(\sigma_i, x_i, r) = 0. \quad (8)$$

由条件(1), 条件(2) 及  $\varphi$  的连续性推出  $\lambda(\sigma, x, r)$  为  $\sigma, x, r$  之连续函数, 由于  $N(\epsilon, c)$  为闭集, 则由(8) 式得出存在  $r_0 \in N(\epsilon, c)$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n_k} \sum_{i=1}^{n_k} \lambda(\sigma_i, x_i, r_0) = 0, \quad (9)$$

令  $n_k(i) = \mathcal{R}\{x_i \in X_i, i \leq n_k\}$ , 则

$$\frac{1}{n_k} \sum_{i=1}^{n_k} \lambda(\sigma_i, x_i, r_0) \geq \frac{1}{n_k} \sum_{i=1}^m \frac{n_k(t)}{n_k(t)} \sum_{x_i \in X_i, i \leq n_k} \lambda(\sigma_i, x_i,$$

$$r) \geq \left[ \min_{t < m} \frac{n_k(t)}{n} \right] \sum_{i=1}^m \left[ \min_{x_i \in X_i, \sigma_0 \leq \sigma_i \leq \sigma_\infty} \lambda(\sigma_i, x_i, r_0) \right],$$

由条件(7) 知

$$\liminf_{k \rightarrow \infty} \left[ \min_{i < m} \frac{n_k(t)}{n} \right] > 0,$$

故由(9) 式得

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \left[ \min_{x_i \in X_i, \sigma_0 \leq \sigma_i \leq \sigma_\infty} \lambda(\sigma_i, x_i, r_0) \right] = 0, i = 1, \dots, m.$$

由于  $[\sigma_0, \sigma_\infty], X_i$  为有界闭集, 存在  $\omega_i \in X_i, \tau_i \in [\sigma_0, \sigma_\infty]$ ,

$$\lambda(\tau_i, \omega_i, r_0) = 0, t = 1, \dots, m,$$

但是由函数  $\lambda$  的定义及已知条件  $E[\varphi(a u_1 + b)] > E[\varphi(a u_1)]$  知  $\delta(x, r) = 0, \lambda(\tau, \omega, r) > 0$ , 故得

$$\delta(\omega_i, r_0) = 0, t = 1, \dots, m,$$

这与条件(6) 矛盾. 所以

$$P[\liminf_{n \rightarrow \infty} \inf_{r \in N(\epsilon, c)} [Q_n(r) - Q_n(\theta)] > 0] = 1$$

成立, 又因为  $Q_n(\hat{\theta}_n) \leq Q_n(\theta)$ ,

$$P[\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{r \in N(\epsilon, c)} \|\hat{\theta}_n - \theta\| \geq 2\epsilon] \leq P[\|\hat{\theta}_n - \theta\| \geq \epsilon \text{ 对无限个 } n \text{ 成立}] \leq P[\liminf_{n \rightarrow \infty} \inf_{r \in N(\epsilon, c)} [Q_n(r) - Q_n(\theta)] \leq \theta] = 0,$$

由  $\epsilon$  的任意性即得所需要的结论. 定理证明完毕.

**参考文献:**

- [1] 苏淳, 赵林城, 王岳宝. NA 序列的矩不等式与弱收敛[J]. 中国科学, 1996, 26(12): 1091-1099.
- [2] Stout W F. Almost sure convergence[M]. New York: Academic Press, 1974.
- [3] 邵军. 非线性模型中 M-估计量的大样本性质[J]. 应用概率统计, 1994, 10(2): 125-131.

(责任编辑: 韦廷宗)