

## 半参数回归模型小波估计的相合性

姜玉英<sup>1</sup>, 刘强<sup>2</sup>, 吴可法<sup>3</sup>

(1 北京印刷学院基础部, 北京 102600, 2 首都经济贸易大学统计学院, 北京 100070,  
3 西安交通大学理学院, 陕西 西安 710049)

摘要: 研究一类固定设计下的半参数回归模型. 通过利用最小二乘法、加权最小二乘法及新方法小波估计法给出了未知参数  $\beta$  的估计, 在较弱的条件下给出了  $\beta$  的最小二乘估计  $\hat{\beta}_n$  的弱收敛速度、强相合性以及加权最小二乘估计  $\tilde{\beta}_n$  的强收敛速度.

关键词: 半参数模型; 小波估计; 收敛速度; 相合性

中图分类号: O212.1

文献标识码: A

### The consistency of the wavelet estimation in semiparametric regression model

JIANG Yu-yin<sup>1</sup>, LIU Qiang<sup>2</sup>, WU Ke-fa<sup>3</sup>

(1. Department of Basic Science, Beijing Institute of Graphic Communication, Beijing 102600, China, 2. School of Statistics, Capital University of Economics and Business, Beijing 100070, China, 3. School of Science, Xi'an Jiaotong University, Xi'an Shaanxi 710049, China)

**Abstract** A kind of semiparametric regression model under fixed design is studied. The estimators of unknown parameter  $\beta$  are derived by the least square method, the weighted least square method and a new method—the wavelet method. Under some weak conditions, the weak convergence rate, strong consistency and strong convergence rate are obtained.

**Keywords** semiparametric model; wavelet estimation; convergence rate; consistency

考虑回归模型:

$$y_i = x_i\beta + g(t_i) + \sigma_i e_i \quad (i = 1, 2, \dots, n) \quad (1)$$

其中:  $x_i \in R^1$ ,  $t_i \in [0, 1]$ ,  $\sigma_i^2 = f(u_i)$ ,  $u_i \in [0, 1]$ ,  $\{x_i, t_i, u_i\}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$  是固定设计.  $\beta$  是未知参数向量, 未知 Borel 函数  $g(\cdot)$ 、 $f(\cdot)$  定义于紧区间  $I$  上. 不失一般性, 我们在  $[0, 1]$  上讨论  $g(\cdot)$  和  $f(\cdot)$ .  $\{e_i\}$  为  $i.i.d.$  随机误差, 且  $E e_1 = 0$ ,  $E e_1^2 = 1$ .

关于上述模型已有一些学者进行了讨论, 文献 [1]、[2] 讨论了  $g(\cdot) \equiv 0$ ,  $\sigma_i^2 = f(x_i)$  时, 在  $f(\cdot)$  的估计分别取核估计和近邻估计的情况下  $\beta$  的加权最小二乘估计的渐近正态性. 文献 [3] 讨论了在  $g(\cdot)$  和  $f(\cdot)$  取一般非参数估计 (包括常见的近邻估计和核估计) 且方差  $\sigma_i^2 = f(u_i)$  中的设计点列  $\{u_i\}$  为已知设计点列情况下  $\beta$  的最小二乘估计  $\hat{\beta}_n$  和加权最小二乘估计  $\tilde{\beta}_n$  的渐近正态性. 文献 [4] 则证明了它们的强相合性. 本文利用小波估计的方法给出了未知参数  $\beta$  的估计, 以及在一定的条件下  $\beta$  的最小二乘估计  $\hat{\beta}_n$  的弱收敛速度、强相合性以及加权最小二乘估计  $\tilde{\beta}_n$  强收敛速度.

收稿日期: 2005-12-05

作者简介: 姜玉英 (1976-), 女, 硕士, 讲师.

基金项目: 国家自然科学基金资助项目 (19771065); 北京市信号与信息处理重点建设学科资助项目 (081002); 北京印刷学院青年科研基金资助项目 (E-e-05-52)

### 1 估计与主要结果

以下均假定刻度函数  $\phi \in S_v$  (即 Schwartz 空间, 定义见文献 [6]), 且相伴  $L^2(R)$  的多分辨分析为  $\{V_m\}, \{V_m\}$  的再生核为:

$$E_m(t, s) = 2^m E_0(2^m t, 2^m s) = 2^m \sum_{k \in \mathbb{Z}} \phi(2^m t - k) \phi(2^m s - k)$$

下面给出半参数回归模型 (1) 的线性小波估计. 注意到:

$$E(Y_i - x_i \beta) = g(t_i) \quad (1 \leq i \leq n)$$

因而当  $\beta$  固定时, 可定义  $g(\cdot)$  的估计为:

$$\hat{g}_0(t) \triangleq \hat{g}_0(t, \beta) = \sum_{i=1}^n (y_i - x_i \beta) \int_A E_m(t, s) ds \quad (2)$$

其中:  $A_i = [s_{i-1}, s_i]$  为  $[0, 1]$  的分割, 且  $t_i \in A_i$ . 然后求极小问题  $\min_{\beta \in R} \sum_{i=1}^n (y_i - x_i \beta - \hat{g}_0(t_i))^2$ , 记其解为  $\hat{\beta}_n$ , 则有:

$$\hat{\beta}_n = \tilde{S}_n^{-2} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \tilde{y}_i \quad (3)$$

其中:  $\tilde{x}_i = x_i - \sum_{j=1}^n x_j \int_A E_m(t_j, s) ds$ ,  $\tilde{y}_i = y_i - \sum_{j=1}^n y_j \int_A E_m(t_j, s) ds$ ,  $\tilde{S}_n^2 = \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i^2$ ,  $1 \leq i \leq n$ .

另一方面, 由式 (1) 可知:  $E(y_i - x_i \beta - g(t_i))^2 = f(u_i)$ , 故可以定义  $f(\cdot)$  的估计为:

$$\hat{f}_n(u) = \sum_{i=1}^n (\tilde{y}_i - \tilde{x}_i \hat{\beta}_n)^2 \int_A E_m(u, s) ds \quad (4)$$

为讨论方便, 不妨假设  $\min_{1 \leq i \leq n} \hat{f}_n(u_i) > 0$ . 否则, 可对  $\hat{f}_n(u_i)$  进行修正, 仿式 (3) 可得  $\beta$  的加权最小二乘估计:

$$\tilde{\beta}_n = \tilde{T}_n^{-2} \sum_{i=1}^n a_i \tilde{x}_i \tilde{y}_i \quad (5)$$

其中:  $\tilde{T}_n^2 = \sum_{i=1}^n a_i \tilde{x}_i^2$ ,  $a_i = 1/f(u_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

约定  $C, C_i, i \geq 1$  表示绝对常数, 在不同的地方可以表示不同的值.

下面是本文的基本假定:

G<sub>1</sub>:  $g(\cdot) \in H^\alpha$  (即 Sobolev 空间, 定义见文献 [2]),  $\alpha > 1/2$

G<sub>2</sub>:  $g(\cdot)$  满足  $\forall$  阶 Lipschitz 条件,  $\forall > 0$

G<sub>3</sub>:  $\phi \in S_v, v \geq \alpha$ .  $\phi$  满足一阶 Lipschitz 条件且具有紧支撑, 当  $n \rightarrow \infty$  时,  $|\phi(n) - 1| = O(n)$ , 这里的  $\phi$  为  $\phi$  的 Fourier 变换.

G<sub>4</sub>: 当  $n \rightarrow \infty, 2^m = O(n^{1/3}), \max_{1 \leq i \leq n} (s_i - s_{i-1}) = O(n^{-1})$ .

G<sub>5</sub>: 当  $n$  足够大时, 有  $C_1 \leq \tilde{S}_n^2/n \leq C_2$

G<sub>6</sub>:  $0 < m_0 \leq \min_{1 \leq i \leq n} f(u_i) \leq \max_{1 \leq i \leq n} f(u_i) \leq M_0 < \infty$ .

以下给出本文的主要结果.

定理 1 对于模型 (1), 设条件 G<sub>1</sub> ~ G<sub>6</sub> 成立, 则:

$$\hat{\beta}_n - \beta = O_p(n^{-1/3}) + O(n^{-\gamma}) + O(\tau_m) \quad (6)$$

$$\tilde{\beta}_n - \beta = O_p(n^{-1/3}) + O(n^{-\gamma}) + O(\tau_m) \quad (7)$$

当  $\alpha > 3/2$  时, 有:

$$\hat{\beta}_n - \beta = O_p(n^{-1/3}) \quad (8)$$

$$\tilde{\beta}_n - \beta = O_p(n^{-1/3}) \tag{9}$$

其中,

$$\tau_m = \begin{cases} (\mathcal{Z}^m)^{-\alpha+1/2} & (1/2 < \alpha < 3/2) \\ \sqrt{m} / (\mathcal{Z}^m) & (\alpha = 3/2) \\ 1 / (\mathcal{Z}^m) & (\alpha > 3/2) \end{cases}$$

定理 2 对于模型 (1), 设条件  $G_1 \sim G_6$  成立, 则:

1) 若存在  $p > 2$  使得  $E|e_1|^p < \infty$ , 则有:

$$\hat{\beta}_n - \beta = o(1) \tag{10}$$

2) 若  $\alpha > 3/2$  且存在  $p > 4$  使得  $E|e_1|^p < \infty$ , 则有:

$$\hat{\beta}_n - \beta = o(n^{-1/4}) \tag{11}$$

### 2 若干引理

引理 1 设  $\phi \in S_q$  且条件  $G_3$  成立, 则有: ①  $\sup_{0 \leq y \leq 1} |E_m(x, y)| = O(\mathcal{Z}^n)$ . ②  $\sup_x \int |E_m(x, y)| dy \leq$

C. 证明见文献 [7].

引理 2 设  $G_1 \sim G_4$  成立, 则:

$$\epsilon \sup_{[0, 1]} \left| f(t) - \sum_{k=1}^n f(t_k) \int_{A_k} E_m(t, s) ds \right| = O(n^{-\gamma}) + O(\tau_m) \tag{12}$$

$$\epsilon \sup_{[0, 1]} \left| g(t) - \sum_{k=1}^n g(t_k) \int_{A_k} E_m(t, s) ds \right| = O(n^{-\gamma}) + O(\tau_m) \tag{13}$$

证明见文献 [8] 引理 (2.1).

引理 3 设  $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$  为独立随机变量, 且存在绝对的常数  $0 < m < \infty$ , 使得  $|\mu_i| \leq m$  对  $1 \leq i \leq n$  成立. 若  $E\mu_i = 0$  那么对任给的  $\epsilon > 0$  及  $n \geq 1$  均有:

$$P\left[ \left| \sum_{i=1}^n \mu_i \right| \geq \epsilon \right] \leq 2 \exp\left\{ -\epsilon^2 \left[ 2 \sum_{i=1}^n \text{Var}(\mu_i) + 2m \epsilon \right] \right\}$$

证明见文献 [11].

引理 4 对随机变量  $X$  有:  $\sum_{n=1}^{\infty} P\{|X| \geq n\} \leq E|X| \leq 1 + \sum_{n=1}^{\infty} P\{|X| \geq n\}$ . 从而  $E|X| < \infty$  当且仅当上述级数收敛. 证明见文献 [8].

### 3 主要定理的证明

#### 3.1 定理 1 的证明

由式 (1)、(3) 和 (5) 可得:

$$\hat{\beta}_n - \beta = \tilde{S}_n^{-2} \left[ \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \tilde{\eta}_i + \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \tilde{g}_i \right] \tag{14}$$

$$\tilde{\beta}_n - \beta = \tilde{T}_n^{-2} \left[ \sum_{i=1}^n a_i \tilde{x}_i \tilde{\eta}_i + \sum_{i=1}^n a_i \tilde{x}_i \tilde{g}_i \right] \tag{15}$$

其中:  $\tilde{\eta}_i = \eta_i - \sum_{j=1}^n \eta_j \int_{A_j} E_m(t_i, s) ds$ ,  $\tilde{g}_i = g(t_i) - \sum_{j=1}^n g(t_j) \int_{A_j} E_m(t_i, s) ds$ ,  $\eta_i = \sigma_i e_i$ . 由式 (14) 可知:

$$\begin{aligned} \hat{\beta}_n - \beta &= n \tilde{S}_n^{-2} \left[ n^{-1} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \eta_i - n^{-1} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \sum_{j=1}^n \eta_j \int_{A_j} E_m(t_i, s) ds + n^{-1} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \tilde{g}_i \right] \\ &\triangleq n \tilde{S}_n^{-2} [I_{1n} + I_{2n} + I_{3n}] \end{aligned} \tag{16}$$

而  $E I_{1n} = 0$  由条件  $G_5, G_6$  可知:  $E I_{2n}^2 = n^{-2} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i^2 \sigma_i^2 = n^{-1} \cdot n^{-1} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i^2 \sigma_i^2 \leq C n^{-1}$ . 所以,

$$I_{1n} = O_p(n^{-1/2}) \tag{17}$$

$$E I_{2n}^2 = n^{-2} E \left[ \sum_{j=1}^n \eta_j \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \int_{A_j} E_m(t_{\tilde{b}}, s) ds \right]^2 = n^{-2} \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \left[ \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \int_{A_j} E_m(t_{\tilde{b}}, s) ds \right]^2 \leq C n^{-1} M_0 \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n \int_{A_j} |E_m(t_{\tilde{b}}, s)| ds \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i^2 \cdot n^{-1} \cdot 2^p = O(n^{-2/3}).$$

从而有:

$$|I_{2n}| = O_p(n^{-1/3}) \tag{18}$$

由引理 2 可知:

$$|I_{3n}| \leq \max_{1 \leq i \leq n} |\tilde{g}_i| \cdot n^{-1} \sum_{i=1}^n |\tilde{x}_i| = O(n^{-\gamma}) + O(\tau_m) \tag{19}$$

结合式 (16) ~ (19) 可知: 式 (6) 成立. 由文献 [7] 知道, 当  $\alpha > 3/2$  时,  $g(\cdot)$  满足 1 阶 Lipschitz 条件. 从而式 (8) 成立. 式 (7)、(9) 同式 (6)、(8) 的证明过程类似.

### 3.2 定理 2 的证明

由式 (14) 可知:

$$\hat{\beta}_n - \beta = \tilde{S}_n^{-2} \left[ \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \eta_i - \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \sum_{j=1}^n \eta_j \int_{A_j} E_m(t_{\tilde{b}}, s) ds + \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \tilde{g}_i \right] \triangleq B_{1n} - B_{2n} + B_{3n} \tag{20}$$

根据条件  $G_5$  及式 (13) 可知:

$$|B_{3n}| \leq (n \tilde{S}_n^{-2}) \cdot n^{-1} \sum_{i=1}^n |\tilde{x}_i| \cdot \max_{1 \leq i \leq n} |\tilde{g}_i| = O(n^{-\gamma}) + O(\tau_m) \tag{21}$$

令  $B_{1n} = \tilde{S}_n^{-2} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \eta_i \triangleq \sum_{i=1}^n b_{ni} e_i$  由条件  $G_5$  可易知:

$$\max_{1 \leq i \leq n} |b_{ni}| \leq C \cdot (\tilde{S}_n^{-2})^{1/2} \cdot \max_{1 \leq i \leq n} (\tilde{S}_n^{-2})^{1/2} |x_i| \leq C n^{-1/2} \tag{22}$$

$$\sum_{i=1}^n b_{ni}^2 = \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i^2 \sigma_i^2 \tilde{S}_n^4 \leq M_0 \cdot \tilde{S}_n^{-2} \leq C n^{-1} \tag{23}$$

对于任意的  $\varepsilon > 0$  记  $e'_i = e_i I(|e_i| \leq \varepsilon^2 i^{1/p})$ ,  $e''_i = e_i - e'_i$ ,  $e_{ni} = b_{ni}(e'_i - E e'_i)$ . 由式 (22) 知:

$$\max_{1 \leq i \leq n} |e_{ni}| \leq 2 \varepsilon^2 n^{1/p} \max_{1 \leq i \leq n} |b_{ni}| \leq C \varepsilon^2 n^{1/p-1/2}. \text{ 由式 (23) 知: } \sum_{i=1}^n \text{Var}(e_{ni}) = \sum_{i=1}^n b_{ni}^2 E(e'_i - E e'_i)^2 \leq$$

$$\sum_{i=1}^n b_{ni}^2 E(e'_i)^2 \leq \sum_{i=1}^n b_{ni}^2 \leq C n^{-1}. \text{ 而}$$

$$\begin{aligned} B_{1n} &= \left| \sum_{i=1}^n b_{ni} (e'_i + e''_i) \right| = \left| \sum_{i=1}^n b_{ni} (e'_i - E e'_i + e''_i - E e''_i) \right| \\ &\leq \left| \sum_{i=1}^n e_{ni} \right| + \left| \sum_{i=1}^n b_{ni} E e''_i \right| + \left| \sum_{i=1}^n b_{ni} e''_i \right| \end{aligned} \tag{24}$$

根据引理 3 对于任意的  $\epsilon > 0$  有

$$P \left[ \left| \sum_{i=1}^n e_{ni} \right| \geq \epsilon \right] \leq 2 \exp \left\{ -\epsilon^2 \left[ 2 \frac{C}{n} + 2C \varepsilon^2 n^{1/p-1/2} \right] \right\} \leq 2 \exp \left\{ -\frac{C \epsilon}{\varepsilon^2 n^{1/2-1/p}} \right\}$$

取  $0 < \varepsilon < \sqrt{C \epsilon}$  则:  $P \left[ \left| \sum_{i=1}^n e_{ni} \right| \geq \epsilon \right] \leq 2 \exp \{ -n^{1/2-1/p} \}$ . 从而  $\sum_{n=1}^{\infty} P \left[ \left| \sum_{i=1}^n e_{ni} \right| \geq \epsilon \right] < \infty$ , 由 Borel-Cantelli 引理知:

$$\sum_{i=1}^n e_{ni} \rightarrow 0 \tag{25}$$

又因为  $E e'_i < \infty$ , 由三级数定理可以证明得:  $\sum_{i=1}^{\infty} |e''_i| < \infty$ .

事实上, 对于任意的  $c > 0$  有  $P[|e''_i| \geq c] \leq P[|e_i| > \varepsilon^2 i^{1/p}]$ . 所以:

$$\sum_{n=1}^{\infty} P[|e''_i| \geq c] \leq \sum_{n=1}^{\infty} P[|e_i| > \varepsilon^2 i^{1/p}] = \sum_{n=1}^{\infty} P[|e_i|^p > i \varepsilon^{2p}]$$

因为  $E|e_i|^p < \infty$ , 根据引理 4 可以知道:  $\sum_{i=1}^{\infty} P[|e_i|^p > i\varepsilon^{\frac{1}{p}}] < \infty$ . 记:  $|e_i''|^c = |e_i''|I(|e_i''| < c)$ , 当  $i$  充分大时, 有:  $E|e_i''|^c = E|e_i|I(|e_i| < c |e_i| > \varepsilon^{\frac{1}{p}}) = 0$  同理可证  $\text{Var}|e_i''|^c = 0$  所以:  $\sum_{i=1}^{\infty} E|e_i''|^c < \infty$ ,  $\sum_{i=1}^{\infty} \text{Var}|e_i''|^c < \infty$ , 由三级数定理可知:  $\sum_{i=1}^{\infty} |e_i''| < \infty$ . 结合式 (22) 可得:

$$\left| \sum_{i=1}^n b_{ni} e_i'' \right| \leq \sum_{i=1}^n |e_i''| \cdot \max_{1 \leq n \leq \infty} |b_{ni}| = O(n^{-1/2}) \tag{26}$$

$$\left| \sum_{i=1}^n b_{ni} E e_i'' \right| \leq \sum_{i=1}^n E|e_i| I(|e_i| > \varepsilon^{\frac{1}{p}}) \max_{1 \leq n \leq \infty} |b_{ni}| \leq C n^{-1/2} \sum_{i=1}^n i^{-(p-1)/p} \leq n^{-1/2+1/p} = o(1) \tag{27}$$

结合式 (24) ~ (27) 可得:

$$B_n = o(1) \tag{28}$$

令:

$$B_{2n} = \tilde{S}_n^{-2} \sum_{i=1}^n \tilde{x}_i \sum_{j=1}^n \pi_{jA} \int_{A_j} f_m(t_b, s) ds = \sum_{j=1}^n \left[ \sum_{i=1}^n \tilde{S}_n^{-2} \tilde{x}_i \sigma_j \int_{A_j} f_m(t_b, s) ds \right] e_j \triangleq \sum_{j=1}^n \tilde{b}_{nj} e_j$$

$$\max_{1 \leq j \leq n} |\tilde{b}_{nj}| \leq \left| \sum_{i=1}^n \tilde{S}_n^{-2} \tilde{x}_i \right| \cdot \max_{1 \leq j \leq n} \sigma_j \cdot C n^{-1} 2^m = O(n^{-2/3})$$

$$\sum_{j=1}^n \tilde{b}_{nj}^2 \leq M_0 \sum_{j=1}^n \left[ \sum_{i=1}^n \tilde{S}_n^{-2} \tilde{x}_i \int_{A_j} f_m(t_b, s) ds \right]^2 \leq M_0 \left[ \sum_{i=1}^n |\tilde{S}_n^{-2} \tilde{x}_i| \right]^2 \cdot \max_{1 \leq j \leq n} \left[ \int_{A_j} f_m(t_b, s) ds \right]^2 = O(n^{-2/3})$$

仿照式 (28) 的证明, 即可证得:

$$B_{2n} = o(1) \tag{29}$$

结合式 (20)、(21)、(28) 和 (29), 有  $\hat{\beta}_n - \beta = o(1)$ . 式 (11) 成立.

参考文献:

[1] Carroll R J. Adapting for heteroscedasticity in linear models [J]. Ann statist, 1982, 10(4): 1224-1233.  
 [2] Robinson PM. Asymptotically efficiency estimation in the presence of heteroscedasticity of unknown form [J]. Econometrica 1987(55): 875-891.  
 [3] 高集体, 陈希儒, 赵林城. 部分线性模型中估计的渐近正态性 [J]. 数学学报, 1994, 37(2): 256-268  
 [4] 陈明华, 任哲, 胡舒合. 部分线性模型中估计的强相合性 [J]. 数学学报, 1998, 41(1): 436-438  
 [5] 陈明华. 固定设计下半参数回归模型估计的相合性 [J]. 高校应用数学学报, 1998, 23(A): 301-310  
 [6] 柴根象, 徐克军. 半参数回归的线性小波光滑 [J]. 应用概率统计, 1992, 15(1): 97-105  
 [7] Antoniadis A, Gregoire G, Mckeague IW. Wavelet methods for curve estimation [J]. J Amer Statist Assoc, 1994, 89: 1340-1353  
 [8] 钱伟民, 柴根象, 蒋凤瑛. 半参数回归模型的误差方差的小波估计 [J]. 数学年刊, 2002, 21(A): 341-350  
 [9] 吴可法, 刘强, 姜玉英, 等. 半参数变量含误差回归模型的小波估计 [J]. 自然杂志, 2004, 26(1): 61  
 [10] 刘强, 姜玉英, 吴可法. 半参数变量含误差函数关系模型的小波估计 [J]. 应用数学学报, 2005, 28(2): 296-307.  
 [11] Bennett G. Probabilities for the sums of independent random variables [J]. J Amer Statist Assoc, 1962, 57(297): 33-45.