

非参数回归函数核估计的一致强收敛速度*

李金平

(中国科学技术大学)

一、引言及主要结果

设 X 为 d 维随机向量, Y 为一维 $r.v.$, $(x_i, y_i), i = 1, 2, \dots, n$ 为 (X, Y) 的独立随机样本。如果 $E|Y| < \infty$, 则 $m(x) \stackrel{\Delta}{=} E(Y|X=x)$ 对几乎所有的 x 存在, 称 Y 对 X 的回归函数。

Watson (1964)^[1], Nadaraya (1964)^[2] 提出用

$$m_n(x) = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i K\left(\frac{x-X_i}{h_n}\right)}{\sum_{i=1}^n K\left(\frac{x-X_i}{h_n}\right)}$$

估计 $m(x)$, 其中 $K(x)$ 为 \mathbb{R}^d 上的概率密度, $h_n > 0$, $h_n \rightarrow 0$

$(n \rightarrow \infty)$. 这种估计称为核估计。

假定 $(X, Y) \sim F(x, y)$, 引入记号: $w(x) \stackrel{\Delta}{=} \int_{\mathbb{R}^1} y F(x, dy)$, $g(x) \stackrel{\Delta}{=} \int_{\mathbb{R}^1} F(x, dy)$,

又令: $w_n(x) = \frac{1}{nh_n^d} \sum_{i=1}^n Y_i K\left(\frac{x-X_i}{h_n}\right)$, $g_n(x) = \frac{1}{nh_n^d} \sum_{i=1}^n K\left(\frac{x-X_i}{h_n}\right)$, 它们分别是 $w(x)$

和 $g(x)$ 的估计. 则有 $m(x) = \frac{w(x)}{g(x)}$, $m_n(x) = \frac{w_n(x)}{g_n(x)}$, (约定 $\frac{0}{0} = 0$) .

当 $d = 1$ 时, E. Schuster and S. yakowitz (1979)^[3] 证明了如下结果:

定理 假设: i). $K(u)$ 为一概率密度, $uK(u) \rightarrow 0$ ($|u| \rightarrow \infty$), $\int |u| K(u) du < \infty$, $K^{(j)}(u)$ $j = 0, 1, \dots, N$ 在 \mathbb{R}^1 连续, 有界变差. ii). $w^{(j)}(x)$, $j = 0, 1, \dots, N$ 在 \mathbb{R}^1 可积, 有界变差, 又: $-\infty < a < b < +\infty$, $(c, d) \supset [a, b]$, $w^{(N)}(x)$ 在 (c, d) 上连续. iii). $g^{(j)}(x)$, $j = 0, 1, \dots, N$ 在 \mathbb{R}^1 有界, 在 (c, d) 连续, 且 $\inf_{x \in (c, d)} g(x) > 0$. iv). $\psi(u)$ 为 $K(x)$ 的特征函数, 满足 $\int |u|^N |\psi(u)| du < \infty$. v). $E(Y^2) < \infty$. 则: 存在常数 c , 使对 $\forall \varepsilon > 0$, 当 n 充分大时, 有:

$$P \left\{ \sup_{a < x < b} |m_n^{(j)}(x) - m^{(j)}(x)| \geq \varepsilon \right\} \leq c / (nh_n^{2j+2}\varepsilon^2) .$$

本文的目的是在一般 $d \geq 1$ 的情况下考虑 $m(x)$ 及其导数的估计问题, 为得出强收敛的结果, 需要对 Y 的矩加上较强些的条件, 其它条件则与 [3] 相当. 因此在一定程度上, 可以说本文是将 [3] 中弱相合结果改为强相合的一种改进.

令 B 为含于 X 的支撑的某个紧集, 并引进记号: $a^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) = \frac{\partial^j a(x)}{\partial x_1^{j_1} \cdots \partial x_d^{j_d}}$, 简记

* 1983年1月28日收到.

为 $a^{(j)}(x)$, $\|X\|$ 表示 \mathbb{R}^d 中的范数。我们证明了：

定理 1. 设 i) $K(x)$ 为 \mathbb{R}^d 上的概率密度, 且存在 $\rho \in (0, 1)$, 常数 $c < \infty$ (以下各次出现的 c 可不相同), 使对充分小的 $\tau > 0$, 有 $\int_{\{\|x\| > \frac{1}{\tau}\}} K(x) dx \leq c \cdot \tau^{1-\rho}$ (1)

ii) $K(x)$ 的各混合偏导数 $K^{(j)}(x)$, $j = 1, 2, \dots, N$ 在 \mathbb{R}^d 上为有界变差。 (2)

iii) $w^{(j)}(x)$, $g^{(j)}(x)$, $j = 0, 1, \dots, N$ 在 \mathbb{R}^d 有界, 在开集 $B' \supset B$ 上满足 Lipschitz 条件, 即存在常数 c , 使:

$$|w^{(j)}(y) - w^{(j)}(x)| \leq c \cdot \|y - x\|, \quad |g^{(j)}(y) - g^{(j)}(x)| \leq c \cdot \|y - x\|. \\ \inf_{x \in B} g(x) > 0. \quad (3)$$

iv) $\psi(u)$ 为 $K(x)$ 的特征函数, 满足 $\int_{\mathbb{R}^d} |u^N \psi(u)| du < \infty$. (4)

v) $h_n^\rho = o(\varepsilon_n)$, $\varepsilon_n > 0$, $\varepsilon_n \rightarrow 0$, ($n \rightarrow \infty$). (5)

vi) $E|Y|^r < \infty$, $r > 2$, (6)

则: $P\{\sup_{x \in B} |m_n^{(j)}(x) - m^{(j)}(x)| \geq \varepsilon_n\} \leq c / (nh_u^{2(j+d)} \varepsilon_n^2)^{r/2}$, $j = 0, 1, \dots, N$ (n 充分大) (7)

适当地选取 h_n , 有对 $\alpha < \alpha < \frac{\rho(r-2)}{2r(N+d+\rho)}$.

$$h^\alpha \cdot \left(\sup_{x \in B} |m_n^{(N)}(x) - m^{(N)}(x)| \right) \rightarrow 0, \quad a.s. \quad (n \rightarrow \infty). \quad (8)$$

二、两个引理

引理 1. 设条件 (1) 成立, $a(x)$ 在 \mathbb{R}^d 有界, 在 B' 上满足 L 一条件. 则:

$$\sup_{x \in B} \left| \int_{\mathbb{R}^d} \frac{1}{h_n^d} K\left(\frac{x-u}{h_n}\right) a(u) du - a(x) \right| \leq c \cdot h_n^\rho, \quad \text{对充分大的 } n. \quad (9)$$

证明: $\sup_{x \in B} \left| \int_{\mathbb{R}^d} \frac{1}{h_n^d} K\left(\frac{x-u}{h_n}\right) a(u) du - a(x) \right| = \sup_{x \in B} \left| \frac{1}{h_n^d} \int_{\mathbb{R}^d} K\left(\frac{u}{h_n}\right) [a(x-u) - a(x)] du \right|$

$$\leq \sup_{x \in B} \left| \int_{\{\|u\| < h_n\}} \right| + \sup_{x \in B} \left| \int_{\{\|u\| \geq h_n\}} \right| \triangleq I_1 + I_2. \quad (10)$$

$I_1 \leq \sup_{x \in B} c \cdot h_n^\rho \cdot \int_{\mathbb{R}^d} \frac{1}{h_n^d} K\left(\frac{u}{h_n}\right) du \leq c \cdot h_n^\rho$. 设 $|a(x)| \leq M$, 则: 当 n 充分大时.

$I_2 \leq 2M \cdot \int_{\{\|u\| \geq h_n\}} \frac{1}{h_n^d} K\left(\frac{u}{h_n}\right) du = 2M \cdot \int_{\{\|v\| \leq \frac{1}{h_n^{1-\rho}}\}} K(v) dv \leq c \cdot h_n^\rho$, 以 I_1, I_2 代入 (10) 即得

(9) 成立.

推论 1: 设条件 (1), (2), (3) 中关于 $w(x)$ 的假定成立, 则当 n 充分大时,

$$\sup_{x \in B} |Ew_n^{(j)}(x) - w^{(j)}(x)| \leq c \cdot h_n^\rho, \quad j = 0, 1, \dots, N, \quad (11)$$

证明: $Ew_n(x) = \frac{1}{h_n^d} E \{Y_1 K\left(\frac{x-X_1}{h_n}\right)\} = \frac{1}{h_n^d} E \{E[Y_1 K\left(\frac{x-X_1}{h_n}\right) | X_1]\} =$

$$= \frac{1}{h_n^d} \int_{\mathbb{R}^d} K\left(\frac{x-u}{h_n}\right) w(u) du. \quad \text{由引理 1 知, 当 } j = 0 \text{ 时, (11) 成立. 又}$$

$$\begin{aligned}
Ew_n^{(1)}(1, 0, \dots, 0; x) &= \frac{1}{h_n^{d+1}} \int_{\mathbb{R}^d} w(u) \cdot K^{(1)}(1, 0, \dots, 0; \frac{x-u}{h_n}) du \\
&= \frac{1}{h_n^d} \cdot w(x-u) \cdot K\left(\frac{u}{h_n}\right) \Big|_{-\infty}^{+\infty} + \frac{1}{h_n^d} \int_{\mathbb{R}^d} K\left(\frac{u}{h_n}\right) \cdot w^{(1)}(1, 0, \dots, o_j x-u) du \\
&= \frac{1}{h_n^d} \int_{\mathbb{R}^d} K\left(\frac{u}{h_n}\right) \cdot w^{(1)}(1, 0, \dots, o_j x-u) du .
\end{aligned}$$

由引理1知，对该种偏导数，当 n 充分大时 (11) 成立。同理证得 $j = 1$ 的其它情况，由条件 (2) 知当 $|x| \rightarrow \infty$ 时， $K^{(j)}(x) \rightarrow 0$ ， $j = 2, 3, \dots, N-1$ 。于是，对 $j = 2, 3, \dots, N$ 时的各种混合偏导数情况，也可同法证得 (11) 成立。

由 (4) 式，知 $K(x) = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{\mathbb{R}^d} e^{-iu'x} \psi(u) du$ ，故

$$\begin{aligned}
w_n(x) &= \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{\mathbb{R}^d} e^{-iu'x} \psi(h_n u) \phi_n(u) du , \quad \text{其中} \\
\phi_n(u) &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n Y_j e^{iu'X_j} ,
\end{aligned} \tag{12}$$

$$w_n^{(j)}(x) = w_n^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) = \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{\mathbb{R}^d} (-i)^{j_1} \cdots (-i)^{j_d} (u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}) \cdot e^{-iu'x} \psi(h_n u) \phi_n(u) du$$

引理2：设推论1的条件及 (4)、(5)、(6) 成立，则当 n 充分大时，

$$P\left(\sup_{x \in B} |w_n^{(j)}(x) - w^{(j)}(x)| \geq c / (nh_n^{2(j+d)/2})^{1/2}, j = 0, 1, \dots, N\right) \tag{13}$$

$$\text{证: } J \triangleq \sup_{x \in B} |w_n^{(j)}(x) - w^{(j)}(x)| \leq \sup_{x \in B} |w_n^{(j)}(x) - Ew_n^{(j)}(x)| + \sup_{x \in B} |Ew_n^{(j)}(x) - w^{(j)}(x)|$$

$$\triangleq I_1 + I_2 . \tag{14}$$

$$I_1 = \sup_{x \in B} |w_n^{(j)}(x) - Ew_n^{(j)}(x)| \leq \sup_{x \in B} \frac{1}{(2\pi)^d} \int_{\mathbb{R}^d} |u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}| \cdot |\psi(h_n u)| \cdot |\phi_n(u)|$$

$- E\phi_n(u)| du$ 。对任意给定的 (j_1, \dots, j_d) ，记 $\Lambda = \int_{\mathbb{R}^d} |e^{iu_1 \cdots u_d}| du$ ，则

$$\begin{aligned}
[(2\pi)^d I_1]^r &\leq \Lambda^r \left[\int_{\mathbb{R}^d} \frac{|u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}| \cdot |\psi(h_n u)|}{\Lambda} \cdot |\phi_n(u) - E\phi_n(u)| du \right]^r \\
&\leq \Lambda^r \cdot \int_{\mathbb{R}^d} \frac{|u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}| \cdot |\psi(h_n u)|}{\Lambda} \cdot |\phi_n(u) - E\phi_n(u)|^r du \\
&\leq \Lambda^r 2^{r-1} \int_{\mathbb{R}^d} \frac{|u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}| \cdot |\psi(h_n u)|}{\Lambda} \cdot |\mathbb{R}_e(\phi_n(u) - E\phi_n(u))|^r du + \Lambda^r 2^{r-1} \\
&\quad \int_{\mathbb{R}^d} \frac{|u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}| \cdot |\psi(h_n u)|}{\Lambda} \cdot |\mathbb{I}_M(\phi_n(u) - E\phi_n(u))|^r du \triangleq I_1' + I_1'' .
\end{aligned}$$

令 $z_j = \operatorname{Re}(Y_j e^{-iu'x_j} - EY_j e^{-iu'x_j})$ ， $j = 1, 2, \dots, n$ ，则 $\{z_j\}$ 独立， $Ez_j = 0$ 。由 Marcinkiewi-

cz 不等式;

$$\begin{aligned} E \left| \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n z_j \right|^r &\leq CE \left(\frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n z_j^2 \right)^{r/2} = \frac{C}{n^{r/2}} E \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n z_j^2 \right)^{r/2} \leq \frac{C}{n^{r/2}} E \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |z_j|^r \right) \\ &= \frac{C}{n^{r/2}} E |z_1|^r \leq \frac{C}{n^{r/2}} E |Y|^r \leq C \cdot \frac{1}{n^{r/2}}, \quad \text{故 } E(I'_1) \leq C \cdot \frac{\Lambda^r}{n^{r/2}}, \end{aligned}$$

$$\Lambda = \int_{\mathbb{R}^d} |u_1^{j_1} \cdots u_d^{j_d}| \cdot |\psi(h_\mu)| du = \frac{1}{h_n^{j+d}} \int_{\mathbb{R}^d} |v_1^{j_1} \cdots v_d^{j_d}| \cdot |\psi(v)| dv \quad (15)$$

由(4)知存在常数C, 使 $\Lambda' \leq \frac{C}{h_n^{(j+d)r}}$. 代入(15)得:

$$E(I'_1) \leq C \cdot \frac{1}{n^{r/2} \cdot h_n^{(j+d)r}} \quad (16)$$

同理知 $E(I''_1)$ 也有如(16)的界. 故 $E[(2\pi)^r \cdot I_1]^r \leq C \cdot \frac{1}{[nh_n^{2(j+d)}]^{r/2}}$, 由推论1及(5)知当n充分大时, $P(J \geq \varepsilon_n) \leq P(I_1 \geq \frac{\varepsilon_n}{2}) = P[(2\pi)^d I_1 \geq 2^{d-1} \pi^d \varepsilon_n]$

$$\leq C \cdot \frac{E[(2\pi)^d I_1]^r}{\varepsilon_n^r} \leq C \cdot \frac{1}{(nh_n^{2(j+d)} \varepsilon_n^2)^{r/2}}. \quad (13) \text{ 得证.}$$

推论2 在引理2中易w为g, 并令 $\bar{Y} = 1$, 知在定理的条件下, 当n充分大时, 有:

$$P \left\{ \sup_{x \in B} |g_n^{(j)}(x) - g^{(j)}(x)| \geq \varepsilon_n \right\} \leq \frac{C}{(nh_n^{2(j+d)} \varepsilon_n^2)^{r/2}}. \quad (17)$$

三、定理的证明

设 $m^{(N)}(x) = m^{(N)}(i_1, \dots, i_d; x) = \sum_{\substack{j_h+k_h=i_h \\ 1 \leq h \leq d}} \frac{i_1! \cdots i_d!}{j_1! \cdots j_d! k_1! \cdots k_d!} \cdot \frac{\partial^j [g^{-1}(x)]}{\partial x_1^{j_1} \cdots \partial x_d^{j_d}}$.

• $\frac{\partial^{N-j} [w(x)]}{\partial x_1^{k_1} \cdots \partial x_d^{k_d}}$, 其中 $i_1 + \cdots + i_d = N$, $j_1 + \cdots + j_d = j$, 简记 $\frac{i_1! \cdots i_d!}{j_1! \cdots j_d! k_1! \cdots k_d!} \hat{=} J_{i,j,k}$.

“ Σ ”号下的项数记为T.

又设 $m_n^{(N)}(x) = m_n^{(N)}(i_1, \dots, i_d; x) = \sum_{\substack{j_h+k_h=i_h \\ 1 \leq h \leq d}} J_{i,j,k} [g_n^{-1}(x)]^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x)$
 $w_n^{(N-j)}(k_1, \dots, k_d; x)$,

则: $m_n^{(N)}(x) - m^{(N)}(x) = \sum_{\substack{j_h+k_h=i_h \\ 1 \leq h \leq d}} J_{i,j,k} [w_n^{(j)}(g_n^{-1})^{(N-j)} - w^{(j)}(g^{-1})^{(N-j)}]$,

故 $P \left\{ \sup_{x \in B} |m_n^{(N)} - m^{(N)}(x)| \geq \varepsilon_n \right\} \leq \sum_{j_h+k_h=i_h} P \left\{ \sup_{x \in B} |w_n^{(j)}(g_n^{-1})^{(N-j)} - w^{(j)}(g^{-1})^{(N-j)}| \right\}$

$$> \frac{\varepsilon_n}{T \cdot J_{i,j,k}} \} \quad (18)$$

故欲证定理，只要对(18)中每一项估计出其有(7)式所示的界(取(7)式中的*j*为*N*)。注意到 $[g^{-1}(x)]^{(N-j)}$ 由 g^{-1} , g , $g^{(1)}$, ..., $g^{(N)}$ 进行+、-、 \times 运算而得，故若记

$$\|h(x)\| = \sup_{x \in B} |h(x)|, \text{ 则存在与 } \inf_{x \in B} g(x) \text{ 有关的常数}$$

$$\left\{ a_j(j_1, \dots, j_d) \right\}, \text{ 使 } \| (g_n^{-1})^{(N-j)} - (g^{-1})^{(N-j)} \| \leq \sum_{j=0}^N \sum_{j_1 + \dots + j_d = j} a_j(j_1, \dots, j_d) \cdot \|$$

$$\| g_n^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) - g^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) \|, \text{ 对 } n \text{ 充分大成立。}$$

$$\text{令 } B(\varepsilon^*) = \{ \| w_n^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) - w^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) \| < \varepsilon^*,$$

$$\| g_n^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) - g^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) \| < \varepsilon^*, j = 0, 1, \dots, N, j_1 + \dots + j_d = j \}.$$

$$\text{由 (13), (17), 在 } n \text{ 充分大时, } P(B(\varepsilon^*)^c) \leq \frac{C}{(nh_n^{2(j+d)} \varepsilon^{*2})^{r/2}}. \quad (19)$$

当 $B(\varepsilon^*)$ 发生时, 存在常数*M*, 使

$$I \triangleq \| w_n^{(j)}(j_1, \dots, j_d; x) [g_n^{-1}]^{(N-j)}(k_1, \dots, k_d; x) - w^{(j)}(j_1, \dots, k_d; x) [g^{-1}]^{(N-j)}(k_1, \dots, k_d; x) \| \\ \leq M \varepsilon^*.$$

$$\text{设 } n \text{ 充分大, 使 } 0 < \varepsilon_n < \frac{1}{2} \inf_{x \in B} g(x), \text{ 取 } \varepsilon_n^* = \frac{\varepsilon_n}{M \cdot T \cdot J_{i,j,k}}, \text{ 则:}$$

$$\left\{ I > \frac{\varepsilon_n}{T \cdot J_{i,j,k}} \right\} \subset B(\varepsilon_n^*)^c, \text{ 由 (19) 即得所要证的结果, 因而 (7) 式得证。}$$

$$\text{取 } h_n = n^{-\frac{r-2}{2r(N+d+\rho)}}, \forall \varepsilon > 0, \text{ 取 } \varepsilon_n = \varepsilon \cdot n^{-\alpha}, \text{ 其中 } \alpha \in (0, \frac{\rho(r-2)}{2r(N+d+\rho)}) \text{ 则有}$$

$$P \left(n \sup_{x \in B} |m_n^{(N)}(x) - m^{(N)}(x)| \geq \varepsilon \right) = P \left(\sup_{x \in B} |m_n^{(N)}(x) - m^{(N)}(x)| \geq \varepsilon_n \right) \\ \leq \frac{C}{(nh_n^{2(N+d)} \varepsilon_n^2)^{r/2}}, \quad (20)$$

$$\text{上式右端分母中 } n \text{ 的指数为 } \left[1 - 2(N+d) \frac{r-2}{2r(N+d+\rho)} - 2\alpha \right] \cdot \frac{r}{2} >$$

$$\left[1 - 2(N+d) \frac{r-2}{2r(N+d+\rho)} - \frac{2\rho(r-2)}{2r(N+d+\rho)} \right] \cdot \frac{r}{2} = 1, \text{ 故 (20) 右端为收敛级数的一般}$$

项。由Borel—Cantelli引理,(8)式得证。

四、X为非随机的情况

设 $d = 1$, $x \in [0, 1]$ 为非随机量, $0 = x_0 \leq x_1 \leq \dots \leq x_n \leq x_{n+1} = 1$ 取定, $(x_1, Y_1), \dots, (x_n, Y_n)$ 为 (x, Y) 的*i.i.d.*样本, $Y_i \sim Y_i | x_i$, 分布密度函数为 $f(x, y)$, $y \in \mathbb{R}^1$ 。

$w(x) = \int_{\mathbb{R}^1} y f(x, y) dy$, Priestley and Chao (1972)^[4] 提出用
 $w_n(x) = \frac{1}{h_n} \sum_{i=1}^n Y_i (x_i - x_{i-1}) \cdot K(\frac{x - x_i}{h_n})$ 估计 $w(x)$. 用 [3] 并结合本文定理 1 的方法,

不难证明如下结果:

定理 2: 设 i) $K(u)$ 为 \mathbb{R}^1 上的概率密度, 且满足: a) (1) 式成立. b) $K^{(j)}(u)$ 在 \mathbb{R}^1 有界, $j = 0, 1, \dots, N+1$. c) 当 $|u|$ 充分大时, $K^{(j)}(u) < c \cdot (\frac{1}{|u|})^{j+1+\rho}$. ii)

ii) $w^{(N)}(x)$ 在 $[0, 1]$ 上存在且连续. iii) $\psi(u)$ 为 $K(u)$ 的特征函数且 (4) 式成立.

iv) $\int_{\mathbb{R}^1} |y|^r f(x, y) dy$ 对 $x \in [0, 1]$ 一致有界, $r > 2$. v) $h_n = n^{-\frac{r-2}{2r(N+1+\rho)}}$. vi)

vi) $\|\Gamma_n\| = \max_{0 \leq j \leq n} (x_{j+1} - x_j) = O(\frac{1}{n})$. 则: 对任 $[a, b] \subset (0, 1)$, 及

$0 < a < \frac{\rho(r-2)}{2r(N+1+\rho)}$, 有: $n^\alpha \cdot \left\{ \sup_{a \leq x \leq b} |w_n^{(N)}(x) - w^{(N)}(x)| \right\} \rightarrow 0$, a.s. ($n \rightarrow \infty$).

在结束本文时, 作者特对陈希孺教授的指导, 对赵林城博士和白志东博士的热情帮助深表谢意。

参 考 文 献

- [1] Watson, G. S. (1964), Smooth regression analysis. *Sankhyā Ser. A* 26 359—372.
- [2] Nadaraya, E. A. (1964), On estimating regression. *Theor. Probability App 1*. 9 141—142.
- [3] E. Schuster and S. Yakowitz (1979), Contributions to the theory of nonparametric regression, with application to system identification. *A Ann. Stat.* Vol. 7. No. 1, 139—149.
- [4] Priestley, M. B. and Chao, M. T. (1972), Nonparametric function fitting. *J. Roy. Statist. Soc. Ser. B* 34 385—392.