

# 均值误差的随机加权逼近的重对数律 ——非独立同分布情况

王炳章<sup>1</sup> 彭建平<sup>1</sup>

(丁浩江推荐, 1995年3月6日收到, 1996年1月11日收到修改稿)

## 摘 要

讨论了独立不同分布情况下均值误差的分布估计问题, 用随机加权法给出了精度为  $O(\sqrt{\ln \ln n}/n)$  的逼近分布。

**关键词** 均值误差 随机加权 重对数律

## 一、引 言

设有一个测量对象, 现用几种不同的仪器对这一对象进行测量, 这几个测量值的模型应该是

$$\left. \begin{aligned} X_1 &= \mu + e_1 \\ X_2 &= \mu + e_2 \\ &\dots\dots \\ X_n &= \mu + e_n \end{aligned} \right\} \quad (1.1)$$

其中  $e_i, i=1, 2, \dots, n$  是相互独立的, 且  $Ee_i=0$ 。由于几种仪器具有不同的误差特性, 因而一般不能假定  $e_1, e_2, \dots, e_n$  是同分布的, 本文欲对上述独立不同分布的测量模型, 找出其均值误差

$$T_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu$$

的分布, 但由于  $T_n$  是一个不可实现的随机变量, 我们只能考虑给出  $T_n$  的分布的估计。首先自然会想到用正态分布作为  $T_n$  分布的近似, 但正态逼近的精度不高, 至多能达到  $O(1/\sqrt{n})$ 。文献[1]中对独立同分布情况也只得到了精度为  $o(1/\sqrt{n})$  的逼近分布, 较之正态逼近的精度改进不大。本文作者经过仔细研究, 给出了精度达到  $O(\sqrt{\ln \ln n}/n)$  的  $T_n$  的逼近分布。

## 二、结 论

为使讨论明确起见, 设

<sup>1</sup> 烟台大学数学系, 山东烟台 264005

$$F_n(x) = P\{T_n / (\text{var} T_n)^{1/2} \leq x\} = P\left\{ \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)}{\left(\sum_{i=1}^n \sigma_i^2\right)^{1/2}} \leq x \right\} \quad (2.1)$$

其中,  $\sigma_i^2 = E e_i^2 \triangleq \mu_{2i}$ , 它是标准化的均值误差分布. 为了给出  $F_n(x)$  的逼近分布, 我们令

$$H_n = \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X}) \eta_j, \quad \mathbf{H}_n^2 = \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2 \quad (2.2)$$

其中,  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j$ , 而  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  相互独立, 服从同一分布  $\Gamma(4, 2)$ , 且与样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立.  $H_n$  称为随机加权统计量. 我们考虑用  $H_n$  在  $X_1, X_2, \dots, X_n$  给定之下的条件分布去逼近  $F_n(x)$ . 以  $P^*$  表示  $X_1, X_2, \dots, X_n$  给定之下的条件概率, 记

$$F_n^*(x) = P^*\{H_n / \mathbf{H}_n \leq x\} \quad (2.3)$$

为了精确地叙述  $F_n^*(x)$  与  $F_n(x)$  之间的逼近程度, 我们设:  $X_1, X_2, \dots$  为独立随机变量序列,  $X_i = \mu + e_i$ ,  $i = 1, 2, \dots$ , 其中  $e_i$  满足  $E e_i = 0$ . 此外它们还满足

(I) 存在常数  $k$  以及  $p$  和  $p'$ ,  $0 \leq p' < \min(p, (1+p)/3)$ ,  $i = 1, 2, \dots$ , 使得

$$E |X_n - \mu|^{p(1+p')} \leq k \cdot n^{p'} \quad (2.4)$$

(II)  $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E |X_i - \mu|^p < \infty$  (2.5)

(III)  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 = \sigma_0^2 > 0$  (2.6)

(IV) 记  $V_j(t) = E \exp[it(X_j - \mu)]$ , 又记

$$n_{\varepsilon, \delta} = \#\{j: |V_j(t)| \leq 1 - \delta, \text{ 对一切 } |t| \geq \varepsilon \text{ 成立}, j = 1, 2, \dots, n\}$$

上式中  $\#\{ \}$  表示集合  $\{ \}$  中元素的个数. 关于  $V_j(t)$  的条件是, 对任意  $\varepsilon > 0$ , 存在  $\delta = \delta_\varepsilon > 0$ , 使得

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{n_{\varepsilon, \delta}}{n} > 0 \quad (2.7)$$

(V)  $\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E [(X_j - \mu)^2 - E(X_j - \mu)^2]^2 > 0$  (2.8)

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E [(X_j - \mu)^3 - E(X_j - \mu)^3]^2 > 0 \quad (2.9)$$

在这些条件下, 本文的主要结论是

**定理1** 设上述条件 (I) ~ (V) 成立, 则对几乎所有的样本序列  $X_1, X_2, \dots$ ,

$$\sup_{x \in R'} |F_n(x) - F_n^*(x)| = O\left(\frac{\sqrt{\ln \ln n}}{n}\right)$$

### 三、结论的证明

首先给出  $F_n(x)$  的渐近展开.

引理1 设条件 (I) ~ (IV) 成立, 则

$$\begin{aligned}
 F_n(x) = & \Phi(x) - \frac{1}{6}\varphi(x)(x^2 - 1) \frac{\sum_{j=1}^n \mu_{3j}}{\left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^{3/2}} - \frac{1}{24}\varphi(x)(x^3 - 3x) \frac{\sum_{j=1}^n r_{4j}}{\left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^2} \\
 & - \frac{1}{72}\varphi(x)(x^5 - 10x^3 + 15x) \frac{\left(\sum_{j=1}^n \mu_{3j}\right)^2}{\left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^3} + o\left(\frac{1}{n}\right)
 \end{aligned} \tag{3.1}$$

对  $x \in R'$  一致成立, 其中

$$\begin{aligned}
 \mu_{3j} &= E(X_j - \mu)^3, \quad \mu_{4j} = E(X_j - \mu)^4 \\
 r_{4j} &= \mu_{4j} - 3\mu_{2j}^2 = E(X_j - \mu)^4 - 3\sigma_j^4
 \end{aligned}$$

证明 由条件 (I) 得, 对每个  $j$ ,

$$E|X_j - \mu|^4 < \infty$$

于是利用文献 [2] 中定理 1 (取  $k=4$ ) 只需证明

$$\begin{aligned}
 C(4) \left\{ (1 + |x|)^{-4} \left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^{-4} \sum_{j=1}^n E|W_{nj}^{(x)}|^4 + (1 + |x|)^{-6} \left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^{-6/2} \right. \\
 \cdot \left. \sum_{j=1}^n E|Z_{nj}^{(x)}|^5 + (1 + |x|)^{-6} n^{10} \left( \sup_{|t| \geq \delta_n} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |V_j(t)| + \frac{1}{2n} \right)^n \right\} \\
 \triangleq C(I_1 + I_2 + I_3) = o\left(\frac{1}{n}\right)
 \end{aligned} \tag{3.2}$$

对  $x \in R'$  一致成立, 其中

$$\begin{aligned}
 \delta_n &= \frac{1}{12} B_n^2 \left(\sum_{j=1}^n E|Y_{nj}|^3\right)^{-1}, \quad B_n^2 = \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \\
 Y_{nj} &= (X_j - \mu) I(|X_j - \mu| \leq B_n) \\
 Z_{nj}^{(x)} &= (X_j - \mu) I(|X_j - \mu| \leq B_n(1 + |x|)) \\
 W_{nj}^{(x)} &= (X_j - \mu) I(|X_j - \mu| > B_n(1 + |x|))
 \end{aligned}$$

我们分三项证明 (3.2) 式.

对  $I_1$ , 利用条件 (2.4) 式及 (2.6) 式我们有

$$\begin{aligned}
 nI_1 &\leq n \cdot \left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^{-2} \sum_{j=1}^n |W_{nj}^{(x)}|^4 \\
 &\leq n \left(\sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^{-2} \sum_{j=1}^n \frac{E|X_j - \mu|^{8(1+p)}}{B_n^{2+8p}}
 \end{aligned}$$

$$\leq k \cdot n^{2+p'} \left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^{-2-1-3p} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$$

类似地, 对  $I_2$  我们有

$$\begin{aligned} nI_2 &\leq n \cdot \left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^{-5/2} \sum_{j=1}^n E |Z_{nj}^{(z)}|^5 \\ &\leq n \cdot \left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^{-5/2} \sum_{j=1}^n (E |X_j - \mu|^{6(1+p)})^{5/6(1+p)} \\ &\leq k' \left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^{-5/2} \cdot n^{2+5p'/6(1+p)} \\ &= k' \cdot \left( \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^{-5/2} \cdot n^{-1/2+5p'/6(1+p)} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \end{aligned}$$

下面证明对  $I_3$  亦满足.  $nI_3 \rightarrow 0$ . 首先易知

$$\begin{aligned} \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E |Y_{nj}|^3 \\ &\leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n E |X_j - \mu|^3 \\ &\leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (E |X_j - \mu|^6 + 1) < \infty \end{aligned}$$

于是有

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \delta_n > 0$$

再利用条件 (IV) 可知存在  $\varepsilon, \delta_\varepsilon > 0$ , 使当  $n$  充分大时

$$\begin{aligned} \sup_{|t| \geq \delta_n} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |V_j(t)| &\leq \frac{n_\varepsilon \delta_\varepsilon}{n} (1 - \delta_\varepsilon) + \frac{n_\varepsilon \delta_\varepsilon}{n} \\ &= 1 - \frac{n_\varepsilon \delta_\varepsilon}{n} \cdot \delta_\varepsilon < 1 - \frac{a}{2} \delta_\varepsilon \end{aligned}$$

其中  $a = \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{n_\varepsilon \delta_\varepsilon}{n} > 0$ . 由上式立即可得

$$\begin{aligned} nI_3 &= (1 + |x|)^{-5} n^{10} \left( \sup_{|t| \geq \delta_n} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n |V_j(t)| + \frac{1}{2n} \right)^n \\ &\leq n^{10} \left( 1 - \frac{a}{2} \delta_\varepsilon + \frac{1}{2n} \right)^n \rightarrow 0 \end{aligned}$$

故 (3.2) 式得证. 引理 1 得到证明.

**引理 2** 设条件 (I) ~ (III) 成立, 则对几乎所有的样本序列  $X_1, X_2, \dots$ ,

$$(i) \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n [(X_j - \mu)^m - E(X_j - \mu)^m] = 0 \quad (m=2, 3, 4) \quad (3.3)$$

$$(ii) \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n [ |X_j - \mu|^m - E|X_j - \mu|^m ] = 0 \quad (m=2, 3, 4) \quad (3.4)$$

$$(iii) \lim_{n \rightarrow \infty} \bar{X} = \mu \quad (3.5)$$

证明 (i) 以  $m=4$  为例。由条件 (I)

$$E|X_n - \mu|^{4(1+p)} \leq k \cdot n^{p'}$$

于是利用Cr-不等式得

$$\begin{aligned} E|(X_i - \mu)^4 - E(X_i - \mu)^4|^{1+p} &\leq 2^p (E|X_i - \mu|^{4(1+p)} + (E|X_i - \mu|^4)^{1+p}) \\ &\leq 2^{p+1} \cdot E|X_i - \mu|^{4(1+p)} \leq k \cdot 2^{p+1} \cdot i^{p'} \end{aligned}$$

故若  $0 < p \leq 1$ ，我们有

$$\sum_{i=1}^{\infty} \frac{E|(X_i - \mu)^4 - E(X_i - \mu)^4|^{1+p}}{i^{1+p}} \leq k \cdot 2^{p+1} \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{i^{1+p-p'}} < \infty$$

据强收敛判别法 ([3]第九章Theorem12)可知

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^4 - E(X_i - \mu)^4 \rightarrow 0, \quad \text{a.e.} \quad (3.6)$$

若  $p > 1$ ，由  $p' < (1+p)/3$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{\infty} \frac{E|(X_i - \mu)^4 - E(X_i - \mu)^4|^2}{i^2} &\leq \sum_{i=1}^{\infty} \frac{(E|(X_i - \mu)^4 - E(X_i - \mu)^4|^{1+p})^{2/(1+p)}}{i^2} \\ &\leq k' \sum_{i=1}^{\infty} i^{2p'/(1+p)-2} < \infty \end{aligned}$$

故(3.6)式亦成立。

同理可证(ii)及(iii)。

引理3 设条件(I)~(III)成立，则对几乎所有的样本序列  $X_1, X_2, \dots$ ,

$$(i) \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \bar{X}|^m < \infty \quad (m=3, 4) \quad (3.7)$$

$$(ii) \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \bar{X}|^2 = \sigma_0^2 > 0 \quad (3.8)$$

$$(iii) \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{n}} \max_{1 \leq j < n} |X_j - \bar{X}| = 0 \quad (3.9)$$

证明 (i) 以  $m=3$  为例。利用不等式

$$||a|^3 - |b|^3| \leq |a-b|^3 + 3|a-b|^2 \cdot |b| + 3|a-b| \cdot |b|^2$$

我们有

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n ||X_i - \bar{X}|^3 - |X_i - \mu|^3|$$

$$\leq |\bar{X} - \mu|^3 + 3|\bar{X} - \mu|^2 \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \mu| + 3|\bar{X} - \mu| \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \mu|^2$$

由引理2之(ii),

$$\begin{aligned} \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \mu|^2 &= \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E|X_i - \mu|^2 \\ &\leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (E|X_i - \mu|^6 + 1) < \infty \end{aligned}$$

同理有

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \mu|^m < \infty \quad (m=1, 3)$$

结合引理2(iii)得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n ||X_i - \mu|^3 - |X_i - \bar{X}|^3| = 0$$

即

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (|X_i - \bar{X}|^3 - |X_i - \mu|^3) = 0 \quad (3.10)$$

于是有

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \bar{X}|^3 = \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \mu|^3 < \infty$$

下面证(ii)式. 与(3.10)式同理有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n ((X_i - \mu)^2 - (X_i - \bar{X})^2) = 0$$

故有

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i - \bar{X}|^2 &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E|X_i - \mu|^2 \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 = \sigma_0^2 \end{aligned}$$

下面证明(iii)式. 对任意 $\varepsilon > 0$

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} P\{|X_n - \mu| \geq \sqrt{n} \varepsilon\} &\leq \sum_{n=1}^{\infty} \frac{E|X_n - \mu|^{6(1+p)}}{n^{3(1+p)} \varepsilon^{6(1+p)}} \\ &\leq \frac{k}{\varepsilon^{6(1+p)}} \cdot \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^{3(1+p)-p}} < \infty \end{aligned}$$

于是有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{n}} |X_n - \mu| = 0, \quad \text{a.e.}$$

故有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq j \leq n} \frac{1}{\sqrt{n}} |X_j - \mu| = 0, \quad \text{a.e.}$$

由上式不难得到

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq j \leq n} \frac{1}{\sqrt{n}} |X_j - \bar{X}| = 0, \quad \text{a.e.}$$

**引理4** 设条件(I)~(III)成立, 则对几乎所有的样本序列 $X_1, X_2, \dots$ ,

$$\begin{aligned} F_n^*(x) = & \Phi(x) - \frac{1}{6} \varphi(x)(x^2 - 1) \sum_{j=1}^n \beta_{nj}^3 - \frac{1}{16} \varphi(x)(x^3 - 3x) \sum_{j=1}^n \beta_{nj}^4 \\ & - \frac{1}{72} \varphi(x)(x^5 - 10x^3 + 15x) \left( \sum_{j=1}^n \beta_{nj}^3 \right)^2 + o\left(\frac{1}{n}\right) \end{aligned} \quad (3.11)$$

对 $x \in R'$ 一致成立, 其中

$$\beta_{nj} = \frac{X_j - \bar{X}}{\left[ \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2 \right]^{1/2}} \quad (3.12)$$

**证明** 参考文献[4]中定理1的证明方法易证明本引理, 限于篇幅, 此处从略. 由条件(II)不难得到

$$\begin{aligned} \limsup_{n \rightarrow \infty} n \cdot \sup_{x \in R} \left| \varphi(x)(x^3 - 3x) \frac{\sum_{j=1}^n r_{4j}}{\left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^2} \right| < \infty \\ \limsup_{n \rightarrow \infty} n \cdot \sup_{x \in R} \left| \varphi(x)(x^5 - 10x^3 + 15x) \frac{\left( \sum_{j=1}^n \mu_{3j} \right)^2}{\left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^3} \right| < \infty \end{aligned}$$

结合引理1可得

**定理2** 设条件(I)~(IV)成立, 则

$$F_n(x) = \Phi(x) - \frac{1}{6} \varphi(x)(x^2 - 1) \frac{\sum_{j=1}^n \mu_{3j}}{\left( \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 \right)^{3/2}} + O\left(\frac{1}{n}\right) \quad (3.13)$$

对 $x \in R'$ 一致成立.

由引理3易得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt{n} \sum_{j=1}^n |\beta_{nj}|^3 < \infty, \quad \limsup_{n \rightarrow \infty} n \cdot \sum_{j=1}^n |\beta_{nj}|^4 < \infty$$

结合引理4可得

**定理3** 设条件(I)~(III)成立, 则对几乎所有的样本序列 $X_1, X_2, \dots$ ,

$$F_n^*(x) = \Phi(x) - \frac{1}{6} \varphi(x)(x^2 - 1) \sum_{j=1}^n \beta_{nj}^3 + O\left(\frac{1}{n}\right) \quad (3.14)$$

对  $x \in R'$  一致成立.

**引理5** 设  $\{Y_n\}$  为相互独立零均值随机变量列,

$$B_n^2 = \sum_{i=1}^n E|Y_i|^2$$

若下列两条件成立

$$1. \sum_{n=1}^{\infty} (2B_n^2 \ln \ln B_n^2)^{-(2+\alpha)/2} E|Y_n|^{2+\alpha} < \infty \quad (0 < \alpha \leq 1)$$

$$2. \lim B_n = \infty, \quad \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \frac{B_{n+1}}{B_n} < \infty$$

则有

$$\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{(2B_n^2 \ln \ln B_n^2)^{1/2}} = 1 \quad \text{a.s.}$$

本引理引自文献[5].

在上引理中取

$$Y_i = (X_j - \mu)^3 - E(X_j - \mu)^3$$

利用条件(I)及条件(V)易得

$$0 < \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{B_n^2}{n} \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{B_n^2}{n} < \infty$$

故易知引理5之条件2成立.

为证引理5之条件1成立, 令  $\Delta = \min(2p, 1)$ , 易知有

$$\frac{\Delta}{2} > \frac{p'}{1+p} \left(1 + \frac{\Delta}{2}\right)$$

由于

$$\begin{aligned} E|Y_n|^{2+\Delta} &= E|(X_n - \mu)^3 - E(X_n - \mu)^3|^{2+\Delta} \leq 2^{2+\Delta} E|X_n - \mu|^{6+3\Delta} \\ &\leq 2^{2+\Delta} (E|X_n - \mu|^{6(1+p)})^{(6+3\Delta)/6(1+p)} \leq k'' \cdot n^{\frac{p'}{1+p}} \left(1 + \frac{\Delta}{2}\right) \end{aligned}$$

于是有

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} (2B_n^2 \ln \ln B_n^2)^{-(2+\Delta)/2} E|Y_n|^{2+\Delta} &\leq \sum_{n=1}^{\infty} (2B_n^2)^{-(2+\Delta)/2} \cdot E|Y_n|^{2+\Delta} \\ &\leq k''' \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n^{\frac{p'}{1+p}} \left(1 + \frac{\Delta}{2}\right)}{n} < \infty \end{aligned}$$

从而依引理5得

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^3 - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \mu_{3j} = O\left(\left(\frac{\ln \ln n}{n}\right)^{1/2}\right)$$

同理可证明

$$\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (X_j - \mu)^2 - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \sigma_j^2 = O\left(\left(\frac{\ln \ln n}{n}\right)^{1/2}\right)$$



$$\bar{X} - \mu = O\left(\left(\frac{\ln \ln n}{n}\right)^{1/2}\right)$$

由这三式容易得到

**引理6** 设条件(I)、(II)、(III)、(V)成立, 则对几乎所有的样本序列 $X_1, X_2, \dots$ ,

$$\sqrt{n} \sum_{j=1}^n \beta_{nj}^3 - \frac{\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \mu_{3j}}{\left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \sigma_j^2\right)^{3/2}} = O\left(\left(\frac{\ln \ln n}{n}\right)^{1/2}\right)$$

由引理6及定理2和定理3得到定理1.

### 参 考 文 献

- [1] 涂冬生、郑忠国, 随机加权法的渐近展开, 应用概率统计, 3(4) (1987), 340—347.
- [2] 白志东、赵林诚, 独立随机变量之和的分布函数的渐近展开, 中国科学(A辑), (8) (1985).
- [3] V. V. Petrov, *Sums of Independent Random Variables*, Springer-Verlag (1975).
- [4] 姚泽清, 一类有渐近展开的分布的独立和逼近, 系统科学与数学, 8(2) (1988), 113—126.
- [5] R. Wittmann, A general law of iterated logarithm, *Z. Wahr. Verw. Geb.*, 68 (1985), 521—543.

## The Law of the Iterated Logarithm of Random Weighting Approximation for Mean Error——Non.I.I.D. Situation

Wang Bingzhang Peng Jianping

(Yantai University, Yantai, Shandong 264005, P. R. China)

### Abstract

For the distribution of mean error under independent but not identically distributed conditions, it approximating distribution whose precision reach  $O(\sqrt{\ln \ln n}/n)$  is obtained.

**Key words** mean error, random weight, approximation