

概率论第九、十周作业

涂嘉乐 PB23151786

2025 年 5 月 1 日

习题 4.2

T1

证明 (1). 若 $\mathbb{E}[|X + Y|^p] = 0$, 则不等式显然成立, 下面假设 $\mathbb{E}[|X + Y|^p] > 0$, 因为

$$\begin{aligned}|X + Y|^p &= |X + Y| \cdot |X + Y|^{p-1} \\ &\leq |X| \cdot |X + Y|^{p-1} + |Y| \cdot |X + Y|^{p-1}\end{aligned}$$

对 $|X| \cdot |X + Y|^{p-1}$ 使用 Hölder 不等式

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[|X| \cdot |X + Y|^{p-1}] &\leq (\mathbb{E}[|X|^p])^{\frac{1}{p}} \left(\mathbb{E} \left[(|X + Y|^{p-1})^{\frac{p}{p-1}} \right] \right)^{\frac{p-1}{p}} \\ &= (\mathbb{E}[|X|^p])^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}[|X + Y|^p])^{\frac{p-1}{p}}\end{aligned}$$

同理, 对 $|Y| \cdot |X + Y|^{p-1}$ 使用 Hölder 不等式得 $\mathbb{E}[|Y| \cdot |X + Y|^{p-1}] \leq (\mathbb{E}[|Y|^p])^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}[|X + Y|^p])^{\frac{p-1}{p}}$, 所以

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[|X + Y|^p] &\leq \mathbb{E}[|X| \cdot |X + Y|^{p-1}] + \mathbb{E}[|Y| \cdot |X + Y|^{p-1}] \\ &\leq (\mathbb{E}[|X|^p])^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}[|X + Y|^p])^{\frac{p-1}{p}} + (\mathbb{E}[|Y|^p])^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}[|X + Y|^p])^{\frac{p-1}{p}}\end{aligned}$$

两边同时乘以 $(\mathbb{E}[|X + Y|^p])^{\frac{1-p}{p}}$ 得

$$\mathbb{E}[|X + Y|^p] \leq (\mathbb{E}[|X|^p])^{\frac{1}{p}} + (\mathbb{E}[|Y|^p])^{\frac{1}{p}}$$

(2). 由 Hölder 不等式

$$\mathbb{E}[|X|^r] \leq (\mathbb{E}[(|X|^r)^p])^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}[1^q])^{\frac{1}{q}}$$

取 $p = \frac{s}{r} > 1$, 则

$$\mathbb{E}[|X|^r] \leq (\mathbb{E}[|X|^s])^{\frac{r}{s}}$$

两边同时开 r 次方根得 $(\mathbb{E}[|X|^r])^{\frac{1}{r}} \leq (\mathbb{E}[|X|^s])^{\frac{1}{s}}$

(3). 当 $r < 1$ 时, 若 $x = y$, 则显然有 $(x + y)^r = 2^r x^r \leq 2x^r = x^r + y^r$, 若 $x \neq y$, 不妨设 $0 < x < y$, 对 $f(x) = x^r$ 应用拉格朗日中值定理

$$(x + y)^r - y^r \leq f'(\xi) \cdot x, \quad y < \xi < x + y$$



因为 $f'(\xi) = \frac{r}{\xi^{1-r}} \leq \frac{1}{\xi^{1-r}} \leq \frac{1}{y^{1-r}} \leq \frac{1}{x^{1-r}} = x^{r-1}$, 所以

$$(x+y)^r - y^r \leq x^{r-1} \cdot x = x^r$$

因此

$$|X+Y|^r \leq (|X|+|Y|)^r \leq |X|^r + |Y|^r$$

两边同时取期望即得证

当 $r \geq 1$ 时, 因为 $f(x) = x^r, x \geq 0$ 是凸函数, 由 Jensen 不等式知 $f\left(\frac{x+y}{2}\right) \leq \frac{f(x)+f(y)}{2}$, 所以

$$\left(\frac{x+y}{2}\right)^r \leq \frac{x^r+y^r}{2} \implies (x+y)^r \leq 2^{r-1}(x^r+y^r)$$

所以

$$|X+Y|^r \leq (|X|+|Y|)^r \leq 2^{r-1}(|X|^r+|Y|^r)$$

两边同时取期望即得证

□

T3

证明 (\implies): 因为

$$\frac{|X_n|}{1+|X_n|} = \frac{|X_n|}{1+|X_n|} \cdot I_{\{|X_n| \leq \varepsilon\}} + \frac{|X_n|}{1+|X_n|} \cdot I_{\{|X_n| > \varepsilon\}}$$

注意到 $\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \leq 1$, 且 $|X_n| < \varepsilon$ 时, $\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \leq |X_n| < \varepsilon$, 所以

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \right] &= \mathbb{E} \left[\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \cdot I_{\{|X_n| \leq \varepsilon\}} \right] + \mathbb{E} \left[\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \cdot I_{\{|X_n| > \varepsilon\}} \right] \\ &\leq \varepsilon \cdot \mathbb{P}(|X_n| \leq \varepsilon) + 1 \cdot \mathbb{P}(|X_n| > \varepsilon) \\ &\leq \varepsilon + \mathbb{P}(|X_n| > \varepsilon) \end{aligned}$$

由于 $X_n \xrightarrow{P} 0$, 所以上式取上极限得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left[\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \right] \leq \varepsilon$$

令 $\varepsilon \rightarrow 0^+$, 则 $\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E} \left[\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \right] = 0$, 即 $\mathbb{E} \left[\frac{|X_n|}{1+|X_n|} \right] = 0$

(\Leftarrow): 注意到 $f(x) = \frac{x}{1+x}$ 在 $x \geq 0$ 时单调增, 所以 $|X_n| \geq \varepsilon \iff \frac{|X_n|}{1+|X_n|} \geq \frac{\varepsilon}{1+\varepsilon}$, 记 $Y_n = \frac{|X_n|}{1+|X_n|}$, 则由 $r=1$ 时的 Markov 不等式

$$\mathbb{P}(|X_n| \geq \varepsilon) = \mathbb{P} \left(Y_n \geq \frac{\varepsilon}{1+\varepsilon} \right) \leq \frac{\mathbb{E}[Y_n]}{\frac{\varepsilon}{1+\varepsilon}}$$

由 $\mathbb{E}[Y_n] \rightarrow 0$ 知, $\mathbb{P}(|X_n| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$, 再由 ε 的任意性知, $X_n \xrightarrow{P} 0$

□

T4



证明 (1). 对 $\forall z \geq 0$ ($z < 0$ 时同理)

$$\begin{aligned}\{X_n + Y_n \leq z\} &= \{X_n + Y_n \leq z, |Y_n - c| \leq \varepsilon\} \cup \{X_n + Y_n \leq z, |Y_n - c| > \varepsilon\} \\ &\subseteq \{X_n \leq z - c + \varepsilon\} \cup \{|Y_n - c| > \varepsilon\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\{X_n + Y_n \leq z\} &= \{X_n + Y_n \leq z, |Y_n - c| \leq \varepsilon\} \cup \{X_n + Y_n \leq z, |Y_n - c| > \varepsilon\} \\ &\supseteq \{X_n + Y_n \leq z, |Y_n - c| \leq \varepsilon\} \supseteq \{X_n \leq z - c - \varepsilon, |Y_n - c| \leq \varepsilon\}\end{aligned}$$

所以

$$\mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) \leq \mathbb{P}(X_n \leq z - c + \varepsilon) + \mathbb{P}(|Y_n - c| > \varepsilon)$$

取合适的 ε 使得 $z - c + \varepsilon$ 是 F_X 的连续点 (F_X 只在至多可数个点间断), 令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) \leq \mathbb{P}(X \leq z - c + \varepsilon) = \mathbb{P}(X + c \leq z + \varepsilon)$$

另一方面

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) &\geq \mathbb{P}(X_n \leq z - c - \varepsilon, |Y_n - c| \leq \varepsilon) \\ &= \mathbb{P}(X_n \leq z - c - \varepsilon) - \mathbb{P}(|Y_n - c| > \varepsilon)\end{aligned}$$

取合适 ε 使得 $z - c - \varepsilon$ 是 F_X 的连续点, 令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) \geq \mathbb{P}(X \leq z - c - \varepsilon) = \mathbb{P}(X + c \leq z - \varepsilon)$$

若 z 为 F_X 的连续点, 令 $\varepsilon \rightarrow 0$ 得, 有

$$\mathbb{P}(X + c \leq z) = \liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) \leq \mathbb{P}(X + c \leq z)$$

因此 $\mathbb{P}(X_n + Y_n \leq z) \rightarrow \mathbb{P}(X + c \leq z)$, 即 $X_n + Y_n \xrightarrow{D} X + c$

(2). 不妨设 $c > 0$, $c < 0$ 时同理, 取 $0 < \varepsilon < c$

$$\begin{aligned}\{X_n Y_n \leq z\} &= \{X_n Y_n \leq z, |Y_n - c| \leq \varepsilon\} \cup \{X_n Y_n \leq z, |Y_n - c| > \varepsilon\} \\ &\subseteq \left\{X_n \leq \frac{z}{c - \varepsilon}\right\} \cup \{|Y_n - c| > \varepsilon\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\{X_n Y_n \leq z\} &= \{X_n Y_n \leq z, |Y_n - c| \leq \varepsilon\} \cup \{X_n Y_n \leq z, |Y_n - c| > \varepsilon\} \\ &\supseteq \{X_n + Y_n \leq z, |Y_n - c| \leq \varepsilon\} \supseteq \left\{X_n \leq \frac{z}{c + \varepsilon}, |Y_n - c| \leq \varepsilon\right\}\end{aligned}$$

所以

$$\mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \leq \mathbb{P}\left(X_n \leq \frac{z}{c - \varepsilon}\right) + \mathbb{P}(|Y_n - c| > \varepsilon)$$



取合适的 ε 使得 $\frac{z}{c-\varepsilon}$ 是 F_X 的连续点, 令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \leq \mathbb{P}(X \leq \frac{z}{c-\varepsilon})$$

另一方面

$$\mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \geq \mathbb{P}(X_n \leq \frac{z}{c+\varepsilon}) - \mathbb{P}(|Y_n - c| \leq \varepsilon)$$

取合适的 ε 使得 $\frac{z}{c+\varepsilon}$ 是 F_X 的连续点, 令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \geq \mathbb{P}(X \leq \frac{z}{c+\varepsilon})$$

若 $\frac{z}{c}$ 为 F_X 的连续点, 令 $\varepsilon \rightarrow 0$ 得

$$\mathbb{P}(X \leq \frac{z}{c}) \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \leq \mathbb{P}(X \leq \frac{z}{c})$$

即 $\mathbb{P}(X_n Y_n \leq z) \rightarrow \mathbb{P}(X \leq \frac{z}{c}) = \mathbb{P}(cX \leq z)$, 即 $X_n Y_n \xrightarrow{D} cX$

接下来证明若 $Y_n \xrightarrow{P} c, c \neq 0$, 则 $\frac{1}{Y_n} \xrightarrow{P} \frac{1}{c}$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{Y_n} - \frac{1}{c}\right| > \varepsilon\right) &= \mathbb{P}\left(\frac{|Y_n - c|}{|cY_n|} > \varepsilon\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\frac{|Y_n - c|}{|cY_n|} > \varepsilon, |Y_n - c| \leq \varepsilon\right) + \mathbb{P}\left(\frac{|Y_n - c|}{|cY_n|} > \varepsilon, |Y_n - c| > \varepsilon\right) \\ &\leq \mathbb{P}\left(\frac{|Y_n - c|}{|c| \cdot \max\{|c - \varepsilon|, |c + \varepsilon|\}} > \varepsilon\right) + \mathbb{P}(|Y_n - c| > \varepsilon) \\ &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \end{aligned}$$

所以

$$\frac{X_n}{Y_n} \xrightarrow{D} \frac{X}{c}$$

当 $c = 0$ 时, 对 $\forall \varepsilon, \delta > 0$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) &= \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| > \delta) + \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon, |Y_n| \leq \delta) \\ &\leq \mathbb{P}(|Y_n| > \delta) + \mathbb{P}(|X_n| > \frac{\varepsilon}{\delta}) \\ &\leq \mathbb{P}(|Y_n| > \delta) + 1 - \mathbb{P}(X_n \leq \frac{\varepsilon}{\delta}) + \mathbb{P}(X_n \leq -\frac{\varepsilon}{\delta}) \end{aligned}$$

取合适的 $\pm \frac{\varepsilon}{\delta}$ 使得它们是 F_X 的连续点, 令 $n \rightarrow \infty$ 得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) \leq 0 + 1 - \mathbb{P}(X \leq \frac{\varepsilon}{\delta}) + \mathbb{P}(X \leq -\frac{\varepsilon}{\delta})$$

令 $\delta \rightarrow 0^+$ 得

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) \leq 1 - F(+\infty) + F(-\infty) = 0$$



这就说明 $\mathbb{P}(|X_n Y_n| > \varepsilon) \rightarrow 0, \forall \varepsilon > 0$, 即 $X_n Y_n \xrightarrow{D} 0$

□

习题 4.3

T1

证明 由 *Grimmett 4.4.8* 知, 当 $x \rightarrow \infty$ 时

$$\frac{1 - \Phi(x)}{\phi(x)} \sim \frac{1}{x} \implies 1 - \Phi(x) \sim \frac{\phi(x)}{x}$$

对 $\forall |\varepsilon| < 1$, 记 $A_n = \left\{ \frac{X_n}{\sqrt{2 \log n}} \geq 1 + \varepsilon \right\}$, 则当 $n \rightarrow \infty$ 时

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_n) &= \mathbb{P}(X_n \geq \sqrt{2 \log n}(1 + \varepsilon)) = (1 - \Phi(\sqrt{2 \log n}(1 + \varepsilon))) \\ &\sim \frac{\phi(\sqrt{2 \log n}(1 + \varepsilon))}{\sqrt{2 \log n}(1 + \varepsilon)} = \frac{1}{\sqrt{\pi \log n}(1 + \varepsilon)n^{(1+\varepsilon)^2}} \end{aligned}$$

Case 1. $0 < \varepsilon < 1$ 时因为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\frac{1}{\sqrt{\pi \log n}(1+\varepsilon)n^{(1+\varepsilon)^2}}}{\frac{1}{n^{(1+\varepsilon)^2}}} = 0$$

且由 $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^{(1+\varepsilon)^2}} < +\infty$ 知, $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) < +\infty$, 由 *B-C* 引理

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = \mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\sqrt{\log n}} \geq \sqrt{2}(1 + \varepsilon)\right) = 0$$

进而 $\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\sqrt{\log n}} \leq \sqrt{2}\right) = 1$

Case 2. $-1 < \varepsilon \leq 0$ 时, 因为

$$\int_2^{+\infty} \frac{1}{x\sqrt{\log x}} dx \stackrel{\sqrt{\log x}=t}{=} \int_2^{+\infty} 2dt = +\infty$$

由 *Cauchy* 积分判别法, $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = +\infty$, 由 *B-C* 引理

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = \mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\sqrt{\log n}} \geq \sqrt{2}(1 + \varepsilon)\right) = 1$$

取 $\varepsilon = 0$, 则 $\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\sqrt{\log n}} \geq \sqrt{2}\right) = 1$

T6

证明 a.s 意义下: 对 $\forall \varepsilon > 0$, 因为

$$\mathbb{P}(M_n < a - \varepsilon) = \mathbb{P}(X_1 < a - \varepsilon, \dots, X_n < a - \varepsilon) = \left(\frac{a - \varepsilon}{a}\right)^n$$



记 $A_n = \{M_n < a - \varepsilon\}$, 因为 $\frac{a-\varepsilon}{a} < 1$, 所以

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) < +\infty$$

由 B-C 引理, $\mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = 0$, 对 $\forall k \in \mathbb{N}^*$, 取 $\varepsilon = \frac{1}{k}$, 设 $A_n^k = \{M_n < a - \frac{1}{k}\} = \{a - M_n > \frac{1}{k}\}$, 则 $\forall k \in \mathbb{N}^*, \mathbb{P}\left(\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n^k\right) = 0$, 所以

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} \limsup_{n \rightarrow \infty} A_n^k\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{m=1}^{\infty} \bigcup_{n=m}^{\infty} \left\{a - M_n > \frac{1}{k}\right\}\right) = 0$$

因此 $M_n \xrightarrow{\text{a.s.}} a$

L^p 意义下: 即证明 $\mathbb{E}[(a - M_n)^p] \rightarrow 0$ as $n \rightarrow \infty$, 首先 $a - M_n$ 的概率分布函数为

$$F(x) = \mathbb{P}(a - M_n \leq x) = 1 - \mathbb{P}(M_n \leq a - x) = \begin{cases} 1, & x > a \\ 1 - \left(\frac{a-x}{a}\right)^n, & 0 \leq x \leq a \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

所以 $a - M_n$ 的密度分布函数为

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x > a \\ \frac{n}{a} \left(\frac{a-x}{a}\right)^{n-1}, & 0 < x < a \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

当 $p \geq 1$ 为整数时, 有

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[(a - M_n)^p] &= \int_0^a x^p \cdot \frac{n}{a} \left(\frac{a-x}{a}\right)^{n-1} dx \\ &= na^p \int_0^1 t^p (1-t)^{n-1} dt \\ &= naB(p+1, n) = na^p \frac{\Gamma(p+1)\Gamma(n)}{\Gamma(n+p+1)} \\ &= a^p \Gamma(p+1) \cdot \frac{n\Gamma(n)}{\Gamma(n+p+1)} \\ &= a^p \Gamma(p+1) \cdot \frac{\Gamma(n+1)}{\Gamma(n+1) \cdot \prod_{k=1}^p (n+k)} \\ &= \frac{a^p \Gamma(p+1)}{\prod_{k=1}^p (n+k)} \rightarrow 0 \end{aligned}$$



即 $M_n \xrightarrow{L^p} a$

当 $p \geq 1$ 不是整数时, 取 $\tilde{p} = [p] + 1$, 则由 $M_n \xrightarrow{L^{[p]+1}} a$ 知 $M_n \xrightarrow{L^p} a$

□

T7

证明 任取 $\{b_n\}$, s.t. $b_n \searrow 0$, 记 $E_n(\varepsilon) = \{|X_n - X| > \varepsilon\}$, 由 $X_n \xrightarrow{P} X$ 知

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(E_n(\varepsilon)) = 0, \quad \forall \varepsilon > 0$$

对 $\varepsilon = b_1, \exists n_1 \gg 1$, s.t. $\mathbb{P}(E_{n_1}(b_1)) < \frac{1}{2}$

对 $\varepsilon = b_2, \exists n_2 \geq n_1$, s.t. $\mathbb{P}(E_{n_2}(b_2)) < \frac{1}{2^2}$

依此类推, 对每个 $\varepsilon = b_k$, 均找到 $E_{n_k}(b_k)$, s.t. $\mathbb{P}(E_{n_k}(b_k)) < \frac{1}{2^k}$, 由 B-C 引理

$$\sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{P}(E_{n_k}(b_k)) < \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} = 1 < +\infty \implies \mathbb{P}\left(\limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}(b_k)\right) = 0$$

接下来证明

$$\forall \varepsilon > 0, \limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}(\varepsilon) \subseteq \limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}(b_k)$$

由 $b_k \searrow 0$ 知

$$\begin{aligned} \omega \in \limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}(\varepsilon) &\implies \text{存在无穷多个 } n_k, \text{ s.t. } |X_{n_k}(\omega) - X(\omega)| > \varepsilon \\ &\implies \text{存在无穷多个 } n_k, \text{ s.t. } |X_{n_k}(\omega) - X(\omega)| > b_k \\ &\implies \omega \in \limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}(b_k) \end{aligned}$$

因此取 $\varepsilon = \frac{1}{j}, \forall j \in \mathbb{N}^*$, 由单调性知

$$\mathbb{P}\left(\limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}\left(\frac{1}{j}\right)\right) \leq \mathbb{P}\left(\limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}(b_k)\right) = 0$$

因此

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} \limsup_{k \rightarrow \infty} E_{n_k}\left(\frac{1}{j}\right)\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{m=1}^{\infty} \bigcup_{n=m}^{\infty} E_{n_k}\left(\frac{1}{j}\right)\right) = 0$$

即 $\mathbb{P}(X_{n_k} \not\rightarrow X) = 0$, 所以 $X_{n_k} \xrightarrow{\text{a.s.}} X$

□

习题 4.4

T1

证明 截尾: 对 $\forall k \in \mathbb{N}^*$, 设 $Y_n^k = \min\{X_n, k\}$, 因此 $\{Y_n^k\}_{n=1}^{\infty}$ 独立同分布, 且 $\mathbb{E}[Y_1^k] \leq k < +\infty$, 所以由柯尔莫哥洛夫强大数律

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i^k \xrightarrow{\text{a.s.}} \mathbb{E}[Y_1^k]$$



且 $X_n \geq Y_n^k$, 所以

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_n \geq \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_n^k = \mathbb{E}[Y_1^k], \quad \text{a.s.} \quad (1)$$

且 $Y_1^k \nearrow X_1$, 由 *MCT* 知

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{E}[Y_1^k] = \mathbb{E}[X_1] = +\infty, \quad \text{a.s.}$$

在 (1) 式中, 令 $k \rightarrow +\infty$ 得

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_n \geq \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{E}[Y_1^k] = +\infty, \quad \text{a.s.}$$

即 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_n = +\infty, \text{a.s.}$, 即 $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{\text{a.s.}} +\infty$ □

T2

证明 因为 $\mathbb{P}(S_n = k) = \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k}$, 所以

$$\left| f(x) - \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} x^k (1-x)^k \right| = \left| f(x) - \mathbb{E}\left[f\left(\frac{S_n}{n}\right)\right] \right| = \left| \mathbb{E}\left[f(x) - f\left(\frac{S_n}{n}\right)\right] \right|$$

记 $F = f(x) - f\left(\frac{S_n}{n}\right)$, 由 $f \in C([0, 1])$ 知, f 一致连续且 $\exists M > 0, \text{s.t. } |f| < M$, 故 $|F| \leq 2M$, 且对 $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \text{s.t. } \forall |x_1 - x_2| < \delta$, 就有 $|f(x_1) - f(x_2)| < \frac{\varepsilon}{2}$, 设 $A = \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - x \right| \geq \delta \right\}$, 则

$$F = F \cdot I_A + F \cdot I_{A^c}$$

一方面, 因为 $\text{Var}(S_n) = nx(1-x)$, 由 *Chebychev* 不等式

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[F \cdot I_A] &\leq 2M \mathbb{E}[I_A] = 2M \cdot \mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - x\right| \geq \delta\right) \\ &\leq 2M \cdot \frac{\text{Var}\left(\frac{S_n}{n} - x\right)}{\delta^2} = 2M \cdot \frac{\text{Var}(S_n)}{(n\delta)^2} \\ &= 2M \cdot \frac{x(1-x)}{n\delta^2} \leq \frac{M}{n\delta^2} \end{aligned}$$

取 n 足够大满足 $\frac{M}{n\delta^2} < \frac{\varepsilon}{2}$; 另一方面, 由一致连续知

$$\mathbb{E}[F \cdot I_{A^c}] \leq \frac{\varepsilon}{2} \mathbb{E}[I_{A^c}] = \frac{\varepsilon}{2} \mathbb{P}(A^c) \leq \frac{\varepsilon}{2}$$

综上

$$\mathbb{E}[F] = \mathbb{E}[F \cdot I_A] + \mathbb{E}[F \cdot I_{A^c}] < \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\varepsilon}{2} = \varepsilon$$

因此

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{0 \leq x \leq 1} \left| f(x) - \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) \binom{n}{k} x^k (1-x)^k \right| = 0$$



□

T3

证明 记 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$, 由 Markov 不等式

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n}\right| > \varepsilon\right) = \mathbb{P}(S_n^4 > \varepsilon^4 n^4) \leq \frac{\mathbb{E}[S_n^4]}{\varepsilon^4 n^4}$$

因为 $S_n^4 = (X_1 + \cdots + X_n)^4$, 且 $\{X_i\}$ i.i.d, 所以

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[S_n^4] &= \binom{n}{1}\mathbb{E}[X_1^4] + \binom{n}{2}\binom{2}{1}\binom{4}{1}\mathbb{E}[X_1^3]\mathbb{E}[X_2] + \binom{n}{2}\binom{4}{2}\mathbb{E}[X_1^2]\mathbb{E}[X_2^2] \\ &\quad + \binom{n}{3}\binom{3}{1}\binom{4}{2}\binom{2}{1}\mathbb{E}[X_1^2]\mathbb{E}[X_2]\mathbb{E}[X_3] + \binom{n}{4} \cdot 4! \cdot \mathbb{E}[X_1]\mathbb{E}[X_2]\mathbb{E}[X_3]\mathbb{E}[X_4] \\ &= n\mathbb{E}[X_1^4] + 3n(n-1)\mathbb{E}[X_1^2]^2\end{aligned}$$

由 Lyapunov 不等式知, 若 $\mathbb{E}[X_1^4] < +\infty$, 则 $\mathbb{E}[X_1^2] < +\infty$, 因此 $\exists M \geq 0, \text{s.t. } \mathbb{E}[S_n^4] < M$, 故

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n}\right| > \varepsilon\right) = \mathbb{P}(S_n^4 > \varepsilon^4 n^4) \leq \frac{M}{\varepsilon^4 n^4}$$

因此对 $\forall \varepsilon > 0$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n - X| > \varepsilon) \leq \frac{M}{\varepsilon^4} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^4} < +\infty$$

由 B-C 引理知 $\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{\text{a.s.}} 0$

T4

证明 (1). 记 $Y_i = \log X_i$, 则由 $X_i \sim \exp(1)$ 知 $F_Y(y) = 1 - e^{-e^y}$ 求导得

$$f_Y(y) = e^{y-e^y}, \quad \forall y \in \mathbb{R}$$

所以

$$\mathbb{E}[Y_1] = \int_{\mathbb{R}} y e^{y-e^y} dy \stackrel{u=e^y}{=} \int_0^{+\infty} \frac{\log u}{e^u} du = -\gamma$$

其中 γ 是欧拉常数, 且 $\mathbb{E}[|Y_1|] = \int_{\mathbb{R}} |y| e^{y-e^y} dy = \int_1^{+\infty} \frac{\log u}{e^u} du - \int_0^1 \frac{\log u}{e^u} du < +\infty$, 由柯尔莫哥洛夫强大数律

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i \xrightarrow{\text{a.s.}} -\gamma$$

因此

$$(X_1 \cdots X_n)^{\frac{1}{n}} = \exp\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i\right) \xrightarrow{\text{a.s.}} e^{-\gamma}$$



(2). 设 $Z_i = \frac{1}{X_i}$, 则 $F_{Z_i}(z) = e^{-\frac{1}{z}}, z > 0$, 求导得

$$f_{Z_i}(z) = \begin{cases} \frac{e^{-\frac{1}{z}}}{z^2}, & z > 0 \\ 0, & z \leq 0 \end{cases}$$

进而

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[Z_i] &= \int_0^{\infty} z \cdot \frac{e^{-\frac{1}{z}}}{z^2} dz = \int_0^{\infty} \frac{e^{-\frac{1}{z}}}{z} dz \\ &= \int_0^{+\infty} \frac{1}{te^t} dt = \left(\int_0^1 + \int_1^{+\infty} \right) \frac{1}{te^t} dt \end{aligned}$$

因为 $\int_0^1 \frac{1}{te^t} dt \geq \int_0^1 \frac{1}{et} dt = +\infty$, 且 $\int_1^{+\infty} \frac{1}{te^t} dt < +\infty$, 因此 $\mathbb{E}[Z_i] = +\infty$, 由习题 4.4.1 知

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n Z_i \xrightarrow{\text{a.s.}} +\infty$$

因此 $\frac{n}{\frac{1}{X_1} + \dots + \frac{1}{X_n}} \xrightarrow{\text{a.s.}} 0$

□

习题 5.1

T1

解

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[e^{itX}] &= \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}} e^{itx} e^{-|x|} dx \\ &= \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}} \cos(tx) e^{-|x|} dx + \frac{i}{2} \int_{\mathbb{R}} \sin(tx) e^{-|x|} dx \\ &= \frac{1}{2} \int_{\mathbb{R}} \cos(tx) e^{-|x|} dx = \int_0^{+\infty} \cos(tx) e^{-x} dx \\ &= \frac{1}{1+t^2} \cdot \left| \begin{array}{cc} \cos(tx) & e^{-x} \\ -t \sin(tx) & -e^{-x} \end{array} \right|_0^{+\infty} \\ &= \frac{1}{1+t^2} \end{aligned}$$

T2

证明 注意到 $\left(\frac{U}{\sqrt{U^2+V^2}}\right)^2 + \left(\frac{V}{\sqrt{U^2+V^2}}\right)^2 = 1$, 且对任意固定的 $\theta \in [0, 2\pi)$, 设 $A = \cos \theta X + \sin \theta Y$, 则

$$\begin{aligned} \phi_A(t) &= \mathbb{E}[e^{itA}] \stackrel{\text{独立}}{=} \mathbb{E}[e^{it \cos \theta X}] \mathbb{E}[e^{it \sin \theta Y}] \\ &= \phi_X(\cos \theta t) \phi_Y(\sin \theta t) = e^{-\frac{1}{2} \cos^2 \theta t^2} \cdot e^{-\frac{1}{2} \sin^2 \theta t^2} = e^{-\frac{1}{2} t^2} \end{aligned}$$

当 $(U, V) = (u, v)$ 时, 记 $\frac{u}{\sqrt{u^2+v^2}} = \cos \theta$, $\frac{v}{\sqrt{u^2+v^2}} = \sin \theta$, 则我们有

$$\phi_Z(t) = \mathbb{E}[e^{itz}] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[e^{itz} | (U, V)]] = \mathbb{E}[e^{-\frac{1}{2} t^2}] = e^{-\frac{1}{2} t^2}$$

由推论 5.2.2 知, $Z \sim N(0, 1)$



反之, 当 (X, Y) 服从标准二元正态分布时, 即期望为零, 方程为 1, 协方差为 ρ 时, 有

$$\phi_{uX+vY}(t) = \mathbb{E}[e^{ituX+itvY}] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[e^{ituX+itvY}|X]] = \mathbb{E}[e^{ituX}\mathbb{E}[e^{itvY}|X]]$$

因为

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[e^{itvY}|X=x] &= \int_{\mathbb{R}} e^{itvy} \cdot f_{Y|X}(y|x) dy \\ &= \int_{\mathbb{R}} e^{itvy} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(y-\rho x)^2} dy \\ &\stackrel{m=\frac{y-\rho x}{\sqrt{1-\rho^2}}}{=} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}m^2+itv(\sqrt{1-\rho^2}m+\rho x)} dy \\ &= \frac{e^{itv\rho x}}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}m^2+itv\sqrt{1-\rho^2}m} dy \\ &\stackrel{n=itv\sqrt{1-\rho^2}}{=} \frac{e^{itv\rho x}}{\sqrt{2\pi}} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{1}{2}m^2+mn} dy \\ &= e^{itv\rho x+\frac{1}{2}s^2} \stackrel{\text{解析延拓}}{=} e^{itv\rho x-\frac{1}{2}t^2v^2(1-\rho^2)}\end{aligned}$$

这就说明 $\mathbb{E}[e^{itvY}|X] = e^{itv\rho X-\frac{t^2v^2(1-\rho^2)}{2}}$, 所以

$$\begin{aligned}\phi_{uX+vY}(t) &= \mathbb{E}[e^{ituX} \cdot e^{itv\rho X-\frac{t^2v^2(1-\rho^2)}{2}}] \\ &= e^{-\frac{t^2v^2(1-\rho^2)}{2}} \mathbb{E}[e^{it(u+\rho v)X}] \\ &= e^{-\frac{t^2v^2(1-\rho^2)}{2}} \int_{\mathbb{R}} e^{it(i+\rho v)x} \cdot e^{-\frac{1}{2}x^2} dx \\ &\stackrel{a=it(u+\rho v)}{=} e^{-\frac{t^2v^2(1-\rho^2)}{2}} \int_{\mathbb{R}} e^{ax-\frac{1}{2}x^2} dx \\ &\stackrel{\text{解析延拓}}{=} e^{-\frac{u^2+2\rho uv+v^2}{2}t^2}\end{aligned}$$

因此 $\tilde{Z} = \frac{UX+VY}{\sqrt{U^2+2\rho UV+V^2}}$ 时, 我们有 $\phi_{\tilde{Z}} = e^{-\frac{1}{2}t^2}$, 此时 $Z \sim N(0, 1)$ □

T5(1)

解

$$\phi_{Y_n}(t) = \mathbb{E}[e^{itY_n}] = \mathbb{E}[e^{itX_1^2} \dots e^{itX_n^2}] \stackrel{\text{独立}}{=} \prod_{j=1}^n \mathbb{E}[e^{itX_j^2}]$$

接下来求每个 $\mathbb{E}[e^{itX_j^2}]$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[e^{itX_j^2}] &= \int_{\mathbb{R}} e^{itx^2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-j)^2}{2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{1-2it}} e^{\frac{ij^2t}{1-2it}}\end{aligned}$$

所以

$$\phi_{Y_n}(t) = \frac{1}{(1-2it)^{\frac{n}{2}}} e^{\frac{it\theta}{1-2it}}$$



其中 $\theta = \sum_{j=1}^n j^2$

□

T7

证明 (1). 对 e^{tX_1} 使用 Markov 不等式

$$\mathbb{P}(X_1 \geq a) = \mathbb{P}(e^{tX_1} \geq e^{at}) \leq \frac{\mathbb{E}[e^{tX_1}]}{e^{at}} = e^{-at} M(t)$$

取下确界即证

(2). 因为 S_n 的矩母函数为

$$\begin{aligned} M_{S_n}(t) &= \mathbb{E}[e^{t(X_1 + \dots + X_n)}] \stackrel{\text{独立}}{=} \prod_{i=1}^n \mathbb{E}[e^{tX_1}] \\ &= (\mathbb{E}[e^{tX_1}])^n = \left(\frac{1}{2}e^t + \frac{1}{2}e^{-t} \right)^n \end{aligned}$$

接下来证明 $e^{\frac{t^2}{2}} \geq \cos(ht) = \frac{1}{2}(e^t + e^{-t})$

因为 $\cos(ht) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^{2n}}{(2n)!}$, $e^{\frac{t^2}{2}} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\frac{t^2}{2})^n}{n!} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^{2n}}{2^n n!}$, 且二者收敛半径均为 ∞ , 因为 $(2n)! \geq (2n)!! = 2^n n!$, 所以 $e^{\frac{t^2}{2}} \geq \cos(ht)$, 因此

$$M_{S_n}(t) \leq e^{\frac{nt^2}{2}}$$

由 (1) 知

$$\mathbb{P}(S_n \geq a) \leq e^{-at} M_{S_n}(t) \leq e^{-at + \frac{n}{2}t^2}, \quad \forall t > 0$$

特别地, 当 t 为二次函数的对称轴, 即 $t = \frac{a}{n}$ 时

$$\mathbb{P}(S_n \geq a) \leq e^{-\frac{a^2}{2n}}$$

□