

第五章作业参考答案*

东奕汐 程伟涛

2023 年 2 月 18 日

练习 11. 设分布函数 F 的特征函数为 $f(t)$, 证明

$$\lim_{c \rightarrow \infty} \frac{1}{2c} \int_{-c}^c |f(t)|^2 dt = \sum_x [F(x) - F(x-0)]^2.$$

证明 设 $X \sim F$, $Y \sim F$ 且 X 与 Y 独立, 记 F_{X-Y} 为 $X - Y$ 的分布函数, 则

$$\begin{aligned} f_{X-Y}(t) &= \mathbf{E}e^{it(X-Y)} \\ &= \mathbf{E}e^{itX} \mathbf{E}e^{i(-t)Y} \\ &= |f(t)|^2. \end{aligned}$$

由推论 5.2.3 可知,

$$F_{X-Y}(0) - F_{X-Y}(0-) = \lim_{c \rightarrow \infty} \frac{1}{2c} \int_{-c}^c |f(t)|^2 dt,$$

而

$$\begin{aligned} &F_{X-Y}(0) - F_{X-Y}(0-) \\ &= \mathbf{P}(X = Y) \\ &= \mathbf{E}\mathbf{P}(X = Y|Y) \\ &= \int \mathbf{P}(X = Y|Y = y) dF(y) \\ &= \int \mathbf{P}(X = y) dF(y) \\ &= \sum_y \mathbf{P}(X = y) (F(y) - F(y-)) \\ &= \sum_x (F(x) - F(x-))^2. \end{aligned}$$

*练习 11, 14, 15, 28 和练习 29, 32 分别由程伟涛和东奕汐完成.

故

$$\lim_{c \rightarrow \infty} \frac{1}{2c} \int_{-c}^c |f(t)|^2 dt = \sum_x [F(x) - F(x-0)]^2.$$

□

练习 14. 举例说明两个随机变量 X 和 Y 不独立, 有相同的分布 F , 而它们的和 $X+Y$ 的分布恰为 $F * F$.

证明 设 $X \sim \text{Cauchy}(0, 1)$, 令 $Y = X$, 则 X 与 Y 不独立且 $f_X(t) = f_Y(t) = e^{-|t|}$. 而

$$\begin{aligned} f_{X+Y}(t) &= \mathbb{E}e^{it(X+Y)} \\ &= \mathbb{E}e^{i(2t)X} \\ &= e^{-|2t|} \\ &= f_X(t) f_Y(t). \end{aligned}$$

这恰为 $F * F$ 对应的分布函数, 故 $X+Y$ 的分布为 $F * F$.

□

练习 15. 设 $X_n \xrightarrow{d} X$, $Y_n \xrightarrow{d} Y$, X 与 Y 独立, 且对每个 n , X_n 与 Y_n 独立, 则

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + Y.$$

证明 设 $f_n(t)$, $g_n(t)$ 分别为 X_n 与 Y_n 的特征函数, $f(t)$ 与 $g(t)$ 分别为 X 与 Y 的特征函数. 由 $X_n \xrightarrow{d} X$, $Y_n \xrightarrow{d} Y$ 可得 $f_n(t) \rightarrow f(t)$, $g_n(t) \rightarrow g(t)$, 故

$$f_{X_n+Y_n}(t) = f_n(t)g_n(t) \rightarrow f(t)g(t) = f_{X+Y}(t),$$

故 $X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + Y$.

□

练习 28. 以 $\sigma^2(\xi)$ 和 $\sigma^2(\eta)$ 分别记随机变量 ξ 和 η 的方差.

1. 若 $\sigma^2(\xi) < \infty$, $\sigma^2(\eta) < \infty$, 则 $|\sigma(\xi) - \sigma(\eta)| \leq \sigma(\xi - \eta)$.
2. 设 $\{V_n\}$ 和 $\{W_n\}$ 为两个随机变量序列, $0 < \sigma^2(V_n) < \infty$, G 为分布函数, 且设当 $n \rightarrow \infty$ 时,

$$\frac{V_n}{\sigma(V_n)} \xrightarrow{d} G, \quad \frac{\mathbb{E}(W_n - V_n)^2}{\sigma^2(V_n)} \rightarrow 0,$$

证明 $W_n/\sigma(W_n) \xrightarrow{d} G$, $W_n/\sigma(V_n) \xrightarrow{d} G$.

证明

1. 只需证明 $(\sigma(\xi) - \sigma(\eta))^2 \leq \sigma^2(\xi - \eta)$, 这等价于

$$\sigma(\xi)^2 - 2\sigma(\xi)\sigma(\eta) + \sigma(\eta)^2 \leq \sigma(\xi)^2 - 2\text{Cov}(\xi, \eta) + \sigma(\eta)^2,$$

也即 $\text{Cov}(\xi, \eta) \leq \sqrt{\text{Var}(\xi)\text{Var}(\eta)}$, 这由 Cauchy-Schwartz 不等式保证.

2. 由提示先证明 $W_n/\sigma(V_n) \xrightarrow{d} G$. 因为对任意 $\epsilon > 0$, 有

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\left|\frac{W_n - V_n}{\sigma(V_n)}\right| > \epsilon\right) &= \mathbb{P}(|W_n - V_n| > \epsilon\sigma(V_n)) \\ &\leq \frac{\mathbb{E}(W_n - V_n)^2}{\epsilon^2\sigma^2(V_n)} \rightarrow 0, \end{aligned}$$

故 $(W_n - V_n)/\sigma(V_n) \xrightarrow{p} 0$. 则由 Slutsky 定理可知

$$\frac{W_n}{\sigma(V_n)} = \frac{V_n}{\sigma(V_n)} + \frac{W_n - V_n}{\sigma(V_n)} \xrightarrow{d} 0.$$

下面证明 $W_n/\sigma(W_n) \xrightarrow{d} 0$. 因为

$$\frac{W_n}{\sigma(W_n)} = \frac{W_n}{\sigma(V_n)} \frac{\sigma(V_n)}{\sigma(W_n)},$$

而

$$\begin{aligned} \left|\frac{\sigma(W_n)}{\sigma(V_n)} - 1\right|^2 &= \frac{1}{\sigma^2(V_n)} |\sigma(W_n) - \sigma(V_n)|^2 \\ &\leq \frac{\sigma^2(W_n - V_n)}{\sigma^2(V_n)} \\ &\leq \frac{\mathbb{E}(W_n - V_n)^2}{\sigma^2(V_n)} \rightarrow 0, \end{aligned}$$

则由 Slutsky 定理可知 $W_n/\sigma(W_n) \xrightarrow{d} 0$.

□

练习 29. 设 X 和 Y 分别有分布函数 F 和 G . 证明:

1. 若 F 和 G 没有公共跳点, 则 $\mathbb{E}[F(Y)] + \mathbb{E}[G(X)] = 1$.
2. 若 F 连续, 则 $\mathbb{E}[F(X)] = 1/2$.
3. 即使 F 和 G 有公共跳, 若 X 和 Y 相互独立, 则

$$\mathbb{E}[F(Y)] + \mathbb{E}[G(X)] = 1 + \mathbb{P}(X = Y).$$

4. 即使 F 有跳, 我们也有

$$E[F(X)] = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \sum_x P^2(X = x).$$

证明

1.

$$\begin{aligned} & EF(Y) + EF(X) \\ &= \int F(y) dG(y) + \int G(x) dF(x) \\ &= \lim_{a \rightarrow -\infty, b \rightarrow +\infty} \left(F(y)G(y) \Big|_a^b - \int_a^b G(y-) dF(y) + \int_a^b G(x) dF(x) \right) \\ &= 1 + \int_{-\infty}^{+\infty} G(x) - G(x-) dF(x). \end{aligned}$$

因为 F 和 G 没有公共跳点, 故当 y 为 G 的跳点时, y 不为 F 的跳点, 故 $F(y) - F(y-) = 0$, 故

$$\int_{\{y\}} G(x) - G(x-) dF(x) = (G(y) - G(y-)) (F(y) - F(y-)) = 0,$$

当 y 不为 G 的跳点时, $G(y) - G(y-) = 0$, 故上式仍为 0. 因此 $E[F(Y)] + E[G(X)] = 1$.

2. 在 1 中取 $F = G$ 即得结论.

3. 由 X 与 Y 独立可知,

$$\begin{aligned} & \int_{-\infty}^{+\infty} G(x) - G(x-) dF(x) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} P(Y = x) dF(x) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} P(Y = X | X = x) dF(x) \\ &= E[P(Y = X | X)] \\ &= P(Y = X). \end{aligned}$$

由此立得结论.

4. 与 1 类似,

$$\begin{aligned} EF(X) &= \int F(x) dF(x) \\ &= \lim_{a \rightarrow -\infty, b \rightarrow +\infty} \left(F^2(x) \Big|_a^b - \int_{(a,b]} F(x-) dF(x) \right) \\ &= 1 - \lim_{a \rightarrow -\infty, b \rightarrow +\infty} \int_{(a,b]} F(x-) dF(x), \end{aligned}$$

由定理 3.1.3 式 3.1.10 知:

$$\int_{(a,b]} F(x-) dF(x) = \frac{1}{2} \left(F^2(b) - F^2(a) - \sum_{a < x \leq b} (F(x) - F(x-))^2 \right),$$

故

$$\begin{aligned} EF(X) &= 1 - \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \sum_x P^2(X=x) \\ &= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \sum_x P^2(X=x). \end{aligned}$$

□

练习 32. 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立同分布的随机变量序列, 满足 $E[X_1] = 0, E[X_1^2] = \sigma^2 < +\infty$, 则

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{\sqrt{n}} E \left| \sum_{k=1}^n X_k \right| = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma.$$

证明 由中心极限定理,

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} X \sim N(0, \sigma^2).$$

由 $\{X_i\}$ 独立同分布且 $EX_i = 0, EX_i^2 = \sigma^2$,

$$E \left(\frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right)^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2 = \sigma^2.$$

下证 $\left| \frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right|$ 一致可积.

• 由

$$E \left| \frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right| \leq \left(E \left(\frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right)^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \sigma,$$

可知积分一致有界.

• 对任意 $\varepsilon > 0$, 取 A 满足 $P(A) < \varepsilon^2/\sigma^2$, 则由 Holder 不等式可知,

$$\begin{aligned} E \left| \frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right| I_A &\leq \sqrt{E \left(\frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right)^2 P(A)} \\ &< \sqrt{\sigma^2 \cdot \frac{\varepsilon^2}{\sigma^2}} = \varepsilon. \end{aligned}$$

故一致绝对连续.

由定理 5.1.4,

$$\mathbb{E} \left| \frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} \right| \rightarrow \mathbb{E}|X| = \sqrt{2/\pi}\sigma.$$

□