

概率论与数理统计课程 习题课

选择题

1. 设 A, B 为随机事件, 且 $0 < P(B) < 1$, 下列命题中为假命题的是()

- (A) 若 $P(A|B) = P(A)$, 则 $P(A|\bar{B}) = P(A)$ (C) 若 $P(A|B) > P(A|\bar{B})$, 则 $P(AB) > P(A)P(B)$
- (B) 若 $P(A|B) > P(A)$, 则 $P(\bar{A}|\bar{B}) > P(\bar{A})$ (D) 若 $P(A|A \cup B) > P(\bar{A}|A \cup B)$, 则 $P(A) > P(B)$

【解析】 $P(A|A \cup B) = \frac{P(A(A \cup B))}{P(A \cup B)} = \frac{P(A)}{P(A) + P(B) - P(AB)}$,

$$P(\bar{A}|A \cup B) = \frac{P(\bar{A}(A \cup B))}{P(A \cup B)} = \frac{P(\bar{A}B)}{P(A \cup B)} = \frac{P(B) - P(AB)}{P(A) + P(B) - P(AB)},$$

由 $P(A|A \cup B) > P(\bar{A}|A \cup B)$ 可得 $P(A) > P(B) - P(AB)$, 故选 (D) .

【注】 由 $P(A|B) = P(A)$ 知 A 与 B 相互独立, 所以 $P(A|\bar{B}) = P(A)$, 故 (A) 正确;

若 $P(A|B) > P(A)$, 由对称性知 $P(\bar{A}|\bar{B}) > P(\bar{A})$, 故 (B) 正确; 若 $P(A|B) > P(A|\bar{B})$,

则 $\frac{P(AB)}{P(B)} > \frac{P(A\bar{B})}{P(\bar{B})} = \frac{P(A) - P(AB)}{1 - P(B)}$, 所以 $P(AB) > P(A)P(B)$, 故 (C) 正确.

2. 设 A, B, C 为三个随机事件, 且 $P(A) = P(B) = P(C) = \frac{1}{4}$, $P(AB) = 0$, $P(AC) = P(BC) =$

$\frac{1}{12}$, 则 A, B, C 中恰有一个事件发生的概率为 ().

A. $\frac{3}{4}$

B. $\frac{2}{3}$

C. $\frac{1}{2}$

D. $\frac{5}{12}$

解析: $P(A\bar{B}\bar{C}) = P(\overline{ABC}) = P(A) - P[A(BUC)]$

$$= P(A) - P(AB + AC)$$

$$= P(A) - P(AB) - P(AC) + P(ABC)$$

$$= \frac{1}{4} - 0 - \frac{1}{12} + 0 = \frac{1}{6}$$

$$P(C\bar{B}\bar{A}) = P(\overline{CBA}) = P(C) - P[CU(BUA)]$$

$$= P(C) - P(CB) - P(CA) + P(ABC)$$

$$= \frac{1}{4} - \frac{1}{12} - \frac{1}{12} + 0 = \frac{1}{12}$$

$$P(\bar{B}\bar{A}\bar{C}) = P(\overline{BAC}) = P(B) - P[B(AUC)]$$

$$= P(B) - P(BA) - P(BC) + P(ABC)$$

$$= \frac{1}{4} - 0 - \frac{1}{12} + 0 = \frac{1}{6}$$

$$P(A\bar{B}\bar{C} + \bar{A}B\bar{C} + \bar{A}\bar{B}C) = P(\overline{ABC}) + P(\overline{ABC}) + P(\overline{ABC})$$

$$= \frac{1}{6} + \frac{1}{6} + \frac{1}{12} = \frac{5}{12}$$

选择 D

3. 设随机变量 X, Y 相互独立, 且均服从参数为 λ 的指数分布, 令 $Z = |X - Y|$,
则下列随机变量与 Z 同分布的是()

- A. $X + Y$
- B. $\frac{X + Y}{2}$
- C. $2X$
- D. X

【解析】令 $Z = |X - Y|$, 则 $F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{|X - Y| \leq z\}$

当 $z < 0$ 时, $F_Z(z) = 0$;

当 $z \geq 0$ 时,

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \iint_{|x-y|\leq z} f(x,y) dx dy = \iint_{|x-y|\leq z} \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda y} dx dy \\ &= 2 \int_0^{+\infty} dy \int_y^{y+z} \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda y} dx = 1 - e^{-\lambda z}. \end{aligned}$$

所以 $F_Z(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ 1 - e^{-\lambda z}, & z \geq 0 \end{cases}$. 显然 $Z = |X - Y|$ 与 X 同分布. 故选 D.

4. 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} 2(1-x), & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$, 在 $X=x(0 < x < 1)$ 的条件下,

随机变量 Y 服从区间 $(x, 1)$ 上的均匀分布, 则 $Cov(X, Y) = (\quad)$

A. $-\frac{1}{36}$

B. $-\frac{1}{72}$

C. $\frac{1}{72}$

D. $\frac{1}{36}$

【解析】 当 $0 < x < 1$ 时, $f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & x < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$ $f(x, y) = \begin{cases} 2, & x < y < 1, 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

$$EXY = \iint_{\substack{-\infty < x < +\infty \\ -\infty < y < +\infty}} xyf(x, y)dxdy = \int_0^1 dy \int_0^y 2xydx = \frac{1}{4}$$

$$EX = \int_0^1 x2(1-x)dx = \frac{1}{3}$$

$$EY = \iint_{\substack{-\infty < x < +\infty \\ -\infty < y < +\infty}} yf(x, y)dxdy = \int_0^1 dy \int_0^y 2ydx = \frac{2}{3}$$

$$Cov(X, Y) = EXY - EXEY = \frac{1}{36}. \text{故选 D.}$$

5. 设随机变量 $X \sim N(0, 1)$, 在 $X = x$ 条件下, 随机变量 $Y \sim N(x, 1)$, 则 X 与 Y 的相关系数为 ()

- (A) $\frac{1}{4}$ (B) $\frac{1}{2}$ (C) $\frac{\sqrt{3}}{3}$ (D) $\frac{\sqrt{2}}{2}$

【解析】依题设, X 的概率密度为

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, -\infty < x < +\infty,$$

Y 关于 $X = x$ 的条件概率密度为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(y-x)^2}{2}}, -\infty < x < +\infty,$$

X 和 Y 的联合概率密度为

$$f(x,y) = f_X(x)f_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{2\pi} e^{-x^2 + xy - \frac{y^2}{2}}, -\infty < x, y < +\infty,$$

于是 Y 的边缘概率密度为

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-x^2 + xy - \frac{y^2}{2}} dx = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} e^{-\frac{y^2}{4}}, -\infty < y < +\infty,$$

即 $Y \sim N(0, 2)$, 从而 $DY = 2$.

所以 $\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X,Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}} = \frac{EXY - E(XEY)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}} = \frac{1-0}{1\cdot\sqrt{2}} = \frac{\sqrt{2}}{2}$. 选 (D).

6. 设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布，且 X_1 的 4 阶矩存在，设 $\mu_k = E(X_1^k)$ ($k=1, 2, 3, 4$)，

则由切比雪夫不等式，对 $\forall \varepsilon > 0$ ，有 $P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \mu_2\right| \geq \varepsilon\right\} \leq (\quad)$

(A) $\frac{\mu_4 - \mu_2^2}{n\varepsilon^2}$

(B) $\frac{\mu_4 - \mu_2^2}{\sqrt{n}\varepsilon^2}$

(C) $\frac{\mu_2 - \mu_1^2}{n\varepsilon^2}$

(D) $\frac{\mu_2 - \mu_1^2}{\sqrt{n}\varepsilon^2}$

【解析】令 $Y = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$ ，则 $E(Y) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2\right) = E(X_1^2) = \mu_2$ ，根据切比雪夫不等式有

$$P\{|Y - \mu_2| \geq \varepsilon\} \leq \frac{DY}{\varepsilon^2} = \frac{DX_1^2}{n\varepsilon^2} = \frac{\mu_4 - \mu_2^2}{n\varepsilon^2}.$$

【答案】选 (A) .

7. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 $N(\mu_1, \sigma^2)$ 的简单随机样本, Y_1, Y_2, \dots, Y_m 为来自总体 $N(\mu_2, 2\sigma^2)$ 的简单随机样本, 且两样本相互独立, 记 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $\bar{Y} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m Y_i$, $S_1^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$, $S_2^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2$, 则()

- (A) $\frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(n, m)$ (B) $\frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(n-1, m-1)$ (C) $\frac{2S_1^2}{S_2^2} \sim F(n, m)$ (D) $\frac{2S_1^2}{S_2^2} \sim F(n-1, m-1)$

【解析】因为 $U = \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$, $V = \frac{(m-1)S_2^2}{2\sigma^2} \sim \chi^2(m-1)$, 且 U 与 V 相互独立,

于是 $\frac{U/(n-1)}{V/(m-1)} = \frac{2S_1^2}{S_2^2} \sim F(n-1, m-1)$, 答案选(D).

2023年考研数学(一)第9题

8. 设 X_1, X_2 为来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本, 其中 $\sigma (\sigma > 0)$ 是未知参数. 记 $\hat{\sigma} = a|X_1 - X_2|$, 若 $E(\hat{\sigma}) = \sigma$, 则 $a =$ ()

- (A) $\frac{\sqrt{\pi}}{2}$ (B) $\frac{\sqrt{2\pi}}{2}$ (C) $\sqrt{\pi}$ (D) $\sqrt{2\pi}$

【解析】因为 $Y = X_1 - X_2 \sim N(0, 2\sigma^2)$, 则

$$E(\hat{\sigma}) = a \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{|y|}{2\sqrt{\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{4\sigma^2}} dy = 2a \int_0^{+\infty} \frac{y}{2\sqrt{\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{4\sigma^2}} dy = \frac{2a\sigma}{\sqrt{\pi}} = \sigma. \text{ 所以 } a = \frac{\sqrt{\pi}}{2}. \text{ 故答案选(A).}$$

2023年考研数学(一)第10题

9. 设 $(X_1, Y_1), (X_2, Y_2), \dots, (X_n, Y_n)$ 为来自总体 $N(\mu_1, \mu_2; \sigma_1^2, \sigma_2^2; \rho)$ 的简单随机样本, 令 $\theta = \mu_1 - \mu_2$,

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \bar{Y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i, \hat{\theta} = \bar{X} - \bar{Y}, \text{ 则()}$$

(A) $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计, $D(\hat{\theta}) = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{n}$

(C) $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计, $D(\hat{\theta}) = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\rho\sigma_1\sigma_2}{n}$

(B) $\hat{\theta}$ 不是 θ 的无偏估计, $D(\hat{\theta}) = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{n}$

(D) $\hat{\theta}$ 不是 θ 的无偏估计, $D(\hat{\theta}) = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2}{n}$

【解析】由题意可得

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2), \bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n}\right), \bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{n}\right), cov(X, Y) = \rho\sigma_1\sigma_2,$$

由于 (X, Y) 服从二维正态分布, 所以 (\bar{X}, \bar{Y}) 也服从二维正态分布, 则 $\bar{X} - \bar{Y}$ 服从一维正态分布, 于是 $E(\hat{\theta}) = E(\bar{X} - \bar{Y}) = E(\bar{X}) - E(\bar{Y}) = \theta$, 故 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计;

$$cov(\bar{X}, \bar{Y}) = cov\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i\right) = \frac{1}{n^2} cov\left(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{i=1}^n Y_i\right) = \frac{n\rho\sigma_1\sigma_2}{n^2} = \frac{\rho\sigma_1\sigma_2}{n},$$

于是 $D(\hat{\theta}) = D(\bar{X} - \bar{Y}) = D(\bar{X}) + D(\bar{Y}) - 2cov(\bar{X}, \bar{Y}) = \frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\rho\sigma_1\sigma_2}{n}$, 选(C).

10. 设 x_1, x_2, \dots, x_{16} 是来自总体 $N(\mu, 4)$ 的简单随机样本，考虑假设检验问题： $H_0: \mu \leq 10, H_1: \mu > 10$ ，
 $\Phi(x)$ 表示标准正态分布函数，若该检验问题的拒绝域为 $W = \{\bar{X} \geq 11\}$ ，其中 $\bar{X} = \frac{1}{16} \sum_{i=1}^{16} X_i$ ，
 则 $\mu = 11.5$ 时，该检验犯第二类错误的概率为（ ）

- (A) $1 - \Phi(0.5)$ (B) $1 - \Phi(1)$ (C) $1 - \Phi(1.5)$ (D) $1 - \Phi(2)$

【解析】 检验犯第二类错误的概率为 $P\{\bar{X} < 11\}$.

由题意知 $\bar{X} \sim N\left(11.5, \frac{1}{4}\right)$ ，所以 $P\{\bar{X} < 11\} = P\left\{\frac{\bar{X} - 11.5}{\frac{1}{2}} \leq \frac{11 - 11.5}{\frac{1}{2}}\right\} = 1 - \Phi(1)$. 选 (B).

填空题

1. 设随机试验每次成功的概率为 P ，现进行 3 次独立重复试验，在至少成功 1 次的条件下，

3 次试验全部成功的概率为 $\frac{4}{13}$ ，则 $P = \underline{\hspace{2cm}}$

【解析】设随机变量 X 表示三次试验中成功的次数，则 $X: B(3, p)$ ，

所以

$$P\{X=3 | X \geq 1\} = \frac{P\{X=3, X \geq 1\}}{P\{X \geq 1\}} = \frac{P\{X=3\}}{P\{X \geq 1\}} = \frac{C_3^3 p^3}{1 - C_3^0 (1-p)^3} = \frac{4}{13} \quad \text{故 } p = \frac{2}{3}.$$

2024年考研数学(一)第16题

设随机变量 X, Y 相互独立，且 $X \sim B\left(1, \frac{1}{3}\right), Y \sim B\left(2, \frac{1}{2}\right)$ ，则 $P\{X=Y\} = \underline{\hspace{2cm}}$.

$$\begin{aligned} P\{X=Y\} &= P\{X=Y=0\} + P\{X=Y=1\} \\ &= P\{X=0, Y=0\} + P\{X=1, Y=1\} \\ &= P\{X=0\}P\{Y=0\} + P\{X=1\}P\{Y=1\} \\ &= \frac{2}{3}C_2^0\left(\frac{1}{2}\right)^2 + \frac{1}{3}C_2^1\left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

2023年考研数学(一)第16题

2. 设 A, B, C 为三个随机事件, A 与 B 互不相容, A 与 C 互不相容, B 与 C 相互独立, 且 $P(A)=P(B)=P(C)=\frac{1}{3}$, 则 $P(B \cup C|A \cup B \cup C)=\underline{\hspace{2cm}}$.

【解析】 依题设, $P(AB)=0, P(AC)=0, P(BC)=P(B)P(C)=\frac{1}{9}$;

$$\begin{aligned} \text{由条件概率公式得: } P(B \cup C|A \cup B \cup C) &= \frac{P(B \cup C)}{P(A \cup B \cup C)} \\ &= \frac{P(B)+P(C)-P(BC)}{P(A)+P(B)+P(C)-P(AB)-P(BC)-P(AC)+P(ABC)} = \frac{5}{8}. \end{aligned}$$

2022年考研数学(一)第16题

3. 甲、乙两个盒子中各装有2个红球和2个白球, 先从甲盒中任取一球, 观察颜色后放入乙盒中, 再从乙盒中任取一球. 令 X, Y 分别表示从甲盒和乙盒中取到的红色球个数, 则 X 与 Y 的相关系数为 $\underline{\hspace{2cm}}$.

【解析】 由题可得

$$(X, Y) \sim \begin{pmatrix} (0, 0) & (0, 1) & (1, 0) & (1, 1) \\ \frac{3}{10} & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} & \frac{3}{10} \end{pmatrix}, \quad X \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad Y \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad XY \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ \frac{7}{10} & \frac{3}{10} \end{pmatrix},$$

$$EX = EY = \frac{1}{2}, DX = DY = \frac{1}{4}, E(XY) = \frac{3}{10},$$

$$\text{cov}(X, Y) = E(XY) - EXEY = \frac{1}{20}, \text{ 则 } \rho_{XY} = \frac{1}{5}.$$

2021年考研数学(一)第16题

解答证明题

1. 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} 2^{-x} \ln 2, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$, 对 X 进行独立重复的观测, 直到第 2 个大于 3 的观测值出现时停止. 记 Y 为观测次数.
 (I) 求 Y 的概率分布; (II) 求 EY .

解. (I) 记 p 为观测值大于 3 的概率, 则

$$p = P(X > 3) = \int_3^{+\infty} 2^{-x} \ln 2 \, dx = \frac{1}{8},$$

从而 Y 的概率分布为

$$P\{Y = n\} = C_{n-1}^1 p(1-p)^{n-2} p = (n-1) \left(\frac{1}{8}\right)^2 \left(\frac{7}{8}\right)^{n-2}, \quad n = 2, 3, \dots$$

(II) 由离散型数学期望的公式得

$$\begin{aligned} E(Y) &= \sum_{n=2}^{\infty} n \cdot P\{Y = n\} = \sum_{n=2}^{\infty} n \cdot (n-1) \left(\frac{1}{8}\right)^2 \left(\frac{7}{8}\right)^{n-2} \\ &= \left(\frac{1}{8}\right)^2 \left(\sum_{n=2}^{\infty} x^n \right)'' \Bigg|_{x=\frac{7}{8}} = \left(\frac{1}{8}\right)^2 \left(\frac{x^2}{1-x} \right)'' \Bigg|_{x=\frac{7}{8}} = \left(\frac{1}{8}\right)^2 \frac{2}{(1-x)^3} \Bigg|_{x=\frac{7}{8}} = 16. \end{aligned}$$

2. 设随机变量 X_1, X_2, X_3 相互独立, 其中 X_1 与 X_2 均服从标准正态分布, X_3 的概率分布为 $P\{X_3 = 0\} = P\{X_3 = 1\} = \frac{1}{2}$, $Y = X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2$.

(1) 求二维随机变量 (X_1, Y) 的分布函数, 结果用标准正态分布函数 $\Phi(x)$ 表示.

(2) 证明随机变量 Y 服从标准正态分布.

(I) (X_1, Y) 的分布函数 $F(x, y)$

$$\begin{aligned} F(x, y) &= P\{X_1 \leq x, Y \leq y\} = P\{X_1 \leq x, X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2 \leq y\} \\ &= P\{X_3 = 0\} P\{X_1 \leq x, X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2 \leq y \mid X_3 = 0\} + \\ &\quad P\{X_3 = 1\} P\{X_1 \leq x, X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2 \leq y \mid X_3 = 1\} \\ &= \frac{1}{2} P\{X_1 \leq x, X_2 \leq y \mid X_3 = 0\} + \frac{1}{2} P\{X_1 \leq x, X_1 \leq y \mid X_3 = 1\} \\ &= \frac{1}{2} P\{X_1 \leq x, X_2 \leq y\} + \frac{1}{2} P\{X_1 \leq x, X_1 \leq y\} \\ &= \frac{1}{2} P\{X_1 \leq x\} P\{X_2 \leq y\} + \frac{1}{2} P\{X_1 \leq \min(x, y)\} \\ &= \frac{1}{2} \Phi(x) \Phi(y) + \frac{1}{2} \Phi(\min(x, y)) \end{aligned}$$

(II) Y 的分布函数

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P\{X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2 \leq y\} \\ &= P\{X_3 = 0\} P\{X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2 \leq y \mid X_3 = 0\} + \\ &\quad P\{X_3 = 1\} P\{X_3 X_1 + (1 - X_3) X_2 \leq y \mid X_3 = 1\} \\ &= \frac{1}{2} P\{X_2 \leq y \mid X_3 = 0\} + \frac{1}{2} P\{X_1 \leq y \mid X_3 = 1\} \\ &= \frac{1}{2} P\{X_2 \leq y\} + \frac{1}{2} P\{X_1 \leq y\} = \frac{1}{2} \Phi(y) + \frac{1}{2} \Phi(y) = \Phi(y) \end{aligned}$$

$Y \sim N(0, 1)$.

2020年考研数学(一)22题

3. 设随机变量为 X , Y 相互独立, 且 X 的概率分布为 $P(X=0)=P(X=1)=\frac{1}{2}$, Y 的概率密度为 $f(y)=\begin{cases} 2y, & 0 < y < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$
- (I) 求 $P(Y \leq EY)$; (II) 求 $Z=X+Y$ 的概率密度.

解. (I) 由数字特征的公式可知

$$EY = \int_{-\infty}^{+\infty} y f(y) dy = \int_0^1 2y^2 dy = \frac{2}{3},$$

则有

$$P\{Y \leq EY\} = P\left\{Y \leq \frac{2}{3}\right\} = \int_{-\infty}^{\frac{2}{3}} f(y) dy = \int_0^{\frac{2}{3}} 2y dy = \frac{4}{9}.$$

(II) Z 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P\{Z \leq z\} = P\{X+Y \leq z\} \\ &= P\{X=0\}P\{X+Y \leq z|X=0\} + P\{X=1\}P\{X+Y \leq z|X=1\} \\ &= \frac{1}{2}P\{Y \leq z\} + \frac{1}{2}P\{Y \leq z-1\} = \frac{1}{2}F_Y(z) + \frac{1}{2}F_Y(z-1). \end{aligned}$$

因此 Z 的概率密度为

$$f_Z(z) = \frac{1}{2}f_Y(z) + \frac{1}{2}f_Y(z-1) = \begin{cases} z, & 0 < z < 1; \\ z-2, & 2 < z < 3; \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

4. 在区间 $(0, 2)$ 上随机取一点，将该区间分成两段，较短一段的长度记为 X ，较长一段的长度记为 Y . 令 $Z = \frac{Y}{X}$.

(I) 求 X 的概率密度；(II) 求 Z 的概率密度；(III) 求 $E\left(\frac{X}{Y}\right)$.

【解析】(I) $X + Y = 2, X < Y$ ，由题意可得， $X \sim U(0, 1)$ ，则 X 的概率密度为

$$f_X(x) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases};$$

(II) 由题意可得 $Y = 2 - X$ ，即 $Z = \frac{2-X}{X}$ ，先求 Z 的分布函数：

$$F_Z = P\{Z \leq z\} = P\left\{\frac{2-X}{X} \leq z\right\} = P\left\{\frac{2}{X} - 1 \leq z\right\};$$

当 $z < 1$ 时， $F_Z(z) = 0$ ；

$$\text{当 } z \geq 1 \text{ 时, } F_Z(z) = P\left\{\frac{2}{X} - 1 \leq z\right\} = 1 - P\left\{X \leq \frac{2}{z+1}\right\} = 1 - \int_0^{\frac{2}{z+1}} 1 dx = 1 - \frac{2}{z+1},$$

所以 Z 的概率密度为 $f_Z(z) = (F_Z(z))' = \begin{cases} \frac{2}{(z+1)^2}, & z \geq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$.

$$(III) E\left(\frac{X}{Y}\right) = E\left(\frac{X}{2-X}\right) = \int_0^1 \frac{x}{2-x} \cdot 1 dx = 2 \ln 2 - 1.$$

5. 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi}(x^2 + y^2), & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}.$$

(I) 求 X 与 Y 的协方差;

(II) X 与 Y 是否相互独立?

(III) 求 $Z = X^2 + Y^2$ 的概率密度.

【解析】 (I) $EX = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x, y) dx dy = \iint_{x^2 + y^2 \leq 1} x \cdot \frac{2}{\pi} (x^2 + y^2) dx dy = 0$, 同理

$$EY = 0, E(XY) = \iint_{x^2 + y^2 \leq 1} xy \frac{2}{\pi} (x^2 + y^2) dx dy = 0, \text{于是} \operatorname{Cov}(X, Y) = E(XY) - EXEY = 0.$$

(II) $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy.$

当 $x < -1$ 或 $x > 1$ 时, $f_X(x) = 0$;

$$\text{当} -1 \leq x \leq 1 \text{时, } f_X(x) = \int_{-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} \frac{2}{\pi} (x^2 + y^2) dy = \frac{4}{3\pi} (1 + 2x^2) \sqrt{1 - x^2};$$

同理可得 $f_Y(y) = \begin{cases} \frac{4}{3\pi} (1 + 2y^2) \sqrt{1 - y^2}, & -1 \leq y \leq 1; \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

显然 $f(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$, 故 X 与 Y 不相互独立.

(III) 设 Z 的分布函数为 $F_Z(z)$, 则 $F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{X^2 + Y^2 \leq z\}$.

当 $z < 0$ 时, $F_Z(z) = 0$;

当 $z \geq 1$ 时, $F_Z(z) = 1$;

$$\text{当} 0 \leq z < 1 \text{时, } F_Z(z) = \iint_{x^2 + y^2 \leq z} \frac{2}{\pi} (x^2 + y^2) dx dy = \frac{2}{\pi} \int_0^{2\pi} d\theta \int_0^{\sqrt{z}} r^3 dr = z^2;$$

故 Z 的概率密度为 $f_Z(z) = F'_Z(z) = \begin{cases} 2z, & 0 < z < 1; \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

6. 设随机变量 X, Y 相互独立, X 服从参数为 1 的指数分布, Y 的概率分布为:

$$P\{Y = -1\} = p, \quad P\{Y = 1\} = 1 - p, \quad (0 < p < 1). \quad \text{令 } Z = XY.$$

(I) 求 Z 的概率密度; (II) p 为何值时, X 与 Z 不相关; (III) X 与 Z 是否相互独立?

(I) X 的概率密度函数为

$$f_X(x) = \begin{cases} e^{-x}, & x > 0; \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

Z 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P\{Z \leq z\} = P\{XY \leq z\} = P\{XY \leq z, Y = 1\} + P\{XY \leq z, Y = -1\} \\ &= P\{X \leq z\}P\{Y = 1\} + P\{X \geq -z\}P\{Y = -1\} \\ &= (1-p)P\{X \leq z\} + pP\{X \geq -z\} \\ &= (1-p)F_X(z) + p(1-F_X(-z)). \end{aligned}$$

因此 Z 的概率密度为

$$f_Z(z) = F'_Z(z) = pf_X(-z) + (1-p)f_X(z) = \begin{cases} pe^z, & z < 0; \\ 0, & z = 0; \\ (1-p)e^{-z}, & z > 0. \end{cases}$$

(II) 因为随机变量 X, Y 相互独立, 且 $D(X) = 1$, $E(Y) = 1 - 2p$, 所以

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Z) &= E(XZ) - E(X)E(Z) = E(X^2Y) - E(X)E(XY) \\ &= E(X^2)EY - (EX)^2EY = DX \cdot EY = 1 - 2p. \end{aligned}$$

故 X, Z 不相关等价于 $\text{Cov}(X, Z) = 1 - 2p = 0$, 即 $p = 0.5$.

(III) 由 (II) 可知, 当 $p \neq 0.5$ 时, X 与 Z 是相关的, 从而不相互独立. 而当 $p = 0.5$ 时, 因为

$$P\{X > 1\} = \int_1^{+\infty} e^{-x} dx = e^{-1},$$

$$P\{Z < 1\} = P\{X > -1, Y = -1\} + P\{X < 1, Y = 1\} = 1 - \frac{1}{2}e^{-1},$$

$$P\{X > 1, Z < 1\} = P\{X > 1, XY < 1\} = P\{X > 1\}P\{Y = -1\} = \frac{1}{2}e^{-1},$$

从而 X 与 Z 也是不相互独立的.

7. 已知随机变量 X , Y 相互独立, 且 $P\{X=1\}=P\{X=-1\}=\frac{1}{2}$, Y 服从参数为 λ 的泊松分布, 令 $Z=XY$.
 (I) 求 $\text{Cov}(X,Z)$; (II) 求 Z 的概率分布.

(I) 由题设可得 $DX=1$, $EY=\lambda$. 所以

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X,Z) &= \text{Cov}(X,XY) = E(X^2Y) - E(X)E(XY) \\ &= E(X^2)E(Y) - [E(X)]^2E(Y) = D(X)E(Y) = \lambda.\end{aligned}$$

(II) 由条件可知 Z 的取值为所有整数, 则有

$$\begin{aligned}P\{Z=k\} &= P\{XY=k\} \\ &= P\{X=1\}P\{XY=k|X=1\} + P\{X=-1\}P\{XY=k|X=-1\} \\ &= P\{X=1\}P\{Y=k\} + P\{X=-1\}P\{Y=-k\} \\ &= \frac{1}{2}P\{Y=k\} + \frac{1}{2}P\{Y=-k\}.\end{aligned}$$

因为 Y 服从参数为 λ 的泊松分布, 所以当 $k=0$ 时有

$$P\{Z=0\} = \frac{1}{2}e^{-\lambda} + \frac{1}{2}e^{-\lambda} = e^{-\lambda};$$

当 $k>0$ 有

$$P\{Z=k\} = \frac{1}{2} \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} + 0 = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{2k!};$$

当 $k<0$ 有

$$P\{Z=k\} = 0 + \frac{1}{2} \frac{\lambda^{-k} e^{-\lambda}}{(-k)!} = \frac{\lambda^{-k} e^{-\lambda}}{2(-k)!}.$$

综上所述, Z 的概率分布为

$$P\{Z=k\} = \begin{cases} \frac{\lambda^{|k|} e^{-\lambda}}{2|k|!}, & k = \pm 1, \pm 2, \dots; \\ e^{-\lambda}, & k = 0. \end{cases}$$

8. 设 X 的概率密度为

$$f(x, \sigma) = \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x|}{\sigma}}, \quad -\infty < x < +\infty,$$

其中 $\sigma \in (0, +\infty)$ 为未知参数, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的简单随机样本, 记 σ 的最大似然估计量为 $\hat{\sigma}$.

(I) 求 $\hat{\sigma}$; (II) 求 $E(\hat{\sigma})$, $D(\hat{\sigma})$.

(I) 由条件可知, 似然函数为

$$L(\sigma) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x_i|}{\sigma}}.$$

取对数得

$$\ln L(\sigma) = \sum_{i=1}^n \left[-\ln 2\sigma - \frac{|x_i|}{\sigma} \right] = \sum_{i=1}^n \left[-\ln 2 - \ln \sigma - \frac{|x_i|}{\sigma} \right].$$

求导并令导数为零得到

$$\frac{d \ln L(\sigma)}{d\sigma} = \sum_{i=1}^n \left[-\frac{1}{\sigma} + \frac{|x_i|}{\sigma^2} \right] = -\frac{n}{\sigma} + \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\sigma^2} = 0.$$

解得 σ 得极大似然估计 $\hat{\sigma} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i|$.

(II) 由前面已知 $\hat{\sigma} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i|$, 所以

$$E(\hat{\sigma}) = E(|X|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x|}{\sigma}} dx = \sigma,$$

$$\begin{aligned} D(\hat{\sigma}) &= D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |X_i|\right) = \frac{1}{n} D(|X|) = \frac{1}{n} [E(X^2) - [E(|X|)]^2] \\ &= \frac{1}{n} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x|}{\sigma}} dx - \sigma^2 \right] = \frac{1}{n} [2\sigma^2 - \sigma^2] = \frac{\sigma^2}{n}. \end{aligned}$$

9. 设总体 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{A}{\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, & x \geq \mu, \\ 0, & x < \mu, \end{cases}$$

其中 μ 是已知参数, σ 是未知参数, A 是常数, X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的简单随机样本.

(I) 求常数 A 的值; (II) 求 σ^2 的最大似然估计量.

(II) 似然函数为

(I) 由概率密度的归一性可知

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = \int_{\mu}^{+\infty} \frac{A}{\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = A \int_0^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \sqrt{\frac{\pi}{2}} A,$$

$$\text{所以 } A = \sqrt{\frac{2}{\pi}}.$$

$$L(\sigma^2) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \sigma) = \begin{cases} \frac{A^n}{\sigma^n} e^{-\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}}, & x_1, x_2, \dots, x_n \geq \mu; \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

当 $x_1, x_2, \dots, x_n \geq \mu$ 时, 取对数得

$$\ln L(\sigma^2) = n \ln A - \frac{n}{2} \ln(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2.$$

对 σ^2 求导并令导数等于零得

$$\frac{d \ln L(\sigma^2)}{d(\sigma^2)} = -\frac{n}{2} \frac{1}{\sigma^2} + \frac{1}{2(\sigma^2)^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = 0.$$

解方程得 σ^2 的最大似然估计值为 $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$, 故 σ^2 的最大似然估计量为 $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$.

10. 设总体 X 服从 $[0, \theta]$ 上的均匀分布, 其中 $\theta \in (0, +\infty)$ 为未知参数, X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的简单随机样本, 记

$$X(n) = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}, \quad T_c = cX(n).$$

(1) 求 c , 使得 T_c 是 θ 的无偏估计; (2) 记 $h(c) = E(T_c - \theta)^2$, 求 c 使得 $h(c)$ 最小.

【解析】(1) X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$,

X 的分布函数为 $F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{1}{\theta}x, & 0 \leq x < \theta \\ 1, & x \geq \theta \end{cases}$

$X_{(n)}$ 的分布函数为:

$$\begin{aligned} F_{X_{(n)}}(x) &= P\{\max\{X_1, X_2, \dots, X_n\} \leq x\} \\ &= P\{X_1 \leq x, X_2 \leq x, \dots, X_n \leq x\} \\ &= P\{X_1 \leq x\} \cdot P\{X_2 \leq x\} \cdots P\{X_n \leq x\} = F^n(x), \end{aligned}$$

$X_{(n)}$ 概率密度为 $f_{X_{(n)}}(x) = nF^{n-1}(x) \cdot f(x) = \begin{cases} \frac{n}{\theta^n}x^{n-1}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$.

$$E(T_c) = cE(X_{(n)}) = c \int_0^\theta x \cdot \frac{n}{\theta^n} x^{n-1} dx = \frac{cn}{n+1} \theta, \quad \text{令 } E(T_c) = \frac{cn}{n+1} \theta = \theta, \text{ 得 } c = \frac{n+1}{n}.$$

(2) $E(T_c^2) = c^2 E(X_{(n)}^2) = c^2 \int_0^\theta x^2 \cdot \frac{n}{\theta^n} x^{n-1} dx = \frac{c^2 n}{n+2} \theta^2$

$$\begin{aligned} h(c) &= E(T_c - \theta)^2 \\ &= E(T_c^2 - 2\theta T_c + \theta^2) \\ &= E(T_c^2) - 2\theta E(T_c) + \theta^2 \\ &= \frac{c^2 n}{n+2} \theta^2 - \frac{2cn}{n+1} \theta^2 + \theta^2. \end{aligned}$$

$$h'(c) = \frac{2cn}{n+2} \theta^2 - \frac{2n}{n+1} \theta^2, \quad \text{令 } h'(c) = 0 \text{ 得 } c = \frac{n+2}{n+1}. \quad h''(c) = \frac{2n}{n+2} \theta^2 > 0,$$

所以当 $c = \frac{n+2}{n+1}$ 时, $h(c)$ 最小.

11. 某工程师为了解一台天平的精度, 用该天平对一物体的质量做 n 次测量, 该物体的质量 μ 是已知的, 设 n 次测量结果 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且均服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$. 该工程师记录的是 n 次测量的绝对误差 $Z_i = |X_i - \mu| (i = 1, 2, \dots, n)$, 利用 Z_1, Z_2, \dots, Z_n 估计 σ .

- (I) 求 Z_i 的概率密度;
- (II) 利用一阶矩求 σ 的矩估计量;
- (III) 求 σ 的最大似然估计量.

(I) 因为 $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$, 所以 $Y_i = \frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$. 设 Z_i 的分布函数为 $F(z)$,

当 $z < 0$ 时, $F(z) = 0$; 当 $z \geq 0$ 时,

$$\begin{aligned} F(z) &= P\{Z_i \leq z\} = P\left\{-\frac{z}{\sigma} \leq Y_i \leq \frac{z}{\sigma}\right\} \\ &= \Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right) - \Phi\left(-\frac{z}{\sigma}\right) = 2\Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right) - 1. \end{aligned}$$

则 Z_i 的概率密度为

$$f(z) = F'(z) = \begin{cases} \frac{2}{\sigma} \varphi\left(\frac{z}{\sigma}\right), & z \geq 0 \\ 0, & z < 0 \end{cases} = \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}}, & z \geq 0, \\ 0, & z < 0. \end{cases}$$

(II) 因为

$$EZ_i = \int_0^{+\infty} z \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} dz = \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}},$$

所以 $\sigma = \sqrt{\frac{\pi}{2}} EZ_i$, 从而 σ 的矩估计量为 $\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Z_i = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \bar{Z}$.

(III) 由题设知对应的似然函数为

$$L(z_1, z_2, \dots, z_n, \sigma) = \prod_{i=1}^n \sqrt{\frac{2}{\pi}} \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{z_i^2}{2\sigma^2}},$$

取对数得

$$\ln L = \sum_{i=1}^n \left(\ln \sqrt{\frac{2}{\pi}} - \ln \sigma - \frac{z_i^2}{2\sigma^2} \right).$$

所以由

$$\frac{d \ln L(\sigma)}{d \sigma} = \sum_{i=1}^n \left(-\frac{1}{\sigma} + \frac{z_i^2}{\sigma^3} \right) = 0,$$

得 $\sigma = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n z_i^2}$, 所以 σ 的最大似然估计量为 $\hat{\sigma} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Z_i^2}$.

12. 设总体 X 的概率密度为 $f(x, \theta) = \begin{cases} \frac{3x^2}{\theta^3}, & 0 < x < \theta, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$, 其中 $\theta \in (0, +\infty)$ 为未知参数, X_1, X_2, X_3 为来自总体 X 的简单随机样本,

令 $T = \max\{X_1, X_2, X_3\}$. (I) 求 T 的概率密度; (II) 确定 a , 使得 aT 为 θ 的无偏估计.

解. (I) 根据题意, X_1, X_2, X_3 独立同分布, T 的分布函数为

$$\begin{aligned} F_T(t) &= P\{\max\{X_1, X_2, X_3\} \leq t\} = P\{X_1 \leq t, X_2 \leq t, X_3 \leq t\} \\ &= P\{X_1 \leq t\}P\{X_2 \leq t\}P\{X_3 \leq t\} = (P\{X \leq t\})^3. \end{aligned}$$

当 $t < 0$ 时, $F_T(t) = 0$; 当 $t \geq 0$ 时, $F_T(t) = 1$; 当 $0 < t < \theta$ 时,

$$F_T(t) = \left(\int_0^t \frac{3x^2}{\theta^3} dx \right)^3 = \frac{t^9}{\theta^9}.$$

所以 T 的概率密度

$$f_T(t) = \begin{cases} \frac{9t^8}{\theta^9}, & 0 < t < \theta; \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

(II) 欲使 aT 为 θ 的无偏估计, 得有

$$\theta = E(aT) = aE T = a \int_0^\theta t \frac{9t^8}{\theta^9} dt = \frac{9}{10} a \theta,$$

解得 $a = \frac{10}{9}$.

13. 设总体 X 的概率密度为

$$f(x, \theta) = \begin{cases} \frac{1}{1-\theta}, & \theta \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

其中 θ 为未知参数, x_1, x_2, \dots, x_n 为来自该总体的简单随机样本.

(I) 求 θ 的矩估计量; (II) 求 θ 的最大似然估计量.

解. (I) 总体的数学期望

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x; \theta) dx = \int_{\theta}^1 x \cdot \frac{1}{1-\theta} dx = \frac{1+\theta}{2}.$$

令 $E(X) = \bar{X}$, 即 $\frac{1+\theta}{2} = \bar{X}$, 解得 $\hat{\theta} = 2\bar{X} - 1$ 为 θ 的矩估计量.

(II) 似然函数

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \begin{cases} \left(\frac{1}{1-\theta}\right)^n, & \theta \leq x_i \leq 1 (i = 1, 2, \dots, n); \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

当 $\theta \leq x_i \leq 1$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 时, $\ln L(\theta) = -n \ln(1-\theta)$. 从而

$$\frac{d \ln L(\theta)}{d \theta} = \frac{n}{1-\theta} > 0,$$

即 $\ln L(\theta)$ 关于 θ 单调增加. 所以当 $\theta = \min\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ 时 $L(\theta)$ 达到最大值, 故 θ 的最大似然估计量为 $\hat{\theta} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$.

14. 设总体 X 的分布函数为 $F(x; \theta) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x^2}{\theta}}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0, \end{cases}$, 其中 θ 是未知参数且大于零. X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的简单随机样本.

(I) 求 $E(X)$ 与 $E(X^2)$; (II) 求 θ 的最大似然估计量 $\hat{\theta}_n$; (III) 是否存在实数 a , 使得对任何 $\epsilon > 0$, 都有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta}_n - a| \geq \epsilon\} = 0$?

解. (I) 总体 X 的概率密度为 $f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{2x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{\theta}}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0. \end{cases}$, 所以

$$EX = \int_0^{+\infty} x \frac{2x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = - \int_0^{+\infty} x d\left(e^{-\frac{x^2}{\theta}}\right) = \frac{1}{2} \sqrt{\pi\theta},$$

$$EX^2 = \int_0^{+\infty} x^2 \frac{2x}{\theta} e^{-\frac{x^2}{\theta}} dx = - \int_0^{+\infty} x^2 d\left(e^{-\frac{x^2}{\theta}}\right) = \theta.$$

(II) 设 x_1, x_2, \dots, x_n 为样本观测值, 则似然函数

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i) = \begin{cases} \frac{2^n x_1 x_2 \cdots x_n}{\theta^n} e^{-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2}, & x_1, x_2, \dots, x_n > 0; \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

当 $x_1, x_2, \dots, x_n > 0$ 时,

$$\ln L(\theta) = n \ln 2 + \sum_{i=1}^n \ln x_i - n \ln \theta - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i^2.$$

令 $\frac{d \ln L(\theta)}{d \theta} = 0$, 解得 $\theta = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$, 所以 θ 的最大似然估计为 $\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$.

(III) 存在 $a = \theta$. 因为 $\{X_n^2\}$ 是独立同分布的随机变量序列, 且 $E(X_n^2) = \theta < +\infty$,

所以根据辛钦大数定律, 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$ 依概率收敛于 $EX^2 = \theta$.

因此对任何 $\epsilon > 0$, 都有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta}_n - \theta| \geq \epsilon\} = 0$.