

# 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:  $P(A\bar{B}\bar{C}) = P(\overline{A(B \cup C)}) = P(A) - P[A(B \cup C)]$

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

选择 D

3. 设随机变量  $X, Y$  相互独立, 且均服从参数为  $\lambda$  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,  $f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & x < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$   $f(x, y) = \begin{cases} 2, & x < y < 1, 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

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

$$EX = \int_0^1 x 2(1-x) dx = \frac{1}{3}$$

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

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

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  $DY = 2$ .

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

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

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

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

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

(D)  $\hat{\theta}$  不是  $\theta$  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

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

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 $\theta$ 的无偏估计;

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

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

10. 设  $x_1, x_2, \cdots, x_{16}$  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  $P =$ \_\_\_\_\_

【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  $P\{X=Y\} =$ \_\_\_\_\_.

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

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  $P(B \cup C | A \cup B \cup C) =$  \_\_\_\_\_.

【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 \_\_\_\_\_.

【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

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



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

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

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

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,  $F_Z(z) = 0$ ;

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

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

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

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

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

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

当 $x < -1$ 或 $x > 1$ 时,  $f_X(x) = 0$ ;

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

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

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,  $F_Z(z) = 1$ ;

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

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

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:

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

(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  $\lambda$  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

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

(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  $\lambda$  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  $\sigma$  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  $\sigma$  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  $\mu$  是已知参数,  $\sigma$  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  $\sigma^2$  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  $\sigma^2$  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  $\sigma^2$  的最大似然估计值为  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2$ , 故  $\sigma^2$  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  $\theta$  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  $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$ ,

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

$X_{(n)}$  的分布函数为:

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

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

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

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

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

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

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  $\mu$  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  $\sigma$ .

- (I) 求  $Z_i$  的概率密度;
- (II) 利用一阶矩求  $\sigma$  的矩估计量;
- (III) 求  $\sigma$  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,

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

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  $\sigma$  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  $\sigma$  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  $\theta$  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  $\theta$  的无偏估计, 得有

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

$$\text{解得 } a = \frac{10}{9}.$$

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  $\theta$  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  $\theta$  的矩估计量; (II) 求  $\theta$  的最大似然估计量.

**解.** (I) 总体的数学期望

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

令  $E(X) = \bar{X}$ , 即  $\frac{1+\theta}{2} = \bar{X}$ , 解得  $\hat{\theta} = 2\bar{X} - 1$  为  $\theta$  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  $\theta$  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  $\theta$  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  $\theta$  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  $\theta$  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  $\theta$  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  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta}_n - \theta| \geq \epsilon\} = 0$ .