2021 年随机数学与统计期末考试

mathsdream 整理版

2021.06.22

说明

题目解析见后。

点击链接可查看更多数学基础课程的近年考题:

 $\verb|https://github.com/mathsdream/THU-math-source|| \\$

一、(15 分)

设 X,Y 相互独立,均服从 U(0,n),

- (1) \bar{x} *P*(*X* + *Y* ≤ 1);
- (2) $\[\Re P(\min(X,Y) \le 1) \]$;
- (3) 令 W = X [X], 其中 [X] 为 X 的整数部分, 求 W 的分布。

二、(15分)

设 X 服从参数为 λ 的指数分布,F(x) 为 X 的分布函数, $F(3 \ln 2) = \frac{1}{2}$ 。

- (1) 求 λ 的值;
- (2) \vec{X} $P(X EX > \sqrt{DX})$;
- (3) 随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,且与 X 同分布。令 $S_n = \sum_{k=1}^n k X_k$,证明: $\frac{S_n}{n(n+1)} \xrightarrow{P} \frac{3}{2}$ 。

三、(10 分)

设 $\{B_t: t \geq 0\}$ $(B_0 = 0)$ 为标准布朗运动。

- (1) 记 $U = 2B_1 + B_2 B_3$, 求 U 的分布和 $P(|U| \le DU)$;
- (2) $\Re P(B_3 \le 3|B_1 = 1) \Re P(B_1 \le 1|B_3 = 3)$.

四、(15分)

已知随机向量 (X,Y) 的联合分布密度为

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 6y, & 0 < y < x < 1 \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

- (1) 求 E(Y|X);
- (2) 求 X Y 的分布;
- (3) 求 E(X|X+Y<1)。

五、(20分)

设 X_1, \dots, X_n 是正态总体 $X \sim N(0, \sigma^2)$ 的一个样本, \bar{X} 为其样本均值,

- (1) 求 \bar{X} 的矩母函数 $M_{\bar{X}}(u)$ 和特征函数 $\varphi_{\bar{X}}(\theta)$;
- (2) $\vec{\mathbf{x}} E(2X_1 + 3X_2|\bar{X});$

(3) 证明:
$$\frac{X_1}{\sqrt{\frac{1}{6}(X_2 + X_3 + X_4)^2 + \frac{1}{4}(X_2 - X_3)^2}} \sim t(2);$$

(4) 统计量 $T = \frac{\sqrt{\frac{\pi}{2}}}{n} \sum_{i=1}^{n} |X_i|$ 是否为 σ 的无偏估计? 证明: $\sqrt{n} (\ln T - \ln \sigma) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\pi - 2}{2})$ 。

六、(25 分)

设 X_1, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本, X 的密度函数为:

$$f(x;\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} x^{\frac{1}{\theta} - 1}, & 0 < x < 1\\ 0, & \cancel{\sharp} \stackrel{\sim}{\Sigma} \end{cases}$$

其中 $\theta > 0$ 为未知参数。

- (1) 设统计量 $T = -\sum_{i=1}^{n} \ln X_i$, 试问 T 是否为 θ 的充分统计量? 是否为完备统计量? 为什么?
- (2) 证明: $T \sim \operatorname{Gamma}(n, \frac{1}{\theta});$
- (3) 求参数 θ 的最大似然估计 $\hat{\theta}_{MLE}$, 其是否为 θ 的 UMVUE?
- (4) 构造枢轴量,并求出参数 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的等尾置信区间;
- (5) 考虑假设检验问题: $H_0: \theta=1$, $H_1: \theta=2$, 进行显著性水平为 α 的似然比检验,给出拒绝域的表达式。

解析为个人做本卷时的第一思路,不代表最巧妙的解法,同时不保证完全无误,仅供参考。

设 X,Y 相互独立,均服从 U(0,n),

- (2) \bar{x} $P(\min(X,Y) \leq 1)$;
- (3) 令 W = X [X], 其中 [X] 为 X 的整数部分, 求 W 的分布。

解析:

(1) X, Y 的联合密度函数为 $f_{X,Y}(x,y) = f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{n^2}$, 0 < x, y < n, 所以

$$P(X+Y \le 1) = \int_0^1 \int_0^{1-x} \frac{1}{n^2} dy dx = \frac{1}{2n^2}$$

(2)

$$\begin{split} P(\min{(X,Y)} &\leq 1) = 1 - P(\min{(X,Y)} > 1) \\ &= 1 - P(X > 1, Y > 1) \\ &= 1 - P(X > 1) P(Y > 1) \\ &= 1 - (1 - \frac{1}{n})(1 - \frac{1}{n}) \\ &= \frac{2}{n} - \frac{1}{n^2} \end{split}$$

(3) 先求 W 的分布函数:

$$F_W(w) = P(W \le w) = P(X - [X] \le w)$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} P(k \le X \le k + w)$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} \int_k^{k+w} \frac{1}{n} dx$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} \frac{w}{n} = \frac{nw}{n} = w \quad (0 < w < 1)$$

所以 W 的密度函数为 $f_W(w) = 1$, 0 < w < 1, 即 $W \sim U(0,1)$ 。

设 X 服从参数为 λ 的指数分布,F(x) 为 X 的分布函数, $F(3 \ln 2) = \frac{1}{2}$ 。

- (1) 求 λ 的值;
- (2) $\dot{\mathbb{R}} P(X EX > \sqrt{DX});$
- (3) 随机变量 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互独立,且与 X 同分布。令 $S_n = \sum_{k=1}^n k X_k$,证明: $\frac{S_n}{n(n+1)} \xrightarrow{P} \frac{3}{2}$ 。

解析:

(1)
$$F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$$
,所以 $F(3 \ln 2) = 1 - e^{-3\lambda \ln 2} = \frac{1}{2}$,因此 $\lambda = \frac{1}{3}$ 。
(2)
$$EX = \frac{1}{\lambda} = 3, \quad DX = \frac{1}{\lambda^2} = 9$$

$$P(X - EX > \sqrt{DX}) = P(X > 6)$$

$$= \int_6^\infty \frac{1}{3} e^{-\frac{1}{3}x} dx$$

$$= e^{-2}$$

(3)
$$ES_n = E\left(\sum_{k=1}^n kX_k\right) = \sum_{k=1}^n kE(X_k) = \sum_{k=1}^n k \cdot 3 = 3 \cdot \frac{n(n+1)}{2}$$

$$DS_n = D\left(\sum_{k=1}^n kX_k\right) = \sum_{k=1}^n k^2 D(X_k) = \sum_{k=1}^n k^2 \cdot 9 = 3 \cdot \frac{n(n+1)(2n+1)}{2}$$

$$E\left(\frac{S_n}{n(n+1)}\right) = \frac{3}{2}$$

$$D\left(\frac{S_n}{n(n+1)}\right) = \frac{1}{(n(n+1))^2} \frac{3n(n+1)(2n+1)}{2} = \frac{3(2n+1)}{2n(n+1)}$$

由切比雪夫不等式:

$$P\left(\left|\frac{S_n}{n(n+1)} - \frac{3}{2}\right| > \epsilon\right) \le \frac{3(2n+1)}{2n(n+1)\epsilon^2} \xrightarrow{n \to \infty} 0$$

所以
$$\frac{S_n}{n(n+1)} \xrightarrow{P} \frac{3}{2}$$
。

三、

设 $\{B_t: t \geq 0\}$ $(B_0 = 0)$ 为标准布朗运动。

(1) 记
$$U = 2B_1 + B_2 - B_3$$
, 求 U 的分布和 $P(|U| \le DU)$;

(2)
$$\Re P(B_3 \le 3|B_1 = 1) \Re P(B_1 \le 1|B_3 = 3)$$
.

解析:

(1)
$$U = 2B_1 + B_2 - B_3 = (2, 1, -1) (B_1, B_2, B_3)^T$$
, \overrightarrow{m}

$$(B_1, B_2, B_3)^T \sim N(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = N \begin{pmatrix} \mathbf{0}, \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \end{pmatrix}$$

所以 $U \sim N(0, (2, 1, -1) \Sigma (2, 1, -1)^T) = N(0, 5)$ 。

$$P(|U| \le DU) = P(-DU \le U \le DU)$$

$$= P\left(-\sqrt{5} \le \frac{U}{\sqrt{5}} \le \sqrt{5}\right)$$

$$= \Phi(\sqrt{5}) - \Phi(-\sqrt{5})$$

$$= 2\Phi(\sqrt{5}) - 1$$

(2) 由独立增量性质, $B_3 - B_1 与 B_1$ 独立,且 $B_3 - B_1 \sim N(0,2)$,所以

$$P(B_3 \le 3|B_1 = 1) = P(B_3 - B_1 \le 2|B_1 = 1)$$

$$= P(B_3 - B_1 \le 2)$$

$$= P\left(\frac{B_3 - B_1}{\sqrt{2}} \le \frac{2}{\sqrt{2}}\right)$$

$$= \Phi(\sqrt{2})$$

此外,由 $(B_1, B_3) \sim N(0, 0, \frac{1}{\sqrt{3}}, 1, 3)$,所以 $B_1|B_3 = 3 \sim N(1, \frac{2}{3})$,因此

$$P(B_1 \le 1 | B_3 = 3) = P\left(\frac{B_1 - 1}{\sqrt{\frac{2}{3}}} \le \frac{0}{\sqrt{\frac{2}{3}}} | B_3 = 3\right)$$
$$= \Phi(0) = \frac{1}{2}$$

四、

设 (X,Y) 的联合分布密度为

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 6y, & 0 < y < x < 1 \\ 0, & \sharp : \exists \end{cases}$$

- (1) 求 E(Y|X);
- (2) 求 X Y 的分布;
- (3) 求 E(X|X+Y<1)。

解析:

(1)

$$\begin{split} f_X(x) &= \int_0^x f_{X,Y}(x,y) dy = \int_0^x 6y dy = 3x^2 \quad (0 < x < 1) \\ f_{Y|X}(y|x) &= \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_X(x)} = \frac{2y}{x^2} \quad (0 < y < x < 1) \\ E(Y|X=x) &= \int_0^x y f_{Y|X}(y|x) dy = \int_0^x y \cdot \frac{2y}{x^2} dy = \frac{2x}{3} \end{split}$$

所以 $E(Y|X) = \frac{2X}{3}$ 。 (2) 记 U = X - Y, V = X,则 X = V, Y = V - U,所以

$$f_{U,V}(u,v) = f_{X,Y}(v,v-u) \left| \frac{\partial(X,Y)}{\partial(U,V)} \right|$$
$$= 6(v-u) \quad (0 < u < v < 1)$$

所以

$$f_U(u) = \int_u^1 f_{U,V}(u,v)dv = \int_u^1 6(v-u)dv$$
$$= 3(1-u)^2 \quad (0 < u < 1)$$

(3) $E(X|X+Y<1) = \frac{E(X \cdot I_{X+Y<1})}{P(X+Y<1)}$ $= \frac{\int_0^{\frac{1}{2}} \int_y^{1-y} x \cdot 6y dx dy}{\int_0^{\frac{1}{2}} \int_y^{1-y} 6y dx dy}$

五、

设 X_1, \dots, X_n 是正态总体 $X \sim N(0, \sigma^2)$ 的一个样本, \bar{X} 为其样本均值,

- (1) 求 \bar{X} 的矩母函数 $M_{\bar{X}}(u)$ 和特征函数 $\varphi_{\bar{X}}(\theta)$;
- (2) $\Re E(2X_1 + 3X_2|\bar{X});$

(3) 证明:
$$\frac{X_1}{\sqrt{\frac{1}{6}(X_2 + X_3 + X_4)^2 + \frac{1}{4}(X_2 - X_3)^2}} \sim t(2);$$

(4) 统计量 $T = \frac{\sqrt{\frac{\pi}{2}}}{n} \sum_{i=1}^{n} |X_i|$ 是否为 σ 的无偏估计? 证明: $\sqrt{n} (\ln T - \ln \sigma) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\pi - 2}{2})$ 。

解析:

(1) $\bar{X} \sim N(0, \frac{\sigma^2}{n})$,所以

$$M_{\bar{X}}(u) = \exp\left(\frac{\sigma^2 u^2}{2n}\right), \quad \varphi_{\bar{X}}(\theta) = \exp\left(-\frac{\sigma^2 \theta^2}{2n}\right)$$

(2) 由 $(X_1, \dots, X_n)^T$ 服从高斯分布和高斯分布的线性性,可以得到 $(2X_1 + 3X_2, \bar{X})$ 服从二元正态分布,参数为

$$\begin{split} E(2X_1+3X_2) &= 0, \quad E(\bar{X}) = 0 \\ D(2X_1+3X_2) &= 13\sigma^2, \quad D(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n} \\ r(2X_1+3X_2,\bar{X}) &= \frac{cov(2X_1+3X_2,\bar{X})}{\sqrt{D(2X_1+3X_2)D(\bar{X})}} = \frac{5\sqrt{n}}{\sqrt{13}} \end{split}$$

由二元正态分布的条件分布结论得到 $E(2X_1 + 3X_2|\bar{X}) = 5\bar{X}$ 。

(3) 记

$$\begin{split} Y_1 &= \frac{X_1}{\sigma} \sim N(0,1) \\ Y_2 &= \frac{X_2 + X_3 + X_4}{\sqrt{3}\sigma} \sim N(0,1) \\ Y_3 &= \frac{X_2 - X_3}{\sqrt{2}\sigma} \sim N(0,1) \end{split}$$

同时,显然 (Y_2,Y_3) 呈高斯分布,而 $Cov(Y_2,Y_3)=0$,所以 (Y_2,Y_3) 独立。所以

$$Z = Y_2^2 + Y_3^2 \sim \chi^2(2)$$

而 Y_1 与 Z 独立, 所以

$$\frac{X_1}{\sqrt{\frac{1}{6}(X_2 + X_3 + X_4)^2 + \frac{1}{4}(X_2 - X_3)^2}} = \frac{Y_1}{\sqrt{Z/2}} \sim t(2)$$

$$E(|X_i|) = \sqrt{\frac{2}{\pi}}\sigma$$
$$D(|X_i|) = \left(1 - \frac{2}{\pi}\right)\sigma^2$$

所以 $E(T) = \frac{\sqrt{\frac{\pi}{2}}}{n} \cdot n \cdot \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma = \sigma$,因此 T 是 σ 的无偏估计。

由中心极限定理, $\sqrt{n}\,(T-\sigma)\stackrel{D}{\longrightarrow} N(0,\frac{\pi-2}{2}\sigma^2)$,由 Delta 方法,取 $g(x)=\ln x$, $g'(\sigma)=\frac{1}{\sigma}$,得到

$$\sqrt{n} \left(\ln T - \ln \sigma \right) \xrightarrow{D} N(0, g'(\sigma)^2 \frac{\pi - 2}{2} \sigma^2) = N(0, \frac{\pi - 2}{2})$$

六、

设 X_1, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本,X 的密度函数为:

$$f(x;\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} x^{\frac{1}{\theta} - 1}, & 0 < x < 1\\ 0, & \not\exists \dot{\Xi} \end{cases}$$

其中 $\theta > 0$ 为未知参数。

- (1) 设统计量 $T = -\sum_{i=1}^{n} \ln X_i$,试问 T 是否为 θ 的充分统计量? 是否为完备统计量? 为什么?
- (2) 证明: $T \sim \operatorname{Gamma}(n, \frac{1}{\theta});$
- (3) 求参数 θ 的最大似然估计 $\hat{\theta}_{MLE}$, 其是否为 θ 的 UMVUE?
- (4) 构造枢轴量,并求出参数 θ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的等尾置信区间;
- (5) 考虑假设检验问题: $H_0: \theta=1$, $H_1: \theta=2$, 进行显著性水平为 α 的似然比检验,给出拒绝域的表达式。

解析:

(1)

$$f(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

$$= \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} x_i^{\frac{1}{\theta} - 1} I_{\{0 < x_i < 1\}}$$

$$= \frac{1}{\theta^n} (\prod_{i=1}^n x_i)^{\frac{1}{\theta} - 1} \prod_{i=1}^n I_{\{0 < x_i < 1\}}$$

$$= \frac{1}{\theta^n} e^{-T(\frac{1}{\theta} - 1)} \prod_{i=1}^n I_{\{0 < x_i < 1\}}$$

这是一个指数族,由此可知,T是 θ 的充分完备统计量。

(2) 设 $Y_i = -\ln X_i$,则

$$f_{Y_i}(y_i) = f_{X_i}(e^{-y_i}) \left| \frac{\partial X_i}{\partial Y_i} \right| = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{y_i}{\theta}}, \quad y_i > 0$$

所以 $Y_i \sim \text{Exp}(\frac{1}{\theta})$, 而 Y_1, \dots, Y_n 相互独立, 所以

$$T = \sum_{i=1}^{n} Y_i \sim \operatorname{Gamma}(n, \frac{1}{\theta})$$

(3)

$$\ln L(\theta) = -n \ln \theta - T(\frac{1}{\theta} - 1)$$
$$\frac{\partial \ln L(\theta)}{\partial \theta} = 0 \Rightarrow \hat{\theta}_{MLE} = \frac{T}{n}$$

已知 T 是 θ 的充分完备统计量。 $E(\hat{\theta}_{MLE}) = \theta$,所以 $\hat{\theta}_{MLE}$ 是 θ 的无偏估计,同时 $\hat{\theta}_{MLE}$ 是 T 的函数,所以 $\hat{\theta}_{MLE}$ 是 θ 的 UMVUE。

函数,所以 $\hat{\theta}_{MLE}$ 是 θ 的 UMVUE。 (4) 由 $T\sim \mathrm{Gamma}(n,\frac{1}{\theta})$,所以 $2T/\theta\sim\chi^2(2n)$,因此

$$P\left(\chi_{\frac{\alpha}{2}}^{2}(2n) < \frac{2T}{\theta} < \chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(2n)\right) = 1 - \alpha$$

$$P\left(\frac{2T}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(2n)} < \theta < \frac{2T}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^{2}(2n)}\right) = 1 - \alpha$$

所以置信区间为 $\left(\frac{2T}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(2n)}, \frac{2T}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(2n)}\right)$ 。

(5) 似然比 $\Lambda = \frac{L(2)}{L(1)} = 2^{-n}e^{\frac{T}{2}}$,拒绝域为 $W = \{\Lambda \ge c\} = \{2T \ge d\}$,其中 c,d 是常数,则

$$P\left(2T \ge d|\theta = 1\right) = \alpha$$

由 $2T|\theta=1\sim\chi^2(2n)$,所以拒绝域为 $\left\{2T\geq\chi^2_{1-\alpha}(2n)\right\}=\left\{T\geq\frac{1}{2}\chi^2_{1-\alpha}(2n)\right\}$ 。