## 2017春

## 一. 填空题

- 1. 已知P(A) = 0.6 ,  $P(A\bar{B}) = P(\bar{A}B)$  , 则P(B) = (
- 2. 随机变量X服从标准正态分布,则 $E(X^2e^{2X})=($
- 3. 设X 服从 $N(\mu, \sigma^2)$ ;  $\sigma^2$ 未知,  $X_1, X_2, ..., X_n$ 是取自总体X 的简单随机样本, 则检验问题 $H_0: \mu = 1$ ;  $H_1: \mu \neq 1$ 通常所用的统计量为( )。
- 4. 随机变量  $X \times Y$  的方差分别为 4 和 9; 相关系数为 -0.5,则随机变量 2X - Y 的方差为(
- 5. 设 $X_1, X_2, \cdots, X_n (n > 1)$  为来自总体 $N(0, \sigma^2)$  的简单随机样本, $\bar{X}$ 、 $S^2$ 分别为样本 均值和样本方差,则 $Cov(\bar{X},S) = ($  )。
- 6. 从分别写有自然数 1 到 9 的九张卡片中,无放回的任取四张,则第三张取到偶数的 概率为( )。

#### 单项选择题

- 1. 设 $f_1(x)$ 、 $f_2(x)$ 分别为 $X_1,X_2$ 的分布函数,则下列选项中一定为某一随机变量 概率分布函数的是(
- (A)  $f_1(x)f_2(x)$ ; (B)  $2f_1(x) f_2(x)$ ; (C)  $f_1(x) + f_2(x)$ ; (D)  $f_1(x) f_2(x)$ .
- 2. 设 $X_1$ 、 $X_2$ 的概率分布列都为 $\begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ ,且 $P(X_1X_2=0)=1$ ,则概率

$$P(X_1 + X_2 = 1) = ($$
).

- (A) 0; (B)  $\frac{1}{2}$ ; (C) 1; (D)  $\frac{1}{4}$
- 3. 随机变量 X 的分布函数为  $F(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 0 \\ 0.7x^2 & 0 < x < 1, 则概率 <math>P(X = 1) = ( ). \\ 1 & 1 < x \end{cases}$

- (A) 1; (B) 0.7; (C) 0.5; (D) 0.3.

- 4. 设总体X服从参数为的 $\theta$ 泊松分布, $X_1, X_2, ..., X_n$ 是来自总体 X 的简单随机样本,则当 $n \to \infty$ 时,则  $\bar{X}$  依概率收敛于( )。
  - (A) 0; (B)  $\theta^2$ ; (C)  $\theta$ ; (D) 1.
- 5. 总体 X 服从区间[ $\theta-1$ ,  $\theta+1$ ]上的均匀分布, $\theta>0$  为未知参数;  $X_1, X_2, \cdots, X_n$  是来自总体的简单随机样本。则下面选项中**不是**统计量的是( )。

(A) 
$$\overline{X} + 2$$
; (B)  $\sum_{i=1}^{n} X_i^2 - D(X)$ ; (C)  $n(\overline{X})^2$ ; (D)  $\overline{X} + E(X)$ 

- 6.随机变量 $X \times Y$ 的相关系数为 1,已知  $X \sim U[-1, 1]$ , EY = 2, DY = 3 则( )。
  - (A)  $Y \sim U[-1,5]$ ; (B)  $Y \sim N(2,9)$ ; (C)  $Y \sim U[1,3]$ ; (D)  $Y \sim N(2,3)$ .

## 三. 计算题

- (一) 设X 的分布列为 $P\{X=1\}=P\{X=2\}=0.5$ ;  $Y\sim U[0,1]$  且X、Y相互独立,Z=X+Y,试求出Z 的分布密度函数  $f_Z(z)$ 。
- (二)设二维随机变量(X,Y)的密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} ce^{-y}, & 0 < x < +\infty, & x < y < +\infty, \\ 0, & \text{ $\sharp \dot{\Xi}$.} \end{cases}$$

- 1. 求常数<math>c;
- 2. 求出X、Y的边际分布密度;
- 3. 分别求出关于 $X \times Y$ 的 条件密度函数:
- 4. 求  $P\{X + Y < 2\}$ .
- $(\Xi)$  总体X 的概率分布密度函数为:

$$f(x;\beta) = \begin{cases} 2e^{-2(x-\beta)}, & x > \beta, \\ 0, & \sharp \Xi, \end{cases}$$

其中β为实数。 $X_1, X_2, \cdots, X_n$ 为来自总体X的简单随机样本。

- 1. 求参数β的矩估计 $\widehat{\beta_1}$ ;
- 2. 求参数β的极大似然估计 $\widehat{\beta_2}$ ;
- 3. 矩估计 $\widehat{\beta_1}$ ,极大似然估计 $\widehat{\beta_2}$ 是不是参数 $\beta$ 的无偏估计,为什么?
- 四. 总体 X 服从 $N(\mathbf{0}$  ,  $\sigma^2$  ) ,  $X_1$  ,  $X_2$  ,  $\cdots$  ,  $X_{18}$  为来自总体 X 的简单随机样本,  $\mathrm{i} Y = \frac{x_1 + x_2 + \cdots + x_9}{(X_{10}^2 + X_{11}^2 + \cdots + X_{18}^2)^{0.5}} \text{ 证明: } Y$  服从自由度为 9 的 t 分布。

# 2017 春答案

一. 填空题

1. 
$$0.6$$
; 2.  $5e^2$ ; 3.  $\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-1)}{s}$ ; 4. 37; 5. 0; 6.  $\frac{4}{9}$ 

二.单选题

=.

(一) 解: 据题意

$$F_Z(z) = P\{X + Y \le z\} = P(X = 1)P(X + Y \le z | X = 1) + P(X = 2)P(X + Y \le z | X = 2)$$
$$= 0.5P(Y \le z - 1) + 0.2P(Y \le z - 2)$$

$$=0.5F_Y(z-1)+0.5F_Y(z-2)$$
  
所以分布密度为  $f_Z(z)=0.5f_Y(z-1)+0.5f_Y(z-2)$ 

所以 
$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{1}{2} & z \in [1, 3] \\ 0 & 其它 \end{cases}$$

(二)解 (1) 
$$: \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$$

$$c = 1$$

$$f(x,y) = \begin{cases} e^{-y} & 0 < x < +\infty, & x < y < +\infty \\ 0 & \cancel{\sharp} \stackrel{\sim}{\cancel{\boxtimes}} \end{cases}$$

(2) 
$$X$$
 的边际分布密度  $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy = \begin{cases} e^{-x} & x > 0 \\ 0 & x \le 0 \end{cases}$   $Y$  的边际分布密度  $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx = \begin{cases} ye^{-y} & y > 0 \\ 0 & y \le 0 \end{cases}$ 

(3) 当
$$x > 0$$
时, $f_{(Y|X)}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)} = \begin{cases} e^{-(y-x)} & y > x \\ 0 & 其它 \end{cases}$ 

当
$$y > 0$$
时, $f_{(X|Y)}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{1}{y} & y > x > 0\\ 0 & 其它 \end{cases}$ 

(4) 
$$P\{X + Y < 2\} = \int_0^1 dx \int_x^{2-x} e^{-y} d = 1 - 2e^{-1} + e^{-2}$$

(三)解: 1. X 密度函数

$$f(x;\beta) = \begin{cases} 2e^{-2(x-\beta)} & x > \beta \\ 0 & \not\exists \dot{\Xi} \end{cases}$$

 $E(X) = \beta + 0.5$  所以参数β的矩估计 $\widehat{\beta_1} = \overline{X} - 0.5$ 

2.

似然函数
$$L(\beta) = \begin{cases} 2^n e^{-2\sum_{i=1}^n (x_i - \beta)} & x_i > \beta \ i = 1, \cdots n \\ 0 & \underline{\# c} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 2^n e^{-2\sum_{i=1}^n (x_i - \beta)} & \beta < \min\{x_1, x_2, \cdots x_n\} \\ 0 & \underline{\# c} \end{cases}$$
参数 $\beta$ 的极大似然估计 $\widehat{\beta_2} = Min\{X_1, \cdots, X_n\}$ 

3. 
$$X$$
 其分布函数为 $F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-2(x-\beta)} & x > \beta \\ 0 &$  其它

$$\widehat{eta_2} = Min\{X_1, \cdots, X_n\}$$
的分布函数 $G(x) = 1 - [1 - F(x)]^n$ 

$$= \begin{cases} 1 - e^{-2n(x-\beta)} & x > \beta \\ 0 & \cancel{\cancel{1}} \cancel{\cancel{2}} \end{aligned}$$

概率密度函数
$$g(x; \beta) = \begin{cases} 2ne^{-2n(x-\beta)} & x > \beta \\ 0 & \# \varepsilon \end{cases}$$

$$E(\bar{X} - 0.5) = \beta$$
  $E(Min(X_1 \dots, X_n)) = \beta + \frac{1}{2n}$ 

矩估计 $\widehat{\beta_1}$ 是参数 $\beta$ 的无偏估计,  $\widehat{\beta_2}$ 不是参数 $\beta$ 的无偏估计

四.证明: