

# 期末复习

## 多元随机变量

### 知识点

略，详见相关Slides

### 题目

设  $X_1, \dots, X_n$  为分别来自指数分布  $\text{Exp}(\theta_1), \text{Exp}(\theta_2), \dots, \text{Exp}(\theta_n)$  的独立随机变量，求

$$Y = \max\left\{\frac{a_1}{X_1}, \frac{a_2}{X_2}, \dots, \frac{a_n}{X_n}\right\}, \quad \text{其中 } a_1, \dots, a_n > 0$$

的密度函数

## 大数定理 & Chernoff

### 知识点

- 尾不等式

► Chernoff-Hoeffding不等式：若  $X = \sum_{i=1}^n X_i$ ,  $X_i$  相互独立且  $a \leq X_i \leq b$

►  $P(X \geq E(X) + k) \leq e^{-\frac{2k^2}{n(b-a)^2}}$

►  $P(X \leq E(X) - k) \leq e^{-\frac{2k^2}{n(b-a)^2}}$

- 大数定律

- 马尔可夫大数定律

► **马尔可夫大数定律**：若  $\frac{1}{n^2} \text{Var}(\sum_{i=1}^n X_i) \rightarrow 0$ ，则  $\{X_n\}$  服从大数定律

- 辛钦大数定律

**辛钦大数定律**：  $\{X_n\}$  独立同分布，且数学期望  $\mu = E(X_i)$  存在，则  $\{X_n\}$  服从大数定律

### 题目

重要性抽样在计算分布某些特征时非常有用。设随机变量  $X$  的分布为  $f$ ，但从该分布  $f$  直接模拟比较困难。于是，我们从另一分布  $g$ （易于模拟）生成独立同分布样本  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$ ，对任意给定函数  $h$ ，计算下式的平均：

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{f(Y_i)}{g(Y_i)} h(Y_i).$$

我们假设  $f$  和  $g$  拥有相同的支撑集，且  $\text{Var}[h(X)] < \infty$

1. 证明

$$\mathbb{E}\left[\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{f(Y_i)}{g(Y_i)} h(Y_i)\right] = \mathbb{E}_f[h(X)].$$

2. 假设  $\frac{f(Y_i)}{g(Y_i)} h(Y_i) \in [a, b]$ ，用Chernoff不等式证明

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{f(Y_i)}{g(Y_i)} h(Y_i) \xrightarrow{p} \mathbb{E}_f[h(X)].$$

3. 证明

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{f(Y_i)}{g(Y_i)} h(Y_i) \xrightarrow{p} \mathbb{E}_f[h(X)].$$

## 估计

---

### 知识点

最大似然

矩估计

无偏估计量、渐进无偏估计量、一致估计量

### 题目

1. 设  $X_1, \dots, X_n$  为来自对数正态分布  $\text{Lognormal}(\theta, \sigma^2)$  的独立同分布随机变量, 求  $\theta$  的最大似然估计量
2. 设  $X_1, \dots, X_n$  为来自反伽马分布的独立同分布随机变量, 其密度可写为

$$f(x | \theta) = \theta x^{-2} \exp(-\theta/x), x > 0$$

求  $\theta$  的最大似然估计量

3. 设  $X_1, \dots, X_n$  为来自一个单参数指数族的独立同分布随机变量, 其密度可写为

$$f(x|\theta) = \exp\{\theta h(x) - H(\theta)\}g(x),$$

其中  $h = H'$  且  $h$  为单调递增函数。求  $\theta$  的最大似然估计量

## 假设检验

---

### 知识点

#### 第一步：建立假设

- ▶ **原假设**  $H_0$ : 不应轻易拒绝的假设
  - 例: 新的策略没有效果; 网络设备没有异常
- ▶ **备择假设**  $H_1$ : 与原假设  $H_0$  对立的假设
- ▶  $H_0: \theta \leq 110, H_1: \theta > 110$

#### 第二步：选择统计量, 给出拒绝域的形式

将样本取值  $x_1, x_2, \dots, x_n$  分为两个区域  $W$  和  $\bar{W}$

- ▶ 若  $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in W$ , 拒绝原假设  $H_0$
- ▶ 若  $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \bar{W}$ , 接受原假设, 也即拒绝备择假设  $H_1$

$W$ : **拒绝域**,  $\bar{W}$ : **接受域**

通常根据统计量的取值的设计拒绝域

第三步：选择显著性水平 $\alpha$ ，给出拒绝域

$$H_0: \theta \in \Theta_0, H_1: \theta \in \Theta_1$$

若检验对于任意 $\theta \in \Theta_0$ ，都有 $\alpha(\theta) \leq \alpha$ ，称该检验**显著性水平**为 $\alpha$

▶ 也即，控制第一类错误的概率不超过 $\alpha$ ，再尽量减少第二类错误的概率

▶ **Neyman-Pearson原则**

▶ 一般取  $\alpha = 0.05$

## 题目

I. 均匀分布假设检验

## 线性回归

---

### 知识点

线性相关关系

正规方程-最小二乘估计

均方误/方差/协方差

### 题目

给定  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ ，其中  $y_i = \alpha + \beta\eta_i + \epsilon_i$ ， $\epsilon_i$  相互独立且  $\epsilon_i \sim N(0, \sigma_\epsilon^2)$ ，而  $x_i = \eta_i + \delta_i$ ， $\delta_i$  相互独立且  $\delta_i \sim N(0, \sigma_\delta^2)$ ，其中  $\eta_i$  为未知常量，

a. 求  $\alpha, \beta$  的最大似然估计（提示，需要先估计  $\eta_i$ ）