

概率论与数理统计 复习

第一章 随机事件及其概率

- 随机事件的概念 （随机现象-随机试验-随机事件）；
- 事件的关系（包含、和、积、差、逆）和运算（交换、结合、分配、对偶）；
- 随机事件的概率（统计定义、古典概型、几何概型、公理化定义）；
- 条件概率，全概率公式，Bayes公式；
- 事件的独立性。

第二章 随机变量及其分布

- 一维随机变量及其分布（**随机变量**、分布函数、离散型<**分布律**：两点、离散型均匀、**二项**、**泊松**、几何、超几何>、连续性<**概率密度**：**均匀分布**、**正态分布**、**指数分布**>）；
- 多维随机变量及其分布（ n 维随机向量、二维离散型、二维连续型<正态>、边缘分布、**随机变量的独立性**、条件分布）；
- 随机变量的函数及其分布（离散型、连续性<**分布函数法**>、两个随机变量和与商的分布、极值分布）；

第三章 随机变量的数字特征

- 随机变量的数学期望（定义、随机变量函数的期望、期望的性质<线性性、独立随机变量的期望>、常见分布的期望）；
- 随机变量的方差和矩（定义<一种函数的期望>、方差的性质<类似线性的性质、独立>、原点矩中心矩的定义、常见分布的方差）；
- 协方差与相关系数（协方差的定义和性质、相关系数的定义和性质、独立与不相关、二维正态独立与不相关）；

第四章 极限定理

- 随机变量序列的收敛性（依分布、依概率<连续函数变化>、 r 阶、以概率1几乎处处）；
- 大数定理（定义、车比雪夫不等式、车比雪夫、伯努利<频率的稳定性>、辛钦<独立同分布>）；
- 中心极限定理（林德贝格-列维<独立同分布>、棣莫佛-拉普拉斯<二项分布>）；

第五章 数理统计的基本概念与抽样分布

- 基本概念（总体、样本<独立同分布>、样本的联合分布、统计量、常用统计量<矩、次序>、样本矩的期望与方差、样本矩与总体矩的关系、次序统计量的分布、经验分布函数）；
- 常用统计分布（卡方、t、F的结构和性质、卡方分布的可加性、t分布的对称性、F分布的倒数、分位数<对称与非对称的求法>）；
- 抽样分布（单总体样本均值与样本方差<修正>的分布、双总体均值差与方差比的分布）；

第六章 参数估计

- 参数的点估计（矩估计、最大似然估计<求解步骤与特殊情况的处理>）；
- 估计量的优良性准则（无偏<期望>、有效<方差>、相合性<依概率收敛、从期望与方差判定>）；
- 参数的区间估计（概念、单总体均值的区间估计<方差已知和未知>、单总体方差的区间估计、双总体均值差<方差已知和未知>和方差比的区间估计）；

第七章 假设检验

- 假设检验的基本概念（基本原理、显著性水平、检验统计量、拒绝域、两类错误）；
- 正态总体参数的假设检验（单总体均值的假设检验<方差已知和方差未知>、单总体方差的假设检验、双总体均值是否相等的检验<方差已知和方差未知>、双总体方差是否相等的检验）。

一些典型题目

1. 离散型随机变量 X 可以取的值是 0, 1, 2, 3, 已知取 1, 2 和 3 的概率相同, 取 0 的概率是取 1 的概率的两倍, 则 $P\{X = 0\} = \underline{2/5}$ 。

若 $Y = (X - 2)^2$, 则 $E(Y) = \underline{2}$ 。

2. 随机变量 $X \sim N(0,1)$, $Y \sim N(1,2)$, 且 X 和 Y 独立, $U = X + Y$, $V = X - Y$, 则 $cov(U,V) = \underline{-1}$

3. 设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立同分布,

且有相同的方差 σ^2 , 记 $Y = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$,

则 $D(X_1 - Y) = \frac{n-1}{n} \sigma^2$, X_1 与 Y 的相关系数 $\rho = \frac{1}{\sqrt{n}}$.

4. 设总体 $X \sim U(\theta_1, \theta_2)$, 来自 X 的样本为

(1.2, 0.3, 2.8, 3.5, 4.9, 0.5, 1.8), 则 θ_1 的最大似然估计为 0.3,

θ_2 的最大似然估计为 4.9。

5. 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma_0^2)$, σ_0^2 已知, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的样本, 若 μ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的置信区间长度至多为 L , 则 n 至少为 $\frac{4u_{\alpha/2}^2 \cdot \sigma_0^2}{L^2}$ 。

6. 设总体 X 服从参数为 4 的指数分布, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的简单随机样本, 则当 $n \rightarrow \infty$ 时, $Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$ 依概率收敛于 $\frac{EX^2 = (EX)^2 + D(X) = (\frac{1}{4})^2 + \frac{1}{4^2} = \frac{1}{8}}$ 。

7. 设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体服从 $\chi^2(10)$ 的样本, \bar{X} 为样本均值,

则 $D(\bar{X}) = \underline{\underline{D(\bar{X}) = \frac{20}{n}}}$

8、设 $X_1, X_2, \dots, X_n, X_{n+1}, \dots, X_{2n}$ 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本，记

$$Y_1 = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}, Y_2 = \frac{\sum_{i=n+1}^{2n} X_i}{n}, S^2 = \frac{\sum_{i=n+1}^{2n} (X_i - Y_2)^2}{n},$$

并令统计量 $Z = K \cdot \frac{Y_1 - Y_2}{S}$ ，统计量 $U = C \cdot \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sum_{i=n+1}^{2n} (X_i - Y_2)^2}$

(1) 当 K 为何值时，统计量 Z 服从 t 分布，并给出自由度。

(2) 当 C 为何值时，统计量 U 服从 F 分布，并给出自由度。

解: (1) $Y_1 - Y_2 \sim N(0, \frac{2}{n} \sigma^2)$ $\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

$Y_1 - Y_2$ 与 S 独立, $\frac{Y_1 - Y_2}{\sqrt{\frac{2}{n}} \sigma} \sim N(0, 1)$

$$Z = \frac{Y_1 - Y_2}{\sqrt{\frac{2}{n}} \sigma} / \sqrt{\frac{nS^2}{(n-1)\sigma^2}} = \frac{Y_1 - Y_2}{S} \cdot \sqrt{\frac{n-1}{2}} \sim t(n-1)$$

则 $\sqrt{\frac{n-1}{2}}$, $Z \sim t(n-1)$

$$(2) \quad U_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n) \quad U_2 = \frac{\sum_{i=n+1}^{2n} (X_i - Y_2)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

U_1 与 U_2 独立。

$$\text{则 } U = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 / n}{\sum_{i=n+1}^{2n} (X_i - Y_2)^2 / (n-1)} = \frac{n-1}{n} \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sum_{i=n+1}^{2n} (X_i - Y_2)^2} \sim F(n, n-1)$$

$$\text{故 } C = \frac{n-1}{n}, \quad U \sim F(n, n-1)$$

9、设总体 X 的密度函数为 $f(x) = \frac{1}{2\theta} e^{-\frac{|x|}{\theta}} \quad -\infty < x < +\infty$

(1) 求参数 θ 的矩估计

(2) 求参数 θ 的最大似然估计，并判断其是否为无偏估计，是否为相合估计。

解 (1) $EX^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \frac{1}{2\theta} e^{-\frac{|x|}{\theta}} dx = \theta^2 \int_0^{+\infty} \left(\frac{x}{\theta}\right)^2 e^{-\frac{x}{\theta}} d\left(\frac{x}{\theta}\right) = 2\theta^2$

令 $EX^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$, 则 $2\theta^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$

则 θ 的矩估计为 $\hat{\theta} = \sqrt{\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n X_i^2}$

(2) 似然函数: $L(\theta) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{2\theta} e^{-\frac{|x_i|}{\theta}} = \frac{1}{2^n} \cdot \frac{1}{\theta^n} e^{-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n |x_i|}$

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

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

故 θ 的最大似然估计 $\hat{\theta}_{ML} = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i|}{n}$

$$\text{因为 } E|X| = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| \frac{1}{2\theta} e^{-\frac{|x|}{\theta}} dx = \theta \int_0^{+\infty} \frac{x}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} d\left(\frac{x}{\theta}\right) = \theta$$

则 $E\hat{\theta}_{ML} = \frac{\sum_{i=1}^n E|X_i|}{n} = \theta$ ，故 $\hat{\theta}_{ML} = \frac{\sum_{i=1}^n |X_i|}{n}$ 为 θ 的无偏估计。

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

$$D(|X|) = EX^2 - (E|X|)^2 = \theta^2$$

$$D\hat{\theta}_{ML} = \frac{\sum_{i=1}^n D(|X_i|)}{n^2} = \frac{\theta^2}{n} \rightarrow 0, \text{ 相合估计}$$

10、对两批同类电子元件的电阻进行测试,各抽 6 件,测得结果如下(单位: Ω)

A 批: 0.14, 0.138, 0.143, 0.141, 0.144, 0.137

B 批: 0.135, 0.140, 0.142, 0.136, 0.138, 0.142

已知元件电阻服从正态分布, 设 $\alpha = 0.05$, 问两批元件的电阻是否有显著差异。

$$F_{0.025}(5,5) = 7.15, t_{0.025}(10) = 2.2281, F_{0.05}(5,5) = 5.05, t_{0.05}(10) = 1.8125$$

$$\bar{x} = 0.1405, \bar{y} = 0.1388, \sum_{i=1}^6 (x_i - \bar{x})^2 = 3.75 \times 10^{-5}, \sum_{i=1}^6 (y_i - \bar{y})^2 = 4.48 \times 10^{-5}$$

解：(1) $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$

$$F = \frac{S_1^{*2}}{S_2^{*2}} = \frac{\sum_{i=1}^6 (x_i - \bar{x})^2 / 5}{\sum_{i=1}^6 (y_i - \bar{y})^2 / 5} = \frac{3.37 \times 10^{-5}}{4.48 \times 10^{-5}} = 0.837 < F_{0.025}(5, 5) = 7.15$$

故接受原假设，认为 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$

(2) $H_0: \mu_1 = \mu_2$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$

$$T = \frac{|\bar{X} - \bar{Y}|}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} = \frac{0.1405 - 0.1388}{0.0029 \sqrt{1/3}} = 1.0153 < T_{0.025}(10) = 2.2281$$

$$\text{其中 } S_w^2 = \frac{n_1 S_1^2 + n_2 S_2^2}{n_1 + n_2 - 2} = \frac{4.48 \times 10^{-5} + 3.75 \times 10^{-5}}{10} = 8.23 \times 10^{-6}$$

故接受原假设，认为 $\mu_1 = \mu_2$ ，两批元件的电阻无显著差异。

谢谢大家！