

信息学中的概率统计：作业七

截止日期：2025 年 12 月 24 日（周三）下午 3 点前。请务必通过教学网提交电子版。可下课前同时提交纸质版。

与本次作业相关的事宜，请发邮件给我(ruosongwang@pku.edu.cn)，抄送研究生助教叶昊洋(yhyfhs@gmail.com)，以及负责本次作业的本科生助教方嘉聪(jiacong_fang@stu.pku.edu.cn)。

注意：本次作业第五题为**附加题**，正确解决该题目可以得到额外 10% 的分数。

第一题

令总体 X 服从概率密度函数如下的连续分布，其中 $\theta > 0$ 为未知参数，

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\theta}{x^2} & x \geq \theta \\ 0 & x < \theta \end{cases}.$$

给定简单随机样本 X_1, X_2, \dots, X_n ，本题中，我们假设样本量 $n > 2$ 。给出 θ 的最大似然估计量 $\hat{\theta}$ ，判断 $\hat{\theta}$ 是否为无偏估计量及渐进无偏估计量，是否为一贯估计量，并计算其均方误差。基于 $\hat{\theta}$ ，构造置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。

第二题

令总体 $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ ，其中参数 λ 为未知参数。给定简单随机样本 X_1, X_2, \dots, X_n ，在课上，我们给出了 λ 的一个矩法估计量 $\hat{\lambda}_0 = 1/\bar{X}$ 。本题中，我们假设样本量 $n > 2$ 。

- (1) 判断 $\hat{\lambda}_0$ 是否为无偏估计量及渐进无偏估计量。提示：回顾伽玛函数及伽玛分布的定义和性质。
- (2) 基于上一问的结果，构造 λ 的无偏估计量 $\hat{\lambda}_1$ 。
- (3) 计算 $\hat{\lambda}_1$ 的均方误差，并判断 $\hat{\lambda}_1$ 是否为一贯估计量。
- (4) 给定 $0 < \alpha < 1$ ，基于样本均值 \bar{X} ，构造统计量 $\hat{\lambda}_L$ 与 $\hat{\lambda}_R$ 使得 $P(\hat{\lambda}_L \leq \lambda \leq \hat{\lambda}_R) = 1 - \alpha$ ，也即构造 λ 的置信水平为 $1 - \alpha$ 的置信区间。最终的结果应依赖于 χ^2 分布的分布函数的逆函数 F^{-1} 。（提示：给出 $2\lambda X_i$ 服从的分布）

第三题

令总体 X 服从概率密度函数如下的连续分布，

$$f(x) = \begin{cases} (\theta + 1)x^\theta & 0 < x < 1 \\ 0 & x \notin (0, 1) \end{cases},$$

其中 $\theta > 0$ 为未知参数。给定简单随机样本 X_1, X_2, \dots, X_n 。本题中，我们假设样本量 $n > 2$ 。

- (1) 计算总体 X 的分布函数 $F_X(x) = P(X \leq x)$ 。

- (2) 计算总体 X 的数学期望 $E(X)$ 。用 $E(X)$ 表示未知参数 θ , 并将 $E(X)$ 替换为样本均值 \bar{X} , 从而给出 θ 的矩估计量 $\hat{\theta}_1$ 。
- (3) 计算 θ 的最大似然估计量 $\hat{\theta}_2$ 。判断 $\hat{\theta}_2$ 是否为无偏估计量及渐进无偏估计量。(提示: 给出 $-\ln X_i$ 服从的分布)
- (4) 计算 $\hat{\theta}_2$ 的均方误差, 并判断 $\hat{\theta}_2$ 是否为一致估计量。

第四题

令总体 $X \sim \pi(\lambda)$, 也即参数为 λ 的泊松分布, λ 为未知参数。给定简单随机样本 X_1, X_2, \dots, X_n , 本题中, 我们将考虑 $p = e^{-\lambda}$ 的两个不同的估计量。

- (1) 考虑 p 的矩法估计量 $\hat{p}_1 = e^{-\bar{X}}$ 。这里, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 为样本均值。判断 \hat{p}_1 是否为 $p = e^{-\lambda}$ 的最大似然估计 (简要说明原因, 无需严格证明), 判断 \hat{p}_1 是否为无偏估计量, 渐进无偏估计量, 一致估计量, 并计算 \hat{p}_1 的均方误差。提示: 参考作业二第四题。
- (2) 令 $\hat{p}_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 1_{X_i=0}$ 。这里

$$1_{X_i=0} = \begin{cases} 1 & X_i = 0 \\ 0 & X_i > 0 \end{cases}.$$

判断 \hat{p}_2 是否为无偏估计量, 渐进无偏估计量, 一致估计量, 并计算 \hat{p}_2 的均方误差。

第五题 (附加题)

在课上, 我们考虑了下述模型: 给定 n 台游戏机, 第 i 台游戏机的中奖概率为 $0 \leq p_i \leq 1$, 且 p_i 均为未知参数。在第 t 轮中, 选择一台游戏机 $1 \leq i \leq n$, 并观测到结果 $X_t \sim B(1, p_i)$ 。这里 X_1, X_2, \dots 相互独立。

在课上, 我们考虑了下述均匀采样策略: 对每台游戏机进行 N 次观测, 并返回样本均值最大的游戏机。若取 $N = O(\ln n / \epsilon^2)$, 则有 $P(p_o \geq \max p_i - \epsilon) \geq 2/3$, 这里 $1 \leq o \leq n$ 为策略返回的选择。注意到, 该策略需要的总样本数量为 $nN = O(n \ln n / \epsilon^2)$ 。在本题中, 我们将给出更好的算法, 将总样本数量改进至 $O(n / \epsilon^2)$ 。

新的算法共有若干轮。对于第 ℓ 轮 ($\ell \geq 1$), 我们将所有的候选游戏机 (也即未被移除的游戏机) 进行均匀采样, 每台游戏机的采样数量为 $C \cdot \ln(1/\delta_\ell) / \epsilon_\ell^2$, 这里 $C > 0$ 为某个常数, 并计算每台游戏机这一轮采样结果的样本均值。我们将样本均值落在后一半的游戏机移除, 并进入到下一轮。具体来说, 若第 ℓ 轮开始前未被移除的游戏机数量为 n_ℓ , 计算这一轮采样结果的样本均值后, 我们将全部游戏机按照样本均值排序, 并移除均值排序最小的 $\lceil n_\ell/2 \rceil$ 台游戏机。当只剩一个候选游戏机时, 我们将该台游戏机的编号作为 o 返回。

- (1) 对于任意 $\ell \geq 1$, 令 S_ℓ 为第 ℓ 轮结束后的候选游戏机 (也即未被移除的游戏机)。令 $S_0 = \{1, 2, \dots, n\}$ 。对于任意 $1 \leq \ell \leq L$, 证明

$$P\left(\max_{i \in S_\ell} p_i \geq \max_{i \in S_{\ell-1}} p_i - \epsilon_\ell\right) \geq 1 - \delta_\ell.$$

- (2) 对于任意 $\ell \geq 1$, 定义合适的 ϵ_ℓ 和 δ_ℓ , 使得 $P(p_o \geq \max p_i - \epsilon) \geq 2/3$, 且算法的总采样次数为 $O(n / \epsilon^2)$ 。

本题为附加题, 正确解决本题可以得到额外 10% 的分数。