

习 题

1. 设 X_1, \dots, X_n 是抽自负二项分布的样本, 求 p 的矩估计与极大似然估计.

2. (a) 设 a_1, \dots, a_n 是 n 个实数, 定义函数 $h(a) = \sum_{i=1}^n |a_i - a|$. 证明: 当 a 为 a_1, \dots, a_n 的样本中位数(见 4.29)式)时, $h(a)$ 达到最小值. (b) 设 X_1, \dots, X_n 为自具概率密度函数 $\frac{1}{2}e^{-|x-\theta|}$ 中抽出的样本(这个分布叫拉普拉斯分布), 求参数 θ 的矩估计与极大似然估计.

3. 设 X_1, \dots, X_n 为抽自均匀分布 $R(\theta, 2\theta)$ 的样本, 求 θ 的矩估计与极大似然估计.

4. (a) 证明

$$f(x; a, \sigma) = (\sqrt{2\pi\sigma^3})^{-1}(x-a)^2 \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(x-a)^2\right) \\ -\infty < x < \infty$$

作为 x 的函数是概率密度, 其中 a, σ 为参数, $-\infty < a < \infty, \sigma > 0$.

(b) 设 X_1, \dots, X_n 为抽自此总体的样本, 求 a 和 σ^2 的矩估计.

(c) 列出 a, σ^2 的极大似然估计所满足的方程, 并指出一种叠代求解的方法.

5. 设 X 为抽自波哇松分布 $P(\lambda)$ 的样本(样本大小为 1), 参数 λ 有先验密度 $h(\lambda) = e^{-\lambda}$ (当 $\lambda > 0$. $h(\lambda) = 0$ 当 $\lambda \leq 0$). 试求 λ 的贝叶斯估计.

6. 设 X_1, \dots, X_n 为取自指数分布的样本. 分布中的参数 λ 有先验密度 $h(\lambda) = \lambda e^{-\lambda}$ 当 $\lambda > 0$, $h(\lambda) = 0$ 当 $\lambda \leq 0$. 求 λ 的贝叶斯估计.

7. (a) 设 N, n, m 都是自然数, $n \leq N$. 证明组合公式
 (注意: $\binom{a}{b} = 0$ 当 $a < b$)

$$\sum_{m=0}^N \binom{m}{x} \binom{N-m}{n-x} = \binom{N+1}{n+1}, x = 0, 1, \dots, n$$

(b) 设 X 为取自超几何分布

$$P_M(X = x) = \binom{m}{x} \binom{N-M}{n-x} / \binom{N}{n}$$

的样本, M 为未知参数, 其先验分布为

$$P(M = k) = 1/(N+1), k = 0, 1, \dots, N$$

试利用(a)的结果证明: M 的贝叶斯估计为

$$\hat{M}(x) = (N+2)(X+1)/(n+2) - 1$$

8. 设 X 为取自二项分布 $B(n, p)$ 的样本, n 已知, p 为未知参数. 证明: 对任何常数 $c, d, d > c > 0$, 可找到 p 的先验分布(可以为广义的), 使 p 的贝叶斯估计为 $(X+c)/(n+d)$.

9. 设 X 为取自二项分布 $B(n, p)$ 的样本, n 已知, 而 p 为未知参数. (a) 作 p^2 的一个无偏估计. (b) 证明: 若 $g(p)$ 有无偏估计存在, 则 $g(p)$ 必是 p 的不超过 n 阶的多项式. (c) 反过来, 对 p 的任一不超过 n 阶的多项式 $g(p)$, 它的无偏估计必存在.

10. 设 X_1, \dots, X_n 为取自 $R(0, \theta)$ 的样本. (a) 证明: $\hat{\theta}_1 = \max(X_1, \dots, X_n) + \min(X_1, \dots, X_n)$ 是 θ 的一个无偏估计. (b) 证明: 对适当选择的参数 c_n , $\hat{\theta}_2 = c_n \min(X_1, \dots, X_n)$ 是 θ 的无偏估计. 但这个估计的方差比另外两个无偏估计 $\hat{\theta}_3 = \bar{X}$ 和 $\hat{\theta}_4 = \frac{n+1}{n} \max(X_1, \dots, X_n)$ 都大(除非 $n=1$).

11. 设 X 为取自波哇松分布 $P(\lambda)$ 的样本. (a) 证明: $g(\lambda) = e^{-2\lambda}$ 的唯一的无偏估计 $\hat{\theta}(X)$ 为: $\hat{\theta}_1(X) = 1$ 当 X 为偶数, $\hat{\theta}_1(X) = -1$ 当 X 为奇数. (b) 你认为(a)中的估计是否合理? 如不合理, 试提出一个合理的估计.

12. 设 X_1, \dots, X_n 为取自正态总体 $N(a, \sigma^2)$ 的样本, 则已知 $\hat{\theta}_1 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 为 σ^2 之一无偏估计. 证明: $\hat{\theta}_2 = \frac{n-1}{n+1} \hat{\theta}_1$ 虽非 σ^2 的无偏

估计,但 $\hat{\theta}_2$ 的均方误差较小,即: $E(\hat{\theta}_2 - \sigma^2)^2 < E(\hat{\theta}_1 - \sigma^2)^2$. 本题及 11 题都说明:无偏估计不一定是最好的选择.

13. 设在 12 题中 a 已知. (a) 则 $\hat{\theta}_3 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - a)^2$ 也是 σ^2 的无偏估计. 且其方差小于上题中的估计 $\hat{\theta}_1$ 的方差. (b) 进一步证明: $\hat{\theta}_3$ 是 σ^2 的 MVU 估计.

14. 设 X_1, \dots, X_n 是从具概率密度函数

$$f(x, \theta) = \begin{cases} 2\sqrt{\theta/\pi} \exp(-\theta x^2), & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

的总体中抽出的样本. 证明: 对适当选择的常数 C , $\hat{\theta} = C \sum_{i=1}^n X_i^2/n$ 是 $1/\theta$ 的 MVU 估计.

15. (a) 若 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 都是 θ 的 MVU 估计, 则 $(\hat{\theta}_1 + \hat{\theta}_2)/2$ 也是. (b) 若 $\hat{\theta}$ 是 θ 的 MVU 估计而 $a \neq 0$ 和 b 都是已知常数, 则 $a\hat{\theta} + b$ 是 $a\theta + b$ 的 MVU 估计.

16. 设 X_1, \dots, X_n 为从某一个具均值 θ 而方差有限的总体中抽出的样本. 证明: 对任何常数 c_1, \dots, c_n , 只要 $\sum_{i=1}^n c_i = 1$, 则 $\sum_{i=1}^n c_i X_i$ 必是 θ 的无偏估计. 但是, 只有在 $c_1 = c_2 = \dots = c_n = 1/n$ 时, 方差达到最小(指在上述形式的估计类中达到最小. 实际可以证明: \bar{X} 在 θ 的一切无偏估计类中方差也达到最小).

17. 设 X_1, \dots, X_n 为取自均匀分布 $R(0, \theta)$ 中的样本. 证明: 对任给的 $1 - \alpha$ ($0 < 1 - \alpha < 1$), 可找到常数 c_n , 使 $[\max(X_1, \dots, X_n), c_n \max(X_1, \dots, X_n)]$ 为 θ 的一个置信系数 $1 - \alpha$ 的区间估计.

18. 设 X_1, \dots, X_n 和 Y_1, \dots, Y_m 分别是取自正态总体 $N(\theta, \sigma_1^2)$ 和 $N(\theta, \sigma_2^2)$ 的样本, σ_1^2 和 σ_2^2 都已知. (a) 找常数 c, d , 使 $\hat{\theta} = c\bar{X} + d\bar{Y}$ 为 θ 的无偏估计. 并使其方差最小(在所有形如 $a\bar{X} + b\bar{Y}$ 的无偏估计类中最小). (b) 基于 $\hat{\theta}$, 作出 θ 的置信系数为 $1 - \alpha$ 的置信区间.

19. 设 X_1, \dots, X_n 是取自具参数 λ_1 的指数分布的样本, Y_1, \dots, Y_m 是取自具参数为 λ_2 的指数分布的样本, 试求 λ_2/λ_1 的区间估计.

20. 设 X_1, X_2 为取自具密度函数

$$f(x, \theta) = \begin{cases} e^{\theta-x}, & x \geq \theta \\ 0, & x < \theta \end{cases}$$

的总体的样本. 参数 θ 的先验密度为

$$h(\theta) = \begin{cases} e^{-\theta}, & \theta > 0 \\ 0, & \theta \leq 0 \end{cases}$$

求 θ 的贝叶斯区间估计.

21. 证明(3.2)式.

22. 设 X_1, \dots, X_n 为抽自均匀分布总体 $R(\theta_1, \theta_2)$ 的样本. 证明: 存在只依赖于 n 的常数 c_n , 使 $\bar{X} - c_n S$ 和 $\bar{X} + c_n S$ 分别是 θ_1 和 θ_2 的无偏估计.

23. 设 X_1, \dots, X_n 为抽自正态总体 $N(\theta, \sigma^2)$ 的样本, θ 和 σ^2 都未知. 证明: \bar{X} 仍为 θ 的 MVU 估计.