

## 第四次作业

题目 1. (22) 设  $X_1, \dots, X_n$  是来满参数为  $\theta$  的 Bernoulli 分布的随机样本.

- 1, 求解  $\theta(1-\theta)$  的 C-R 下界.
2. 若  $\theta(1-\theta)$  的 UMVUE 存在, 对其进行求解.

解答. 1. Bernoulli 分布的概率密度函数为  $f(x; \theta) = \theta^x(1-\theta)^{1-x}I_{\{0,1\}}(x)$ , 则

$$\frac{\partial}{\partial \theta}(\log \theta^x(1-\theta^{1-x})) = \frac{x}{\theta} - \frac{1-x}{1-\theta}, \quad \frac{\partial^2}{\partial \theta^2}(\log \theta^x(1-\theta)^{1-x}) = -\frac{x}{\theta^2} - \frac{1-x}{(1-\theta)^2},$$

则 Fisher 信息量为  $I(\theta) = -\mathbb{E} \left[ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2}(\log \theta^x(1-\theta)^{1-x}) \right] = \frac{1}{(1-\theta)^2} + \left( \frac{1}{\theta^2} - \frac{1}{(1-\theta)^2} \right) \theta = \frac{1}{\theta(1-\theta)}$ . 于是

$\theta(1-\theta)$  的 C-R 下界为  $\frac{(1-2\theta)^2}{n \frac{1}{\theta(1-\theta)}} = \frac{(1-2\theta)^2 \theta(1-\theta)}{n}$ .

2. 由于  $f(x; \theta) = (1-\theta)I_{\{0,1\}}(x) \exp \left\{ x \log \frac{\theta}{1-\theta} \right\}$ , 令  $a(\theta) = 1-\theta, b(x) = I_{\{0,1\}}(x), c(\theta) = \log \frac{\theta}{1-\theta}, d(x) = x$ , 则该分布属于指数族, 于是  $\sum_{i=1}^n X_i$  为完备的充分统计量, 令  $Y = \sum_{i=1}^n X_i, Z = \left( \sum_{i=1}^n X_i \right)^2$ , 由于

$$\mathbb{E}(Y) = n\theta, \quad \mathbb{E}(Z) = \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n X_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i X_j \right] = n\theta + n(n-1)\theta^2 = n(n-1) \left( \frac{\theta}{n-1} + \theta^2 \right).$$

则  $\mathbb{E} \left[ \frac{Y}{n} \right] = \theta, \quad \mathbb{E} \left[ \frac{Z}{n(n-1)} - \frac{Y}{n(n-1)} \right] = \theta^2$ , 于是

$$\theta(1-\theta) = \mathbb{E} \left[ \frac{Y}{n} \right] - \mathbb{E} \left[ \frac{Z}{n(n-1)} - \frac{Y}{n(n-1)} \right] = \mathbb{E} \left[ \frac{Y}{n-1} - \frac{Z}{n(n-1)} \right],$$

由于  $\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n(n-1)} \left( \sum_{i=1}^n X_i \right)^2$  是关于完备充分统计量  $Y$  的函数, 且是  $\theta(1-\theta)$  的无偏估计, 所以它是  $\theta(1-\theta)$  的 UMVUE.

题目 2. (24) 设  $X_1, \dots, X_n$  是来自  $\theta x^{\theta-1} I_{(0,1)}(x), (\theta > 0)$  的随机样本,

1. 求解  $\mu = \theta/(1+\theta)$  的 MLE.
2. 求解一个充分统计量, 并验证其完备性. 判断  $\sum_{i=1}^n X_i$  是否是充分统计量?
3. 是否存在一个关于  $\theta$  的函数, 使得其存在无偏估计且方差满足 C-R 下界?
4. 求解  $\theta, 1/\theta, \mu = \theta/(1+\theta)$  的 UMVUE.

解答. 1. 只需求解  $\theta$  的 MLE:  $\mathcal{L}(\theta) = \prod_{i=1}^n \theta x_i^{\theta-1} I_{(0,1)}(x_i)$ , 由

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \log \mathcal{L}(\theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \left( n \log \theta + \sum_{i=1}^n (\theta-1) \log(x_i) + \sum_{i=1}^n \log I_{(0,1)}(x_i) \right) = \frac{n}{\theta} + \sum_{i=1}^n \log(x_i) = 0$$

可得  $\theta$  的 MLE 为  $\hat{\theta} = -\frac{n}{\sum_{i=1}^n \log(x_i)}$ . 则  $\mu$  的 MLE 为

$$\hat{\mu} = \frac{\hat{\theta}}{1 - \hat{\theta}} = \frac{n}{n - \sum_{i=1}^n \log(x_i)}.$$

2. 由于  $f(x; \theta) = \theta x^{\theta-1} I_{(0,1)}(x) = \theta I_{(0,1)}(x) \exp\{(\theta-1) \log x\}$ , 令  $a(\theta) = \theta$ ,  $b(x) = I_{(0,1)}(x)$ ,  $c(\theta) = \theta - 1$ ,  $d(x) = \log x$ , 于是该分布属于指数族, 则  $\sum_{i=1}^n d(x_i) = \sum_{i=1}^n \log x_i$  是一个完备的充分统计量. 由于  $\sum_{i=1}^n X_i$  不满足因子分解定理, 所以不是充分统计量.

3. 由于  $f_{-\log X}(x) = f_X(e^{-x})e^{-x} = \theta e^{-(\theta-1)x} e^{-x} I_{(0,1)}(e^{-x}) = \theta e^{-\theta x} I_{(0,\infty)}(x)$ . 于是  $-\log X \sim \text{Exp}(\theta)$ . 令  $T = -\sum_{i=1}^n \log X_i$ , 则  $nT \sim \Gamma(n, \theta) \Rightarrow \mathbb{E}(T) = \frac{1}{\theta}$ . 则  $T$  是  $\frac{1}{\theta}$  的无偏估计, 且

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} \log f(x_i; \theta) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} (\log \theta + (\theta-1) \log x) = \frac{n}{\theta} + \sum_{i=1}^n \log x_i = -n \left( T - \frac{1}{\theta} \right)$$

所以 C-R 方程取到等号, 故  $T = -\sum_{i=1}^n \log X_i$  取到  $\frac{1}{\theta}$  的 C-R 下界.

4. 由第三小问可知,  $-\sum_{i=1}^n \log X_i$  是  $\frac{1}{\theta}$  的 UMVUE.

由于  $f(1; \theta) = \theta$  (将概率密度函数视为  $\theta x^{\theta-1} I_{(0,1)}(x)$ ), 则  $I(X=1)$  是  $\theta$  的无偏估计量, 于是

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[ I(X=1) \middle| -\sum_{i=1}^n \log X_i = s \right] &= \frac{P(X=1, -\sum_{i=1}^n \log X_i = s)}{P(-\sum_{i=1}^n \log X_i = s)} = \frac{P(X=1)P(-\sum_{i=2}^n \log X_i = s)}{P(-\sum_{i=1}^n \log X_i = s)} \\ &= \frac{\theta \cdot \frac{\theta^{n-1}}{\Gamma(n-1)} s^{n-2} e^{-\theta s}}{\frac{\theta^n}{\Gamma(n)} s^{n-1} e^{-\theta s}} = \frac{n-1}{s} \end{aligned}$$

所以  $\frac{n-1}{-\sum_{i=1}^n \log X_i}$  是  $\theta$  的 UMVUE.

**题目 3. (29)** 设  $X_1, \dots, X_n$  是来自  $N(\theta, 1)$  的随机样本.

1. 分别求解关于  $\theta, \theta^2, P(X > 0)$  的 C-R 下界.
2. 当  $n=1$  时, 是否存在关于  $\theta^2$  的无偏估计? 若存在, 求解之.
3. 是否存在关于  $P(X > 0)$  的无偏估计? 若存在, 求解之.
4. 求解  $P(X > 0)$  的 MLE.
5. 是否存在关于  $\theta^2$  的 UMVUE. 若存在, 求解之.
6. 是否存在关于  $P(X > 0)$  的 UMVUE. 若存在, 求解之.

**解答.** 1.  $N(\theta, 1)$  的概率密度函数为  $f(x; \theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{(x-\theta)^2}{2}\right\}$ , 则

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \log f(x; \theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \left( -\frac{\log 2\pi}{2} - \frac{(x-\theta)^2}{2} \right) = x - \theta,$$

Fisher 信息量为  $I(\theta) = \mathbb{E} \left[ \frac{\partial}{\partial \theta} \log f(x; \theta) \right]^2 = \mathbb{E}[x^2 - 2\theta x + \theta^2]$ , 由于  $\mathbb{E}(x^2) = \text{Var}(X) + [\mathbb{E}(X)]^2 = 1 + \theta^2$ , 于是  $I(x) = 1 + \theta^2 - 2\theta^2 + \theta^2 = 1$ .

所以  $\theta$  的 C-R 下界为  $\frac{1}{n}$ ,  $\theta^2$  的 C-R 下界为  $\frac{4\theta^2}{n}$ .

由于  $X - \theta \sim N(0, 1)$ , 则

$$P(x > 0) = P(x - \theta > -\theta) = 1 - P(x - \theta \leq -\theta) = 1 - \Phi(-\theta) = \Phi(\theta),$$

所以  $P(x > 0)$  的 C-R 下界为  $\frac{(\Phi'(-\theta))^2}{n} = \frac{f(\theta; 1)^2}{n} = \frac{e^{-\theta^2}}{2\pi n}$ .

2. 由于  $\mathbb{E}(X_1^2) = 1 + \theta^2$ , 则  $X_1^2 - 1$  是  $\theta^2$  的无偏估计.

3. 由于  $\mathbb{E}(I(X_1 > 0)) = \int_0^\infty f(x; \theta) dx = P(X > 0)$ , 则  $I(X_1 > 0)$  是  $P(X > 0)$  的无偏估计.

4. 只需求解  $\theta$  的 MLE:

$$\log \mathcal{L}(\theta) = -\frac{n}{2} \log 2\pi - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \theta)^2, \quad \frac{\partial}{\partial \theta} \log \mathcal{L}(\theta) = \sum_{i=1}^n (x_i - \theta) = 0$$

则  $\theta$  的 MLE 为  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ , 由于  $P(X > 0) = 1 - \Psi(-\theta) = \Phi(\theta)$ , 则  $P(X > 0)$  的 MLE 为  $\Phi(\bar{X})$ .

5. 由于

$$\mathbb{E} \left( \sum_{i=1}^n X_i \right)^2 = \text{Var} \left( \sum_{i=1}^n X_i \right) + \left[ \mathbb{E} \left( \sum_{i=1}^n X_i \right) \right]^2 = \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + (n\mathbb{E}(X))^2 = n + n^2\theta^2$$

则  $\theta^2$  的 UMVUE 为  $\frac{1}{n^2} \left[ \left( \sum_{i=1}^n X_i \right)^2 - n \right]$ .

6. 令  $S = \sum_{i=1}^n X_i$ , 由于  $I(X_1 > 0)$  是  $P(X > 0)$  的 UMVUE, 则

$$\mathbb{E} \left[ I(X_1 > 0) \middle| \sum_{i=1}^n X_i = s \right] = P(X_1 > 0 | \sum_{i=1}^n X_i = s) = \int_0^\infty f(x|s) dx$$

令  $Y = \sum_{i=2}^n X_i$ , 则  $Y$  与  $X_1$  独立,  $f_{X_1, Y}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{n-1}} \exp \left\{ -\frac{(x-\theta)^2}{2} - \frac{(y-(n-1)\theta)^2}{2(n-1)} \right\}$ .

变量代换得

$$f_{X_1, S}(x, s) = f_{X, Y}(x, s-x) \cdot 1 = \frac{1}{2\pi\sqrt{n-1}} \exp \left\{ -\frac{(x-\theta)^2}{2} - \frac{(s-x-(n-1)\theta)^2}{2(n-1)} \right\}$$

于是

$$\begin{aligned}
 f(x|s) &= \frac{f(x, s)}{f(s)} = \sqrt{\frac{n}{2\pi(n-1)}} \exp \left\{ -\frac{(x-\theta)^2}{2} - \frac{(s-x-(n-1)\theta)^2}{2(n-1)} + \frac{(s-n\theta)^2}{2n} \right\} \\
 &= \int_0^\infty \sqrt{\frac{n}{2\pi(n-1)}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left( \sqrt{\frac{n}{n-1}}x - \frac{s}{\sqrt{n(n-1)}} \right)^2 \right\} dx \\
 &= \int_0^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left( x - \frac{s}{\sqrt{n(n-1)}} \right)^2 \right\} dx \\
 &= 1 - \Phi \left( -\frac{s}{\sqrt{n(n-1)}} \right) = \Phi \left( \frac{s}{\sqrt{n(n-1)}} \right)
 \end{aligned}$$

则  $P(X > 0)$  的 UMVUE 为  $\Phi\left(\frac{n\bar{X}}{\sqrt{n(n-1)}}\right)$ .

**题目 4. (30)** 设  $X_1, \dots, X_n$  是来自参数为  $\lambda$  Poisson 分布的随机样本, 求解关于  $\tau(\lambda) = (1+\lambda)e^{-\lambda}$  的无偏估计量, MLE 和 UMVUE.

**解答.** Poisson 分布的概率密度函数为  $f(x; \lambda) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} I_{\{0,1,\dots\}}(x)$ , 则

$$\log \mathcal{L}(\lambda) = \log \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} I_{\{0,1,\dots\}}(x) = \sum_{i=1}^n x_i \log \lambda - \sum_{i=1}^n \log x_i! - n\lambda + \sum_{i=1}^n \log I_{\{0,1,\dots\}}(x).$$

于是  $\frac{\partial}{\partial \lambda} \log f(x; \lambda) = \frac{1}{\lambda} \sum_{i=1}^n x_i - n = 0 \Rightarrow \hat{\lambda} = \bar{X}$ , 则  $\tau(\lambda)$  的 MLE 为  $(1 + \bar{X})e^{-\bar{X}}$ .

**如何求解无偏估计和 UMVUE?**

**题目 5. (31)** 设  $X_1, \dots, X_n$  是来自  $f(x; \theta) = \frac{2x}{\theta^2} I_{(0,\theta)}(x)$ , ( $\theta > 0$ ) 的随机样本.

1. 求解关于  $\theta$  的 MLE.
2.  $Y_n = \max\{X_1, \dots, X_n\}$  是充分统计量吗?  $Y_n$  是完备的吗?
3. 是否存在关于  $\theta$  的 UMVUE. 若存在, 求解之.

**解答.** 1. 极大似然函数为

$$\mathcal{L}(\theta) = \prod_{i=1}^n \frac{2x_i}{\theta^2} I_{(0,\theta)}(x_i) = \frac{2}{\theta^{2n}} I_{[0, y_n]}(y_1) I_{[y_n, \infty)}(\theta) \prod_{i=1}^n x_i.$$

则  $\theta$  的 MLE 为  $\hat{\theta} = Y_n$ .

2. 由于  $Y_n$  是  $\theta$  MLE 的参数, 所以  $Y_n$  是充分统计量. **完备性?**
- 3.

**题目 6. (32)** 设  $X_1, \dots, X_n$  是来自  $f(x; \theta) = \theta(1+x)^{-(1+\theta)} I_{(0,\infty)}(x)$ , ( $\theta > 0$ ) 的随机样本.

1. 当  $\theta > 1$  时, 求解  $\theta$  的矩估计.
2. 求解  $1/\theta$  的 MLE.
3. 如果完备和充分统计量存在, 对其进行求解.
4. 求解关于  $1/\theta$  的 C-R 下界.

5. 求解关于  $1/\theta$  的 UMVUE.
6. 求解关于  $\theta$  的 UMVUE.