

第七章

1. 设 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \frac{x}{\theta^2} e^{-x^2/(2\theta^2)}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$, 求 θ 的矩估计量和极大似然估计量.

解: 矩估计

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \int_0^{+\infty} x \frac{x}{\theta^2} e^{-x^2/(2\theta^2)} dx = -\int_0^{+\infty} x d e^{-x^2/(2\theta^2)} \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-x^2/(2\theta^2)} dx = \theta \int_0^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x}{\theta}\right)^2} d\frac{x}{\theta} = \frac{\theta\sqrt{2\pi}}{2} \\ \text{令 } E(X) &= \frac{\theta\sqrt{2\pi}}{2} = \bar{X}, \text{ 得 } \theta \text{ 的矩估计量 } \hat{\theta} = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \bar{X} \end{aligned}$$

极大似然估计:

设样本观测值为 x_1, x_2, \dots, x_n

$$\text{似然函数 } L(\theta) = \begin{cases} \prod_{i=1}^n \frac{x_i}{\theta^2} e^{-x_i^2/(2\theta^2)} = \theta^{-2n} e^{-\frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2} \prod_{i=1}^n x_i, & x_i > 0 (i=1, \dots, n) \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

$$\text{当 } x_i > 0 (i=1, \dots, n) \text{ 时, } \ln L = -2n \ln \theta - \frac{1}{2\theta^2} \sum_{i=1}^n x_i^2 + \sum_{i=1}^n \ln x_i$$

$$\text{令 } \frac{d \ln L}{d\theta} = \frac{-2n}{\theta} + \frac{1}{\theta^3} \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$$

$$\text{得 } \theta \text{ 的极大似然估计值 } \hat{\theta} = \sqrt{\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n x_i^2}, \text{ 极大似然估计量 } \hat{\theta} = \sqrt{\frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n X_i^2}$$

2. 设总体 X 服从几何分布: $P\{X=k\} = (1-p)^{k-1} p \quad (0 < p < 1), \quad k=1, 2, 3, \dots$, 求 p 的极大似然估计量.

解: 总体分布律写成 $P\{X=x\} = (1-p)^{x-1} p \quad (0 < p < 1), \quad x=1, 2, 3, \dots$

似然函数

$$L(p) = \prod_{i=1}^n (1-p)^{x_i-1} p = p^n (1-p)^{\sum_{i=1}^n x_i - n}, \quad x_i = 1, 2, 3, \dots (i=1, \dots, n)$$

$$\ln L = n \ln p + \left(\sum_{i=1}^n x_i - n \right) \ln(1-p)$$

$$\text{令 } \frac{d \ln L}{dp} = \frac{n}{p} - \frac{\sum_{i=1}^n x_i - n}{1-p} = 0, \text{ 得 } p \text{ 的极大似然估计值 } \hat{p} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i} = \frac{1}{\bar{x}}$$

$$\text{极大似然估计量 } \hat{p} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n X_i} = \frac{1}{\bar{X}}$$

3. 设总体 X 的分布律为:

X	0	1	2	3
p	θ^2	$2\theta(1-\theta)$	θ^2	$1-2\theta$

其中 $0 < \theta < 1/2$ 为未知参数, 利用如下样本值: 3, 1, 0, 3, 2 求 θ 的矩估计值和最大似然估计值.

解: 矩估计:

$$E(X) = 2\theta(1-\theta) + 2\theta^2 + 3(1-2\theta) = 3-4\theta$$

令 $E(X) = 3-4\theta = \bar{X}$ 得 θ 的矩估计量 $\hat{\theta} = \frac{3-\bar{X}}{4}$, 代入样本观测值得 $\bar{x} = 1.8$, 从而

矩估计值 $\hat{\theta} = 0.3$

极大似然估计 似然函数为

$$L(\theta) = P\{X_1 = 3, X_2 = 1, X_3 = 0, X_4 = 3, X_5 = 2\}$$

$$= P\{X_1 = 3\}P\{X_2 = 1\} \dots P\{X_5 = 2\}$$

$$= 2\theta^5(1-\theta)(1-2\theta)^2$$

$$\ln L = \ln 2 + 5 \ln \theta + \ln(1-\theta) + 2 \ln(1-2\theta)$$

$$\text{令 } \frac{d \ln L}{d\theta} = \frac{5}{\theta} - \frac{1}{1-\theta} - \frac{4}{1-2\theta} = 0 \Rightarrow 16\theta^2 - 20\theta + 5 = 0,$$

注意 $0 < \theta < 1/2$, 得 θ 的极大似然估计值 $\hat{\theta} = \frac{5-\sqrt{5}}{8} \approx 0.345$

4. 设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, X_1, X_2, \dots, X_n 为其样本, 试求常数 C 使 $C \sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2$ 为 σ^2 的无偏估计量。

$$\begin{aligned} \text{解: } E(C \sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2) &= C \sum_{i=1}^{n-1} [E(X_{i+1}^2) - 2E(X_{i+1}X_i) + E(X_i^2)] \\ &= C \sum_{i=1}^{n-1} \{ [D(X_{i+1}) + E^2(X_{i+1})] - 2E(X_{i+1})E(X_i) + [D(X_i) + E^2(X_i)] \} \\ &= C[(n-1)\sigma^2 + (n-1)\mu^2 - 2(n-1)\mu^2 + (n-1)\sigma^2 + (n-1)\mu^2] \\ &= C \cdot 2(n-1)\sigma^2 = \sigma^2 \Rightarrow C = \frac{1}{2(n-1)} \end{aligned}$$

5. 设总体 $X \sim N(\mu, 1)$, X_1, X_2 为其样本, 问: 估计量 $\hat{\mu}_1 = \frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2$, $\hat{\mu}_2 = \frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2$, $\hat{\mu}_3 = \frac{1}{3}X_1 + \frac{1}{2}X_2$ 中, 哪一个 μ 的较有效估计量?

$$\text{解: } E(\hat{\mu}_1) = E(\frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2) = \frac{2}{3}E(X_1) + \frac{1}{3}E(X_2) = \frac{2}{3}E(X) + \frac{1}{3}E(X) = \mu$$

$$E(\hat{\mu}_2) = E(\frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2) = \frac{1}{2}E(X_1) + \frac{1}{2}E(X_2) = \frac{1}{2}E(X) + \frac{1}{2}E(X) = \mu$$

$$E(\hat{\mu}_3) = E(\frac{1}{3}X_1 + \frac{1}{2}X_2) = \frac{1}{3}E(X_1) + \frac{1}{2}E(X_2) = \frac{1}{3}E(X) + \frac{1}{2}E(X) = \frac{5}{6}\mu$$

故只有 $\hat{\mu}_1, \hat{\mu}_2$ 是 μ 的无偏估计量, 下面对它们考察有效性

$$D(\hat{\mu}_1) = D(\frac{2}{3}X_1 + \frac{1}{3}X_2) = \frac{4}{9}D(X_1) + \frac{1}{9}D(X_2) = \frac{5}{9}$$

$$D(\hat{\mu}_2) = D(\frac{1}{2}X_1 + \frac{1}{2}X_2) = \frac{1}{4}D(X_1) + \frac{1}{4}D(X_2) = \frac{1}{2}$$

$\hat{\mu}_2$ 比较有效。

6. 设总体 $X \sim B(1, p)$, X_1, X_2, \dots, X_n 为其样本, 验证统计量 $T = \frac{1}{n}(X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2)$ 是参数 p 的相合估计量.

证明: 注意到 X 与 X^2 具有相同分布, $X \sim B(1, p) \Rightarrow E(X^2) = p$

由 X_1, X_2, \dots, X_n 的独立同分布性可知 $X_1^2, X_2^2, \dots, X_n^2$ 仍然独立同分布, 满足独立同分布大数定律的条件, 而 $E(T) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X^2) = p$ 故

$$T = \frac{1}{n}(X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2) \xrightarrow{P} p (n \rightarrow \infty)$$

$$T = \frac{1}{n}(X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2) \xrightarrow{P} p (n \rightarrow \infty)$$

即统计量 $T = \frac{1}{n}(X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2)$ 是参数 p 的相合估计量

注: 也可用切比雪夫不等式直接证明

$$E(T) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^2) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X^2) = p$$

$$D(T) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i^2) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X^2) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n (p - p^2) = \frac{p - p^2}{n}$$

$$P\{|T - p| \geq \varepsilon\} \leq \frac{D(T)}{\varepsilon^2} = \frac{p - p^2}{n\varepsilon^2} \rightarrow 0$$

7. 设某种清漆的干燥时间 (小时) 服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 现有一组样本观测值: 6.0, 5.7, 5.8, 6.5, 7.0, 6.3, 5.6, 6.1, 5.0 求 μ 的置信度为 0.95 的置信区间. (1) 已知 $\sigma = 0.6$; (2) σ 未知.

解: 1) 需估计 μ , σ^2 已知, 故选枢轴变量: $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

$$\text{令 } P\{|U| \leq u_{\alpha/2}\} = 1 - \alpha$$

解得 μ 的置信区间 $[\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2}]$

$\alpha = 0.05, n = 9, \bar{x} = \frac{1}{9} \sum_{i=1}^9 x_i = 6, u_{0.025} = 1.96$, 得 μ 的置信度为 0.95 的置信区间为:

$$[6 - \frac{0.6}{3} \times 1.96, 6 + \frac{0.6}{3} \times 1.96] = [5.608, 6.392]$$

2) 需估计 μ , σ^2 未知, 故选枢轴变量: $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n-1}} \sim t(n-1)$

$$\text{令 } P\{|T| \leq t_{\alpha/2}(n-1)\} = 1 - \alpha$$

解得 μ 的置信区间 $[\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n-1}} t_{\alpha/2}(n-1), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n-1}} t_{\alpha/2}(n-1)]$

$\alpha = 0.05, n = 9, \bar{x} = \frac{1}{9} \sum_{i=1}^9 x_i = 6, s = \sqrt{\frac{1}{9} \sum_{i=1}^9 (x_i - \bar{x})^2} \approx 0.5416$,

$t_{0.025}(8) = 2.306$, 得 μ 的置信度为 0.95 的置信区间为:

$$[6 - \frac{0.5416}{2\sqrt{2}} \times 2.306, 6 + \frac{0.5416}{2\sqrt{2}} \times 2.306] = [5.558, 6.442]$$

8.某商店一种产品的月销售量服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 随机抽取 7 个月的销售量观察: 64, 57, 49, 81, 76, 70, 59, 求 σ^2 的置信度为 0.9 的置信区间.

解: 设 X 为产品的月销售量, 服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$, 其样本为 X_1, \dots, X_7 ,

要估计总体方差, 均值未知, 选取枢轴变量 $\chi^2 = \frac{(n-1) S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

$$\text{令 } P\{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1) \leq \chi^2 \leq \chi^2_{\alpha/2}(n-1)\} = 1 - \alpha$$

$$\text{解得 } \sigma^2 \text{ 的置信区间 } \left[\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} \right]$$

由样本观测值算得 $s^2 = 108.4082$, $\alpha = 0.1$, $\chi^2_{0.05}(6) = 12.592$, $\chi^2_{0.95}(6) = 1.635$,

$$\text{故置信区间为 } \left[\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} \right] = [60.27, 464.13]$$

9. 对方差 σ^2 为已知的正态总体, 问: 需取容量 n 为多大的样本才能使总体均值的置信度 $1-\alpha$ 的置信区间长度不大于 L ?

解: 由于方差已知, 选取枢轴变量 $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$

$$\text{令 } P\{|U| \leq u_{\alpha/2}\} = 1 - \alpha$$

则总体均值的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间为: $\left[\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \right]$

$$\text{区间长度为: } 2 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\frac{\alpha}{2}} \leq L \Rightarrow n \geq \left(2 u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{L} \right)^2 = \frac{4\sigma^2}{L^2} (u_{\frac{\alpha}{2}})^2$$

10. 设某地区男、女身高 X 、 Y 均服从正态分布且方差相等, 随机抽取成人男、女各 100 名, 测量并计算得男子身高 $\bar{x} = 1.71m$, $s_1 = 0.035m$, 女子身高 $\bar{y} = 1.67m$, $s_2 = 0.038m$. 求男、女平均身高之差的置信度 0.95 的置信区间.

11. 测量值分别算得 $s_1^2 = 0.5419$, $s_2^2 = 0.6065$, 设总体均为正态分布, 求方差比 σ_1^2 / σ_2^2 的置信度 95% 的置信区间.

12. 从某型号的一批电子管中抽出容量为 10 的样本做寿命试验, 算得 $S = 45$ (小时), 设整批电子管的寿命服从正态分布, 试求这批电子管寿命标准差的单侧置信上限 (置信度为 0.95).