

第6章 ——参数估计

◆参数估计的思想

根据样本的观察值估计总体分布中的未知参数。

◆参数估计的分类

- 点估计：用一个数去估计未知参数的取值。
- 区间估计：用一个区间估计未知参数的取值范围。



第6.1节 ——点估计问题概述

◆点估计的概念 (*****)

◆点估计量的评价标准 (*****)



第6.1节 点估计问题概述

◆ 点估计的概念

- 估计量：用来估计未知参数的统计量；
- 估计值：估计量的观测值；

例如：已知某种螺钉重量 X 的分布如下，确定其均值

$$X \sim N(\mu, 4)$$

现取样本： X_1, X_2, X_3 ，其观测值为： $x_1 = 4, x_2 = 5, x_3 = 6$

作如下估计： $\hat{\mu} = \frac{1}{3}(x_1 + x_2 + x_3) = 5$ （估计值）

$$\tilde{\mu} = \frac{1}{3}(X_1 + X_2 + X_3) \quad (\text{估计量})$$



例如： 已知某种螺钉重量 X 的分布如下，确定其均值

$$X \sim N(\mu, 4)$$

现取样本： X_1, X_2, X_3 ，其观测值为： $x_1 = 4, x_2 = 5, x_3 = 6$

作如下估计： $\hat{\mu} = \frac{1}{3}(x_1 + x_2 + x_3) = 5$ （估计值）

$$\tilde{\mu} = \frac{1}{3}(X_1 + X_2 + X_3) \quad (\text{估计量})$$

或作如下估计： $\hat{\mu} = 0.3x_1 + 0.4x_2 + 0.3x_3 = 5$ （估计值）

$$\tilde{\mu} = 0.3X_1 + 0.4X_2 + 0.3X_3 \quad (\text{估计量})$$

◆ 点估计的评选标准

➤ 无偏性 (5S)

无偏估计量: $E(\hat{\theta}) = \theta$

➤ 有效性 (5S)

设 $E(\hat{\theta}_1) = \theta, E(\hat{\theta}_2) = \theta$, 若 $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$, 则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效。

➤ 相合性 (一致性) (2S)

相合估计量: $\hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta$, 即 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon\} = 1$



◆ 定理 (5S)

设任意总体 X , 以下结论均成立

$$(1) E(\bar{X}) = E(X)$$

$$(2) E(S^2) = D(X)$$

$$(3) E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right) \neq D(X)$$

即:

- 样本均值是总体均值的无偏估计量;
- 样本方差是总体方差的无偏估计量;
- 样本二阶中心矩是总体方差的有偏估计量;

◆ 习题讲解

P158_4 设 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计量, 且 $D(\hat{\theta}) > 0$, 试证: $(\hat{\theta})^2$ 不是 θ^2 无偏估计量。

DEMO

P158_5 设总体 $X \sim P(\lambda)$, 试求 λ^2 的无偏估计量。

DEMO

◆ 习题讲解

P158_3 设 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计量, 且 $D(\hat{\theta}) > 0$, 试证: $(\hat{\theta})^2$ 不是 θ^2 无偏估计量。

证明: 即证明: $E[(\hat{\theta})^2] \neq \theta^2$

$$E[(\hat{\theta})^2] = D(\hat{\theta}) + [E(\hat{\theta})]^2 = D(\hat{\theta}) + \theta^2 \neq \theta^2$$

注: 设 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计量, $g(\theta)$ 是 θ 的函数, 未必能推出 $g(\hat{\theta})$ 是 $g(\theta)$ 无偏估计量。

◆ 习题讲解

P158_5 设总体 $X \sim P(\lambda)$, 试求 λ^2 的无偏估计量。

分析: $E(\bar{X}) = E(X) = \lambda$, 则 $[E(\bar{X})]^2 = \lambda^2$

$$\text{而 } [E(\bar{X})]^2 = E(\bar{X}^2) - D(\bar{X}) = E(\bar{X}^2) - \frac{D(X)}{n} = E(\bar{X}^2) - \frac{E(S^2)}{n}$$

$$= E(\bar{X}^2) - E\left(\frac{S^2}{n}\right) = E\left(\bar{X}^2 - \frac{S^2}{n}\right)$$

$$\text{即: } E\left(\bar{X}^2 - \frac{S^2}{n}\right) = \lambda^2$$