# 概率论与数理统计

华中科技大学 概率统计系









#### 无偏性

若  $E(\hat{\theta}) = \theta$ , 则称  $\hat{\theta}$  为 $\theta$  的无偏估计量.

**例** 证明样本均值  $\overline{X}$  为总体期望  $\mu = E(X)$ 的无偏估计.

证

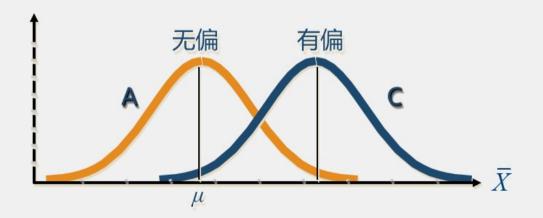
$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} E(X_i) = E(X) = \mu$$

一般 
$$E(A_k) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i^k) = E(X^k) = \alpha_k$$

# 单选题 100分

# 若抽样一次,无偏估计量的结果会更好吗?

- A 会
- B 不一定



#### 评选原则

**例** 证明样本方差  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  是总体方差  $D(X) = \sigma^2$  的无偏估计. 证

$$E(S^{2}) = E\left[\frac{1}{n-1}\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - n\overline{X}^{2}\right)\right]$$

$$= \frac{1}{n-1}\left[nE(X^{2}) - nE(\overline{X}^{2})\right]$$

$$D(X) = E(X^{2}) - (EX)^{2}$$

$$= \frac{1}{n-1}\left[n(\sigma^{2} + \mu^{2}) - n(D(\overline{X}) + \mu^{2})\right]$$

$$= \frac{1}{n-1}\left(n\sigma^{2} + n\mu^{2} - \sigma^{2} - n\mu^{2}\right)$$

$$= \sigma^{2}$$

# >> 评选原则

注1  $\tilde{S}^2$  不是  $\sigma^2$  的无偏估计.

$$E(\tilde{S}^2) = E(\frac{n-1}{n}S^2) = \frac{n-1}{n}\sigma^2 \longrightarrow \sigma^2$$
 渐近无偏估计

注2  $\hat{\theta}$  为 $\theta$  的无偏估计,但  $u(\hat{\theta})$ 不一定是  $u(\theta)$ 的无偏估计.

**例** 若 
$$D(X) > 0$$
,则  $E[(\hat{\mu})^2] = E(\overline{X}^2) = D(\overline{X}) + [E(\overline{X})]^2 > [E(\overline{X})]^2 = \mu^2$ 

注3 无偏估计不唯一,如 $X_1$ 和 $\bar{X}$ 均为 $\mu=E(X)$ 的无偏估计.

事实上对任何  $c_1, c_2, ..., c_n$ , 当  $c_1 + c_2 + ... + c_n = 1$  时,

$$E(\sum_{i=1}^n c_i X_i) = \mu$$



#### >> 评选原则

### 应用

对某种产品从1开始用整数连续编号,试估计产品的总量.

**分析** 设产品编号为X,则 X 1 2 ··· N 样本: 20,96,190,255

 $p = \frac{1}{N} = \frac{1}{N} = \cdots = \frac{1}{N}$  无偏估计: 317.75

$$L(N) = \frac{1}{N^n}, \quad 1 \le x_1^* \le x_2^* \le \dots \le x_n^* \le N, \qquad \hat{N} = x_n^*$$

$$E(X_n^*) = \frac{n}{n+1}(N+1), \qquad E(\frac{n+1}{n}X_n^*-1) = N$$



#### **)** 评选原则

证明 
$$E(X_n^*) = \frac{n}{n+1}(N+1)$$

$$1 \le x_1^* \le x_2^* \le \dots \le x_n^* \le N$$
,  $P(X_n^* = k) = C_{k-1}^{n-1} / C_N^n$ ,  $k = n, n+1, \dots, N$ 

$$E(X_n^*) = \sum_{k=n}^N k P(X_n^* = k) = n \sum_{k=n}^N C_k^n / C_N^n = n C_{N+1}^{n+1} / C_N^n = \frac{n}{n+1} (N+1).$$

$$(C_k^n + C_k^{n+1} = C_{k+1}^{n+1})$$
  $\Rightarrow \sum_{k=n}^N C_k^n = C_{N+1}^{n+1}$ 



#### 有效性

定义 设  $\hat{\theta}_{1}$ ,  $\hat{\theta}_{2}$  都是参数 $\theta$ 的无偏估计量,若

$$D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$$

则称  $\hat{\theta}_1$  比  $\hat{\theta}_2$  有效.

设  $\hat{\theta}_0$  是参数 $\theta$ 的无偏估计量,若对 $\theta$ 的任一无偏估计 $\hat{\theta}$  有

$$D(\hat{\theta}_0) \le D(\hat{\theta})$$

则称  $\hat{\theta}_0$  是 $\theta$ 的最小方差无偏估计.



#### 评选原则

#### 有效性

**例** 证明 
$$\bar{U} = \{ \hat{\mu} = \sum_{i=1}^{n} k_i X_i \mid \sum_{i=1}^{n} k_i = 1 \}$$
 是 $\mu$ = $E(X)$ 的线性无偏估计类.

并在此无偏估计类里寻找此的最小方差无偏估计.

证

$$E(\hat{\mu}) = \sum_{i=1}^{n} k_i E(X_i) = \sum_{i=1}^{n} k_i \mu = \mu, \qquad \mu \in \overline{U}$$

# >> 评选原则

**例** 证明 
$$\bar{U} = \{ \hat{\mu} = \sum_{i=1}^{n} k_i X_i \mid \sum_{i=1}^{n} k_i = 1 \}$$
 是 $\mu$ = $E(X)$ 的线性无偏估计类.

在此无偏估计类里寻找µ的最小方差无偏估计.

$$(\sum_{i=1}^{n} a_i b_i)^2 \le (\sum_{i=1}^{n} a_i^2) (\sum_{i=1}^{n} b_i^2)$$

$$D(\hat{\mu}) = D(X) \sum_{i=1}^{n} k_i^2 = \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^{n} 1^2 \right) \left( \sum_{i=1}^{n} k_i^2 \right) D(X) \ge \frac{1}{n} \left( \sum_{i=1}^{n} 1 \times k_i \right)^2 D(X)$$
$$= \frac{1}{n} D(X)$$

而  $D(\bar{X}) = \frac{1}{n}D(X)$  故  $\hat{\mu}_0 = \bar{X}$  是 $\mu$  的最小方差无偏估计.



#### 一致性

定义 设 $\hat{\theta}$ 是参数 $\theta$ 的估计量,若对任意 $\epsilon > 0$ ,有

$$\lim_{n\to\infty} P(|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon) = 1$$

即  $\hat{\theta} \stackrel{P}{\rightarrow} \theta$ 

则称  $\hat{\theta}$ 为  $\theta$  的 一致估计量.

问题 如何让 $\hat{\theta}$ 与 $\theta$ 的误差体现在估计中?

办法 对给定的置信水平(置信度)1-α

置信下限  $\hat{\theta}_1(X_1, X_2, ..., X_n)$ 和置信上限  $\hat{\theta}_2(X_1, X_2, ..., X_n)$ 

使

$$P(\hat{\theta}_1 < \theta < \hat{\theta}_2) \ge 1 - \alpha$$

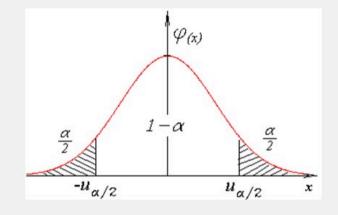
 $\pi(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$  为未知参数  $\theta$  的置信度为1 -  $\alpha$  的置信区间.

**含义** 若1 -  $\alpha$  = 0.95, 抽样100次中约有95个 $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$ 包含 $\theta$ .

### 单个正态总体均值的区间估计

$$\frac{\sigma^2$$
已知 
$$\frac{\overline{X} - \mu}{\sqrt{\sigma^2/n}} \sim N(0,1)$$

$$P(\overline{X} - u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \overline{X} + u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha$$



$$\mu$$
的置信度为1 -  $\alpha$ 的置信区间为 $(\bar{X}-u_{\alpha/2}\frac{\sigma}{\sqrt{n}},\ \bar{X}+u_{\alpha/2}\frac{\sigma}{\sqrt{n}});\ (\bar{X}\pm u_{\alpha/2}\frac{\sigma}{\sqrt{n}})$ 

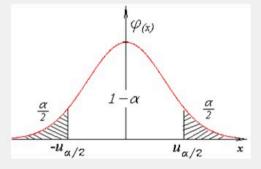


## 单个正态总体均值的区间估计

$$(\bar{X} - u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \ \bar{X} + u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$$

#### ▶ 置信区间长度

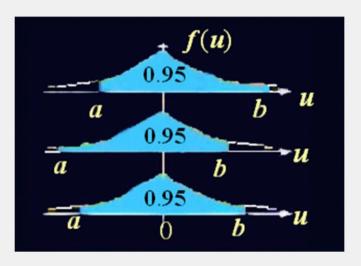
$$l = \frac{2\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2}$$



# 投票(匿名) 最多可选1项

# 未知参数的置信度为1-α的置信区间唯一吗?

- A 唯一
- B 不唯一





#### 单个正态总体均值的区间估计

例 滚珠直径 $X\sim N(\mu,0.0006)$ , 从某天生产的滚珠中随机抽取6个, 测得直径为 (单位: mm) 1.46 1.51 1.49 1.48 1.52 1.51 求 $\mu$ 的置信度为95%的置信区间.

**解** 
$$(\bar{X} - u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \ \bar{X} + u_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$$

$$\overline{x} = 1.495$$
,  $\alpha = 0.05$ ,  $u_{0.05/2} = u_{0.025} = 1.96$ 

$$(1.495 \pm 1.96 \times \sqrt{\frac{0.0006}{6}}) = (1.4754, 1.5146)$$

17



#### 单个正态总体均值的区间估计

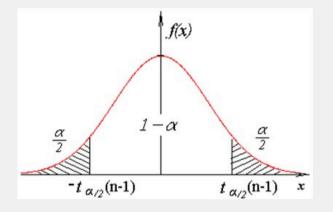
$$\sigma^2$$
未知

$$\sigma^2$$
未知 
$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$P(\mid T \mid < t_{\alpha/2}(n-1)) = 1 - \alpha$$



$$\mu$$
的置信度为1- $\alpha$ 的置信区间为  $(\bar{X}\pm t_{\alpha/2}(n-1)\frac{S}{\sqrt{n}})$ 



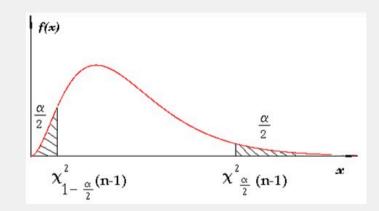


#### 单个正态总体方差的区间估计

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$P(\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(n-1) < \frac{(n-1)S^{2}}{\sigma^{2}} < \chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^{2}(n-1)) = 1 - \alpha$$

$$P(\frac{(n-1)S^{2}}{\chi_{\alpha/2}^{2}(n-1)} < \sigma^{2} < \frac{(n-1)S^{2}}{\chi_{1-\alpha/2}^{2}(n-1)}) = 1 - \alpha$$



$$\sigma^2$$
 的置信度为1- $\alpha$  的置信区间为  $(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)})$ 



#### 单个正态总体方差的区间估计

例 从自动车床加工的一批零件中随机的抽取16件,测得各零件长度为(单位: cm)

2.15 2.10 2.12 2.10 2.14 2.11 2.15 2.13

2.13 2.11 2.14 2.13 2.12 2.13 2.10 2.14

设零件长度服从正态分布, 求零件长度标准差o的置信度为95%的置信区间.

解 计算  $\bar{x}$ =2.125,  $S^2$ =0.000293,  $\alpha$ =0.05,  $\chi^2_{0.025}$ (15)=27.488,  $\chi^2_{0.975}$ (15)=6.262

$$(\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}}, \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)}})$$

=(0.01265, 0.02651)