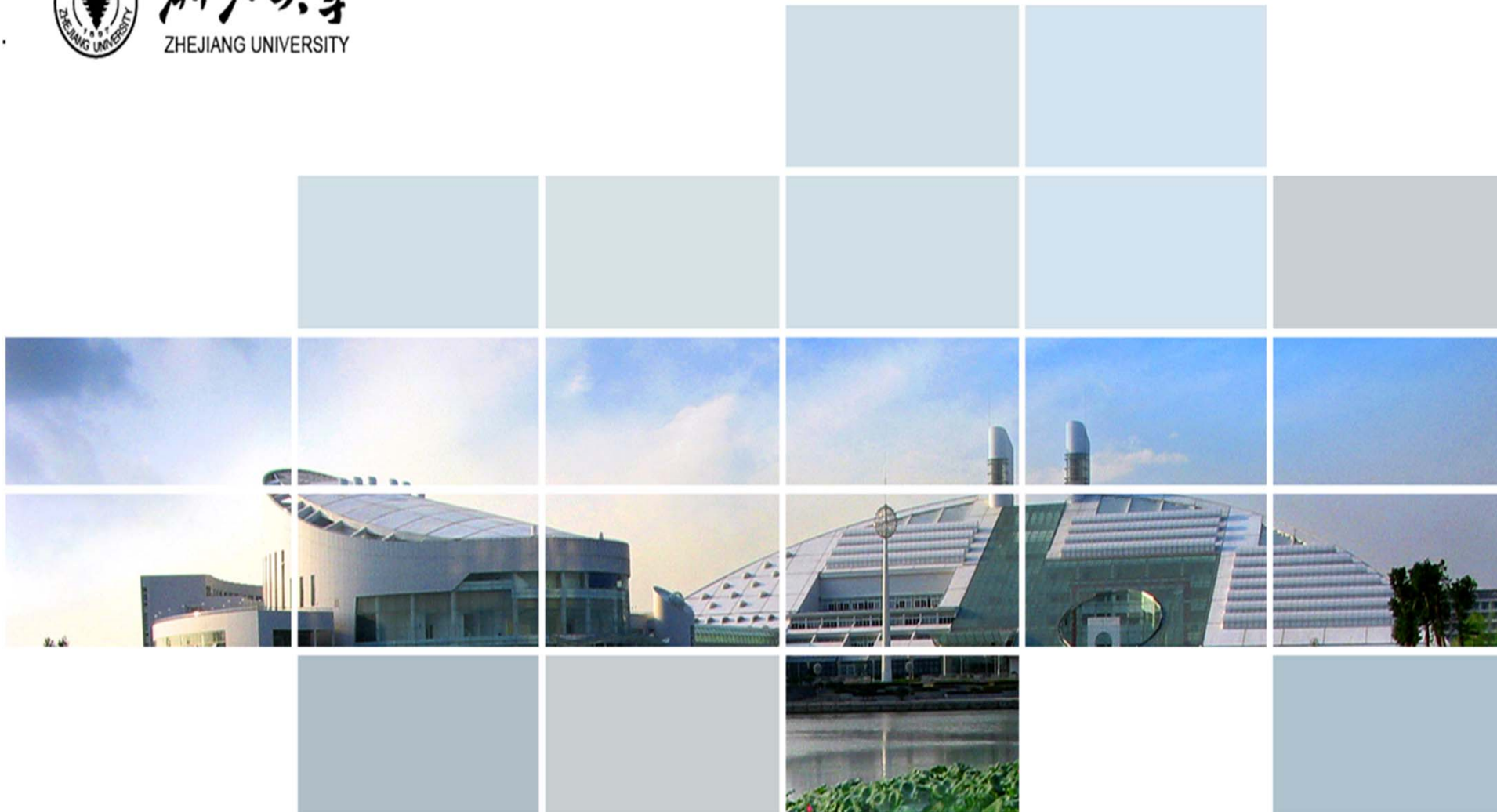




浙江大学  
ZHEJIANG UNIVERSITY



# 第47讲      有效性，均方误差

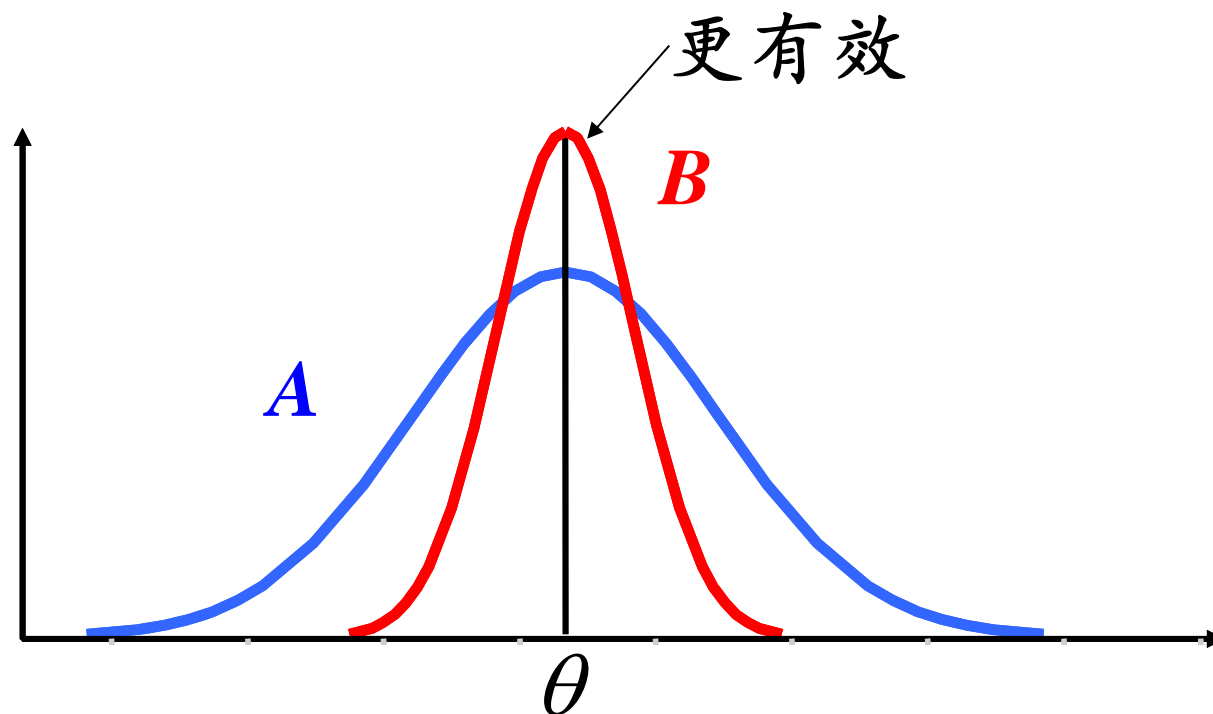


## 2. 有效性准则

定义：设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 是 $\theta$ 的两个无偏估计，  
如果 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$ ，对一切 $\theta \in \Theta$ 成立，  
且不等号至少对某一 $\theta \in \Theta$ 成立，则称  
 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效。



方差较小的无偏估计量是一个更有效的估计量。



若 $\hat{\theta}_1$ 的概率密度如红线所示, }  $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ ,  
若 $\hat{\theta}_2$ 的概率密度如蓝线所示, }  $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 更有效.



**例1:** 设总体为 $X$ ,  $E(X) = \mu$ ,  $D(X) = \sigma^2 > 0$ ,

$X_1, \dots, X_n$ 是一样本. 对 $1 \leq k \leq n$ , 令

$\hat{\theta}_k = \frac{1}{k}(X_1 + \dots + X_k)$ , 即 $\hat{\theta}_k$ 为前 $k$ 个样本平均值.

显然, 对 $1 \leq k \leq n$ ,  $\hat{\theta}_k$ 均是参数 $\mu$ 的无偏估计。

问: 这一系列估计量 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_n$  ( $n \geq 2$ )中, 哪个 $\hat{\theta}_k$ 作为参数 $\mu$ 的估计最有效?



$$\text{解: } D(\hat{\theta}_k) = \frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^k D(X_i) = \frac{\sigma^2}{k},$$

即估计量的方差随着 $k$ 的增加而减少,

$\therefore \hat{\theta}_n$  最有效.



**例2:** 设总体  $X \sim U[0, \theta]$ ,  $X_1, \dots, X_n$  为一样本.

已知  $\theta$  的两个无偏估计为

$$\hat{\theta}_1 = 2\bar{X}, \quad \hat{\theta}_2 = \frac{n+1}{n} X_{(n)}.$$

试判别  $\hat{\theta}_1$  与  $\hat{\theta}_2$  哪个更有效 ( $n \geq 2$  时)?



$$\text{解: } D(\hat{\theta}_1) = D(2\bar{X}) = 4 \cdot \frac{1}{n} \cdot \frac{\theta^2}{12} = \frac{\theta^2}{3n}$$

根据第46讲中的例2,  $X_{(n)}$  的密度函数为

$$f_{X_{(n)}}(x) = \begin{cases} \frac{nx^{n-1}}{\theta^n}, & 0 < x < \theta, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

$$\Rightarrow E(X_{(n)}) = \int_0^\theta \frac{nx^n}{\theta^n} dx = \frac{n}{n+1} \theta,$$

$$E(X_{(n)}^2) = \int_0^\theta \frac{nx^{n+1}}{\theta^n} dx = \frac{n}{n+2} \theta^2$$



$$\text{于是 } D(\hat{\theta}_2) = \frac{(n+1)^2}{n^2} \left\{ E\left(X_{(n)}^2\right) - \left[E\left(X_{(n)}\right)\right]^2 \right\} = \frac{\theta^2}{n(n+2)}$$

当  $n \geq 2$  时,

$$\therefore D(\hat{\theta}_1) = \frac{\theta^2}{3n} > \frac{\theta^2}{n(n+2)} = D(\hat{\theta}_2)$$

$\Rightarrow \hat{\theta}_2$  比  $\hat{\theta}_1$  更有效.





### 3. 均方误差准则

定义：设 $\hat{\theta}$ 是参数 $\theta$ 的点估计，方差存在，则称

$E(\hat{\theta} - \theta)^2$ 是估计量 $\hat{\theta}$ 的均方误差，记为 $Mse(\hat{\theta})$ .

若 $\hat{\theta}$ 是 $\theta$ 的无偏估计，则有 $Mse(\hat{\theta}) = D(\hat{\theta})$ .

设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 是 $\theta$ 的点估计，如果 $Mse(\hat{\theta}_1) \leq Mse(\hat{\theta}_2)$ ,

对一切 $\theta \in \Theta$ 成立，且不等号至少对某一

$\theta \in \Theta$ 成立，则称在均方误差准则下 $\hat{\theta}_1$ 优于 $\hat{\theta}_2$ .

在实际应用中，均方误差准则比无偏性准则更重要.



**例3:** 利用均方误差准则, 对用样本方差 $S^2$ 和样本二阶中心矩 $B_2$ 分别估计正态总体方差 $\sigma^2$ 时进行评价.



解：在正态总体下，

$$(n-1)S^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n-1).$$

又因 $S^2$ 是 $\sigma^2$ 的无偏估计，因此

$$Mse(S^2) = D(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1}. \quad \text{—第42讲例2}$$

$$\begin{aligned} \text{而 } Mse(B_2) &= E[(B_2 - \sigma^2)^2] = \frac{2n-1}{n^2} \sigma^4 \\ &= D(B_2) + [E(B_2) - \sigma^2]^2 \end{aligned}$$



$$Mse(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1}.$$

$$Mse(B_2) = \frac{2n-1}{n^2} \sigma^4.$$

当  $n > 1$  时，有  $\frac{2n-1}{n^2} < \frac{2}{n-1}$ ，

因此在均方误差准则下， $B_2$  优于  $S^2$ 。

$S^2$  与  $B_2$  的选择：

在样本容量较小时，估计方差通常选样本方差  $S^2$  ；  
当样本容量较大时，两种估计差异很小。