

三. 点估计优良性的评选标准

1.无偏性

2.有效性

3.一致性（相合性）

1.无偏性 若 θ 的估计量 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2 \cdots X_n)$, 满足 $E(\hat{\theta}) = \theta$,
则称 $\hat{\theta}$ 是 θ 的无偏估计量。

例1. X_1, X_2, X_3 是总体 X 的一个样本问下列估计量哪一个

总体均数 μ 的无偏估计量 $\hat{\mu}_1 = \frac{1}{6} X_1 + \frac{1}{3} X_2 + \frac{1}{2} X_3$,

$$\hat{\mu}_2 = \frac{2}{5} X_1 + \frac{2}{5} X_2 + \frac{1}{5} X_3, \quad \hat{\mu}_3 = \frac{1}{3} X_1 + \frac{2}{9} X_2 + \frac{1}{7} X_3$$

解: $E(\hat{\mu}_1) = \frac{1}{6} EX_1 + \frac{1}{3} EX_2 + \frac{1}{2} EX_3 = \mu$ 无偏

$$E(\hat{\mu}_2) = \frac{2}{5} EX_1 + \frac{2}{5} EX_2 + \frac{1}{5} EX_3 = \mu \text{ 无偏}$$

$$E(\hat{\mu}_3) = \frac{1}{3} EX_1 + \frac{2}{9} EX_2 + \frac{1}{7} EX_3 = \frac{44}{63} \mu \quad \text{有偏}$$

例2. 证明 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 是 $EX = \mu$ 的无偏估计量。

$$\text{证: } E(\bar{X}_n) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = EX = \mu,$$

则 \bar{X}_n 是 EX 的无偏估计量。

例3. 证明 S^2 是 σ^2 的无偏估计量, B_2 是 σ^2 的有偏估计量。

$$\text{证明: } B_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2\bar{X}_n X_i + \bar{X}_n^2)$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X}_n \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \right) + \bar{X}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}_n^2 \quad (= A_2 - A_1^2)$$

$$E(B_2) = E \left\{ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \right\} = E \left\{ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}_n^2 \right\}$$

$$= \left\{ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i^2 - E\bar{X}_n^2 \right\} = EX^2 - E\bar{X}_n^2$$

$$\begin{aligned}
 EB_2 &= EX^2 - E\bar{X}_n^2 \\
 &= \{DX + (EX)^2\} - \{D\bar{X}_n + (E\bar{X}_n)^2\} \\
 &= \sigma^2 + \mu^2 - \left(\frac{\sigma^2}{n} + \mu^2 \right) = \frac{(n-1)\sigma^2}{n}
 \end{aligned}$$

B_2 是 σ^2 的有偏估计量, 修正 B_2 , $E\left(\frac{n}{n-1}B_2\right) = \sigma^2$

令 $S^2 = \frac{n}{n-1}B_2$, 有 $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$, $ES^2 = \sigma^2$ 无偏

2.有效性

定义： 设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 是 θ 无偏估计量， 如果 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$ ，
则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 更有效。

3.一致性（相合性）

定义： 设 $\hat{\theta}_n = g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是 θ 的一个估计量若对 $\forall \varepsilon > 0$ 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) = 1 \quad \left(\hat{\theta}_n \xrightarrow{p} \theta \right)$$

则称 $\hat{\theta}_n$ 是 θ 的一致估计。

矩估计都是一致估计，极大似然估计是否是一致估计需要验证。

例1. X_1, X_2, X_3 是总体 X 的一个样本问下列估计量哪一个

总体均数 μ 的无偏估计量 $\hat{\mu}_1 = \frac{1}{6} X_1 + \frac{1}{3} X_2 + \frac{1}{2} X_3$,

$$\hat{\mu}_2 = \frac{2}{5} X_1 + \frac{2}{5} X_2 + \frac{1}{5} X_3, \quad \hat{\mu}_3 = \frac{1}{3} X_1 + \frac{2}{9} X_2 + \frac{1}{7} X_3$$

解: $E(\hat{\mu}_1) = \frac{1}{6} EX_1 + \frac{1}{3} EX_2 + \frac{1}{2} EX_3 = \mu$ 无偏 $D(\hat{\mu}_1) = \frac{14}{36} DX$

$$E(\hat{\mu}_2) = \frac{2}{5} EX_1 + \frac{2}{5} EX_2 + \frac{1}{5} EX_3 = \mu \text{ 无偏 } D(\hat{\mu}_2) = \frac{9}{25} DX$$

$$E(\hat{\mu}_3) = \frac{1}{3} EX_1 + \frac{2}{9} EX_2 + \frac{1}{7} EX_3 = \frac{44}{63} \mu \text{ 有偏}$$

$$D(\hat{\mu}_1) > D(\hat{\mu}_2)$$

例2. 设总体 $X \sim U(0, \theta)$ ，求 θ 矩估计，极大似然估计，验证无偏性，比较有效性。

解： $EX = \frac{\theta}{2}$ ，令 $\bar{X} = EX$ ，得 $\hat{\theta}_{\text{矩}} = 2\bar{X}$ 。

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\theta} = \frac{1}{\theta^n}, \quad \left(\frac{1}{\theta^n}\right)' \neq 0$$

若使 $L(\theta)$ 极大，需 $\theta \rightarrow 0$ ，但 $0 < x < \theta$

则 $\hat{\theta}_{\text{极大}} = X_{(n)}$ 。

验证无偏性： $E(\hat{\theta}_{\text{矩}}) = E(2\bar{X}) = 2E\bar{X} = \theta$ ； $\hat{\theta}_{\text{矩}}$ 无偏

$$E\hat{\theta}_{\text{极大}} = EX_{(n)}, \quad \text{令 } Z = \hat{\theta}_{\text{极大}} = X_{(n)}, \quad EZ = \int_{-\infty}^{+\infty} zf_Z(z)dz$$

$$\begin{aligned}
F_z(z) &= P(Z \leq z) = P(\max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq z) = P(X_1 \leq z, X_2 \leq z, \dots, X_n \leq z) \\
&= (P(X \leq z))^n = \left(\frac{z}{\theta}\right)^n, \quad F(x) = \frac{x}{\theta} \\
f_z(x) = F'_z(z) &= \left\{ \left(\frac{z}{\theta}\right)^n \right\}' = n \frac{z^{n-1}}{\theta^n} \quad f_z(x) = \begin{cases} n \frac{z^{n-1}}{\theta^n}, & 0 < x < \theta \\ 0, & \text{其他} \circ \end{cases}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
E\hat{\theta}_{\text{极大}} = EZ &= \int_0^{\theta} zn \frac{z^{n-1}}{\theta^n} dz = \frac{n}{n+1} \theta, & \text{修正 } T &= \frac{n+1}{n} \hat{\theta}_{\text{极大}}, \\
& & ET &= \theta
\end{aligned}$$

矩估计是无偏估计，极大似然估计是有偏估计，修正后的 T 无偏。

$$D(\hat{\theta}_{\text{矩}}) = D(2\bar{X}) = 4D\bar{X} = 4 \frac{DX}{n} = \frac{4}{n} \frac{\theta^2}{12} = \frac{\theta^2}{3n}$$

$$EZ^2 = \int_0^\theta z^2 n \frac{z^{n-1}}{\theta^n} dz = \frac{n}{n+2} \theta^2$$

$$D\hat{\theta}_{\text{极大}} = DZ = EZ^2 - (EZ)^2$$

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

$$DT = D\left(\frac{n+1}{n} \hat{\theta}_{\text{极大}}\right) = \frac{(n+1)^2}{n^2} \frac{n\theta^2}{(n+2)(n+1)^2} = \frac{\theta^2}{n(n+2)}$$

当 $n > 1$ 时, $n(n+2) > 3n$,
修正后的极大似然估计
比矩估计更有效。