







第二节 估计量的评选标准

-  无偏性
-  有效性
-  相合性
-  小结





$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

样本均值是否是 μ 的一个好的估计量？

样本方差是否是 σ^2 的一个好的估计量？

这就需要讨论以下几个问题：

- (1) 我们希望一个“好的”估计量具有什么特性？
- (2) 怎样决定一个估计量是否比另一个估计量“好”？
- (3) 如何求得合理的估计量？





估计量的评选标准

在介绍估计量的评选标准之前，我们必须强调指出：

评价一个估计量的好坏，不能仅仅依据一次试验的结果，而必须由多次试验结果来衡量。

这是因为估计量是样本的函数，是随机变量。因此，由不同的观测结果，就会求得不同的参数估计值。因此一个好的估计，应在多次试验中体现出优良性。





常用的几条标准是：

1. 无偏性
2. 有效性
3. 相合性

这里我们重点介绍前面两个标准。





一、无偏性

估计量是随机变量，对于不同的样本值会得到不同的估计值。我们希望估计值在未知参数真值附近摆动，而它的期望值等于未知参数的真值。这就导致无偏性这个标准。

设 $\hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ 是未知参数 θ 的估计量，若

$$E(\hat{\theta}) = \theta$$

则称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的无偏估计。





无偏性是对估计量的一个常见而重要的要求。

无偏性的实际意义是指没有系统性的偏差。

例如，用样本均值作为总体均值的估计时，虽无法说明一次估计所产生的偏差，但这种偏差随机地在 0 的周围波动，对同一统计问题大量重复使用不会产生系统偏差。





例1 设总体 X 服从参数为 θ 的指数分布, 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta}, & x > 0, \\ 0, & \text{其它,} \end{cases}$$

其中 $\theta > 0$ 为未知, X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体的一个样本, 试证 \bar{X} 和 $Z = \min(X_1, \dots, X_n)$ 都是参数 θ 的无偏估计量.





$$\text{证 } E(X) = \theta, \quad E(\bar{X}) = \theta$$

所以 \bar{X} 是参数 θ 的无偏估计量。而

$Z = \min(X_1, \dots, X_n)$ 具有概率密度

$$f_{\min}(x; \theta) = \begin{cases} \frac{n}{\theta} e^{-nx/\theta}, & x > 0, \\ 0, & \text{其它,} \end{cases}$$

$$\text{故知 } E(Z) = \frac{\theta}{n}, \quad E(nZ) = \theta$$

即 nZ 也是参数 θ 的无偏估计量。





一个参数往往有不止一个无偏估计, 若 $\hat{\theta}_1$ 和 $\hat{\theta}_2$ 都是参数 θ 的无偏估计量我们可以比较 $E(\hat{\theta}_1 - \theta)^2$ 和 $E(\hat{\theta}_2 - \theta)^2$ 的大小来决定二者谁更优.

$$\text{由于 } D(\hat{\theta}_1) = E(\hat{\theta}_1 - \theta)^2$$

$$D(\hat{\theta}_2) = E(\hat{\theta}_2 - \theta)^2$$

所以无偏估计以方差小者为好, 这就引进了有效性这一概念.





二、有效性

设 $\hat{\theta}_1 = \hat{\theta}_1(X_1, \dots, X_n)$ 和 $\hat{\theta}_2 = \hat{\theta}_2(X_1, \dots, X_n)$

都是参数 θ 的无偏估计量，若对任意 $\theta \in \Theta$ ，

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

且至少对于某个 $\theta \in \Theta$ 上式中的不等号成立，

则称 $\hat{\theta}_1$ 较 $\hat{\theta}_2$ 有效。





例2 (续例1) 试证 当 $n > 1$ 时 θ 的无偏估计量 \bar{X} 较 $Z = \min(X_1, \dots, X_n)$ 有效.

证 $D(X) = \theta^2,$

故有 $D(\bar{X}) = D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) = \frac{\theta^2}{n}$

而 $D(Z) = \frac{\theta^2}{n^2},$ 故有 $D(nZ) = \theta^2.$

当 $n > 1$ 时, $D(nZ) > D(\bar{X}),$ 故 \bar{X} 较 nZ 有效.





三、相合性

设 $\hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ 是参数 θ 的估计量, 若对于任意 $\theta \in \Theta$, 当 $n \rightarrow \infty$ 时 $\hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ 依概率收敛于 θ , 则称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的相合估计量.

$\hat{\theta}$ 为 θ 的相合估计量

\Leftrightarrow 对于任意 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon\} = 1, \theta \in \Theta$$





由辛钦定理

若总体 X 的数学期望 $E(X) = \mu$ 有限, 则有

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} E(X^k) = \mu_k \quad (k = 1, 2, \dots)$$

$$g(A_1, A_2, \dots, A_k) \xrightarrow{P} g(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k)$$

其中 g 为连续函数.





故

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \text{ 为 } E(X^k) = \mu_k \text{ (} k = 1, 2, \dots \text{)} \text{ 的相合}$$

估计量.

若 g 为连续函数, 则有

$g(A_1, A_2, \dots, A_k)$ 为 $g(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k)$ 的相合估计量.





四、小结

对于一个未知参数可以提出不同的估计量，因此自然提出比较估计量的好坏的问题，这就需要给出评定估计量好坏的标准。

在本节中，介绍了评定估计量好坏的三个标准：无偏性、有效性、和相合性。





概率论与数理统计

理工学系

2010年3月6日2时45分

