

第七章 参数估计



1.	参数的点估计
2.	估计量的优良性准则
3	区间估计

第7章2节 估计量的优良性准则



引言

当 $X \sim U(0, \theta)$, θ 的矩法估计量为 $2\bar{X}$, 而极大似然估计量为 $\max_{1 \leq i \leq n} \{X_i\}$.

对于总体的一个参数, 我们可用各种不同的方法去估计它, 因此一个参数的估计量不唯一.

选哪一个更好?

选取的标准是什么?

下面给出三个常用的准则



第7章2节 估计量的优良性准则



一、无偏性

定义： 设 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 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**。

TIPS

S^2 是 σ^2 的无偏估计

注意： $M_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 不是 σ^2 的无偏估计

$$\therefore M_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{n-1}{n} S^2$$

$$\therefore E(M_2) = \frac{n-1}{n} \sigma^2$$



第7章2节 估计量的优良性准则



一、无偏性

μ 已知时, $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ 是 σ^2 的无偏估计

证明:

$$E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i - \mu)^2$$

期望性质

样本与总体同分布

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X - \mu)^2 = E(X - \mu)^2$$

方差定义

$$= E[X - E(X)]^2 = D(X) = \sigma^2$$



第7章2节 估计量的优良性准则



一、无偏性

思考：下列估计量是否 μ 的无偏估计量？哪个更好？

1. \bar{X}
2. X_1
3. $X_1 + X_2$
4. $0.1X_1 + 0.2X_2 + 0.7X_3$

由上例可见，一个参数的无偏估计可以有很多；无偏估计只能保证无系统误差，即 $E(\hat{\theta} - \theta) = 0$ ；但是却可能有极大的偏差。

因此一个优良的估计量，其方差应该较小。



第7章2节 估计量的优良性准则



二、有效性

定义： 设 $\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 和 $\hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是未知参数 θ 的两个**无偏**估计量，若对 θ 的所有可能取值都有 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$ ，则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效。

设 $\hat{\theta}_0$ 是 θ 的无偏估计，如果对 θ 的任何一个无偏估计量 $\hat{\theta}$ ，都有 $D(\hat{\theta}_0) \leq D(\hat{\theta})$ ，则称 $\hat{\theta}_0$ 为 θ 的**最小方差无偏估计量**。



第7章2节 估计量的优良性准则



二、有效性

TIPS

证明无偏性并判断哪个有效

当 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 且 μ 和 σ^2 未知时,
 \bar{X} 和 S^2 分别是 μ 和 σ^2 的最小方差无偏估计.



第7章2节 估计量的优良性准则



三、相合性

定义： 设 $\hat{\theta}_n(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是未知参数 θ 的估计量，若对任意的 $\varepsilon > 0$ ，有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon\} = 1$ 则称 $\hat{\theta}_n$ 为 θ 的相合估计量。

TIPS

相合估计量的证明

\bar{X} 是 μ 的相合估计量；
 S^2 和 M_2 都是 σ^2 的相合估计量。



第7章2节 估计量的优良性准则



无偏性



期望

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

有效性



方差

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

相合性



极限

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

\bar{X} 是 μ 的无偏、有效、相合估计量



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之一

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是正态总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本， \bar{X}, S^2 分别是样本均值和样本方差

1. 如何选择统计量估计 μ 和 σ^2 ?
2. 统计量可化为哪种常见分布?
3. 当另一个参数已知（未知）时选择有何不同?



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之一

1. 如何选择统计量估计 μ 和 σ^2 ?

依据：优良性准则

μ 的估计

$$\mu \leftarrow \bar{X}$$

σ^2 的估计

μ 已知时

$$\sigma^2 \leftarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$$

μ 未知时

$$\sigma^2 \leftarrow S^2$$

核心

选一优良估计量来替代 μ



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之一

σ^2 的估计为何不用 S^2 ?

σ^2 的估计

μ 已知时

$$\sigma^2 \leftarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$$

$$\begin{aligned} & D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right] \\ &= D\left[\frac{\sigma^2}{n} \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma}\right)^2\right] \\ &= \frac{\sigma^4}{n^2} D[\chi^2] \sim \chi^2(n) \\ &= \frac{\sigma^4}{n^2} \cdot 2n = \frac{2\sigma^4}{n} \end{aligned}$$

比
 S^2
更有效

$$\begin{aligned} & D(S^2) \\ &= D\left[\frac{\sigma^2}{n-1} \cdot \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}\right] \\ &= \frac{\sigma^4}{(n-1)^2} D[\chi^2] \sim \chi^2(n-1) \\ &= \frac{\sigma^4}{(n-1)^2} \cdot 2(n-1) = \frac{2\sigma^4}{n-1} \end{aligned}$$



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之一

2. 统计量可化为哪种常见分布?

依据：抽样分布定理

将待估参数
看作常数

μ 的估计

σ^2 已知时

$\bar{X} \Rightarrow$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$$

σ^2 未知时

$\bar{X} \Rightarrow$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

用优良估计量 S^2 替代 σ^2



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之一

2. 统计量可化为哪种常见分布?

依据：抽样分布定理

将待估参数
看作常数

σ^2 的估计

μ 已知时

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \Rightarrow$$

$$\sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$$

μ 未知时

$$S^2 \Rightarrow$$

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

用样本均值替代 μ



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之二

设 X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} 分别是来自正态总体 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的样本, \bar{X}, S_1^2 和 \bar{Y}, S_2^2 为各自的样本均值和样本方差, 则

1. 如何选择统计量估计 $\mu_1 - \mu_2$ 和 σ_1^2 / σ_2^2 ?
2. 统计量可化为哪种常见分布?
3. 当另一个参数已知 (未知) 时选择有何不同?



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之二

1. 如何选择统计量估计 $\mu_1 - \mu_2$ 和 σ_1^2 / σ_2^2 ?

$\mu_1 - \mu_2$
的估计

$$\mu_1 - \mu_2 \leftarrow \bar{X} - \bar{Y}$$

σ_1^2 / σ_2^2
的估计

μ 已知时

$$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \leftarrow \frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2 \bigg/ \frac{1}{n_2} \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \mu_2)^2$$

μ 未知时

$$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \leftarrow \frac{S_1^2}{S_2^2}$$



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量.之二

2. 统计量可化为哪种常见分布?

依据：抽样分布定理

将待估参数
看作常数

σ_1^2 和 σ_2^2
已知时

$$\bar{X} - \bar{Y} \Rightarrow$$

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1)$$

$\mu_1 - \mu_2$
的估计

$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 =$
 σ^2 未知时

$$\bar{X} - \bar{Y} \Rightarrow$$

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$



第7章2节 估计量的优良性准则



构造统计量·之二

2. 统计量可化为哪种常见分布?

依据：抽样分布定理

将待估参数
看作常数

σ_1^2 / σ_2^2
的估计

μ 已知时

$$\frac{1}{n_1} \sum_{i=1}^{n_1} \left(\frac{X_i - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 \bigg/ \frac{1}{n_2} \sum_{j=1}^{n_2} \left(\frac{Y_j - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \sim F(n_1, n_2)$$

μ 未知时

$$\frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

