



专注于商业智能BI和大数据的垂直社区平台

# 估计量的优良准则

Allen

[www.hellobi.com](http://www.hellobi.com)

## 课程目录

- 无偏性
- 有效性
- 相合性
- 小结

# 引子

- 对于同一个参数,用不同的方法可以得到不同的估计量。同一参数出现多个估计量时

究竟哪一个更好?

- 确定估计量好坏的标准必须是整体性的, 必须在大量观察的基础上从统计的意义上评价估计量的好坏

具体的评价标准如下

## 矩法估计示例

- 求母体均值  $E\xi$  与母体方差  $D\xi$  的矩法估计
- 设  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  是母体的子样，已知具有母体均值  $E\xi$  和方差  $D\xi = E\xi^2 - (E\xi)^2$
- 求  $v_1 = E\xi = \bar{\xi}$  ,  $v_2 = E\xi^2 = (E\xi)^2 + D\xi = \overline{\xi^2}$
- 解得矩法估计为  $\hat{E}\xi = \bar{\xi} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_i$  ,  $\hat{D}\xi = \overline{\xi^2} - (\bar{\xi})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\xi_i - \bar{\xi})^2$

## 极大似然估计示例

- 例：若 $X$ 是服从参数 $\lambda(\lambda > 0)$ 的泊松分布， $x_1, x_2, \dots, x_n$ 是来自总体 $X$ 的一个样本值，求参数 $\lambda$ 的极大似然估计值
- 1.  $X$ 的分布律为  $P\{X = x\} = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} (x = 0, 1, \dots, n)$ ，所以似然函数为  $L(\lambda) = \prod_{i=1}^n \left( \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} \right)$
- 2. 取对数  $\ln L(\lambda) = -n\lambda + \left( \sum_{i=1}^n x_i \right) \ln \lambda - \sum_{i=1}^n (x_i!)$
- 3. 求导  $\frac{d}{d\lambda} \ln L(\lambda) = -n + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\lambda} = 0$ ，解得极大似然估计值为  $\hat{\lambda} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} = \bar{x}$

## 极大似然估计示例

- 例：若总体X是  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是来自总体X的一个样本值，求参数  $\mu, \sigma^2$  的极大似然估计值

- 1.X的概率密度为  $f(x; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$  , 所以似然函数为  $L(\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{2\sigma^2}} \right)$

- 2.取对数  $\ln L(\mu, \sigma^2) = \ln \prod_{i=1}^n \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{2\sigma^2}} \right)$

- 3.求偏导  $\begin{cases} \frac{\partial \ln L(\mu, \sigma^2)}{\partial \mu} = 0 \\ \frac{\partial \ln L(\mu, \sigma^2)}{\partial \sigma^2} = 0 \end{cases}$  , 解得极大似然估计值为  $\hat{\mu} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} = \bar{x}$  ,  $\hat{\sigma}^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n}$

## 样本均值和样本方差的性质

- 若母体X的原点矩  $v_k = EX^k$  和中心矩  $\mu_k = E(X - v_1)^k, k = 1, 2, 3, 4$  都存在，若

$S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  是样本方差

- 样本方差  $S^2$  的数学期望： $ES^2 = \frac{n-1}{n} \mu_2$

存在系统性偏差

## 无偏性

- 估计量是随机变量, 对于不同的样本值就会得到不同的估计值, 希望估计值在未知参数真值左右徘徊, 最好它的数学期望等于未知参数的真值, 这就导致了无偏性这个标准
- 寻找估计量时, 除了含随机偏差外, 还可能存在系统性偏差。在统计学上将没有系统性偏差的性质称为无偏性



## 无偏性—定义和理解

- 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是取自具有概率函数  $\{f(x; \theta), \theta \in \Theta\}$  的母体  $X$  的一个简单随机样本， $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是  $\theta$  的估计量，如果有  $E\hat{\theta} = \theta$ ，则称  $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是  $\theta$  的**无偏估计**，否则称为有偏的
- 无偏估计的整体性理解：如果估计量是无偏估计，则在每次抽样中，估计值几乎不会等于  $\theta$ ，有时偏大有时偏小，但是在进行很多次的抽样之后，这些估计值的平均值会与  $\theta$  几乎相等；即允许存在随机误差，但无偏性要求没有系统误差。

## 无偏性—定义和理解

- 实际意义：估计量的无偏性并不是都有实际意义的，需要根据具体的情况来考虑
- 案例一：若制药公司要根据原料中某种成分的含量 $\theta$ 进行设计配料方案，由于未知，故用估计值 $\hat{\theta}$ 去配料

此时的无偏估计量是没有现实意义的

- 案例二：考虑产品的价格时，应当把次品率也考虑进去，若某批产品次品率为 $\theta$ ，每件合格品的价格为 $x$ ，从长期来看，则每件产品的合理价格应为 $x(1-\theta)$

## 无偏性示例

- 若母体 $X$ 的原点矩  $v_k = EX^k$  和中心矩  $\mu_k = E(X - v_1)^k, k = 1, 2, 3, 4$  都存在, 若

$S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  是样本方差

- 样本方差  $S^2$  的数学期望:  $ES^2 = \frac{n-1}{n} \mu_2$

- 令  $S^{*2} = \frac{n}{n-1} S^2 = \frac{n}{n-1} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  则  $ES^{*2} = \frac{n}{n-1} ES^2 = \mu_2 = D\xi$

$S^{*2}$  是母体方差的无偏估计

- 当  $n \rightarrow +\infty$  时,  $ES^2 = \frac{n-1}{n} \mu_2 \rightarrow \mu_2$ , 则称  $S^2$  是母体方差的渐进无偏估计

## 有效性

- 估计量的无偏性只保证了估计量的取值在参数真值周围波动,但是波动的幅度有多大呢?一般希望估计量波动的幅度越小越好,幅度越小,则估计量取值与参数真值有较大偏差的可能性越小,而衡量随机变量波动幅度的量就是方差——有效性
- 定义：若  $\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$  和  $\hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$  都是参数  $\theta$  的无偏估计量，若  $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$  则称  $\hat{\theta}_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$  比  $\hat{\theta}_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$  有效

## 有效性示例

- 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自均值为  $\mu$  方差为  $\sigma^2$  的总体的样本,  $\bar{X}, X_i (i=1, 2, \dots, n)$  均为总体均值的  $E(X) = \mu$  的无偏估计量

哪个更有效?

- 由于  $D(\bar{X}) = D\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n D(X_i) = \frac{\sigma^2}{n}$ ,  $D(X_i) = \sigma^2 (i=1, 2, \dots, n)$

其中  $D(\bar{X}) < D(X_i)$

$\bar{X}$  更有效

## 相合性

- 估计量的无偏性、有效性，都是在样本容量一定的情况下讨论的。  
当样本容量  $n \rightarrow +\infty$  时，我们也希望有一个标准来评判估计量的优劣——相合性

估计量在  $n \rightarrow +\infty$  时能不断接近未知参数的真值

- 定义：设  $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为未知参数  $\theta$  的估计量，若对任意的  $\varepsilon > 0$ ，有

$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon\} = 1$ ，或者  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta}_n - \theta| \geq \varepsilon\} = 0$ ，称  $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为  $\theta$  的相合估计量

相合性也称一致性，是估计量的最基本要求，它反映了估计量的一种大样本性质

## 小结

- 无偏性
- 有效性
- 相合性
- 小结