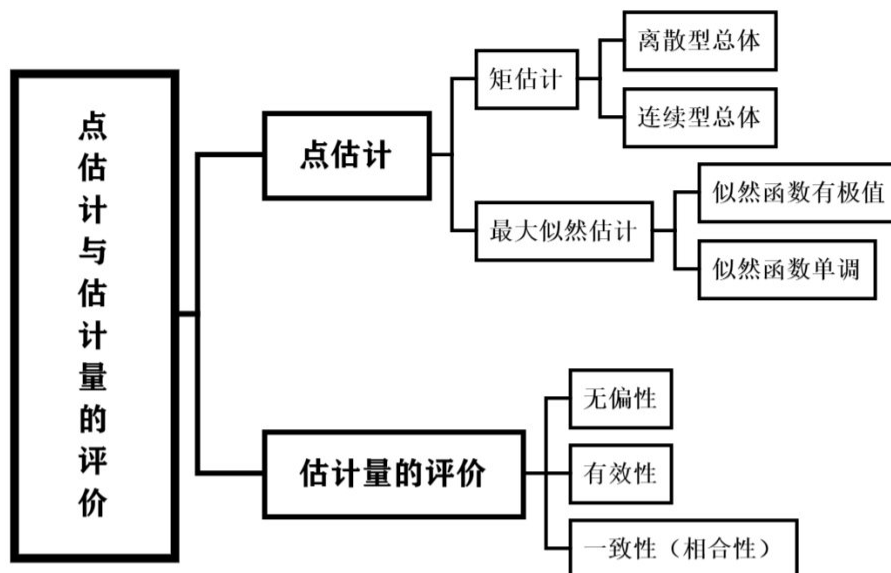


## 第七章 点估计与估计量的评价

### 知识图解



### 知识讲解

#### 一、点估计

**定义：** 设总体分布函数  $F(x; \theta)$  的形式为已知， $\theta$  是待估参数， $X_1, X_2, \dots, X_n$  为总体  $X$  的一个样本，其样本值为  $x_1, x_2, \dots, x_n$ 。点估计即构造一个适当的统计量  $\hat{\theta} = \theta(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ，用它的观察值  $\hat{\theta} = \theta(x_1, x_2, \dots, x_n)$  作为未知参数  $\theta$  的近似值。称  $\hat{\theta} = \theta(X_1, X_2, \dots, X_n)$  为  $\theta$  的估计量， $\hat{\theta} = \theta(x_1, x_2, \dots, x_n)$  为  $\theta$  的估计值。

#### 二、矩估计法

**定义** 用样本矩估计同阶的总体矩，用样本矩的函数估计总体矩的函数，这种估计法称为参数的矩估计。

**步骤** 估计  $k$  个未知参数  $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ ， $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  样本，令

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^l = EX^l \quad (l=1, 2, \dots, k),$$

解得  $\hat{\theta}_l = \theta_l(X_1, \dots, X_n)$ ， $l=1, 2, \dots, k$ 。

注：

- 1) 矩估计使用前提是有关的总体矩存在；使用中心矩和原点矩均可。
- 2) 用样本一阶原点矩  $\bar{X}$  估计期望  $EX$ ，用样本二阶中心矩  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  估计方差  $DX$ 。

### 三、 最大似然估计法

#### 1. 似然函数

离散型总体  $X$  设  $P\{X = a_i\} = p(a_i; \theta)$ ,  $i = 1, 2, \dots$ ,  $\theta \in \Theta$ ，则称

$$L(\theta) = L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$$

为该总体的似然函数。

连续型总体  $X$  设  $X \sim f(x; \theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ ，则称

$$L(\theta) = L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

为该总体的似然函数。

注：将似然函数  $L(\theta)$  理解为“恰好取到样本值  $x_1, \dots, x_n$ ”的概率。

#### 2. 最大似然估计

固定样本值  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ，在  $\theta \in \Theta$  内使似然函数  $L(\theta) = L(x_1, \dots, x_n; \theta)$  达到最大的参数值  $\theta(x_1, \dots, x_n)$ ，作为参数  $\theta$  的估计值。

**最大似然估计不变性原理：**设  $\hat{\theta}$  是未知参数  $\theta$  的最大似然估计，函数  $g(\theta)$  具有单值反函数，则  $g(\hat{\theta})$  是参数  $g(\theta)$  的最大似然估计量。

注：设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  ( $\mu, \sigma^2$  都未知)，则  $EX = \mu$  最大似然估计为  $\bar{X}$ ，

$DX = \sigma^2$  的最大似然估计为  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 。

#### 3. 步骤（以连续型总体 $X \sim f(x; \theta)$ 为例）

- 1) 构造似然函数  $L(\theta) = L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$ ；

2) 取对数  $\ln L(\theta) = L(x_1, \dots, x_n; \theta) = \sum_{i=1}^n \ln f(x_i; \theta)$ ;

3) 一个参数 解似然方程  $\frac{d[\ln L(\theta)]}{d\theta} = 0$ , 若有解, 即为最大似然估计  $\hat{\theta}$ .

两个参数 解似然方程 
$$\begin{cases} \frac{\partial \ln L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1} = 0 \\ \frac{\partial \ln L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2} = 0 \end{cases}, \text{ 若有解, 即为最大似然估计 } \hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2.$$

【例7.1】 设总体  $X$  的概率密度为

$$f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{\theta^2}{x^3} e^{-\frac{\theta}{x}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

其中  $\theta$  为未知参数且大于零,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本.

(I) 求  $\theta$  的矩估计量  $\hat{\theta}_M$ , 并证明  $\hat{\theta}_M \xrightarrow{P} \theta$ ;

(II) 求  $\theta$  的最大似然估计量.

【例7.2】 设总体  $X$  的概率分布为

$X$	0	1	2	3
$P$	$\theta^2$	$2\theta(1-\theta)$	$\theta^2$	$1-2\theta$

其中  $\theta(0 < \theta < \frac{1}{2})$  是未知参数, 利用总体  $X$  的如下样本值 3, 1, 3, 0, 3, 1, 2, 3, 求  $\theta$

的矩估计值和最大似然估计值.

【例7.3】 设总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，其中  $\mu, \sigma^2$  是未知参数， $X_1, X_2, \dots, X_n$  是取自总体  $X$  的一个简单随机样本，求  $\mu, \sigma^2$  的矩估计量。

【例7.4】 设总体  $X$  的概率密度为

$$f(x; \alpha, \beta) = \begin{cases} \alpha, & -1 < x < 0, \\ \beta, & 0 < x < 1, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

其中  $\alpha, \beta$  为未知参数，总体  $X$  的一组样本值为  $-0.5, 0.3, -0.2, -0.6, -0.1, 0.4, 0.5, -0.8$ ，求  $\alpha$  的最大似然估计值。

【例7.5】 设某种元件的使用寿命  $X$  的概率密度为

$$f(x; \theta) = \begin{cases} 2e^{-2(x-\theta)} & x > \theta \\ 0, & x \leq \theta \end{cases}$$

其中  $\theta > 0$  为未知参数。设  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是  $X$  的一组样本观测值，求  $\theta$  的最大似然估计量。

【例7.6】 设  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是来自总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  ( $\mu, \sigma^2$  均未知) 的简单随机样本的观测值, 求  $\mu$  和  $\sigma^2$  的最大似然估计值.

#### 四、 估计量的评价标准

1. 无偏性: 设  $\hat{\theta} = \theta(X_1, X_2, \dots, X_n)$  是未知参数  $\theta$  的估计量, 若  $E(\hat{\theta})$  存在, 且对  $\forall \theta \in \Theta$  有  $E(\hat{\theta}) = \theta$ , 则称  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的无偏估计量, 称  $\hat{\theta}$  具有无偏性.
2. 有效性: 设  $\hat{\theta}_1 = \theta_1(X_1, X_2, \dots, X_n)$  与  $\hat{\theta}_2 = \theta_2(X_1, X_2, \dots, X_n)$  都是  $\theta$  的无偏估计量, 若有  $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ , 则称  $\hat{\theta}_1$  比  $\hat{\theta}_2$  更有效.
3. 一致性: 设  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的估计量, 若对  $\forall \theta \in \Theta$ , 有  $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon\} = 1$ , 即  $\hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta$ , 则称  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的一致估计量.

【例7.7】 设总体  $X$  的概率密度为

$$f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{6x}{\theta^3}(\theta - x), & 0 < x < \theta, \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$$

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自  $X$  的一个简单随机样本, 求未知参数  $\theta$  的矩估计量  $\hat{\theta}$ , 并判断  $\hat{\theta}$  是否为  $\theta$  的无偏估计.

【例7.8】 取容量  $n=3$  的样本  $X_1, X_2, X_3$ ，证明总体均值  $\mu$  的三个无偏估计量

$$\hat{\mu}_1 = \bar{X} = \frac{1}{3} \sum_{i=1}^3 X_i, \hat{\mu}_2 = \frac{1}{2} X_1 + \frac{1}{3} X_2 + \frac{1}{6} X_3, \hat{\mu}_3 = X_1 \text{ 中, } \hat{\mu}_1 = \bar{X} \text{ 比 } \hat{\mu}_2, \hat{\mu}_3 \text{ 都有效.}$$