



# 河海大学

## Ch7 参数估计



## • 点估计

### 1. 参数估计的概念

**定义** 设 $X_1, \dots, X_n$ 是总体 $X$ 的一个样本, 其概率函数为 $f(x; \theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ . 其中 $\theta$ 为未知参数,  $\Theta$ 为参数空间,  $f(x; \theta)$ 可表示分布律或密度函数. 若统计量 $g(X_1, \dots, X_n)$ 可作为 $\theta$ 的一个估计, 则称其为 $\theta$ 的一个**估计量**, 记为  $\hat{\theta}$ . 即 $\hat{\theta} = g(X_1, \dots, X_n)$ .

$\hat{\theta} = g(x_1, \dots, x_n)$ 称为 $\theta$ 的估计值.

若 $x_1, \dots, x_n$ 是样本的一个观测值。

由于 $g(x_1, \dots, x_n)$ 是实数域上的一个点，现用它来估计 $\theta$ ，故称这种估计为**点估计**。  
点估计的经典方法是**矩估计法**与**极大似然估计法**。

## 2. 矩估计法（简称“矩法”）

**定义** 用样本矩作为总体同阶矩的估计，从而解出未知参数的方法称为**矩估计法**或**矩法**。

$\theta$ 的矩估计可记为  $\hat{\theta}_M$

$$\hat{\theta}_M \text{ 应满足方程: } E(X^k) = A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k.$$

$k$ 的取值取决于  $f(x; \theta)$  中未知参数  $\theta$  的维数。

若维数为1，即仅有一个参数，则  $k$  取1；

若维数为2，则可让  $k$  取1和2，解联立方程即可得  
余类推

**例** 设总体 $X$ 的分布律为

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

其中 $\theta(0 < \theta < 1)$ 未知，求 $\theta$ 的矩估计量。

若总体 $X$ 有样本值3、1、3、0、3、1、2、3，求 $\theta$ 的矩估计值。

**例** 设总体  $X \sim P(\lambda)$ ,  $\lambda > 0$  未知,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体的样本,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  为样本值, 求  $\lambda$  的矩估计量和矩估计值。

**例** 设总体  $X \sim U(a, b)$ ,  $a, b$  均未知,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体的样本,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  为样本值, 求  $a, b$  的矩估计量和矩估计值。

**例** 设  $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ ,  $-\infty < \mu < \infty, \sigma > 0$ , 试求  $\hat{\mu}_M$  和  $\hat{\sigma}_M^2$ 。



## • 极大似然估计法

设 $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} f(x; \theta_1, \dots, \theta_m), \theta_j \in \Theta$ , 则称

$L(\theta_1, \dots, \theta_m) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta_1, \dots, \theta_m)$  为 $X$ 的似然函数.

**定义** 若有 $\hat{\theta}_j \in \Theta$ , 使得

$$L(\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m) = \max_{\theta_j \in \Theta} L(\theta_1, \dots, \theta_m),$$

$$\text{或 } L(\hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m) = \sup_{\theta_j \in \Theta} L(\theta_1, \dots, \theta_m),$$

则称为 $\theta_j$ 的极大似然估计, 记为  $\hat{\theta}_{j_{MLE}}$  或  $\hat{\theta}_{j_L}$ .

# 极大似然估计的求法:

## (1) 解似然方程法

$$\frac{\partial [L(\theta_1, \cdots, \theta_m)]}{\partial \theta_j} = 0, \quad \frac{\partial [\ln L(\theta_1, \cdots, \theta_m)]}{\partial \theta_j} = 0$$

称为未知参数 $\theta_j$ 的似然方程。若该方程有解,

则其解就是  $\hat{\theta}_{j_L} = \hat{\theta}_{j_L}(X_1, \cdots, X_n)$



## (2) 直接法

由似然方程解不出 $\theta_j$ 的似然估计时，可由定义通过分析直接推求。

事实上 $\hat{\theta}_{j_L}$ 满足

$$L(\hat{\theta}_{1_L}, \cdots, \hat{\theta}_{m_L}) = \max_{\theta_j \in \Theta} L(\theta_1, \cdots, \theta_m).$$

$$\text{或 } L(\hat{\theta}_{1_L}, \cdots, \hat{\theta}_{m_L}) = \sup_{\theta_j \in \Theta} L(\theta_1, \cdots, \theta_m).$$

**例** 设  $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} P(\lambda), \lambda > 0$ , 试求  $\hat{\lambda}_L$

**例** 设  $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2), -\infty < \mu < \infty, \sigma > 0$ ,  
试求  $\hat{\mu}_L$  和  $\hat{\sigma}_L^2$ .

**例** 设  $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} U(a, b)$ , 试求  $\hat{a}_L$  和  $\hat{b}_L$ .

## • 点估计量的评选标准

### 1. 无偏性

设  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  为  $\theta$  的估计量, 若  $E(\hat{\theta}) = \theta$  则称  $\hat{\theta}$  是  $\theta$  的无偏估计量.

**例** 设 $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ ,  $-\infty < \mu < \infty, \sigma > 0$ ,  
试讨论 $\hat{\mu}_L$ 和 $\hat{\sigma}_L^2$ 的无偏性.

**例** 设 $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ , 试确定常数 $C$ ,  
使 $C \sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2$ 为 $\sigma^2$ 的无偏估计.

## 2. 有效性

设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$ 分别是参数 $\theta$ 的两个无偏估计, 若 $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ , 则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效.

**例** 设 $X_1, \dots, X_n$ 为总体 $X$ 的一个样本. 试证明:

$$\hat{\mu}_1 = \frac{1}{5}X_1 + \frac{3}{10}X_2 + \frac{1}{2}X_3$$

$$\hat{\mu}_2 = \frac{1}{3}X_1 + \frac{1}{4}X_2 + \frac{5}{12}X_3$$

都是 $E(X)$ 的无偏估计. 并比较哪个更有效?

## • 区间估计

设  $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} f(x; \theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ ,  $\underline{\theta}, \bar{\theta}$  为两个统计量, 任给  $\alpha$ :  $0 < \alpha < 1$ , 有

$$P\{\underline{\theta}(X_1, \dots, X_n) < \theta < \bar{\theta}(X_1, \dots, X_n)\} = 1 - \alpha$$

则称  $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  为  $\theta$  的置信度为  $1 - \alpha$  的置信区间,  
 $\underline{\theta}$  为置信下限,  $\bar{\theta}$  为置信上限。

$(\underline{\theta}, \bar{\theta})$  也称为  $\theta$  的区间估计。



# • 正态总体参数的区间估计

## 1. 单正态总体均值的置信区间

设 $X_1, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ , 给定 $\alpha$ , 由观测值 $x_1, \dots, x_n$ 求出 $\mu$ 的置信区间.

(1)  $\sigma^2$ 已知 令  $U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$

即得  $\mu$  的置信区间为  $1-\alpha$  的置信区间为

$$\bar{x} \pm z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \left( \bar{x} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right).$$

**例** 某车间生产滚珠，其直径  $X$  是随机变量，总体  $X \sim N(\mu, 0.06)$ 。从某一天的产品中随机地抽取六件样品，测得直径为(单位： $mm$ )

14.60, 15.10, 14.90, 14.80, 15.20, 15.10

求总体均值  $\mu$  的置信度为  $1-\alpha=0.95$  的置信区间。

**例** 已知幼儿的身高在正常情况下服从正态分布。现从某一幼儿园5岁至6岁的幼儿中随机地抽查了9人，其身高分别为(单位:  $cm$ )

115, 120, 131, 115, 109, 115, 115, 105, 110。

假设5岁至6岁幼儿身高总体的标准差为  $\sigma = 7cm$ 。在置信度为99%的条件下，试求总体均值  $\mu$  的置信区间。

## (2) $\sigma^2$ 未知

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

即得  $\mu$  的置信区间为  $1-\alpha$  的置信区间为

$$\begin{aligned} & \bar{x} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} \\ & = \left( \bar{x} - t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{x} + t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}} \right). \end{aligned}$$

**例** 一个科学家记录了球的直径的5个测量值为：6.33, 6.37, 6.36, 6.32和6.37 $cm$ ，假设球的直径近似地服从正态分布。求总体均值  $\mu$  的0.95的置信区间。

## 2. 单正态总体方差的置信区间

设 $X_1, \cdots, x_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ , 给定 $x_1, \cdots, x_n$ ,  
求出 $\sigma^2$ (或 $\sigma$ ) 的置信区间。

$\mu$ 未知

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

即得 $\sigma^2$ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间为

$$\left( \frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)} \right)$$



同时，也可得到 $\sigma$ 的置信度为 $1-\alpha$ 的置信区间

$$\left( \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}}, \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)}} \right)$$

**例** 从一台自动机床加工的同类零件中抽取10件，测得零件长度为(单位: 毫米): 12.15, 12.12, 12.01, 12.28, 12.09, 12.03, 12.01, 12.11, 12.06和12.04。设零件长度服从正态分布，求总体方差 $\sigma^2$ 和标准差 $\sigma$ 的置信区间( $\alpha=0.05$ )。

### 3. 双正态总体均值差的置信区间

设  $X_1, \cdots, X_{n_1} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_1, \sigma_1^2),$

$Y_1, \cdots, Y_{n_2} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_2, \sigma_2^2),$

两样本独立。给定置信度  $1 - \alpha,$   
由观测值  $x_1, \cdots, x_{n_1}; y_1, \cdots, y_{n_2},$   
求出  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间。

(1)  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  已知

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

可得  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间

$$\left( \bar{x} - \bar{y} - z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, \bar{x} - \bar{y} + z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right)$$

(2)  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$  未知

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

可解得  $\mu_1 - \mu_2$  的置信区间

$$\bar{x} - \bar{y} \pm t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$$

**例** 随机地从两包装的食糖中分别取了4箱和5箱测得重量分别为(单位:  $kg$ )

甲: 143, 142, 143, 137;

乙: 140, 142, 136, 138, 140;

设两重量数据分别来自  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 且两样本相互独立。

(1) 若  $\sigma_1^2 = 8$ ,  $\sigma_2^2 = 5$ ;

(2) 若  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$  未知。

分别求出  $\mu_1 - \mu_2$  的置信度为 0.99 的置信区间。

#### 4. 双正态总体方差比的置信区间

设  $X_1, \dots, X_{n_1} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $Y_1, \dots, Y_{n_2} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu_2, \sigma_2^2)$ ,  
两样本独立。给定置信度  $1 - \alpha$ , 由观测值  $x_1, \dots, x_{n_1}$ ;  
 $y_1, \dots, y_{n_2}$ , 求出  $\sigma_1^2 / \sigma_2^2$  的置信区间。



## (1) $\mu_1, \mu_2$ 未知

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

$$\text{其中 } S_1^2 = \frac{1}{n_1 - 1} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2, \quad S_2^2 = \frac{1}{n_2 - 1} \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \bar{Y})^2$$

可得  $\sigma_1^2 / \sigma_2^2$  的置信区间

$$\left( \frac{S_1^2 / S_2^2}{F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)}, \frac{S_1^2 / S_2^2}{F_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)} \right)$$