

第七章 参数估计

§ 7.1 点估计

例1 在某厂一天中发生着火现象的次数 X 是一个随机变量, 假设它服从以 $\lambda > 0$ 为参数的泊松分布。参数 λ 未知. 现有以下的样本值, 试估计参数 λ 。

着火次数 k	0	1	2	3	4	5	6	≥ 7	
k 次着火的天数 n_k	75	90	54	22	6	2	1	0	$\Sigma = 250$

解：因为 $X \sim \pi(\lambda)$ ，所以 $\lambda = E(X)$ 。用样本均值来估计总体的均值 $E(X)$ 。现由已知数据计算得到

$$\begin{aligned} \bar{x} &= \frac{1}{250} [0 \times 75 + 1 \times 90 + 2 \times 54 + 3 \times 22 \\ &\quad + 4 \times 6 + 5 \times 2 + 6 \times 1] = 1.22 \end{aligned}$$

得 $E(X) = \lambda$ 的估计为 1.22.

点估计

设总体 X 的分布类型已知, θ 是其中的一个未知参数。 X_1, X_2, \dots, X_n 是 X 的一个样本, 构造一个适当的统计量 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 用它的观察值 $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 作为未知参数 θ 的取值。就称 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为 θ 的估计量, 称 $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 θ 的估计值。

$\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 也简记为 $\hat{\theta}$

例如，在例1 中，用样本均值来估计总体均值。即有估计量

$$\hat{\lambda} = E(X) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \quad (n = 250)$$

估计值是

$$\hat{\lambda} = E(X) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k = 1.22$$

问题：为什么要用这样的估计量呢？其他总体中的参数又怎么办呢？

(一) 矩估计法

替换原理：由大数定律知道，当样本容量越来越大时，样本均值会越来越靠近总体均值。

我们用样本均值来作为总体均值的近似——称为估计

$X_1^k, X_2^k, \dots, X_n^k$ 也是 X^k 的简单随机样本，因此

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \text{ 也会越来越靠近 } EX^k.$$

我们用样本矩来作为总体矩的估计——称为**矩估计法**

但是，有些参数不是总体矩，怎么办呢？

设 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 为总体 X 分布中的待估参数, X_1, X_2, \dots, X_n 是来自 X 的样本。假设总体 X 的前 k 阶矩 $\mu_j = E(X^j)$ 存在 (它们是 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 的函数)

1、考虑关于未知数 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 的方程 (组)

$$\begin{cases} \mu_1 = \mu_1(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ \mu_2 = \mu_2(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ \vdots \\ \mu_k = \mu_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \end{cases}$$

2、如果关于未知数 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 的这个方程（组）有唯一解：

$$\begin{cases} \theta_1 = \theta_1(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \\ \theta_2 = \theta_2(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \\ \vdots \\ \theta_k = \theta_k(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \end{cases}$$

以样本矩 A_i 分别代替上式中的 $\mu_i, i = 1, 2, \dots, k$ 。

称 $\hat{\theta}_i = \theta_i(A_1, A_2, \dots, A_k)$ ($i = 1, 2, \dots, k$) 分别为 θ_i ($i = 1, 2, \dots, k$) 的矩法估计量, 或矩估计量。

注意：

- 1、方程个数一定要等于未知参数个数。
- 2、一般来说，只有当方程（组）有唯一解的时候，才用矩法。
- 3、因为我们是使用样本矩替换总体矩得到的估计，故不能把求出的估计当作参数的解。

例2 设总体 X 在 $[a, b]$ 上服从均匀分布,
 a, b 未知。 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自 X 的样本,
试求 a, b 的矩估计量。

$$\text{解: } \mu_1 = E(X) = (a + b)/2$$

$$\begin{aligned} \mu_2 &= E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2 \\ &= (b - a)^2 / 12 + (a + b)^2 / 4 \end{aligned}$$

$$\begin{array}{l} \text{由 } a < b \text{ 得} \\ \left\{ \begin{array}{l} a + b = 2\mu_1, \\ b - a = \sqrt{12(\mu_2 - \mu_1^2)} \end{array} \right. \end{array}$$

解之得

$$\begin{cases} b = \mu_1 + \sqrt{3(\mu_2 - \mu_1^2)} \\ a = \mu_1 - \sqrt{3(\mu_2 - \mu_1^2)} \end{cases}$$

因为

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

用样本的一、二阶矩代替总体的一、二阶矩得，所求矩法估计为

$$\hat{a} = A_1 - \sqrt{3(A_2 - A_1^2)} = \bar{X} - \sqrt{\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

$$\hat{b} = A_1 + \sqrt{3(A_2 - A_1^2)} = \bar{X} + \sqrt{\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

例3 设总体 X 的均值 μ 及方差 σ^2 都存在, 且有 $\sigma^2 > 0$, 但 μ, σ^2 均为未知。又设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自 X 的样本, 试求 μ, σ^2 的矩估计量。

$$\text{解: } \begin{cases} \mu_1 = E(X) = \mu \\ \mu_2 = E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2 = \sigma^2 + \mu^2 \end{cases}$$

$$\text{解得 } \begin{cases} \mu = \mu_1 \\ \sigma^2 = \mu_2 - \mu_1^2 \end{cases}$$

分别以 A_1 , A_2 代替 μ_1 , μ_2 得 μ 和 σ^2 的矩估计量分别为

$$\hat{\mu} = A_1 = \bar{X},$$

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= A_2 - A_1^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.\end{aligned}$$

特别，若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 未知，则 μ, σ^2 的矩估计量为

$$\hat{\mu} = \bar{X}, \quad \sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

不是样本方差

求矩法估计的步骤:

1. 确定所有参数: $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 。然后求出 1 至 k 阶原点矩。
2. 解关于未知数 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 的方程 (组) :

$$\begin{cases} \mu_1 = \mu_1(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ \mu_2 = \mu_2(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ \vdots \\ \mu_k = \mu_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \end{cases}$$

3. 如果有唯一解

$$\begin{cases} \theta_1 = \theta_1(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \\ \theta_2 = \theta_2(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \\ \vdots \\ \theta_k = \theta_k(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \end{cases}$$

就用样本矩代替上述表达式中的总体矩得到矩估计

$$\hat{\theta}_i = \theta_i(A_1, A_2, \dots, A_k) \quad (i = 1, 2, \dots, k)$$

10月31日



作业：176页 2