

概率论与数理统计

点估计

主讲人：曾华琳



信息科学与技术学院

点估计问题的一般提法

设总体 X 的分布函数形式已知，但它的一个或多个参数为未知，借助于总体 X 的一个样本来估计总体未知参数的值，这样的问题称为**点估计问题**。

点估计问题就是要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， $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 来估计参数 θ 。

例题 1 : 在某炸药制造厂,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 为未知,设有以下的样本值, 试估计参数 λ .

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

点估计问题的一般提法

为估计 λ :

我们需要构造出适当的样本的函数 $\pi(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 每当有了样本, 就代入该函数中算出一个值, 用来作为 λ 的估计值。

$\pi(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 称为参数 λ 的点估计量,

把样本值代入 $\pi(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 中, 得到 λ 的一个点估计值。

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

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 $E(X)$. $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$,

$$\bar{x} = \frac{\sum_{k=0}^6 kn_k}{\sum_{k=0}^6 n_k} = \frac{1}{250} (0 \times 75 + 1 \times 90 + 2 \times 54 + 3 \times 22 + 4 \times 6 + 5 \times 2 + 6 \times 1) = 1.22.$$

故 $E(X) = \lambda$ 的估计为 1.22.

点估计问题的一般提法

由大数定律, $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right| < \varepsilon\right\} = 1$

问题是： 使用什么样的统计量去估计 μ ?

- 1** 样本均值;
- 2** 样本中位数;
- 3** 别的统计量。

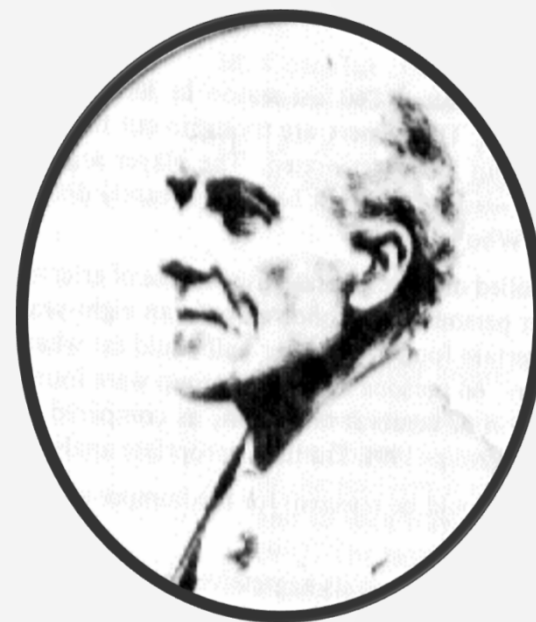
➤ 二、寻求估计量的方法

1

矩估计法

矩估计法是英国统计学家

K.皮尔逊最早提出来的。



二、寻求估计量的方法

1

矩估计法

若总体 X 的数学期望 $E(X) = \mu$ 有限, 则有

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} E(X) = \mu$$

\Downarrow

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} E(X^k) = \mu_k \quad (k = 1, 2, \dots)$$

$$g(A_1, A_2, \dots, A_k) \xrightarrow{P} g(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k)$$

其中 g 为连续函数。

二、寻求估计量的方法

1

矩估计法

定义：

- 用样本原点矩估计相应的总体原点矩，又用样本原点矩的连续函数估计相应的总体原点矩的连续函数，这种参数点估计法称为**矩估计法**。

理论依据： 大数定律

二、寻求估计量的方法

1

矩估计法—具体做法

设总体的分布函数中含有 k 个未知参数 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$, 那么它的前 k 阶矩 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k$, 一般都是这 k 个参数的函数, 记为:

$$\mu_i = \mu_i(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \quad i=1, 2, \dots, k$$

从这 k 个方程中解出

$$\theta_j = \theta_j(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \quad j=1, 2, \dots, k$$

二、寻求估计量的方法

1 矩估计法—具体做法

从这 k 个方程中解出

$$\theta_j = \theta_j(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k) \quad j=1, 2, \dots, k$$

那么用诸 μ_i 的估计量 A_i 分别代替上式中的诸 μ_i ,

即可得诸 θ_j 的矩估计量：

$$\hat{\theta}_j = \theta_j(A_1, A_2, \dots, A_k) \quad j=1, 2, \dots, k$$

矩估计量的观察值称为**矩估计值**。

二、寻求估计量的方法

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

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

$$\mu_2 = E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2$$

$$= \frac{(b-a)^2}{12} + \frac{(a+b)^2}{4}$$

二、寻求估计量的方法

即
$$\begin{cases} a + b = 2\mu_1 \\ b - a = \sqrt{12(\mu_2 - \mu_1^2)} \end{cases}$$

总体矩

解得
$$a = \mu_1 - \sqrt{3(\mu_2 - \mu_1^2)} \quad b = \mu_1 + \sqrt{3(\mu_2 - \mu_1^2)}$$

于是 a, b 的矩估计量为

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

样本矩

二、寻求估计量的方法

例3： 设总体 X 的均值 μ 和方差 $\sigma^2 (> 0)$ 都存在， μ, σ^2 未知。
 X_1, \dots, X_n 是来自 X 的样本，试求 μ, σ^2 的矩估计量。

解 $\mu_1 = E(X) = \mu$

$$\mu_2 = E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2 = \sigma^2 + \mu^2$$

二、寻求估计量的方法

解得 $\mu = \mu_1$

总体矩

$$\sigma^2 = \mu_2 - \mu_1^2$$

于是 μ, σ^2 的矩估计量为

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

样本矩

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

二、寻求估计量的方法

上例表明：

总体均值与方差的矩估计量的表达式不因不同的总体分布而异。

例 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ, σ^2 未知, 即得 μ, σ^2 的矩估计量

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

**一般地，用样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 作为总体 X 的均值的矩估计，
用样本二阶中心矩 $B_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 作为总体 X 的
方差的矩估计。**

二、寻求估计量的方法

1

矩估计法

优点

- 简单易行

缺点

- 当总体类型已知时，没有充分利用分布提供的信息。

谢谢大家