

# 第7章 参数的点估计及其优良性



一. 矩估计

二. 极大似然估计

三. 估计量的优良性和评选标准

参数 $\mu$ : 抽样 $(X_1, X_2 \cdots X_n)$ ,  $(7.8, 85, \cdots 7.9)$ 为一组观察值,

构造  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ ,  $\bar{x} = 8.05$ ,  $\bar{X} \xrightarrow{P} EX$

8.05称为 $\mu$ 的点估计值,  $\bar{X}$ 称为点估计量, 记为 $\hat{\mu} = \bar{X}$

点估计: 设总体  $X$  的分布函数  $F(x, \theta)$  形式已知, 其中含有未知参数  $\theta$ 。

从总体中抽取样本 $(X_1, X_2 \cdots X_n)$ ,  $(x_1, x_2, \dots x_n)$ 为样本观察值。

**构造统计量**  $g(X_1, X_2, \dots X_n)$  作为  $\theta$  的估计量。 记为:

$$\hat{\theta} = g(X_1, X_2, \dots X_n), \quad \hat{\theta} = g(x_1, x_2, \dots x_n) \text{ 是 } \theta \text{ 的估计值。}$$

1.矩法  
2.极大似然法

(只需估计总体分布中未知参数, 我们所关注的特征值均为未知参数的函数)

# 一. 矩法

---

矩估计的定义和求法

例如:  $X \sim U(a, b)$ , 抽样  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ . 由大数定律  $\bar{X} \xrightarrow{P} EX$

$$A_1 = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad A_1 \xrightarrow{P} EX \quad EX = \frac{a+b}{2}$$

$$A_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \quad A_2 \xrightarrow{P} EX^2 \quad EX^2 = \frac{a^2 + ab + b^2}{3}$$

只要  $n$  足够大, 可令  $\begin{cases} A_1 = EX \\ A_2 = EX^2 \end{cases}$  有  $\begin{cases} A_1 = \frac{\hat{a} + \hat{b}}{2} \\ A_2 = \frac{\hat{a}^2 + \hat{a}\hat{b} + \hat{b}^2}{3} \end{cases}$  解得  $\begin{cases} \hat{a} = \bar{X} - \sqrt{\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \\ \hat{b} = \bar{X} + \sqrt{\frac{3}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \end{cases}$

设总体  $X^2$  期望为  $EX^2$  抽样  $(X_1^2, X_2^2, \dots, X_n^2)$  (辛钦大数定律)

构造样本均数  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 = A_2$ , 由大数定律  $A_2 \xrightarrow{P} EX^2$ .

**定义：** 设总体 $X$ 的分布函数  $F(x, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_t)$ ,  $(X_1, X_2 \dots X_n)$ 是样本,

构造前 $t$ 阶样本矩( $t$ 个参数)  $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, \quad k = 1, 2 \dots t$

求出前 $t$ 阶总体矩( $EX^k$ 存在是未知参数的函数)

$$\begin{cases} A_1 \\ A_2 \\ \dots \\ A_t \end{cases} \xrightarrow[\text{(由大数定律)}]{P} \begin{cases} EX = \mu_1(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_t) \\ EX^2 = \mu_2(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_t) \\ \dots \\ EX^t = \mu_t(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_t) \end{cases}$$

总体 $X$ , 期望 $EX$ , 抽样 $(X_1, X_2 \dots X_n)$  样本均数  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ , 则

总体 $X^k$ , 期望 $EX^k$ , 抽样 $(X_1^k, X_2^k \dots X_n^k)$  样本均数  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ , 则

$$A_k \xrightarrow{P} EX^k$$

$$\text{令 } A_k = EX^k, \text{ 得 } \begin{cases} A = \mu_1(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_t) \\ A_2 = \mu_2(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_t) \\ \dots \\ A_t = \mu_t(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_t) \end{cases} \text{ 从中解出 } \hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_t$$

一般的分布，若只有两个参数，可令  $\begin{cases} A_1 = EX \\ A_2 = EX^2 \end{cases}$ ,

$$\text{或者 } \begin{cases} \bar{X} = EX \\ B_2 = DX \end{cases}, \text{ 因为 } DX = E(X - E(X))^2 = EX^2 - (EX)^2$$

$B_2 \xrightarrow{p} DX$

$$\text{而 } B_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 = A_2 - A_1^2$$

例1.  $X \sim B(1, p)$ , 求  $p$  的矩估计。令  $\bar{X} = EX$ , 得  $\hat{p} = \bar{X}$ 。

例2.  $X \sim B(n, p)$ , 求  $p$  的矩估计。  $\begin{cases} EX = np \\ DX = np(1-p) \end{cases}$

抽样  $(X_1, X_2 \cdots X_m)$ , 构造  $\bar{X}_m, B_2$

$$\text{令} \begin{cases} \bar{X}_m = EX \\ B_2 = DX \end{cases} \quad \text{得} \begin{cases} \bar{X}_m = \hat{n}\hat{p} \\ B_2 = \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p}) \end{cases}$$

$$\text{解出} \hat{p} = \frac{\bar{X}_m - B_2}{\bar{X}_m}, \quad \hat{n} = \frac{\bar{X}_m^2}{\bar{X}_m - B_2}$$

$$B_2 = A_2 - A_1^2$$

$$\text{或令} \begin{cases} \bar{X}_m = EX \\ A_2 = EX^2 \end{cases}$$

$$EX^2 = DX + (EX)^2$$

$$\text{得} \begin{cases} \bar{X}_m = \hat{n}\hat{p} \\ A_2 = \hat{n}\hat{p}(1-\hat{p}) + (\hat{n}\hat{p})^2 \end{cases}$$



例3.  $X \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ \theta^2 & 2\theta(1-\theta) & (1-\theta)^2 \end{pmatrix}$  抽样(1,2,1), 求 $\theta$ 的矩估计。

解:  $EX = \theta^2 + 2 \times 2\theta(1-\theta) + 3(1-\theta)^2 = 3 - 2\theta$

令  $\bar{X} = EX$ , 得  $\bar{X} = 3 - 2\hat{\theta}$ , 解得  $\hat{\theta} = \frac{3 - \bar{X}}{2}$ ,

而  $\bar{X} = \frac{1+2+1}{3} = \frac{4}{3}$ ,

得 $\hat{\theta}$ 的估计值为:  $\hat{\theta} = \frac{3 - \bar{X}}{2} = \frac{3 - \cancel{4}/3}{2} = \frac{5}{6}$

例4.  $f(x, \theta) = \begin{cases} (\theta+1)x^\theta & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$ , 求  $\theta$  的矩估计。 令  $\bar{X} = EX$

解:  $EX = \int_0^1 x(\theta+1)x^\theta dx = \int_0^1 (\theta+1)x^{\theta+1} dx = \frac{\theta+1}{\theta+2}$ ,  $\hat{\theta} = \frac{1-2\bar{X}}{\bar{X}-1}$

例5. 设总体  $X$ , 期望  $EX$ , 方差  $DX$  ( $X_1, X_2, \dots, X_n$ ) 为样本,

求期望和方差的矩估计。

解: 构造  $A_1, A_2$ , 令  $\begin{cases} A_1 = EX \\ A_2 = EX^2 \end{cases}$ ,  $A_1 = \bar{X}$ , 得  $\begin{cases} E\hat{X} = \bar{X} \\ D\hat{X} = A_2 - A_1^2 = B_2 \end{cases}$

或构造  $B_2$ , 令  $\begin{cases} E\hat{X} = \bar{X} \\ D\hat{X} = B_2 \end{cases}$ ,

关于矩估计的几个问题：

1. 大样本精确，小样本不可用。
2. 令  $A_k = EX^k$  或者  $B_k = E(X - E(X))^k$  阶数要相同。
3. 使用前  $K$  阶矩，如果有前  $K$  阶矩为零，顺延。
4. 矩估计缺点：必须总体矩存在，且浪费了分布的信息。