

# 概率论与数理统计

主讲教师：荣腾中





Chapter 1

# 参数估计



# 1.1 矩估计法

## 1.1.1 总体矩与样本矩

**[总体矩]** 称  $E(X^k) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k dF_X(x)$  为总体  $X$  的  $k$  阶矩,  $k = 1, 2, \dots$

总体矩一般是参数的函数, 比如

$$X \sim \Gamma(1, \lambda) \implies E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

$$X \sim U[a, b] \implies E(X) = \frac{a+b}{2}$$

**[样本矩]** 称  $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$  为总体  $X$  的  $k$  阶样本矩,  $k = 1, 2, \dots$



从大数定律可知，如果  $E(|X^k|) < +\infty$ ，则

$$A_k \xrightarrow{P} E(X^k)$$

有鉴于此，*K.Pearson* 1894 年提出样本矩替换总体矩，世人称为**矩法估计**。



例 1.1.1. 试用矩法估计指数分布的参数  $\lambda$ 。

解：由于总体  $X \sim \Gamma(1, \lambda)$ ，由矩法估计

$$E(X) = A_1$$

有

$$\frac{1}{\lambda} = \bar{X}$$

求解

$$\lambda = \frac{1}{\bar{X}}$$

这就得到指数分布的参数  $\lambda$  的一个估计量  $\hat{\lambda} = \frac{1}{\bar{X}}$ 。



例 1.1.2. 设总体  $X$  有密度函数

$$f_X(x) = \begin{cases} (\theta + 1)x^\theta & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}, \quad \theta > -1$$

求参数  $\theta$  的矩估计。

解：由总体  $X$  的分布

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx \\ &= \int_0^1 (\theta + 1)x^{\theta+1} dx = \frac{\theta + 1}{\theta + 2} \end{aligned}$$

由矩估计法，建立方程

$$\frac{\theta + 1}{\theta + 2} = \bar{X}$$

$$\hat{\theta} = \frac{1}{1 - \bar{X}} - 2$$



例 1.1.3. 求均匀分布  $X \sim U(a, b)$  中参数的矩估计。

解：由矩法估计，联立方程组

$$\begin{cases} E(X) = \bar{X} \\ E(X^2) = A_2 \end{cases}$$

为了方便，我们也常常作二阶矩方程的等价变形

$$D(X) = E(X^2) - E^2(X) = A_2 - \bar{X}^2 = M_2^*$$

$$\begin{cases} E(X) = \bar{X} \\ E(X^2) = A_2 \end{cases} \iff \begin{cases} E(X) = \bar{X} \\ D(X) = M_2^* \end{cases}$$

代入参数

$$\begin{cases} E(X) = \bar{X} \\ D(X) = M_2^* \end{cases} \implies \begin{cases} \frac{a+b}{2} = \bar{X} \\ \frac{(b-a)^2}{12} = M_2^* \end{cases} \implies \begin{cases} a = \bar{X} - \sqrt{3M_2^*} \\ b = \bar{X} + \sqrt{3M_2^*} \end{cases}$$

所以矩估计量为

$$\hat{a} = \bar{X} - \sqrt{3M_2^*}, \hat{b} = \bar{X} + \sqrt{3M_2^*}$$





## 1.1.2 矩估计的优缺点

优点 {

- ① 方便，直观，简洁，明快
- ② 对  $E(X)$ ,  $D(X)$  作估计时，无需知道总体的分布类型

缺点 {

- ① 当总体的矩不存在时，矩法失效
- ② 矩估计是建立在大数定律上的， $n$  要求充分大
- ③ 仅用矩来进行统计推断，没有充分利用总体分布的信息



#### ④ 矩估计结论不唯一

例 1.1.4. 设总体  $X \sim P(\lambda)$ , 求参数的矩法估计

解: 由  $\bar{X}$  建立方程

$$E(X) = \lambda = \bar{X} \implies \hat{\lambda} = \bar{X}$$

由  $M_2^*$  建立方程

$$D(X) = \lambda = M_2^* \implies \hat{\lambda} = M_2^*$$



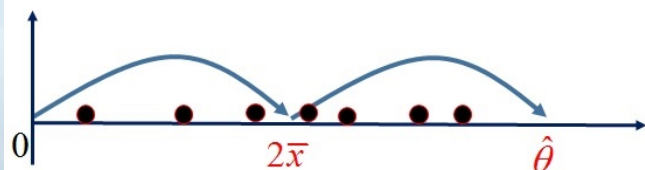
## ⑤ 矩估计结果可能不合理

例 1.1.5. 设总体  $X \sim U[0, \theta]$ , 求参数  $\theta$  的矩估计。

解：由矩法估计，建立方程

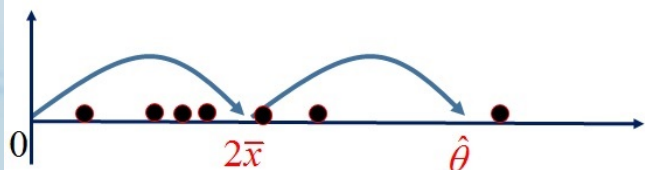
$$E(X) = \frac{\theta}{2} = \bar{X}$$

$$\hat{\theta} = 2\bar{X}$$



动画流程是：

1. 上图坐标和红点出现；
2. 出现 $2\bar{X}$ ，从左至右依次动画出现两个箭头；
3. 出现红 $\theta$ 。
4. 上图中除坐标轴外，全部淡出。



5. 在原坐标轴上，下图的红点出现；
6. 出现 $2\bar{X}$ ，从左至右依次动画出现两个箭头；
7. 出现红 $\theta$ ；
8. 突出显示最后一个红点。



## 1.1.3 矩估计的优缺点

优点 {

- ① 方便，直观，简洁，明快
- ② 对 $E(X)$ ,  $D(X)$ 作估计时，无需知道总体的分布类型

缺点 {

- ① 当总体的矩不存在时，矩法失效
- ② 矩估计是建立在大数定律上的， $n$  要求充分大
- ③ 仅用矩来进行统计推断，没有充分利用总体分布的信息
- ④ 矩估计结论不唯一
- ⑤ 矩估计结果可能不合理

