

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 λ 。

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 λ 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 θ 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

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



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

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



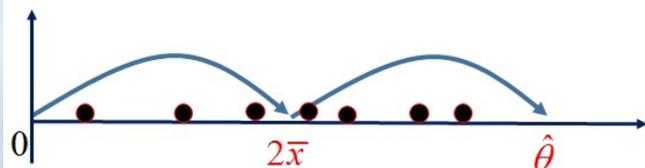
⑤ 矩估计结果可能不合理

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

解：由矩法估计，建立方程

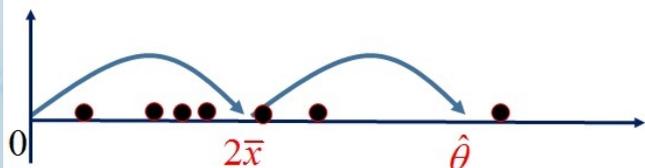
$$E(X) = \frac{\theta}{2} = \bar{X}$$

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



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 θ 。
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 θ ；
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

