例: 已知X的分布律如下,

$$P\{X=k\}=C_2^k(1-\theta)^k\theta^{2-k}, k=0,1,2$$

 X_1, X_2, X_3 为样本, 其样本值为: $x_1 = 1, x_2 = 2, x_3 = 1$, 求 θ 的矩估计量和矩估计值.

- (1) 计算总体期望: E(X). (2) 建立方程: $\overline{X} = E(X)$. (3)解方程得未知参数的矩估计量. (4)将估计量中的 X_i 换成 x_i 得矩估计值.

例: 已知X的分布律如下,

$$P\{X=k\}=C_{2}^{k}(1-\theta)^{k}\theta^{2-k}, k=0,1,2$$

 X_1, X_2, X_3 为样本, 其样本值为: $x_1 = 1, x_2 = 2, x_3 = 1$, 求 θ 的矩估计量和矩估计值.

解: 由已知得 $X \sim b(2,1-\theta)$

$$E(X) = 2(1-\theta)$$

$$\overline{X} = E(X) = 2(1-\theta)$$

$$\theta$$
的矩估计量: $\hat{\theta} = 1 - \frac{\bar{X}}{2}$

$$\theta$$
的矩估计值: $\tilde{\theta} = 1 - \frac{\bar{x}}{2} = 1 - \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} (1 + 2 + 1) = \frac{1}{3}$

例:已知X的分布律如下,

$$P\{X=k\}=C_2^k(1-\theta)^k\theta^{2-k}, k=0,1,2$$

 X_1, X_2, X_3 为样本, 其样本值为: $x_1 = 1, x_2 = 2, x_3 = 1$

- (1) 求 θ 的矩估计量和矩估计值.
- (2) 判断 θ 的矩估计量是否是无偏估计量.

解:由(1)得 θ 的矩估计量: $\hat{\theta}=1-\frac{X}{2}$

$$E(\hat{\theta}) = E\left(1 - \frac{\overline{X}}{2}\right) = 1 - \frac{E(\overline{X})}{2} = 1 - \frac{E(X)}{2} = 1 - \frac{2(1 - \theta)}{2}$$

$$= \theta$$

⇒所以是无偏估计量。

P185-9: 已知总体X的概率密度如下, X_1, X_2, \dots, X_n 为样本,

$$f(x) = \begin{cases} (\theta + 1)x^{\theta}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

求参数 $\theta(\theta > -1)$ 的矩估计量和最大似然估计量.

- (1) 计算总体期望: E(X).
 (2) 建立方程: $\overline{X} = E(X)$.
 (3)解方程得未知参数的矩估计量.
 (4)将估计量中的 X_i 换成 x_i 得矩估计值.

P185-9: 已知总体X的概率密度如下, X_1, X_2, \dots, X_n 为样本,

$$f(x) = \begin{cases} (\theta + 1)x^{\theta}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

求参数 $\theta(\theta > -1)$ 的矩估计量和最大似然估计量.

解: (1) 由已知得:
$$E(X) = \int_0^1 x(\theta+1)x^{\theta}dx = (\theta+1)\int_0^1 x^{\theta+1}dx = \frac{\theta+1}{\theta+2}$$

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

$$\theta$$
的矩估计量: $\hat{\theta} = \frac{1-2X}{\bar{X}-1}$

$$\theta$$
的矩估计值: $\tilde{\theta} = \frac{1-2\bar{x}}{\bar{x}-1}$

P185-9: 已知总体X的概率密度如下, X_1, X_2, \dots, X_n 为样本,

$$f(x) = \begin{cases} (\theta + 1)x^{\theta}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

求参数 $\theta(\theta > -1)$ 的矩估计量和最大似然估计量.

解: (2)
$$L(\theta) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i) = \begin{cases} (\theta+1)^n (x_1 x_2 \cdots x_n)^{\theta}, 0 < x_1, x_2, \cdots, x_n < 1 \\ 0, \text{ else} \end{cases}$$

$$\diamondsuit L_1(\theta) = (\theta + 1)^n (x_1 x_2 \cdots x_n)^{\theta}, \quad \text{Mln } L_1(\theta) = \text{nln}(\theta + 1) + \theta \ln(x_1 x_2 \cdots x_n)$$

由
$$\frac{d \ln L_1(\theta)}{d \theta} = \frac{n}{\theta + 1} + \sum_{i=1}^n \ln x_i = 0$$
得的似然估计值: $\hat{\theta} = -\frac{n}{\sum_{i=1}^n \ln x_i} - 1$

$$\theta$$
的似然估计量: $\tilde{\theta} = -\frac{n}{\sum_{i=1}^{n} \ln X_i} - 1$