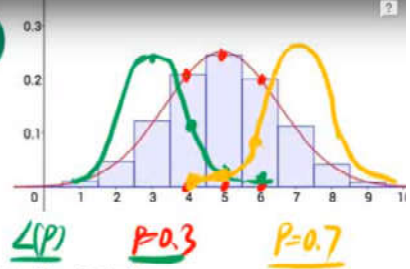


# 概率论与数理统计——参数估计

## 最大似然估计法



### 1) 离散型随机变量

设总体  $X$  是离散型随机变量, 概率分布为  $P\{X = t_i\} = p(t_i; \theta), i = 1, 2, \dots$  其中  $\theta \in \Theta$  为待

估参数.

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体  $X$  的样本,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是样本值, 称函数

$L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$  为样本  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的似然函数. 如果  $\hat{\theta} \in \Theta$ , 使得

$L(\hat{\theta}) = \max_{\theta \in \Theta} L(\theta)$ , 这样的  $\hat{\theta}$  与  $x_1, x_2, \dots, x_n$  有关, 记作  $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 称为未知参数  $\theta$

的最大似然估计值, 相应的统计量  $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  称为  $\theta$  的最大似然估计量.

$$P = \frac{C_0^K P^K (1-P)^{10-K}}{C_0^4 P^4 (1-P)^6 \cdot C_0^5 P^5 (1-P)^5 \cdot C_0^6 P^6 (1-P)^4}$$

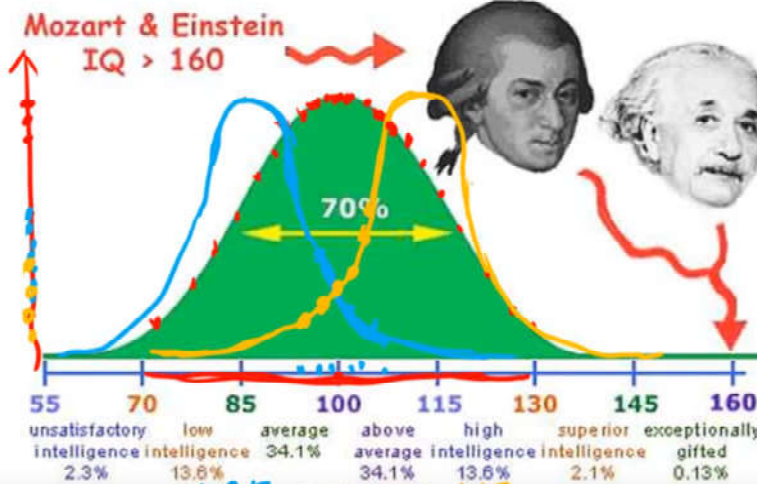
$$L(p) = C_0^4 P^4 (1-P)^6 \cdot C_0^5 P^5 (1-P)^5 \cdot C_0^6 P^6 (1-P)^4$$



# 概率论与数理统计——参数估计

## 最大似然估计法

$X_1, X_2, \dots, X_{100}$



$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

$$L(\mu) = \prod_{i=1}^{100} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{2}}$$

$$\hat{\mu} = 99.101$$



## 3) 最大似然估计法的步骤

## ① 写出似然函数

$$L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m) = \prod_{i=1}^n P(x_i; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m) \quad (\text{离散型})$$

$$L(\theta) = L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m); \quad (\text{连续型})$$

② 取对数  $\ln L$ ;

$$\textcircled{3} \text{ 对 } \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m \text{ 求偏导数 } \frac{\partial \ln L}{\partial \theta_i}, i=1, 2, \dots, m$$

$$\textcircled{4} \text{ 判断方程组 } \frac{\partial \ln L}{\partial \theta_i} \text{ 是否有解. 若有解, 则其解即为所求最大似然估计; 若无解, 则最大似}$$

然估计常在  $\theta$  的边界点上达到.

设总体  $X$  的分布律为  $P\{X=k\} = p(1-p)^{k-1}, k=1, 2, \dots$ , 其中  $p$  为未知参数, 且

$X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本, 求参数  $p$  的矩估计量和极大似然估计量。

$$\begin{aligned} L(p) &= P\{X=X_1\} P\{X=X_2\} \cdots P\{X=X_n\} \\ &= p(1-p)^{x_1-1} p(1-p)^{x_2-1} \cdots p(1-p)^{x_n-1} \\ &= p^n (1-p)^{x_1+x_2+\cdots+x_n-n} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p &= \frac{1}{x_1+x_2+\cdots+x_n} \\ &= \frac{1}{\bar{x}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \ln L(p) &= n \ln p + (x_1+x_2+\cdots+x_n-n) \ln(1-p) \\ \frac{d \ln L(p)}{dp} &= \frac{n}{p} + \frac{(x_1+x_2+\cdots+x_n-n)}{1-p} (-1) = 0 \\ n-np &= p(x_1+x_2+\cdots+x_n-n) \end{aligned}$$

【解】(1)  $EX = \sum_{k=1}^{\infty} kp(1-p)^{k-1} = p(\sum_{k=1}^{\infty} x^k)'|_{x=1-p} = p(\frac{x}{1-x})'|_{x=1-p} = \frac{1}{p}$ 。

令  $EX = \bar{X} \Rightarrow \hat{p} = \frac{1}{\bar{X}}$ ;

(2)  $L(x_1, x_2, \dots, x_n; p) = P\{X = x_1\}P\{X = x_2\} \cdots P\{X = x_n\}$   
 $= p^n(1-p)^{x_1+x_2+\cdots+x_n-n},$

$\ln L = n \ln p + (x_1 + x_2 + \cdots + x_n - n) \ln(1-p),$

$\frac{d}{dp} \ln L = \frac{n}{p} - \frac{x_1 + x_2 + \cdots + x_n - n}{1-p} = 0 \Rightarrow \hat{p} = \frac{1}{\bar{x}}$  (最大似然估计值),

$\hat{p} = \frac{1}{\bar{x}}$  (最大似然估计量)。

23. (本题满分 11 分)

设总体  $X$  的概率密度为  $f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{\theta^2}{x^3} e^{-\frac{\theta}{x}}, & x > 0, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$  其中  $\theta$  为未知参数且大于零,

$X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本。

(1) 求  $\theta$  的矩估计量;

(2) 求  $\theta$  的最大似然估计量。

$\bar{X} = EX = \theta. \quad \hat{\theta} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_0^{+\infty} x \frac{\theta^2}{x^3} e^{-\frac{\theta}{x}} dx = \int_0^{+\infty} \frac{\theta^2}{x^2} e^{-\frac{\theta}{x}} dx$$

$$= \theta \int_0^{+\infty} e^{-\frac{\theta}{x}} d(-\frac{\theta}{x}) \xrightarrow{t = -\frac{\theta}{x}} \theta \int_{-\infty}^0 e^t dt = \theta e^t \Big|_{-\infty}^0 = \theta.$$

23. (本题满分 11 分)

设总体  $X$  的概率密度为  $f(x; \theta) = \begin{cases} \frac{\theta^2}{x^3} e^{-\frac{\theta}{x}}, & x > 0, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$  其中  $\theta$  为未知参数且大于零,

$X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本。

(1) 求  $\theta$  的矩估计量;

(2) 求  $\theta$  的最大似然估计量。

$$\begin{aligned} L(\theta) &= \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) = \frac{\theta^2}{x_1^3} e^{-\frac{\theta}{x_1}} \cdot \frac{\theta^2}{x_2^3} e^{-\frac{\theta}{x_2}} \cdots \frac{\theta^2}{x_n^3} e^{-\frac{\theta}{x_n}} \\ &= \frac{\theta^{2n}}{\prod_{i=1}^n x_i^3} e^{-\theta \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i}} \\ \ln L(\theta) &= 2n \ln \theta - \ln \prod_{i=1}^n x_i^3 - \theta \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i} \end{aligned}$$

$$\hat{\theta} = \bar{x}, \quad \frac{d \ln L(\theta)}{d\theta} = \frac{2n}{\theta} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i} = 0$$

$$\hat{\theta} = \frac{2n}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i}}$$

$\sum \frac{1}{x_i} \neq \frac{1}{\sum x_i}$

(23) (本题满分 11 分) 设总体  $X$  的概率密度为:

$$f(x, \theta) = \begin{cases} \frac{1}{1-\theta}, & \theta \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

其中  $\theta$  为未知参数,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  为来自该总体的简单随机样本.

(I) 求  $\theta$  的矩估计量.

(II) 求  $\theta$  的最大似然估计量.

