## 第五次作业 6.2, 6.5, 6.7, 6.8

6.2 设 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n$ 是来自二点分布的一个子样,试求成功概率p 的矩法估计量。

解. 母体ξ的分布律为:

$$\begin{array}{c|cccc} \xi & 0 & 1 \\ \hline P & 1-p & p \end{array}$$

由于 $E\xi = p$ ,令 $E\xi = p = \overline{\xi}$ ,得p的矩法估计量是

$$\hat{p} = \overline{\xi} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \xi_i.$$

6.5 对容量为n 的子样,求密度函数

$$f(x;a) = \begin{cases} \frac{2}{a^2}(a-x), & 0 < x < a \\ 0, & otherwise \end{cases}$$

中参数a的矩法估计量.

解.

$$E\xi = \int_0^a \frac{2}{a^2} (a - x) x dx = \frac{a}{3}$$

 $\diamondsuit E\xi = \overline{\xi}$ , 得

$$\frac{a}{3} = \bar{\xi}$$

所以a的矩法估计量为 $\hat{a} = 3\bar{\xi}$ .

6.7 用极大似然估计几何分布

$$P(\xi = k) = p(1 - p)^{k-1}, k = 1, 2, \cdots$$

中的未知参数p.

解. 似然函数及其对数分别为

$$L(p) = \prod_{i=1}^{n} P(\xi = x_i) = \prod_{i=1}^{n} p(1-p)^{x_i-1} = p^n (1-p)^{\sum_{i=1}^{n} x_i - n},$$

和

$$\ln L(p) = n \ln p + \left(\sum_{i=1}^{n} x_i - n\right) \ln(1-p),$$
  

$$x_i = 1, 2, \dots, i = 1, 2, \dots, n.$$

令

$$\frac{\mathrm{d} \ln L(p)}{\mathrm{d} p} = \frac{n}{p} - \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i - n}{1 - p} = 0,$$

解方程,得

$$\hat{p} = \frac{n}{\sum_{i=1}^{n} x_i} = \frac{1}{\bar{x}}.$$

又

$$\left. \frac{\partial^2 \ln L(p)}{\partial p^2} \right|_{p=\hat{p}} = -\frac{n\bar{x}^3}{\bar{x}-1} < 0.$$

故p的极大似然估计值为

$$\hat{p} = \frac{1}{\bar{x}}.$$

其相应的极大似然估计量为

$$\hat{p} = \frac{1}{\bar{\xi}}.$$

6.8 设随机变量 的密度函数为

$$f(x) = \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x|}{\sigma}}, \quad -\infty < x < \infty, \sigma > 0$$

 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n$  是 $\xi$ 的容量为n的子样。试求 $\sigma$ 的极大似然估计。

解. 似然函数及其对数分别为

$$L(\sigma) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i) = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x_i|}{\sigma}} = (2\sigma)^{-n} \exp\left\{-\sum_{i=1}^{n} |x_i| / \sigma\right\}$$

和

$$\ln L(\sigma) = -n \ln 2 - n \ln \sigma - \frac{\sum_{i=1}^{n} |x_i|}{\sigma}.$$

$$\frac{\mathrm{d}\ln L(\sigma)}{\mathrm{d}\sigma} = -\frac{n}{\sigma} + \frac{\sum_{i=1}^{n}|x_i|}{\sigma^2} = 0,$$

解方程,得

$$\hat{\sigma} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |x_i|.$$

$$\left.\frac{d^2 \ln L(\sigma)}{d\sigma^2}\right|_{\sigma=\hat{\sigma}} = -\frac{n}{\hat{\sigma}^2} < 0.$$

故σ的极大似然估计值为

$$\hat{\sigma} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |x_i|.$$

其相应的极大似然估计量

$$\hat{\sigma} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |\xi_i|.$$