

## 第一、二次作业

5.14 设母体 $\xi$ 服从参数为 $\lambda$ 的泊松分布,  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ 是取自此母体的一个子样. 求

(1) 子样的联合概率分布列;

解: (1) 子样的联合分布列:

$$P(\xi_1 = x_1, \xi_2 = x_2, \dots, \xi_n = x_n) = \prod_{i=1}^n P(\xi_i = x_i) = \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda} = \lambda^{\sum_{i=1}^n x_i} e^{-n\lambda} (\prod_{i=1}^n x_i!)^{-1}, \\ x_i = 0, 1, 2, \dots, i = 1, 2, \dots, n.$$

5.15 若 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 是取自正态母体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的子样, 求 $u = \sum_{i=1}^k \xi_i$ 和 $v = \sum_{i=r}^n \xi_i, 0 < k < r < n$ 的联合分布.

解: 因为 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 独立同分布, 均服从 $N(\mu, \sigma^2)$ , 且 $u, v$ 都是 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 的线性组合, 故 $u, v$ 均服从正态分布. 又

$$Eu = \sum_{i=1}^k E\xi_i = k\mu, \quad Du = \sum_{i=1}^k D\xi_i = k\sigma^2, \\ Ev = \sum_{i=r}^n E\xi_i = (n-r+1)\mu, \quad Dv = \sum_{i=r}^n D\xi_i = (n-r+1)\sigma^2,$$

故

$$u \sim N(k\mu, k\sigma^2), \quad v \sim N((n-r+1)\mu, (n-r+1)\sigma^2).$$

由于 $0 < k < r < n$ , 所以 $u, v$ 相互独立. 从而 $(u, v)$ 服从二维正态分布 $N(k\mu, (n-r+1)\mu, k\sigma^2, (n-r+1)\sigma^2, 0)$ .

5.10 设 $(\xi_1, \xi_2)$ 为取自正态母体 $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的一个子样, 试证:

(1)  $\xi_1 + \xi_2$ 与 $\xi_1 - \xi_2$ 是相互独立的;

(2)  $\frac{(\xi_1 + \xi_2)^2}{(\xi_1 - \xi_2)^2}$ 服从 $F(1, 1)$ 分布.

解: (1) 由 $(\xi_1, \xi_2)$ 为取自正态母体 $\xi \sim N(0, \sigma^2)$ 的一个子样知,  $\xi_1$ 与 $\xi_2$ 独立, 其联合分布的密度函数

$$f_{\xi_1, \xi_2}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}.$$

令 $U = \xi_1 + \xi_2, V = \xi_1 - \xi_2$ , 从而有 $\xi_1 = \frac{1}{2}(U + V), \xi_2 = \frac{1}{2}(U - V)$ ,

$$J = \begin{vmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{vmatrix} = -\frac{1}{2},$$

故由变量变换定理知

$$\begin{aligned} f_{U,V}(u, v) &= \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{(\frac{u+v}{2})^2 + (\frac{u-v}{2})^2}{2\sigma^2}} |J| \\ &= \frac{1}{4\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{4\sigma^2}}. \end{aligned}$$

因此,  $(\xi_1 + \xi_2, \xi_1 - \xi_2)$ 服从二维正态分布 $N(0, 0, 2\sigma^2, 2\sigma^2, 0)$ 。从而, 由 $\rho = 0$ 知 $\xi_1 + \xi_2$ 与 $\xi_1 - \xi_2$ 独立。

(2) 由(1)知 $\xi_1 + \xi_2$ 与 $\xi_1 - \xi_2$ 独立, 且 $\xi_1 + \xi_2, \xi_1 - \xi_2 \sim N(0, 2\sigma^2)$ 从而有

$$\frac{(\xi_1 + \xi_2)^2}{2\sigma^2} \sim \chi(1), \frac{(\xi_1 - \xi_2)^2}{2\sigma^2} \sim \chi(1),$$

进而

$$\frac{(\xi_1 + \xi_2)^2}{(\xi_1 - \xi_2)^2} \sim F(1, 1).$$