

§ 1.4 多维正态分布

主讲: 王湘君



多维正态分布





为X的均值向量, $\Gamma = (\sigma_{ij})_{n \times n}$ 为X的协方差矩阵,且 $|\Gamma| > 0$,若X的密度函数

$$f(x) = f(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{n}{2}} |\Gamma|^{\frac{1}{2}}} \exp\{-(x - \mu)^T \Gamma^{-1} (x - \mu)\},\,$$

则称X服从n维 (非退化) 正态分布, 记为 $X \sim N(\mu, \Gamma)$.

练习:对二维正态分布 $N(\mu_1,\mu_2,\sigma_1^2,\sigma_2^2,\rho)$ 验证上面的密度函数表达式.



若 $X \sim N(\mu, \Gamma)$,则X的特征函数

$$\phi_X(u) = \exp\left\{iu^T \mu - \frac{1}{2}u^T \Gamma u\right\}.$$



多维正态分布的另一定义





定义1.4.3 设 $X = (X_1, X_2, \cdots, X_n)^T$ 为 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的一个n维R.V., $\mu = (\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_n)^T$

为X的均值向量, $\Gamma = (\sigma_{ij})_{n \times n}$ 为X的协方差矩阵,若X的特征函数

$$\phi_X(u) = \exp\left\{iu^T \mu - \frac{1}{2}u^T \Gamma u\right\},\,$$

则称X服从n维正态分布 $N(\mu, \Gamma)$.



以后对正态分布,我们只需指出其均值向量和协方差矩阵即可.



正态分布的性质





设X服从n维正态分布 $N(\mu,\Gamma)$,A为一个 $m \times n$ 阶矩阵, $b \in \mathbb{R}^m$,则 $Y = AX + b \sim N(A\mu + b, A\Gamma A^T).$



定理1.4.6 设
$$X = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix}$$
 服从 n 维正态分布 $N \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \Gamma_{11} & \Gamma_{12} \\ \Gamma_{21} & \Gamma_{22} \end{pmatrix}$,则

- (1) $X_i \sim N(\mu_i, \Gamma_{ii}), i = 1,2$; 特别地,若有 $\Gamma_{12} = 0$,则 X_1, X_2 相互独立;
- (2) $X_2|_{X_1=x_1} \sim N(\mu_2 + \Gamma_{21}\Gamma_{11}^{-1}(x_1 \mu_1), \Gamma_{21}\Gamma_{11}^{-1}\Gamma_{12}).$





1. 若 $X = (X_1, X_2, X_3, X_4)^T$ 为 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的一个4维正态R.V.,其均值向量 $\mu = 0$,证明:

$$E(X_1X_2X_3X_4) = E(X_1X_2)E(X_3X_4) + E(X_1X_3)E(X_2X_4) + E(X_1X_4)E(X_2X_3).$$

> 2. 上网搜索"正态分布的前世今生"并阅读相关资料.



塘 塘