

# 1. $n$ 维随机向量

## §3.6 $n$ 维随机向量

- 定义6.1. 设  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  是  $n$  维向量, 称

$$F(x_1, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n), \quad x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}^n$$

为  $\xi$  的联合分布函数, 也记为  $F_\xi$  或  $F_{X_1, \dots, X_n}$ .

- 定义6.2. 若  $\xi$  取有限个或可列个“值” ( $n$  维向量), 则称  $\xi$  为离散型. (注: 当且仅当  $X, Y$  都是离散型.)

- 定义6.3. 若存在  $p(x_1, \dots, x_n)$  使得对任意  $n$  维矩形  $D$  都有

$$P(\xi \in D) = \int_D \cdots \int p(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n,$$

则称  $\xi$  为连续型随机向量, 称  $p(x_1, \dots, x_n)$  为  $\xi$  的联合密度, 也记为  $p_{X_1, \dots, X_n}$ . (注: ★★ 对一般的  $D$  都成立.)

- 定义6.4. 对任意  $1 \leq k < n$ ,  $1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n$ , 则称  $(X_{i_1}, \dots, X_{i_k})$  为  $\xi$  的(一个  $k$  维)边缘, 其分布被称为  $\xi$  的边缘分布.

例6.1 (多项分布). 设  $U_1, \dots, U_n$  相互独立, 都服从如下分布:

$$P(U_i = k) = p_k, \quad k = 1, \dots, t,$$

其中  $t \geq 2$ ,  $p_k > 0$ ,  $\forall k$  且  $p_1 + \dots + p_t = 1$ .

- 背景模型:  $n$  次独立重复试验(投掷一枚  $t$  面骰子). 记

$$X_k = |\{1 \leq i \leq n : U_i = k\}| = \sum_{i=1}^n 1_{\{U_i=k\}}.$$

- $\xi = (X_1, \dots, X_t)$  的联合分布列:

$$P(\xi = (i_1, \dots, i_t)) = \frac{n!}{i_1! \cdots i_t!} p_1^{i_1} \cdots p_t^{i_t}.$$

- 因为  $X_t = n - \sum_{s=1}^{t-1} X_s$ , 所以  $\xi$  与  $(X_1, \dots, X_{t-1})$  等价.
- 任意边缘都服从多项分布.

例,  $(X_1, X_2)$  服从三项分布; 特别地,  $X_k$  服从二项分布:

若  $U_i = k$ , 则令  $V_i = 1$ ; 若  $U_i \neq k$ , 则令  $V_i = 0$ .

- 定义6.5. 若对任意  $a_i < b_i$ ,  $i = 1, \dots, n$  都有

$$\begin{aligned} & P(a_1 < X_1 < b_1, \dots, a_n < X_n < b_n) \\ &= P(a_1 < X_1 < b_1) \cdots P(a_n < X_n < b_n), \end{aligned}$$

则称  $X_1, \dots, X_n$  相互独立.

- 若  $X_1, \dots, X_n$  相互独立, 且  $F_{X_i} = F_{X_1}$ ,  $i = 2, \dots, n$ , 则称  $X_1, \dots, X_n$  独立同分布.
- 若相互独立, 则上式中的  $a_i < X_i < b_i$  可以改为  $X_i \in B_i$ .

- 相互独立的充要条件与充分条件:

$$F_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) = F_{X_1}(x_1) \cdots F_{X_n}(x_n) = f_1(x_1) \cdots f_n(x_n).$$

- 离散型:

$$\begin{aligned} & P\left(X_1 = x_{i_1}^{(1)}, \dots, X_n = x_{i_n}^{(n)}\right) \\ &= P\left(X_1 = x_{i_1}^{(1)}\right) \cdots P\left(X_n = x_{i_n}^{(n)}\right) = p_{i_1}^{(1)} \cdots p_{i_n}^{(n)}. \end{aligned}$$

- 连续型(定理6.1):

$$p_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) = p_{X_1}(x_1) \cdots p_{X_n}(x_n) = p_1(x_1) \cdots p_n(x_n).$$

- 若  $X_i$  与  $X_j$  相互独立,  $\forall i \neq j$ , 则称  $X_1, \dots, X_n$  两两独立.
- 例. 甲、乙玩石头剪刀布. 甲出  $X$ , 乙出  $Y$ , 结局为  $Z$ .  
则  $X, Y, Z$  两两独立, 但不相互独立.

## 2. $n$ 维随机向量 $\xi = (X_1, \dots, X_n)$ 的数字特征

- 定义6.6. 称  $(EX_1, \dots, EX_n)$  为  $\xi$  的期望, 记为  $E\xi$ .
- 定义6.7. 记  $\sigma_{ij} = \text{cov}(X_i, X_j)$ ,  $\rho_{ij} = \frac{\sigma_{ij}}{\sqrt{\sigma_{ii}\sigma_{jj}}}$ .  
称  $\Sigma = (\sigma_{ij})_{n \times n}$ ,  $\mathbf{R} = (\rho_{ij})_{n \times n}$  为  $\xi$  的协方差阵, 相关系数阵.
- 定义6.8.  $n$  维正态分布. 假设  $\xi$  有如下的联合密度, 则称  $\xi$  服从  $n$  维正态分布, 记为  $\xi \sim N(\vec{\mu}, \Sigma)$ .

$$p(\vec{x}) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}^n \sqrt{|\Sigma|}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\vec{x} - \vec{\mu}) \Sigma^{-1} (\vec{x} - \vec{\mu})^T \right\}.$$

- $n = 1$  与  $n = 2$  的特例已介绍.
- $N(\vec{\mu}, \Sigma)$  的数字特征:  $\mu_i = EX_i$ ,  $\sigma_{ij} = \text{cov}(X_i, X_j)$ .
- $X_1, \dots, X_n$  相互独立当且仅当  $\sigma_{ij} = 0$ ,  $\forall i \neq j$ .
- 边缘分布, 条件分布都是正态.

### 3. $n$ 个随机变量的函数 $Y = f(X_1, \dots, X_n)$

- 定理6.2 (分布函数法):

$$F_Y(y) = P(f(\xi) \leq y) = \int \cdots \int_{f(x_1, \dots, x_n) \leq y} p(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n.$$

- 定理6.3.

$$EY = \int \cdots \int f(x_1, \dots, x_n) p(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n.$$

例6.3, 6.4, 定义6.9. 若 $X$ 与 $Y$ 独立,  $X \sim \Gamma(r, \lambda)$ ,  $Y \sim \Gamma(s, \lambda)$ . 则

$$X + Y \sim \Gamma(r + s, \lambda).$$

- 密度:

$$p_X(x) = \frac{\lambda^r}{\Gamma(r)} x^{r-1} e^{-\lambda x}, \quad x > 0.$$

- $Z = X + Y$ :  $p_Z(z) = \int p_X(x)p_Y(z-x)dx. \forall z > 0,$

$$\begin{aligned} p_Z(z) &= C \int_0^z x^{r-1} e^{-\lambda x} \cdot (z-x)^{s-1} e^{-\lambda(z-x)} dx \\ &= Ce^{-\lambda z} \int_0^1 (tz)^{r-1} ((1-t)z)^{s-1} d(tz) = \hat{C} z^{r+s-1} e^{-\lambda z}. \end{aligned}$$

- 假设  $X_1, \dots, X_n$  独立同分布, 都服从  $N(0, 1)$ .
- 由例 2.5.2.  $X_i^2 \sim \Gamma(\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$ .
- 于是,  $S_n := X_1^2 + \dots + X_n^2 \sim \Gamma(\frac{n}{2}, \frac{1}{2})$ , 密度为

$$p_n(x) = \frac{1}{2^{n/2}\Gamma(\frac{n}{2})}x^{n/2-1}e^{-x/2}, \quad x > 0.$$

称为自由度为  $n$  的卡方分布, 记为  $\chi^2(n)$ .

- 假设  $Y_1, \dots, Y_n$  独立同分布, 都服从  $\text{Exp}(\lambda) = \Gamma(1, \lambda)$ .
- 于是,  $T_n := Y_1 + \dots + Y_n \sim \Gamma(n, \lambda)$ .
- 由例 4.5.  $X_1^2 + X_2^2 \sim \text{Exp}(\frac{1}{2})$  且  $2\lambda Y_1 \sim \text{Exp}(\frac{1}{2})$   
知  $2\lambda T_n \sim \chi^2(2n)$ .

例6.6.  $N$  件产品中有  $D$  件次品. 随机抽  $n$  件, 包含  $X$  件次品.  
求  $EX$  与  $\text{var}(X)$ . (其中,  $N \geq n \geq 2$ ).

- 随机数目的分解:  $X = X_1 + \cdots + X_n$ , 其中

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{若第 } i \text{ 件是次品;} \\ 0, & \text{若第 } i \text{ 件是合格品.} \end{cases}$$

- 由期望的线性、伯努利分布的期望,

$$EX = \sum_{i=1}^n EX_i = \sum_{i=1}^n P(\text{第 } i \text{ 件是次品}) = n \frac{D}{N}.$$

- $\text{var}(X) = EX^2 - (\text{EX})^2$ . 根据对称性,

$$EX^2 = \sum_{i=1}^n EX_i^2 + \sum_{i \neq j} EX_i X_j = nEX_1^2 + n(n-1)EX_1 X_2,$$

- 由乘法公式,

$$EX_1 X_2 = P(\text{前两件都是次品}) = \frac{D}{N} \cdot \frac{D-1}{N-1}.$$

- 因此,

$$\begin{aligned}\text{var}(X) &= n\frac{D}{N} + n(n-1)\frac{D}{N} \cdot \frac{D-1}{N-1} - \left(n\frac{D}{N}\right)^2 \\ &= \frac{n(N-n)D(N-D)}{N^2(N-1)}.\end{aligned}$$

## 4. $n$ 个随机变量的多个函数

- 定理6.4. 设  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  为连续型,

$$f : A \rightarrow G, \quad (x_1, \dots, x_n) \mapsto (y_1, \dots, y_n)$$

一对一,  $C^1$  且  $J = \frac{\partial(y_1, \dots, y_n)}{\partial(x_1, \dots, x_n)} \neq 0$ . 则  $\eta = (Y_1, \dots, Y_n)$  是连续型, 且

$$p_\eta(y_1, \dots, y_n) = p_\xi(x_1, \dots, x_n) |J^{-1}|, \quad (y_1, \dots, y_n) \in G.$$

- 定理6.5. 设  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  的协方差阵为  $\Sigma$ ,  
 $Y_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} X_j, j = 1, \dots, m$ . 记  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  
则  $\eta = (Y_1, \dots, Y_m)$  的协方差阵为  $\mathbf{A}\Sigma\mathbf{A}^T$ .
- 定理6.6. 进一步, 若  $\xi \sim N(\vec{\mu}, \Sigma)$ , 则  $\eta \sim N(\vec{\mu}\mathbf{A}^T, \mathbf{A}\Sigma\mathbf{A}^T)$ .
- 设  $X_1, \dots, X_n$  独立同分布, 将它们从小到大排列:

$$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \cdots \leq X_{(n)},$$

称  $X_{(k)}$  为第  $k$  个顺序统计量.

例6.7. 设  $X_1, \dots, X_n$  独立同分布, 都服从  $U(0, 1)$ .

求  $EX_{(k)}$  与  $\text{var}(X_{(k)})$ .

- 方法一、 $\forall 0 < x < 1$ ,

$$P(X_{(k)} \leq x) = \sum_{i=k}^n \frac{n!}{i!(n-i)!} x^i (1-x)^{n-i}.$$

- $k \leq i \leq n-1$ ,  $\star\star'$

$$\begin{aligned}&= \frac{n!}{i!(n-i)!} (ix^{i-1}(1-x)^{n-i} - x^i(n-i)(1-x)^{n-i-1}) \\&= \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} x^{i-1}(1-x)^{n-i} - \frac{n!}{i!(n-i-1)!} x^i(1-x)^{n-i-1}\end{aligned}$$

$$= a_{i-1} - a_i,$$

- $i = n$  时,  $(x^n)' = a_{n-1}$ , 于是,  $\forall 0 < x < 1$ ,

$$p_{X_{(k)}}(x) = \sum_{i=k}^{n-1} (a_{i-1} - a_i) + nx^{n-1} = a_{k-1}.$$

- 已有  $q_k(x) := p_{X_{(k)}}(x) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} x^{k-1} (1-x)^{n-k}$ .
- $\forall \ell, m \geq 1$ ,

$$\begin{aligned}
\int_0^1 x^\ell (1-x)^m dx &= \frac{1}{\ell+1} \int_0^1 (1-x)^m dx^{\ell+1} \\
&= -\frac{1}{\ell+1} \int_0^1 x^{\ell+1} d(1-x)^m = \frac{m}{\ell+1} \int_0^1 x^{\ell+1} (1-x)^{m-1} dx \\
&= \dots = \frac{m!}{(\ell+1)\cdots(\ell+m)} \int_0^1 x^{\ell+m} dx = \frac{\ell!m!}{(\ell+m+1)!}.
\end{aligned}$$

- 期望: 取  $\ell = k, m = n - k$ , 知

$$\begin{aligned}
EX_{(k)} &= \int_0^1 x q_k(x) dx = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} \int_0^1 x^k (1-x)^{n-k} dx \\
&= \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} \cdot \frac{k!(n-k)!}{(n+1)!} = \frac{k}{n+1}.
\end{aligned}$$

- 已有  $q_k(x) := p_{X_{(k)}}(x) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} x^{k-1} (1-x)^{n-k}$ .

$$\int_0^1 x^\ell (1-x)^m dx = \frac{\ell! m!}{(\ell+m+1)!}.$$

- 二阶矩: 取  $\ell = k + 1$ ,  $m = n - k$ ,

$$\begin{aligned} EX_{(k)}^2 &= \int_0^1 x^2 q_k(x) dx = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} \int_0^1 x^{k+1} (1-x)^{n-k} dx \\ &= \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} \cdot \frac{(k+1)!(n-k)!}{(n+2)!} = \frac{k(k+1)}{(n+1)(n+2)}. \end{aligned}$$

- 方差:

PEKING UNIVERSITY

$$\begin{aligned} \text{var}(X_{(k)}) &= EX_{(k)}^2 - (EX_{(k)})^2 = \frac{k(k+1)}{(n+1)(n+2)} - \frac{k^2}{(n+1)^2} \\ &= \frac{k^2(n+1) + k(n+1) - k^2(n+2)}{(n+1)^2(n+2)} = \frac{k(n+1-k)}{(n+1)^2(n+2)}. \end{aligned}$$

- 方法二、记

$$Y_1 = X_{(1)}, \quad Y_k = X_{(k)} - X_{(k-1)}, \quad (2 \leq k \leq n), \quad Y_{n+1} = 1 - X_{(n)}.$$

- 不加证明地接受如下对称性\*:

对任意  $1, \dots, n+1$  的全排  $i_1, \dots, i_{n+1}$ , 都有

$(Y_1, \dots, Y_{n+1})$  与  $(Y_{i_1}, \dots, Y_{i_{n+1}})$  同分布.

- 期望: 注意到  $S := Y_1 + \dots + Y_{n+1} = 1$ , 故

$$1 = ES = (n+1)EY_k \Rightarrow EY_k = \frac{1}{n+1}.$$

- $X_{(k)} = Y_1 + \dots + Y_k$ , 故

$$EX_{(k)} = \frac{k}{n+1}.$$

- $Y_k$  的方差: 记  $\sigma^2 := \text{var}(Y_k) = \text{var}(Y_{n+1}) = \text{var}(X_{(n)})$ .

$$F_n(x) := P(X_{(n)} \leq x) = x^n \Rightarrow q_n(x) = nx^{n-1}, \quad 0 < x < 1$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \sigma^2 &= \int_0^1 nx^{n+1} dx - \left( \int_0^1 nx^n dx \right)^2 \\ &= \frac{n}{n+2} - \frac{n^2}{(n+1)^2} = \frac{n}{(n+1)^2(n+2)}. \end{aligned}$$

- 协方差: 注意到  $S := Y_1 + \cdots + Y_{n+1} = 1$ , 故  $\text{var}(S) = 0$ .
- 记  $\sigma_{12} = \text{cov}(Y_1, Y_2)$ .

$$\text{var}(S) = (n+1)\sigma^2 + (n+1)n\sigma_{12} \Rightarrow \sigma_{12} = -\frac{1}{(n+1)^2(n+2)}.$$

- $X_{(k)}$  的方差:

$$\text{var}(X_k) = k\sigma^2 + k(k-1)\sigma_{12} = \frac{k(n+1-k)}{(n+1)^2(n+2)}.$$