

### 第三章、随机向量

- 第七次课

- §3.1 随机向量的概念

- §3.2 二维随机向量的联合分布与边缘分布

- §3.7 条件分布(不讲条件期望)

- §3.3 随机变量的独立性

- 第八次课

- §3.4 两个随机变量的函数

- §3.5 二维随机向量的数字特征

- §3.6  $n$  维随机向量

## §3.1 随机向量的概念

### 定义 (随机向量)

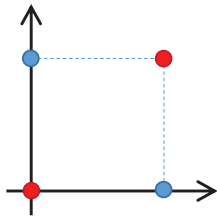
随机向量指同一个概率模型中的多个随机变量.

$$\xi (= \vec{X}) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n, \omega \mapsto (X_1(\omega), \dots, X_n(\omega)).$$

随机向量的函数指  $f(\xi)$ , 其中  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ .

例: 连续投两次公平硬币.  $\Omega = \{HH, HT, TH, TT\}$ .

- $X_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 次投到正面,} \\ 0, & \text{否则.} \end{cases} \quad \xi = (X_1, X_2).$
- 令  $Y = 1 - X_1$ ,  $\eta = (X_1, Y).$
- $P(\xi = (1, 1)) = \frac{1}{4}, P(\eta = (1, 1)) = 0.$
- 联合分布:  $\xi$  诱导的  $\mathbb{R}^n$  上的分布.



## §3.2 二维随机向量的联合分布与边缘分布, §3.7 条件分布

### 1. 离散型情形

#### 定义 (离散型随机向量)

二维离散型随机向量指  $\xi = (X, Y)$ , 其中  $X, Y$  都是离散型.  
称  $P(X = x_i, Y = y_j) = p_{ij}, \forall i, j$  为  $\xi$  的 联合分布(列).

联合分布列: (1)  $p_{ij} \geq 0$ , (2)  $\sum_{i,j} p_{ij} = 1$ .

注:  $X, Y$  都是离散型  $\iff \xi$  (在  $\mathbb{R}^2$  中) 的取值可数.

**例2.2, 2.3:** 有大量粉笔, 含白、黄、红三种颜色, 比例分别为 $p_1, p_2, p_3$ . 从中抽取 $n$ 支. 求: 恰好抽到 $k_1$ 支白,  $k_2$ 支黄的概率.

- 设恰好抽到 $X$ 支白,  $Y$ 支黄, 即求 $(X, Y) = (k_1, k_2)$ 的概率.
- 可以理解为放回抽样, 连续抽取 $n$ 次.
- $P(X = k_1, Y = k_2) = C_n^{k_1} C_{n-k_1}^{k_2} p_1^{k_1} p_2^{k_2} p_3^{n-k_1-k_2}$ .
- $P(X = k_1) = C_n^{k_1} p_1^{k_1} (1 - p_1)^{n-k_1}$ .
- 

$$\begin{aligned} P(Y = k_2 | X = k_1) &= \frac{P(X = k_1, Y = k_2)}{P(X = k_1)} \\ &= C_{n-k_1}^{k_2} \left( \frac{p_2}{p_2 + p_3} \right)^{k_2} \left( \frac{p_3}{p_2 + p_3} \right)^{k_3}. \end{aligned}$$

## 定义

- $(X, Y)$  的边缘分布 指  $X$  的分布与  $Y$  的分布.

- 条件分布指

$$\{P(Y = y_j | X = x_i), j \geq 1\} \quad (\forall i \text{ 给定}), \text{ 与}$$

$$\{P(X = x_i | Y = y_j), i \geq 1\} \quad (\forall j \text{ 给定}).$$

- 联合分布  $\Rightarrow$  边缘分布、条件分布.
- $X$  的分布  $\oplus \{P(Y = y_j | X = x_i), j \geq 1\}, \forall i$   
 $\Rightarrow$  联合分布.

$$\begin{aligned} &P(X = x_i, Y = y_j) \\ &= P(X = x_i)P(Y = y_j | X = x_i). \end{aligned}$$

- 自习例2.4, 2.5.

## 2. 连续型情形

### 定义 (连续型随机向量)

二维连续型随机向量指  $\xi = (X, Y)$  在  $\mathbb{R}^2$  中有 联合密度(函数)  $p(x, y)$ , 即对任意矩形  $D$  (从而对任意 Borel 集  $D$ ),  
$$P(\xi \in D) = \iint_D p(x, y) dx dy.$$

联合密度: (1)  $p(x, y) \geq 0$ , (2)  $\iint p(x, y) dx dy = 1$ .

为清楚起见, 写  $p_{X,Y}(x, y)$ .

- $\xi$  是连续型  $\implies X, Y$  都是连续型. 反之不然.
- 例:  $X \sim N(0, 1)$ ,  $Y = X$ , 但  $\xi$  没有联合密度.

## 定义

- $(X, Y)$  的边缘密度指  $X$  的密度  $p_X(x)$ ,  $x \in \mathbb{R}$  与  $Y$  的密度  $p_Y(y)$ ,  $y \in \mathbb{R}$ .

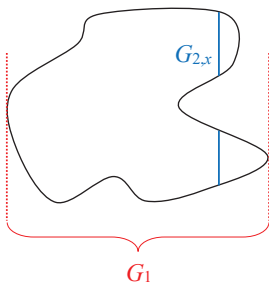
- 条件密度指

$$\{p_{Y|X}(y|x) := \frac{p(x,y)}{p_X(x)}, y \in \mathbb{R}\} \quad (\forall x \text{ 给定}), \text{ 与}$$
$$\{p_{X|Y}(x|y) := \frac{p(x,y)}{p_Y(y)}, x \in \mathbb{R}\} \quad (\forall y \text{ 给定}).$$

- $p_X(x) = \int p(x, y) dy$ ,  $p_Y(y) = \int p(x, y) dx$ .
- $\int p_{Y|X}(y|x) dy = 1$ ,  $\forall x$ .  $\int p_{X|Y}(x|y) dx = 1$ ,  $\forall y$ .
- 联合密度  $\Rightarrow$  边缘密度、条件密度.
- $p_X \oplus p_{Y|X}(\cdot|x)$ ,  $\forall x$ , 或  $p_Y \oplus p_{X|Y}(\cdot|y)$ ,  $\forall y \Rightarrow$  联合密度.
- $p_{Y|X}(y|x)$  直观含义是  $P(Y \in (y, y + dy) | X \in (x, x + dx)) = \frac{p(x,y) dx dy}{p_X(x) dx} = p_{Y|X}(y|x) dy$ .

**定义2.5.** (面积为 $a$  的)区域 $G$  上的均匀分布 $\xi \sim U(G)$ .

- 联合密度:  $p(x, y) := \frac{1}{a}, (x, y) \in G$ .
- 边缘密度:  $p_X(x) = \frac{|G_{2,x}|}{a}, x \in G_1$ ,  
其中  $G_{2,x} := \{y : (x, y) \in G\}$ ,  
 $G_1 = \{x : |G_{2,x}| > 0\}$ .
- 条件密度:  $p_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{|G_{2,x}|}, y \in G_{2,x}$ .
- $p_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{p_X(x)} p(x, y)$   
就是将 $p(x, y)$  对 $y$  进行归一化.





定义2.6, 例7.5 二维正态分布的密度函数 $p(x, y)$  为

$$C \exp \left\{ -\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left( \left( \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 + \left( \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2 - \frac{2\rho(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} \right) \right\},$$

其中 $\mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}$ ,  $\sigma_1, \sigma_2 > 0$ ,  $|\rho| < 1$ ;  $C = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}$ .

- 标准形式vs 一般形式 $Ce^{-ax^2-by^2+cxy+dx+ey}$ .
- 例.  $p(x, y) = Ce^{-\frac{1}{2}x^2-y^2+xy-3x+5y}$ ,  $\checkmark$ .  $Ce^{-x^2-y^2-2xy}$ ,  $\times$ .
- $p_X(x) = Ce^{-\frac{1}{2}x^2-3x} \int e^{-y^2+xy+5y} dy$ .
- $-(y^2 - (x+5)y + (\frac{x+5}{2})^2) + \frac{1}{4}x^2 + \frac{5}{2}x + c$ .
- $p_X(x) = C_1 e^{-\frac{1}{2}x^2-3x} e^{\frac{1}{4}x^2+\frac{5}{2}x} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2}} e^{-\frac{(x+1)^2}{4}}$ .
- $p_{X|Y}(x|y) = C_y e^{-\frac{1}{2}x^2+(y-3)x} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x-(y-3))^2}$ .

### 3. 一般情形

- 联合分布函数  $F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$ . 性质见书.
- 连续型:  $p(x, y) = \frac{\partial^2 F}{\partial x \partial y}(x, y)$ .
- $F_{\vec{X}}(\vec{x}) = P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$ .

### §3.3 随机变量的独立性

#### 定义 (随机变量相互独立)

- $n$  个随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立 指  $\forall x_1, \dots, x_n$ ,  
$$P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) = P(X_1 \leq x_1) \cdots P(X_n \leq x_n).$$
- 随机变量列  $X_1, X_2, \dots$  相互独立 指  $X_1, \dots, X_n$  相互独立,  
 $\forall n \geq 2$ .
- 独立同分布的 (*independent and identically distributed*,  
*i.i.d.*) 随机变量序列指  $X_1, X_2, \dots$  相互独立, 且  $F_{X_n} = F_{X_1}$ ,  
 $\forall n$ .
- 随机向量相互独立 指  $F_{\vec{X}, \vec{Y}}(\vec{x}, \vec{y}) = F_{\vec{X}}(\vec{x})F_{\vec{Y}}(\vec{y})$ ,  
$$F_{\vec{X}^{(1)}, \dots, \vec{X}^{(n)}}(\vec{x}^{(1)}, \dots, \vec{x}^{(n)}) = F_{\vec{X}^{(1)}}(\vec{x}^{(1)}) \cdots F_{\vec{X}^{(n)}}(\vec{x}^{(n)}).$$

$X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立的等价条件:

- $P(X_1 \in D_1, \dots, X_n \in D_n) = P(X_1 \in D_1) \cdots P(X_n \in D_n).$
- 离散型:  $P(\bigcap_{i=1}^n \{X_i = x_i\}) = \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i).$
- 连续型:  $p_{\vec{X}}(x_1, \dots, x_n) = p_{X_1}(x_1) \cdots p_{X_n}(x_n).$

$X, Y$  相互独立的等价条件:

- 在  $X = x$  的条件下,  $Y$  的 **条件分布就是其边缘分布**.
  - 若  $E|X|, E|Y| < \infty$ , 且  $X$  与  $Y$  独立, 则  $E(XY) = (EX)(EY)$  (定理4.4).
- 例:  $EXY = \iint \textcolor{red}{xy} \textcolor{red}{p_X(x)} \textcolor{blue}{p_Y(y)} dx dy.$

泊松分布的独立性.

习题一、38. 每个虫卵独立地以概率 $p$ 孵化为虫.

虫卵数 $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ ,  $Y =$  幼虫数,  $Z =$  死卵数.

则 $Y \sim \mathcal{P}(\lambda p)$ ,  $Z \sim \mathcal{P}(\lambda(1-p))$ , 且 $Y, Z$  相互独立.

- $P(Y = k | X = n) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}.$
- $P(Y = k, Z = \ell) = P(Y = k, X = k + \ell) \stackrel{n=k+\ell}{=} \frac{\lambda^{k+\ell}}{(k+\ell)!} e^{-\lambda} C_{k+\ell}^k p^k (1-p)^\ell = \frac{(\lambda p)^k}{k!} e^{-\lambda p} \frac{(\lambda(1-p))^\ell}{\ell!} e^{-\lambda(1-p)}.$
- $P(Y = k) = \sum_{\ell} P(Y = k, Z = \ell) = \frac{(\lambda p)^k}{k!} e^{-\lambda p} \sum_{\ell} \frac{(\lambda(1-p))^\ell}{\ell!} e^{-\lambda(1-p)} = \frac{(\lambda p)^k}{k!} e^{-\lambda p}.$
- 一般化:  $\sum_{i=1}^k p_i = 1$ ,  $Y_i$ : 第 $i$ 类的个数,  $i = 1, \dots, k$ .  
 $P(Y_i = n_i, \forall i) = \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} \frac{n!}{\prod_i n_i!} \prod_i p_i^{n_i} = \prod_i \frac{(\lambda p_i)^{n_i}}{n_i!}.$