

# Lecture 08: Mult-dimensional Random Variable

## Distribution Function of 2-Dimensional Random Variable

**Definition 8.1** 设  $X, Y$  是定义在  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的随机变量, 则称  $(X, Y)$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的**二维随机变量**。对于任意  $x, y \in \mathbb{R}$ , 称

$$F(x, y) = P(\{X \leq x\} \cap \{Y \leq y\}) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

为  $(X, Y)$  的**(联合)分布函数**。

注: 从图像上来看,  $F(x_0, y_0)$  即为落在点  $(x_0, y_0)$  左下方无穷矩形的概率。

$F(x, y)$  的若干性质:

- 固定  $x_0$ ,  $F(x_0, y)$  单调不减; 固定  $y_0$ ,  $F(x, y_0)$  单调不减。  
(推论:  $\forall x_1 > x_2, y_1 > y_2, F(x_1, y_1) \geq F(x_2, y_2)$ 。)
- 固定  $x_0$ ,  $\lim_{y \rightarrow -\infty} F(x_0, y) = F(x_0, -\infty) = 0$ , 类似可得  $F(-\infty, -\infty) = 0, F(+\infty, +\infty) = 1$ 。
- 固定  $x_0$ ,  $F(x_0, y)$  处处有左极限且右连续 (càdlàg), 固定  $y_0$  时亦然。
- $\forall x_1 > x_2, y_1 > y_2, F(x_1, y_1) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_2, y_2) \geq 0$ 。

注: 上述性质也是一个函数是某个  $(X, Y)$  的分布函数的充分条件。

**Definition 8.2** 给定  $(X, Y)$ ,  $X$  或  $Y$  的分布函数称为**边缘概率**。

在  $F(x, y)$  已知的情况下, 边缘概率可以直接求出:

$$F_X(x) = P(X \leq x) = P(X \leq x, Y \in \mathbb{R}) = \lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y)$$

**Definition 8.3** 设随机变量  $X, Y$  满足对于任意  $x, y \in \mathbb{R}$ ,  $\{X \leq x\}$  与  $\{Y \leq y\}$  独立, 即  $P(X \leq x, Y \leq y) = P(X \leq x)P(Y \leq y), F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$ , 则称  $X, Y$  相互独立。

注: 虽然上述定义只对一部分事件的独立性进行了描述, 但更复杂的事件的情形也是可以推出的:

- $$\begin{aligned} P(x_1 < X \leq x_2, y_1 < Y \leq y_2) &= F(x_2, y_2) - F(x_2, y_1) - F(x_1, y_2) + F(x_1, y_1) \\ &= F_X(x_2)F_Y(y_2) - F_X(x_2)F_Y(y_1) - F_X(x_1)F_Y(y_2) + F_X(x_1)F_Y(y_1) \\ &= (F_X(x_2) - F_X(x_1))(F_Y(y_2) - F_Y(y_1)) \\ &= P(x_1 < X \leq x_2)P(y_1 < Y \leq y_2) \end{aligned}$$
- 设  $I_n, J_m$  是两列左开右闭区间, 且  $\forall n \leq k, I_n \cap I_k = \emptyset, J_n \cap J_k = \emptyset$ , 那么

$$\begin{aligned}
P(X \in \bigcup_{n=1}^{\infty} I_n, Y \in \bigcup_{m=1}^{\infty} J_m) &= P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcup_{m=1}^{\infty} \{X \in I_n, Y \in J_m\}\right) \\
&\stackrel{\text{可列可加性}}{=} \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{m=1}^{\infty} P(X \in I_n, Y \in J_m) \\
&\stackrel{\text{上一条结论}}{=} \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{m=1}^{\infty} P(X \in I_n)P(Y \in J_m) \\
&= \left(\sum_{n=1}^{\infty} P(X \in I_n)\right) \left(\sum_{m=1}^{\infty} P(Y \in J_m)\right) \\
&= P(X \in \bigcup_{n=1}^{\infty} I_n)P(Y \in \bigcup_{m=1}^{\infty} J_m)
\end{aligned}$$

**Theorem 8.4** 若  $X, Y$  独立,  $f(x), g(y)$  为连续函数或分段连续函数, 那么  $f(X)$  和  $g(Y)$  也相互独立。

## n-Dimensional Case

高维情况和二维情况的定义, 性质基本相同。求解其  $k$  维边缘概率时, 将剩下的  $n - k$  维都推到  $+\infty$  即可。

$n$  维随机变量的独立性要求:

$\forall (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n, P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) = \prod_{k=1}^n P(X_k \leq x_k)$ 。联想  $n$  个事件独立的定义, 该条件似乎更弱:  $n$  个事件的独立性对所有子集都做了约束。但事实上上述条件也对所有子集做了约束: 只要将某些维的  $x_i$  推到  $+\infty$ , 则是一个对子集的约束。

## 2-Dimensional Discrete Random Variable

**Definition 8.5** 若二维随机变量  $(X, Y)$  的可能取值是有限多个或可列无限个, 则称  $(X, Y)$  为离散型二维随机变量, 设  $(X, Y)$  所有可能取值为  $(x_i, y_j), \forall i, j = 1, 2, \dots$ , 则称

$P(X = x_i, Y = y_j), \forall i, j = 1, 2, \dots$  为  $(X, Y)$  的联合分布律, 可用表格表示为

$X/Y$	$y_1$	$\dots$	$y_k$	$\dots$
$x_1$	$p_{11}$	$\dots$	$p_{1k}$	$\dots$
$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$	$\dots$
$x_k$	$p_{k1}$	$\dots$	$p_{kk}$	$\dots$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$

$(X, Y)$  联合分布律的性质:

- $\forall i, j, p_{ij} \geq 0$
- $\sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = 1$
- 边缘分布的求法:

$$\begin{aligned}
P(X = x_i) &= P\left(X = x_i, Y \in \bigcup_{j=1}^{\infty} \{y_j\}\right) = P\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} \{X = x_i, Y = y_j\}\right) \\
&= \sum_{j=1}^{\infty} P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{j=1}^{\infty} p_{i,j} \stackrel{\text{def}}{=} P_{i \cdot} \\
P(Y = y_j) &= \sum_{i=1}^{\infty} P(X = x_i, Y = y_j) \stackrel{\text{def}}{=} P_{\cdot j}
\end{aligned}$$

再考虑离散型二维随机变量的分布函数及其边缘分布函数:

$$F(x, y) = \sum_{i: x_i \leq x} \sum_{j: y_j \leq y} p_{i,j}$$

$$F_X(x) = \sum_{i: x_i \leq x} p_{i\cdot} = \sum_{i: x_i \leq x} \sum_{j=1}^{\infty} p_{i,j}$$

一般地，对于区域  $D \subset \mathbb{R}^2$ ，有

$$P((x, y) \in D) = \sum_{i,j: (x_i, y_j) \in D} p_{i,j}$$

对于离散型随机变量的独立性， $X$  和  $Y$  独立当且仅当对于任意  $i, j$ ， $P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j)$ ，或者写成  $p_{i,j} = p_{i\cdot}p_{\cdot j}$ 。