# Lec-10. 条件分布, 相互独立的随机变量

主讲教师: 吴利苏 (wulisu@sdust.edu.cn)

主 页: wulisu.cn

目录

1. 二维连续型随机变量的条件分布

2. 二维随机变量的独立性

3. n 维随机变量的边缘分布和独立性

## 二维连续型随机变量的条件分布

• 连续型随机变量 *X*, *Y*,

$$P\{X=x\}=0, \quad P\{Y=y\}=0, \quad \forall x, y.$$

所以不能直接用条件概率引入条件分布函数, 即定义  $P\{X=x|Y=y\}$  没有意义.

## 二维连续型随机变量的条件分布

• 连续型随机变量 *X*, *Y*,

$$P{X = x} = 0, P{Y = y} = 0, \forall x, y.$$

所以不能直接用条件概率引入条件分布函数, 即定义  $P\{X=x|Y=y\}$  没有意义.

• 给定 y, 对任意  $\varepsilon, x$ , 考虑条件概率

$$P\{X \le x | y < Y \le y + \varepsilon\}.$$

若  $P\{y < Y \le y + \varepsilon\} > 0$  则有

$$P\{X \le x | y < Y \le y + \varepsilon\} = \frac{P\{X \le x, y < Y \le y + \varepsilon\}}{P\{y < Y \le y + \varepsilon\}}$$
$$= \frac{\int_{-\infty}^{x} \left[\int_{y}^{y + \varepsilon} f(x, y) dy\right] dx}{\int_{y}^{y + \varepsilon} f_{Y}(y) dy}$$

若  $P\{y < Y \le y + \varepsilon\} > 0$  则有

$$P\{X \le x | y < Y \le y + \varepsilon\} = \frac{P\{X \le x, y < Y \le y + \varepsilon\}}{P\{y < Y \le y + \varepsilon\}}$$
$$= \frac{\int_{-\infty}^{x} \left[\int_{y}^{y+\varepsilon} f(x, y) dy\right] dx}{\int_{y}^{y+\varepsilon} f_{Y}(y) dy}$$

当  $\varepsilon$  很小时, 上式近似于

$$\frac{\varepsilon \int_{-\infty}^{x} f(x, y) dx}{\varepsilon f_{Y}(y)} \approx \int_{-\infty}^{x} \frac{f(x, y)}{f_{Y}(y)} dx$$

• 若对于固定的 y,  $f_Y(y) > 0$ , 则称

$$\frac{f(x,y)}{f_Y(y)} \triangleq f_{X|Y}(x|y)$$

为在 Y = y 的条件下 X 的条件概率密度.

称

$$\int_{-\infty}^{x} f_{X|Y}(x|y) dx = \int_{-\infty}^{x} \frac{f(x,y)}{f_{Y}(y)} dx$$

$$\stackrel{\triangle}{=} F_{X|Y}(x|y) = P\{X \le x | Y = y\}$$

为在 Y = y 的条件下 X 的条件分布函数.

## 二维连续型条件分布的含义

$$F_{X|Y}(x|y) = \int_{-\infty}^{x} f_{X|Y}(x|y) dx \approx P\{X \le x | y < Y \le y + \varepsilon\}.$$

## 二维连续型条件分布的含义

$$F_{X|Y}(x|y) = \int_{-\infty}^{x} f_{X|Y}(x|y) dx \approx P\{X \le x | y < Y \le y + \varepsilon\}.$$

## 注

- 非负性:  $f_{X|Y}(x|y) \geq 0$ .
- 规范性:  $F_{X|Y}(\infty|y) = 1$ .

类似可定义在 X = x 的条件下, Y 的条件概率密度和条件分布函数.

- $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$ ,
- $F_{Y|X}(y|x) = P\{Y \le y | X = x\} = \int_{-\infty}^{y} \frac{f(x,y)}{f_Y(x)} dy$ .

类似可定义在 X = x 的条件下, Y 的条件概率密度和条件分布函数.

- $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$ ,
- $F_{Y|X}(y|x) = P\{Y \le y|X = x\} = \int_{-\infty}^{y} \frac{f(x,y)}{f_{Y}(x)} dy$ .

## 注

- 联合分布 ⇒ 边缘分布 + 条件分布.
- 联合分布 ← 边缘分布 + 条件分布.

设二维随机变量 (X, Y) 在  $x^2 + y^2 \le 1$  上服从均匀分布, 即有概率密度

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & (x,y) \in G; \\ 0 & \text{ i.e. } \end{cases}$$

求条件概率密度  $f_{X|Y}(x|y)$ .

解: $f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & x^2 + y^2 \le 1; \\ 0 &$ 其他.

设X在区间(0,1)上随机地取值,当观察到 $X=x\in(0,1)$ 时,设Y在(x,1)上随机地取值,求Y的概率密度.

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x} & 0 < x < y < 1; \\ 0 & 其他. \end{cases}$$
 关于 Y的边缘概率密度 
$$f_{Y}(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{Y|X}(y|x) f_{X}(x) dx$$
 
$$= \begin{cases} -\ln(1-y) & 0 < y < 1; \\ 0 & \text{其他.} \end{cases}$$
 9/33

解:  $f_X(x) = \begin{cases} 1 & 0 < x < 1; \\ 0 &$ 其他.

# 二维随机变量的独立性

## 相互独立的随机变量

事件 A, B, 若

$$P(AB) = P(A)P(B),$$

则 A, B 相互独立.

## 相互独立的随机变量

## 定义

设 F(x, y) 及  $F_X(x)$ ,  $F_Y(y)$  分别是二维随机变量 (X, Y) 的分布函数及边缘分布函数. 若对于任意 x, y 有

$$P\{X \le x, Y \le y\} = P\{X \le x\}P\{Y \le y\},$$

即  $F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$ , 则称 X 和 Y 是相互独立的.

- 离散型 (*X*, *Y*).
  - X 和 Y 相互独立 ⇔  $P\{X = x_i, Y = y_j\} = P\{X = x_i\}P\{Y = y_j\},$  即  $p_{ij} = p_{i\bullet}p_{\bullet j}.$
- 连续型 (*X*, *Y*).
  - X 和 Y 相互独立  $\Leftrightarrow f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$  几乎处处成立.

## 注

联合分布 ⇒ 边缘分布 + 条件分布 + 独立性.
 一般, 联合分布 ≠ 边缘分布 or 条件分布.

## 注

- 联合分布 ⇒ 边缘分布 + 条件分布 + 独立性.
   一般, 联合分布 ≠ 边缘分布 or 条件分布.
- 若二维随机变量的边缘分布相互独立,则

联合分布 ⇔ 边缘分布 ⇔ 条件分布.

## 注

- 联合分布 ⇒ 边缘分布 + 条件分布 + 独立性.
   一般, 联合分布 ≠ 边缘分布 or 条件分布.
- 若二维随机变量的边缘分布相互独立,则联合分布 ⇔ 边缘分布 ⇔ 条件分布.

在独立性前提下,只需知道联合分布、边缘分布、条件分布三者之一,便可求其余两个分布.

已知 (X, Y) 的联合分布律

X	0	1	$P\{X=x_i\}$
1	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{2}$
2	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{2}$
$P\{Y=y_j\}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$	1

判断 X, Y 的独立性.

解: 逐个检验 
$$p_{ij} = p_{i\bullet}p_{\bullet j}$$
.  $P\{X = 1, Y = 0\} = \frac{1}{6} = P\{X = 1\}P\{Y = 0\}$   $P\{X = 1, Y = 1\} = \frac{2}{6} = P\{X = 1\}P\{Y = 1\}$   $P\{X = 2, Y = 0\} = \frac{1}{6} = P\{X = 2\}P\{Y = 0\}$   $P\{X = 2, Y = 1\} = \frac{2}{6} = P\{X = 2\}P\{Y = 1\}$  则  $X$  和  $Y$  相互独立.

\_

若

X	0	1	$P\{X=x_i\}$
1	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{2}$
2	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{\overline{1}}{2}$
$P\{Y=y_j\}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	1

$$P{X=1, Y=0} = \frac{1}{6} \neq P{X=1}P{Y=0}$$
  
只要有一对  $i, j$  使得  $p_{ij} \neq p_{i\bullet}p_{\bullet j}$  就能判断  $X, Y$  不独立.

设X和Y相互独立,已知(X,Y)的联合分布律

X	0	1	2	$P\{X=x_i\}$
1	0.01	0.2		
2	0.03			
$P\{Y=y_j\}$				

求出联合分布律.

解: X, Y相互独立,则  $p_{ij} = p_{i\bullet}p_{\bullet j}$  $P\{Y=0\} = 0.04$  $P\{Y=0\}P\{X=1\}=P\{X=1, Y=0\},\$  $\mathbb{N} P\{X=1\} = 0.25. P\{X=2\} = 0.75.$  $P\{X=1, Y=1\} = P\{X=1\}P\{Y=1\}, \mathbb{N}$  $P\{Y=1\} = 0.8, P\{Y=2\} = 0.16.$  $P\{X=2, Y=1\} = 0.6, P\{X=2, Y=2\} = 0.12.$ 

(X, Y) 的联合概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 6e^{-(2x+3y)} & x > 0, y > 0; \\ 0 & \text{ i.e.} \end{cases}$$

X, Y 是否相互独立?

(X, Y) 的联合概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 6e^{-(2x+3y)} & x > 0, y > 0; \\ 0 & \text{ 其他}. \end{cases}$$

### X, Y 是否相互独立?

解: 
$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} 2e^{-2x} & x > 0; \\ 0 & \text{其他.} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} 3e^{-3y} & y > 0; \\ 0 & \text{其他.} \end{cases}$$

$$f(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$$
相互独立.

(X, Y) 的联合概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 8xy & 0 < x < y < 1; \\ 0 & \text{#.} \end{cases}$$

X, Y是否相互独立?

当 0 < y < x < 1 时, f(x, y) = 0, 而  $f_X \cdot f_Y > 0$ . 故

解:  $f_X(x) = \begin{cases} 4x(1-x^2) & 0 < x < 1; \\ 0 &$ 其他.  $f_Y(y) = \begin{cases} 4y^3 & 0 < y < 1; \\ 0 &$ 其他.

# 例 (\*)

设 (X, Y) 为二维正态随机变量, 证明 X, Y 相互独立  $\Leftrightarrow \rho = 0$ .

设 (X, Y) 为二维正态随机变量, 证明 X, Y 相互独立  $\Leftrightarrow \mathbf{0} = 0$ .

证:

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - \frac{2\rho(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]}, \quad x,y \in \mathbb{R}.$$

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}}, \ x \in \mathbb{R}.$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}, \ y \in \mathbb{R}.$$

证: 若  $\rho = 0$ , 则对任意 x, y

$$f(x, y) = f_X(x)f_Y(y),$$

即 X和 Y相互独立.

反之, 若 X 和 Y 相互独立, f(x, y),  $f_X(x)$ ,  $f_Y(y)$  连续. 故, 对任意的 x, y, 有

$$f(x, y) = f_X(x)f_Y(y).$$

特别地, 令  $x = \mu_1, y = \mu_2, f(\mu_1, \mu_2) = f_X(\mu_1) f_Y(\mu_2),$ 则

$$\frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\boldsymbol{\rho}^2}} = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2},$$

从而 
$$\rho = 0$$
.

24/33

一负责人到达办公室的时间均匀分布在  $8 \sim 12$  时, 其秘书到达办公室时间均匀分布在  $7 \sim 9$  时, 设他们两人到达的时间相互独立, 求他们到达办公室的时间差不超过  $5min(\frac{1}{12}h)$  的概率.

解:设X,Y分别表示负责人和秘书到达办公室的时 间.

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{4} & 8 < x < 12; \\ 0 & 其他. \end{cases}$$
  $f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} & 7 < y < 9; \\ 0 & 其他. \end{cases}$   $X, Y$ 相互独立,

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} & 7 < y < 9; \\ 0 &$$
其他.  $X, Y$ 相互独立,

 $P\{|X - Y| \le \frac{1}{12}\} = \iint_G f(x, y) dx dy = \frac{1}{48}.$ 

$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{8} & 8 < x < 12, 7 < y < 9; \\ 0 & \sharp \mathfrak{E}. \end{cases}$$

# n 维随机变量的边缘分布和独立性

### n 维随机变量的分布函数

n 维随机变量  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  的分布函数定义为

$$F(x_1, x_2, ..., x_n) = P\{X_1 \le x_1, X_2 \le x_2, ..., X_n \le x_n\}$$

## n 维连续型随机变量

若存在非负函数  $f(x_1, x_2, ..., x_n)$  使得对任意的  $x_1, x_2, ..., x_n \in \mathbb{R}$ , 有

$$F(x_1, x_2, ..., x_n) = \int_{-\infty}^{x_n} \int_{-\infty}^{x_{n-1}} ... \int_{-\infty}^{x_1} f(x_1, x_2, ... x_n) dx_1 dx_2 ... dx_n$$

则称  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  为连续型的随机变量,称  $f(x_1, x_2, ..., x_n)$  为  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  的概率密度函数.

## n维随机变量的边缘分布函数

• 称

$$F_{X_1}(x_1) = F(x_1, \infty, ..., \infty)$$

为  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  关于  $X_1$  的边缘分布函数.

称

$$F_{X_1,X_2}(x_1,x_2) = F(x_1,x_2,\infty,...,\infty)$$

为  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  关于  $(X_1, X_2)$  的边缘分布函数.

## n维连续型随机变量的边缘分布函数

• 连续型随机变量  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  关于  $X_1$  的边缘概率密度函数为

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2, ..., x_n) dx_2 dx_3 ... dx_n.$$

• 关于  $(X_1, X_2)$  的二维边缘概率密度函数为  $f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} ... \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2, ..., x_n) dx_3 dx_4 ... dx_n.$ 

• 类似可得  $(X_1, X_2, ..., X_n)$  的 $k(1 \le k < n)$  维边缘概率密度.

31/33

### n 维随机变量的独立性

• 若对任意  $x_1, x_2, ..., x_n$ ,

$$F(x_1,...,x_n) = F_{X_1}(x_1)...F_{X_n}(x_n),$$

则称  $X_1, ..., X_n$  是相互独立的.

• 若对任意  $x_1, ..., x_m, y_1, ..., y_n$ 

$$F(x_1, ..., x_m, y_1, ..., y_n) = F_1(x_1, ..., x_m) F_2(y_1, ..., y_n),$$

其中  $F_1, F_2, F$  分别为  $(X_1,...,X_m)$ ,  $(Y_1,...,Y_n)$ ,  $(X_1,...,X_m,Y_1,...,Y_n)$  的分布函数. 则称  $(X_1,...,X_m)$ ,  $(Y_1,...,Y_n)$  是相互独立的.

## n维随机变量的独立性

### 定理

- 设  $(X_1,...,X_m)$  和  $(Y_1,...,Y_n)$  相互独立,则
- (1) 对任意  $i, j, X_i$  和  $Y_j$  相互独立.
- (2) 若 h, g 是连续函数,则  $h(X_1, ..., X_m)$  和  $g(Y_1, ..., Y_n)$  相互独立.