



# 立信会计学院

## 数统系

# 概率论与 数理统计

1 2

*Jinsu*

## 二. 离散型随机变量的条件分布律

▲**定义**: 设  $(X, Y)$  是二维离散型随机变量, 其概率分布为  $P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}$ ,  $(i, j = 1, 2, \dots)$  则由条件概率公式, 当  $P\{Y = y_j\} > 0$ , 有

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{Y = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{\bullet j}},$$

$(i = 1, 2, \dots)$  称其为在  $Y = y_j$  条件下随机变量  $X$  的**条件概率分布律**; 类似有

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{X = x_i\}} = \frac{p_{ij}}{p_{i\bullet}}.$$

\*例2：已知  $X$  与  $Y$  的联合概率分布，求  $Y = 0$  时， $X$  的条件概率分布以及  $X = 0$  时， $Y$  的条件概率分布律。

$X \backslash Y$	-1	0	2
0	0.10	0.20	0
1	0.30	0.05	0.10
2	0.15	0	0.10

解：  $P\{Y = 0\} = 0.20 + 0.05 = 0.25$

$$P\{X = 0 | Y = 0\} = \frac{P\{X = 0, Y = 0\}}{P\{Y = 0\}} \\ = 0.2 / 0.25 = 0.8$$

	Y	-1	0	2
X				
0		0.10	0.20	0
1		0.30	0.05	0.10
2		0.15	0	0.10

$$P\{Y = 0\} = 0.25$$

$$P\{X = 0 | Y = 0\} = 0.8$$

$$P\{X = 1 | Y = 0\} = \frac{P\{X = 1, Y = 0\}}{P\{Y = 0\}} = \frac{0.05}{0.25} = 0.2$$

$$P\{X = 2 | Y = 0\} = \frac{P\{X = 2, Y = 0\}}{P\{Y = 0\}} = \frac{0}{0.25} = 0$$

$$\begin{pmatrix} X | Y = 0 & 0 & 1 & 2 \\ P & 0.8 & 0.2 & 0 \end{pmatrix}$$

X \ Y	-1	0	2
0	0.10	0.20	0
1	0.30	0.05	0.10
2	0.15	0	0.10

$$P\{X = 0\} \\ = 0.1 + 0.2 + 0 = 0.3$$

$$P\{Y = -1 \mid X = 0\} = \frac{P\{Y = -1, X = 0\}}{P\{X = 0\}} = \frac{0.1}{0.3} = \frac{1}{3}$$

$$P\{Y = 0 \mid X = 0\} = \frac{P\{Y = 0, X = 0\}}{P\{X = 0\}} = \frac{0.2}{0.3} = \frac{2}{3}$$

$$P\{Y = 2 \mid X = 0\} = \frac{P\{Y = 2, X = 0\}}{P\{X = 0\}} = \frac{0}{0.3} = 0$$

$$\begin{pmatrix} Y \mid X = 0 & -1 & 0 & 2 \\ P & 1/3 & 2/3 & 0 \end{pmatrix}$$

### 三. 连续型随机变量的条件密度

#### ▲定义:

设二维连续型随机变量  $(X, Y)$  的概率密度为  $f(x, y)$ , 边缘概率密度为  $f_X(x), f_Y(y)$ , 则对一切使  $f_X(x) > 0$  的  $x$ , 定义在  $X = x$  的条件下  $Y$  的条

件概率密度为  $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$ ; 类似地, 对一

切使  $f_Y(y) > 0$  的  $y$ , 定义在  $Y = y$  的条件下  $X$  的

条件密度函数为  $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$ 。

\* 例 1 : 设  $(X, Y)$  服从单位圆上的均匀分布, 概率

$$\text{密度为 } f(x, y) = \begin{cases} 1/\pi & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}, \quad \text{求}$$

$f_{Y|X}(y|x)$ 。

$$\text{解: } f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2} & |x| \leq 1 \\ 0 & |x| > 1 \end{cases}$$

当  $|x| < 1$  时, 有  $-\sqrt{1-x^2} \leq y \leq \sqrt{1-x^2}$

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} = \frac{1/\pi}{2\sqrt{1-x^2}/\pi} = \frac{1}{2\sqrt{1-x^2}}$$



$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2} & |x| \leq 1 \\ 0 & |x| > 1 \end{cases}$$

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{2\sqrt{1-x^2}} \quad |y| \leq \sqrt{1-x^2}$$

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{1-x^2}} & |y| \leq \sqrt{1-x^2} \\ 0 & |y| > \sqrt{1-x^2} \end{cases}$$

\* 例 2 : 设  $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_2^2, \sigma_1^2, \rho)$ , 求  $f_{X|Y}(x|y)$  和  $f_{Y|X}(y|x)$ 。

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

$$e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[ \frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right]}$$

$$= \frac{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}{\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_2}} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}}$$

$$e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[ \frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2 \cdot \rho \cdot \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right]}$$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}{\sqrt{2\pi\sigma_2} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}}$$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left( \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} - \rho \cdot \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \right)^2}}{\sqrt{2\pi\sigma_1}\sqrt{1-\rho^2}}$$

$$\begin{aligned}
 f_{X|Y}(x|y) &= \frac{e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}-\rho\cdot\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2}}{\sqrt{2\pi\sigma_1}\sqrt{1-\rho^2}} \\
 &= \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma_1^2(1-\rho^2)}\left[(x-\mu_1)-\frac{\sigma_1}{\sigma_2}\cdot\rho\cdot(y-\mu_2)\right]^2}}{\sqrt{2\pi\sigma_1}\sqrt{1-\rho^2}}
 \end{aligned}$$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma_1^2(1-\rho^2)}\left[(x-\mu_1) - \frac{\sigma_1}{\sigma_2}\rho\cdot(y-\mu_2)\right]^2}}{\sqrt{2\pi}\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}}$$

在  $Y = y$  条件下,  $X$  服从正态分布:

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

在  $X = x$  条件下,  $Y$  服从正态分布:

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

## § 3. 4 随机变量的独立性

\* 两个随机变量之间的关系 — — — — **独立性**

### ▲ 定义 1 :

设  $F(x, y)$  及  $F_X(x)$ 、 $F_Y(y)$  分别是二维随机变量  $(X, Y)$  的联合分布函数及边缘分布, 若对于任何实数  $x$ ,  $y$  有  $F(x, y) = F_X(x) \cdot F_Y(y)$ , 则称随机变量  $X$  和  $Y$  是相互独立的。

$$* \text{例 1: } F(x, y) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{e^y} & x > 0, y \geq 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

$$F_X(x) = \begin{cases} 1 & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases} \quad F_Y(y) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{e^y} & y \geq 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

显然:  $F(x, y) = F_X(x) \cdot F_Y(y)$

—————  $X$  和  $Y$  相互独立。

以上内容仅为本文档的试下载部分，为可阅读页数的一半内容。如要下载或阅读全文，请访问：<https://d.book118.com/208127032077006024>