

---

## 第二章随机变量及其分布

2.4	条件分布和随机变量的独立性 . . . . .	1
2.4.1	条件分布 . . . . .	1
2.4.2	随机变量的独立性 . . . . .	10

---

## 2.4 条件分布和随机变量的独立性

### 2.4.1 条件分布

一个随机变量 (或向量) 的条件概率分布, 就是在给定 (或已知) 某种条件 (某种信息) 下该随机变量 (向量) 的概率分布。

#### 1. 离散型随机变量的条件分布

设  $(X, Y)$  为二维离散型随机变量, 其全部的可能取值为  $\{(x_i, y_j) : i, j = 1, 2, \dots\}$ 。记其联合分布律为

$$p_{ij} = P(X = x_i, Y = y_j), \quad i, j = 1, 2, \dots$$

若对给定的事件  $\{Y = y_j\}$ , 其概率  $P(Y = y_j) > 0$ , 则称

$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}, \quad i = 1, 2, \dots$$

---

为在给定  $Y = y_j$  的条件下  $X$  的**条件分布律 (概率函数)**。类似的, 若  $P(X = x_i) > 0$ , 则称

$$P(Y = y_j | X = x_i) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(X = x_i)} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}}, \quad j = 1, 2, \dots$$

为在给定条件  $X = x_i$  下  $Y$  的**条件分布律**。

设二维随机向量  $(X_1, X_2)$  的联合分布律如下所示:

↑Example

$X_1 \backslash X_2$	-1	0	5	行和 $p_{i\cdot}$
1	0.17	0.05	0.21	0.43
3	0.04	0.28	0.25	0.57
列和 $p_{\cdot j}$	0.21	0.33	0.46	1.00

试求当  $X_2 = 0$  时,  $X_1$  的条件分布律。

↓Example

解:

---

设  $X = (X_1, X_2, \dots, X_n) \sim M(N; p_1, p_2, \dots, p_n)$ , 试求  $X_1$  在给定  $X_2 = k$  的条件下的条件分布律。

↑Example

↓Example

解：



---

## 2. 连续型随机变量的条件分布

设  $(X, Y)$  有概率密度  $f(x, y)$ , 我们考虑在给定  $y \leq Y \leq y + \epsilon$  的条件下  $X$  的条件分布函数 (设  $P\{y \leq Y \leq y + \epsilon\} > 0$ )

$$\begin{aligned}P(X \leq x | y \leq Y \leq y + \epsilon) &= \frac{P(X \leq x, y \leq Y \leq y + \epsilon)}{P(y \leq Y \leq y + \epsilon)} \\&= \frac{\int_{-\infty}^x \int_y^{y+\epsilon} f(u, v) dv du}{\int_y^{y+\epsilon} f_Y(y) dy} \\&= \int_{-\infty}^x \frac{\int_y^{y+\epsilon} f(u, v) dv}{\int_y^{y+\epsilon} f_Y(y) dy} du\end{aligned}$$

对上式两端关于  $x$  求导并令  $\epsilon \rightarrow 0$ , 可求得  $X$  在给定条件  $Y = y$  下的条件概率密度为

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}, \quad f_Y(y) > 0.$$

记为

$$X|Y = y \sim f_{X|Y}(x|y).$$

---

类似地有  $Y$  在给定  $X = x$  的条件下的条件概率密度:

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}, \quad f_X(x) > 0.$$

记为

$$Y|X = x \sim f_{Y|X}(y|x).$$

---

设  $(X, Y)$  服从二元正态分布  $N(a, b, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ , 试求  $X|Y = y$  的条件概率密度。

↑Example

↓Example

解:

---

设  $X, Y$  服从单位圆上的均匀分布, 试求  $f_{X|Y}(x|y)$  和  $f_{Y|X}(y|x)$ .

↑Example

↓Example

解:

---

### 3. 更一般情形

无论离散型还是连续型条件分布, 上述  $(X, Y)$  中的  $X$  和  $Y$  皆可推广到高维。例如: 设  $(X_1, X_2, \dots, X_n) \sim f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 且  $(X_1, \dots, X_k) \sim g(x_1, \dots, x_k)$ , 则可定义在  $(X_1, \dots, X_k) = (x_1, \dots, x_k)$  的条件下,  $(X_{k+1}, \dots, X_n)$  的条件密度为:

$$h(x_{k+1}, \dots, x_n | x_1, \dots, x_k) = \frac{f(x_1, \dots, x_n)}{g(x_1, \dots, x_k)}, \quad \text{其中 } g(x_1, \dots, x_k) > 0.$$

**注:** 若记  $(X_1, \dots, X_k) = \mathbf{X}$ ,  $(X_{k+1}, \dots, X_n) = \mathbf{Y}$ ,  $(x_1, \dots, x_k) = \mathbf{x}$ ,  $(x_{k+1}, \dots, x_n) = \mathbf{y}$ , 则上式还可表示为:

$$h(\mathbf{y} | \mathbf{x}) = \frac{f(\mathbf{x}, \mathbf{y})}{g(\mathbf{x})}, \quad g(\mathbf{x}) > 0$$

## 2.4.2 随机变量的独立性

直观地, 若条件分布等于无条件分布, 或者说条件分布与“条件”无关, 例如, 设  $f_{X|Y}(x|y) = g(x)$ , 则可推出  $g(x) = f_1(x)$ , 从而得

---

到:

$$f(x, y) = f_1(x)f_2(y), \quad (x, y) \in \mathbb{R}^2$$

此时我们称  $X$  与  $Y$  是 (相互) 独立的。若随机变量  $X, Y$  相互独立, 那么对任何区域  $A, B$ , 应该有

$$P(X \in A, Y \in B) = P(X \in A)P(Y \in B)$$

从而对任意  $n$  个随机变量  $X_1, \dots, X_n$ , 可以通过如下方式定义独立性:

称随机变量  $X_1, \dots, X_n$  相互独立, 如果对任意的实数区间  $A_1, \dots, A_n$  都有

Definition

$$P(X_1 \in A_1, \dots, X_n \in A_n) = P(X_1 \in A_1) \cdots P(X_n \in A_n)$$

---

在离散型场合：

称离散型随机变量  $X_1, \dots, X_n$  相互独立，若它们的联合分布律等于各自的边缘分布律的乘积，即

$$P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = P(X_1 = x_1) \cdots P(X_n = x_n),$$

Definition

其中  $(x_1, \dots, x_n)$  为  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的值域中的任意一点.

---

连续型场合:

称连续型随机变量  $X_1, \dots, X_n$  相互独立, 若它们的联合密度等于各自的边缘密度的乘积, 即

Definition

$$f(x_1, \dots, x_n) = f_1(x_1) \cdots f_n(x_n), \quad \forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$$

---

一般的, 随机变量之间的独立性可以通过分布函数来刻画:

设  $X_1, \dots, X_n$  为  $n$  个随机变量, 如果它们的联合分布函数等于各自边缘分布函数的乘积, 即

$$F(x_1, \dots, x_n) = F_1(x_1) \cdots F_n(x_n), \quad \forall (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$$

Definition

则称随机变量  $X_1, \dots, X_n$  相互独立.

在离散型和连续型两种情况下, 可以证明本定义分别与定义2.4.2和定义2.4.2等价.

---

如果随机变量  $X_1, \dots, X_n$  相互独立, 则容易证明其中任何一部分随机变量也相互独立. 然而一般来说, 仅由某一部分独立却无法推出  $X_1, \dots, X_n$  相互独立. 如见下例:

↑Example

↓Example

若  $\xi, \eta$  相互独立, 都服从 -1 和 1 这两点上的等可能分布, 而  $\zeta = \xi\eta$ . 则  $\zeta, \xi, \eta$  两两独立但不相互独立。

↑Example

↓Example

---

设  $(X, Y) \sim N(a, b, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ , 则  $X$  与  $Y$  相互独立的充要条件是  $\rho = 0$ 。

↑Example

↓Example

设  $(X, Y)$  服从矩形  $D = [a, b] \times [c, d]$  上的均匀分布, 则  $X$  与  $Y$  相互独立。

↑Example

↓Example

设  $(X, Y)$  服从单位圆上的均匀分布, 则  $X$  与  $Y$  不独立。

↑Example

↓Example

---

设有  $n$  个事件:  $A_1, A_2, \dots, A_n$ , 对于每个事件  $A_i$ , 定义:  $X_i = I_{A_i}$  ( $A_i$  的示性函数),  $i = 1, 2, \dots, n$ , 则可证明:  $A_1, A_2, \dots, A_n$  独立  $\iff X_1, X_2, \dots, X_n$  独立。

↑Example

↓Example