

博学 审问 慎思 明辨 笃行

# 概率论与数理统计



中山大學  
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

主讲老师：邝东阳， [kuangdy@mail.sysu.edu.cn](mailto:kuangdy@mail.sysu.edu.cn)

助教：黄培， [huangp89@mail2.sysu.edu.cn](mailto:huangp89@mail2.sysu.edu.cn)

范志隆， [fanzhlong@mail2.sysu.edu.cn](mailto:fanzhlong@mail2.sysu.edu.cn)



# Part 1

## 条件概率

博学

审问

慎思

明辨

笃行



# 离散型条件分布

回顾介绍随机变量之前条件概率的定义

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

对离散随机变量而言，我们可以依据上式定义相应条件（概率）分布

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

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

# 离散型条件分布

设二维随机向量  $(X_1, X_2)$  的联合分布律如下所示：

$X_1 \backslash X_2$	-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。



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。

$$P(X_1 = i, X_2 = j) = \frac{N!}{i!j!(N-i-j)!} p_1^i p_2^j (1-p_1-p_2)^{N-i-j},$$

$$P(X_1 = i | X_2 = k) = \frac{P(X_1 = i, X_2 = k)}{P(X_2 = k)} \quad X_2 \sim B(N, p_2).$$

$$= \frac{N!}{i!k!(N-i-k)!} p_1^i p_2^k (1-p_1-p_2)^{N-i-k} / C_N^k p_2^k (1-p_2)^{N-k}$$

$$= \frac{(N-k)!}{i!(N-k-i)!} \left( \frac{p_1}{1-p_2} \right)^i \left( 1 - \frac{p_1}{1-p_2} \right)^{N-k-i} B(N-k, p_1/(1-p_2)).$$

# 连续型条件分布 – 条件概率密度

设 $(X, Y)$ 有概率密度 $f(x, y)$ , 要计算 $P(X \leq x | Y = y)$

$$\begin{aligned} P(X \leq x | y \leq Y \leq y + \epsilon) &= \frac{P(X \leq x, y \leq Y \leq y + \epsilon)}{P(y \leq Y \leq y + \epsilon)} \\ &= \int_{-\infty}^x \int_y^{y+\epsilon} f(u, v) dv du / \int_y^{y+\epsilon} f_Y(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^x \frac{\int_y^{y+\epsilon} f(u, v) dv}{\int_y^{y+\epsilon} f_Y(y) dy} du \end{aligned} \quad f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}, \quad f_Y(y) > 0.$$

关于  $x$  求导并令  $\epsilon \rightarrow 0$

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

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。

$$\begin{aligned} f_{X|Y}(x|y) &= \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{(x - (a + \rho\sigma_1\sigma_2^{-1}(y - b)))^2}{2\sigma_1^2(1-\rho^2)}\right\} \end{aligned}$$

即  $X|Y = y \sim N(a + \rho\sigma_1\sigma_2^{-1}(y - b), \sigma_1^2(1 - \rho^2))$ 。

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

$(X, Y)$  的联合概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & \text{if } x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

边缘分布

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

条件分布

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

把  $x, y$  互换, 就可以得到  $f_{Y|X}(y|x)$ 。



高维下的条件密度同样可以定义为相应的概率密度比

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

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:

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

# Part 2

## 独 立 性

博学

审问

慎思

明辨

笃行



回顾之前关于事件独立性的定义

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

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

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

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



$X \backslash Y$	0	1	2	3	行合计
-1	1/12	1/12	0	1/6	1/3
0	0	1/6	1/12	0	1/4
1	1/6	0	1/6	1/12	5/12
列合计	1/4	1/4	1/4	1/4	1

$P(X = 0, Y = 0) = 0$  因而  $X, Y$  不独立.

$$P(X = 0)P(Y = 0) = (1/4)(1/4)$$



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

可以允许在一个“面积=0”的集合上不成立

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

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

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

则称随机变量  $X_1, \dots, X_n$  相互独立.

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:

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。

# 两两独立 v.s. 相互独立

显然3个随机变量取值范围都是  $\{-1, 1\}$ 。且取值对应概率都是  $1/2$ 。

两两独立需要验证三对情况， $\epsilon \sim \eta$ ,  $\epsilon \sim \zeta$ ,  $\eta \sim \zeta$ 。

第一个情况已告知相互独立，  
后两种验证是类似的，现以其中一种为例：

$$P(\epsilon = -1, \zeta = -1) = P(\epsilon = -1, \eta = 1) = \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \frac{1}{2} = P(\epsilon = -1)P(\zeta = -1),$$

不相互独立是因为

$$P(\epsilon = -1, \eta = -1, \zeta = -1) = 0$$

显然不是三个对应边缘概率的乘积。（注意  $\zeta = \epsilon\eta$  这一条件）

例 2.5.2 设随机变量  $X, Y$  独立,  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 则  $(X, Y)$  有

联合

$$p(x, y) = p_X(x)p_Y(y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\},$$

根据定义 2.4.6,  $(X, Y)$  服从二维正态分布  $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, 0)$ .



命题 2.5.1 设随机向量  $(X, Y)$  服从二维正态分布  $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ , 则

1) 相互独立的充要条件为  $\rho = 0$ .

证 设  $(X, Y)$  的密度为  $p(x, y)$ , 根据定义 2.4.6 和命题 2.4.5,

$$1) \rho = 0 \Rightarrow p(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left[ \frac{(x - \mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\}$$

$$\Rightarrow p(x, y) = p_X(x)p_Y(y) \Rightarrow X, Y \text{ 独立.}$$

$$2) \rho \neq 0 \Rightarrow p(\mu_1, \mu_2) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2}} \neq \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} = p_X(\mu_1)p_Y(\mu_2),$$

由 1)  $p(x, y), p_X(x), p_Y(y)$  都是连续函数, 故在一个面积大于零的集合上

$$p(x, y) \neq p_X(x)p_Y(y),$$

# 二项分布的加法定理



例 2.5.3 设在每次试验中,  $A$  出现的概率是  $p$ . 独立地重复作  $m+n$  次试验, 设  $X$  和  $Y$  分别为在前  $m$  次和后  $n$  次试验中  $A$  出现的次数, 则  $X \sim B(m, p)$ ,  $Y \sim B(n, p)$ . 设  $Z = X + Y$ , 则  $Z$  为在这  $m+n$  次试验中  $A$  出现的次数, 故  $Z \sim B(m+n, p)$ .

$$\begin{aligned} P(Z = k) &= \sum_{i+j=k} P(X = i, Y = j) = \sum_{i+j=k} P(X = i) P(Y = j) \\ &= \sum_{i+j=k} C_m^i p^i q^{m-i} C_n^j p^j q^{n-j} = p^k q^{m+n-k} \sum_{i+j=k} C_m^i C_n^j = C_{m+n}^k p^k q^{m+n-k} \end{aligned}$$

(上式最后一步用到了恒等式  $\sum_{i+j=k} C_m^i C_n^j = C_{m+n}^k$ . 展开等式  $(1+x)^m (1+x)^n = (1+x)^{m+n}$  两边的二项式, 比较两边的  $x^k$  的系数便得到这恒等式), 从而  $Z = X + Y \sim B(m+n, p)$ .

# Poisson分布的加法定理



**命题 2.5.3** 设随机变量  $X, Y$  独立,  $X \sim P(a), Y \sim P(b)$ , 则  $Z = X + Y \sim P(a + b)$ .

**证** 由于  $X, Y$  独立, 对  $k = 0, 1, 2, \dots$ , 我们有

$$\begin{aligned} P(Z = k) &= \sum_{i=0}^k P(X = i, Y = k - i) = \sum_{i=0}^k P(X = i) P(Y = k - i) \\ &= \sum_{i=0}^k \frac{a^i}{i!} e^{-a} \frac{b^{k-i}}{(k-i)!} e^{-b} = \frac{1}{k!} e^{-(a+b)} \sum_{i=0}^k C_k^i a^i b^{k-i} \\ &= \frac{(a+b)^k}{k!} e^{-(a+b)} \end{aligned}$$

(上式最后一步用了二项式定理), 故  $Z \sim P(a + b)$ .

# 事件独立 v.s. 随机变量独立



中山大學  
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

例 2.5.4 设  $A, B$  都是事件, 令

$$X(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega \in A, \\ 0, & \omega \notin A, \end{cases} \quad Y(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega \in B, \\ 0, & \omega \notin B, \end{cases}$$

则  $X, Y$  都是服从伯努利分布的随机变量. 根据定义容易证明事件  $A, B$  独立当且仅当随机变量  $X, Y$  独立. (留作习题)

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。



# 独立性

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。

先计算边缘密度  $f_X(x) =$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{I_{x \in [a, b]} I_{y \in [c, d]}}{(d-c)(b-a)} dy = \frac{I_{x \in [a, b]}}{(d-c)(b-a)} \int_c^d dy = \frac{I_{x \in [a, b]}}{b-a}$$

同理易得:  $f_Y(y) = \frac{I_{y \in [c, d]}}{d-c}$

$$\begin{aligned} \text{显然有 } f_{X,Y}(x, y) &= \frac{I_{x \in [a, b]} I_{y \in [c, d]}}{(d-c)(b-a)} = \\ \frac{I_{x \in [a, b]}}{b-a} \frac{I_{y \in [c, d]}}{d-c} &= f_X(x) f_Y(y) \end{aligned}$$

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

从之前我们的计算结果易得  $f(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$

$(X, Y)$  的联合概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & \text{if } x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

边缘分布

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

**定理 2.5.5** 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 则

- 1) 对任意  $k \leq n$  和  $1 \leq l_1 < \dots < l_k \leq n$ ,  $X_{l_1}, X_{l_2}, \dots, X_{l_k}$  相互独立.
- 2) 对任意函数  $f_1, f_2, \dots, f_n$ , 随机变量  $f_1(X_1), f_2(X_2), \dots, f_n(X_n)$  相互独立.
- 3) 对实直线的任意子集  $B_1, B_2, \dots, B_n$ , 事件  $\{X_1 \in B_1\}, \{X_2 \in B_2\}, \dots, \{X_n \in B_n\}$  相互独立.
- 4) 对(以随机变量为元素的)集合  $\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$  的任意  $k$  互不相交的子集  $\{X_{11}, \dots, X_{1n_1}\}, \dots, \{X_{k1}, \dots, X_{kn_k}\}$  及任意  $k$  个  $n_1, n_2, \dots, n_k$  元函数  $f_1, f_2, \dots, f_k$ , 随机变量  $f_1(X_{11}, \dots, X_{1n_1}), \dots, f_k(X_{k1}, \dots, X_{kn_k})$  相互独立.



**定理 2.5.6** 随机变量  $X_1, \dots, X_m, Y_1, \dots, Y_n$  相互独立的充分必要条件是：

- 1) 随机向量  $(X_1, X_2, \dots, X_m)$  和随机向量  $(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$  相互独立.
- 2) 随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_m$  相互独立.
- 3) 随机变量  $Y_1, Y_2, \dots, Y_n$  相互独立.



**定理 2.5.7\*** 下面的各个命题等价.

- 1) 随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立.
- 2) 对任意  $k \leq n$  和  $1 \leq l_1 < \dots < l_k \leq n$ ,  $X_{l_1}, X_{l_2}, \dots, X_{l_k}$  相互独立.
- 3) 对任意 Borel 可测函数  $f_1, f_2, \dots, f_n$ , 随机变量  $f_1(X_1), f_2(X_2), \dots, f_n(X_n)$  相互独立.
- 4) 对实直线的任意 Borel 子集  $B_1, B_2, \dots, B_n$ , 事件  $\{X_1 \in B_1\}, \{X_2 \in B_2\}, \dots, \{X_n \in B_n\}$  相互独立.
- 5) 对实直线的任意 Borel 子集  $B_1, B_2, \dots, B_n$ ,  
$$P(X_1 \in B_1, X_2 \in B_2, \dots, X_n \in B_n) = P(X_1 \in B_1)P(X_2 \in B_2) \cdots P(X_n \in B_n).$$
- 6) 对任意  $m < n$  及任意  $m$  元和  $n - m$  元 Borel 可测函数  $f$  和  $g$ , 随机变量  $f(X_1, X_2, \dots, X_m)$  和  $g(X_{m+1}, X_{m+2}, \dots, X_n)$  相互独立.

例 2.5.5 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立,  $t$  是任意实数, 则随机变量  $e^{itX_1}, \dots, e^{itX_n}$  也独立.

例 2.5.6\* 设随机变量  $X, Y, Z$  相互独立,  $\xi = \sin X, \eta = Y + Z$ , 则根据定理 2.5.5 之 4),  $\xi$  和  $\eta$  相互独立.

# 作业

P94: (DUE: 假期结束后的第二堂课)

20, 23, 25, 27, 30, 34, 35