

概率论与数理统计

Probability and Statistics

— 概率论与数理统计教学组 —

哈尔滨工程大学



第3章 多维随机变量及其分布

3.4 随机变量的独立性



学习 要点



二维离散型随机变量的独立性

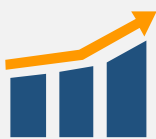


二维连续型随机变量的独立性

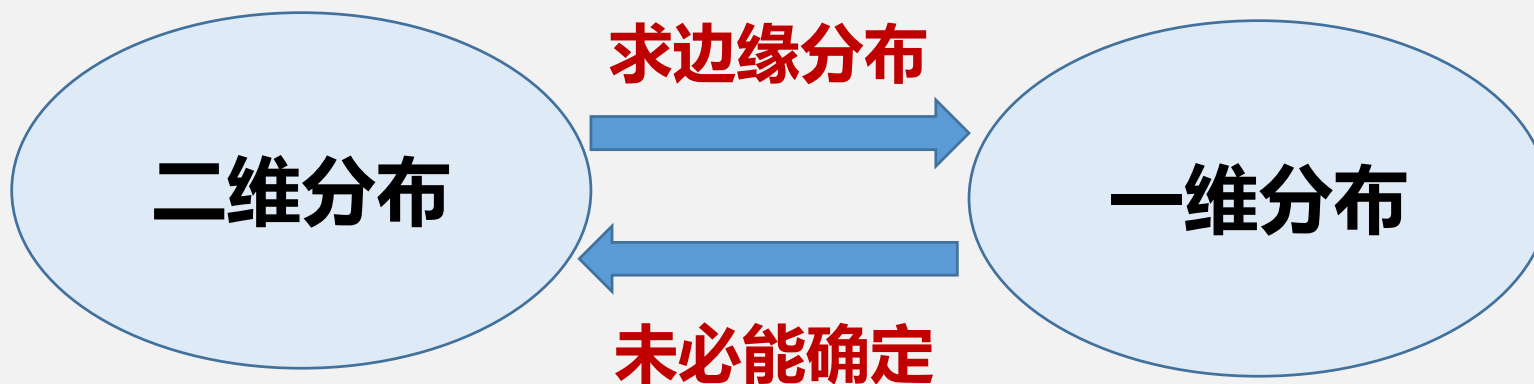


n 维随机变量简介

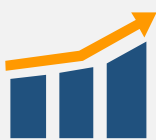




一、随机变量的独立性



需研究各随机变量的依赖关系!



定义 设 $F(x, y)$ 和 $F_X(x), F_Y(y)$ 分别是二维随机变量 (X, Y) 的分布函数和边缘分布函数. 如果对于任意实数 x, y 有

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

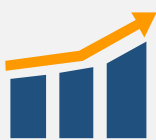
即

$$F(x, y) = F_X(x)F_Y(y),$$

则称随机变量 X 与 Y 是**相互独立**的.

若记 $A = \{X \leq x\}$ 、 $B = \{Y \leq y\}$, 则上式为 $P(AB) = P(A)P(B)$,

即**随机变量相互独立**的定义与两个**事件相互独立**的定义一致.



二、二维离散型随机变量的独立性

若 (X, Y) 为二维离散型随机变量, 则 X 与 Y 相互独立的充要条件为, 对于 (X, Y) 的所有可能取值 (x_i, y_j) , 有,

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = P\{X = x_i\}P\{Y = y_j\}, i, j = 1, 2, \dots$$

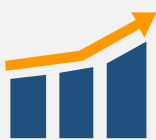
此时,

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = P\{X = x_i\},$$

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = P\{Y = y_j\},$$

$$(i, j = 1, 2, \dots).$$


$$p_{ij} = p_{i \cdot} p_{\cdot j}$$



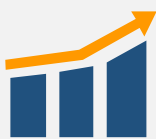
三、二维连续型随机变量的独立性

若 (X, Y) 为二维连续型随机变量, $f(x, y)$ 、 $f_X(x)$ 、 $f_Y(y)$ 分别为 (X, Y) 的概率密度和边缘概率密度, 则 X 与 Y 相互独立的充要条件为

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



判断依据



例 1 设 (X, Y) 的分布律如下,

(1) 求 X 与 Y 的边缘分布律,

(2) 判断 X 与 Y 是否独立.

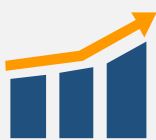
	X	0	1
Y			
	0	0.2	0.2
	1	0.3	0.3

解 (1) 易知 X 与 Y 的边缘分布律为

X	0	1		Y	0	1
	0.5	0.5			0.4	0.6
$p_{i\cdot}$			$p_{\cdot j}$			

也可将 (X, Y) 的分布律及边缘分布律合并:

	X	0	1	$p_{\cdot j}$
Y				
	0	0.2	0.2	0.4
	1	0.3	0.3	0.6
$p_{i\cdot}$		0.5	0.5	



例 1 设 (X, Y) 的分布律如下,

(1) 求 X 与 Y 的边缘分布律,

(2) 判断 X 与 Y 是否独立.

	X	0	1	$p_{\cdot j}$
Y	0	0.2	0.2	0.4
	1	0.3	0.3	0.6
	$p_{i \cdot}$	0.5	0.5	

解 (2)

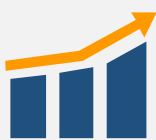
$$p_{11} = 0.2 = 0.5 \times 0.4 = p_{1 \cdot} \times p_{\cdot 1}$$

$$p_{12} = 0.3 = 0.5 \times 0.6 = p_{1 \cdot} \times p_{\cdot 2}$$

$$p_{21} = 0.2 = 0.5 \times 0.4 = p_{2 \cdot} \times p_{\cdot 1}$$

$$p_{22} = 0.3 = 0.5 \times 0.6 = p_{2 \cdot} \times p_{\cdot 2}$$

综上, 对任意 i, j 有 $p_{ij} = p_{i \cdot} \times p_{\cdot j}$, 则 X 与 Y 相互独立.



例 2 设 (X, Y) 的分布律及边缘分布律如下, 判断 X 与 Y 是否独立.

解

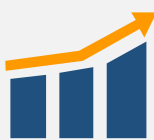
$$p_{11} = 0.1 = 0.5 \times 0.2 = p_{1.} \times p_{.1}$$

$$p_{22} = 0.3 \neq 0.5 \times 0.4 = p_{2.} \times p_{.2}$$

则 X 与 Y **不独立**.

注意: 只要有一个 $p_{ij} \neq p_{i.} \times p_{.j}$, 则 X 与 Y **不独立**.

$Y \backslash X$	0	1	$p_{.j}$
0	0.1	0.1	0.2
1	0.1	0.3	0.4
2	0.3	0.1	0.4
$p_{i.}$	0.5	0.5	



例 3 设随机变量 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} 4e^{-2x-2y}, & x > 0, y > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

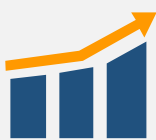
判断 X, Y 是否相互独立?

解 关于 X 的边缘概率密度为

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \int_0^{+\infty} 4e^{-2x-2y} dy = 2e^{-2x}, & x > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

同理, Y 的边缘概率密度为 $f_Y(y) = \begin{cases} 2e^{-2y}, & y > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

对任意的实数 x, y , 都有 $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$, 则 X 与 Y 相互独立.



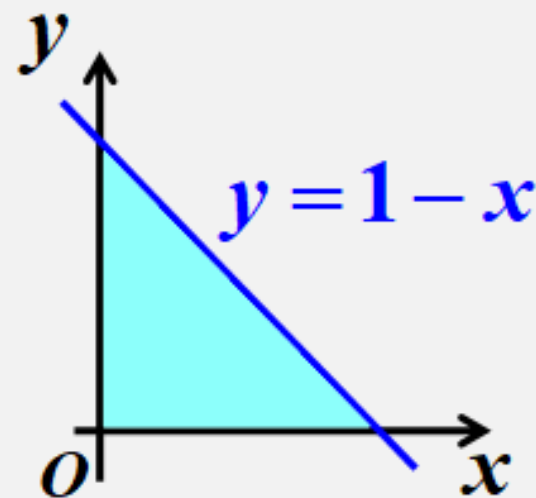
例 4 设随机变量 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} 2, & x > 0, 0 < y < 1 - x, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

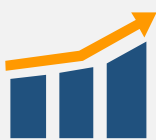
判断 X, Y 是否相互独立?

解 关于 X 的边缘概率密度为

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy \\ &= \begin{cases} \int_0^{1-x} 2 dy = 2(1-x), & 0 < x < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases} \end{aligned}$$



同理, Y 的边缘概率密度为 $f_Y(y) = \begin{cases} 2(1-y), & 0 < y < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$



例 4 设随机变量 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} 2, & x > 0, 0 < y < 1 - x, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

判断 X, Y 是否相互独立?

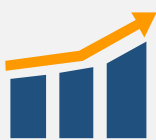
解

$$f_X(x) = \begin{cases} 2(1-x), & 0 < x < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} 2(1-y), & 0 < y < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

由于 $f(x, y) \neq f_X(x)f_Y(y)$, 故 X 与 Y **不独立**.

说明 可带入特殊点说明不独立, 如:

由 $f\left(\frac{3}{4}, \frac{3}{4}\right) = 0$, $f_X\left(\frac{3}{4}\right) = \frac{1}{2}$, $f_Y\left(\frac{3}{4}\right) = \frac{1}{2}$, 则 X 与 Y **不独立**.



例 5 设 (X, Y) 服从二维正态分布, 即

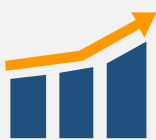
$$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$$

证明: X 与 Y 相互独立的充要条件是 $\rho = 0$.

证明 由 2.2 例 4, 二维正态分布的**边缘分布均为一维正态分布**.

即 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$,

则 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$.



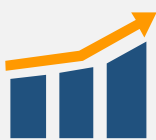
$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$, 有

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

$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 有

$$f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \cdot \exp\left\{-\frac{1}{2}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}$$

当 $\rho = 0$ 时, 对任意 x, y , 有 $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$, 即 X 与 Y 相互独立.



$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$, 有

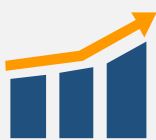
$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \cdot \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho\frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}$$

$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 有

$$f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \cdot \exp\left\{-\frac{1}{2}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}$$

反之, 若 X 与 Y 相互独立, 则对任意 x, y 有 $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$.

令 $x = \mu_1, y = \mu_2$, 则有 $\frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2}$, 即 $\rho = 0$.

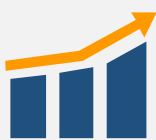


说明 若 (X, Y) 服从二维正态分布, 即

$$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$$

则 (1) $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$,

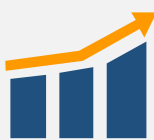
(2) X 与 Y 相互独立的充要条件是 $\rho = 0$.



四、 n 维随机向量简介

设 E 是一个随机试验，它的样本空间是 $S = \{e\}$ ，设 $X_1 = X_1(e), X_2 = X_2(e), \dots, X_n = X_n(e)$ 是定义在 S 上的 n 个随机变量。由它们构成的随机向量 $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ 称为 n 维随机变量或 n 维随机向量， X_i 称为 X 的第 i 个分量（或坐标）。

二维随机变量 \longrightarrow n 维随机变量

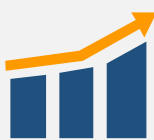


(1) 分布函数

对任意实数 x_1, x_2, \dots, x_n , 称

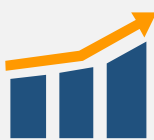
$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P\{X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n\}$$

为 n 维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布函数.



(2) n 维离散型随机变量及其分布律

若 n 维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的所有可能取值是有限组或可列无穷多组, 则称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 维离散型随机变量, 能表示出 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的所有可能取值及取值概率的表达式, 称为 n 维离散型随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布律.

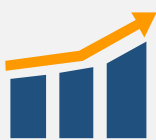


(3) n 维连续型随机变量及其概率密度函数

若存在非负可积函数, 使对任意实数 x_1, x_2, \dots, x_n 有

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \cdots \int_{-\infty}^{x_n} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \cdots dx_n$$

则称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 维连续型随机变量, $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的概率密度函数.



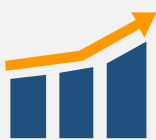
(4) 边缘分布

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布函数 $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为已知, 则 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的 k ($1 \leq k < n$) 维边缘分布函数就随之确定.

例如, (X_1, X_2, \dots, X_n) 的关于 X_1 与 (X_1, X_2) 的**边缘分布函数**分别为

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

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

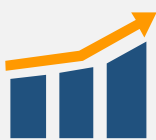


例如，若 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 维离散型随机变量则

(X_1, X_2, \dots, X_n) 的关于 X_1 与 (X_1, X_2) 的**边缘分布律**分别为

$$P(X_1 = x_{1i_1}) = \sum_{i_2, i_3, \dots, i_n} P(X_1 = x_{1i_1}, X_2 = x_{2i_2}, \dots, X_n = x_{ni_n}),$$

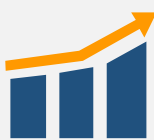
$$P(X_1 = x_{1i_1}, X_2 = x_{2i_2}) = \sum_{i_3, i_4, \dots, i_n} P(X_1 = x_{1i_1}, X_2 = x_{2i_2}, \dots, X_n = x_{ni_n}).$$



例如，若 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 维连续型随机变量，
 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的概率密度，则
 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的关于 X_1 与 (X_1, X_2) 的**边缘概率密度**分别为

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

$$f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \cdots \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_3 dx_4 \cdots dx_n$$



(5) 相互独立

若对任意 x_1, x_2, \dots, x_n 有

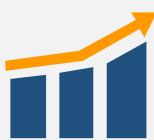
$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = F_{X_1}(x_1)F_{X_2}(x_2) \cdots F_{X_n}(x_n)$$

则称 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立.

若 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且同分布, 简称**独立同分布**, 若 $X_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 的分布函数为 $F(x)$, 概率密度为 $f(x)$, 则

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F(x_i)$$

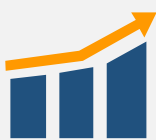
$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i)$$



若对于所有的 $X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ 有

$$\begin{aligned} & F(x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, y_2, \dots, y_n) \\ &= F_1(x_1, x_2, \dots, x_m) F_2(y_1, y_2, \dots, y_n) \end{aligned}$$

其中 F_1, F_2, F 依次为随机向量 $(X_1, X_2, \dots, X_m), (Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 和 $(X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 的分布函数, 则称随机向量 (X_1, X_2, \dots, X_m) 和 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 是**相互独立的**.



定理 1 设 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 相互独立, 则 $X_i (i = 1, 2, \dots, m)$ 与 $Y_j (j = 1, 2, \dots, n)$ 相互独立.

定理 2 设 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 相互独立, 若 $h(x_1, x_2, \dots, x_m)$ 和 $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ 是连续函数, 则 $h(x_1, x_2, \dots, x_m)$ 和 $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ 相互独立.



小结

随机变量的独立性



二维随机变量相互独立的思想



二维离散型随机变量的独立性判别



二维连续型随机变量的独立性判别



n 维随机变量 (向量) 含义



感谢您的观看

HARBIN ENGINEERING UNIVERSITY