

第四节 相互独立的随机变量

- 随机变量相互独立的定义
- 课堂练习
- 小结 布置作业



一、随机变量相互独立的定义



两事件 A, B 独立的定义是:
若 $P(AB) = P(A)P(B)$
则称事件 A, B 独立.



用随机变量来刻画事件

令事件 $A = \{X \leq x\}$, $B = \{Y \leq y\}$

$$P(X \leq x, Y \leq y) = P(X \leq x)P(Y \leq y)$$

就可以得到随机变量 X 和 Y 相互独立的定义.



随机变量相互独立的定义

设 X, Y 是两个随机变量, 若对任意的 x, y , 有

$$P(X \leq x, Y \leq y) = P(X \leq x)P(Y \leq y)$$

则称 X 和 Y 相互独立。

用分布函数表示, 即 $F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$

表明: 两个随机变量相互独立时, 它们的联合分布函数等于两个边缘分布函数的乘积。

一般地, 边缘分布不能确定联合分布;

但当 X 和 Y 相互独立时, 边缘分布可以确定联合分布。

二、离散型随机变量独立性的判定

若 (X, Y) 是离散型随机变量,

则上述独立性的定义等价于:

对 (X, Y) 的所有可能取值 (x_i, y_j) , 都有

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j) = p_{i\cdot}p_{\cdot j}$$

则称 X 和 Y 相互独立。

【例】设 (X, Y) 的联合概率分布率为

$X \backslash Y$	0	1
0	$7/15$	$7/30$
1	$7/30$	$1/15$

判断 X 与 Y 是否独立

解 先求边缘分布，见表

显然 $P(X=0, Y=0) = \frac{7}{15} \neq P(X=0)P(Y=0)$

故 X 与 Y 不独立

此外，由条件分布律的定义：

$$\begin{cases} P\{X=x_i | Y=y_j\} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}} \\ P\{Y=y_j | X=x_i\} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}} \end{cases}$$

可知，当X与Y相互独立时，

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = p_{i\cdot}$$

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = p_{\cdot j}$$

$X \backslash Y$	0	1	$p_{i\cdot}$
0	7/15	7/30	21/30
1	7/30	1/15	9/30
$p_{\cdot j}$	21/30	9/30	

也可用此条件判别离散型随机变量(X, Y)的两个分量X与Y是否相互独立.

例 已知随机变量 X 和 Y 各自的分布律为:

X	-1	0	1
p_i	1/4	1/2	1/4

Y	0	1
p_j	1/2	1/2

并且 $P\{XY=0\}=1$ 。

求: (1) X 和 Y 的联合分布;
(2) 判断 X, Y 是否相互独立。

解: (1) 由 $P\{XY=0\}=1$ 可得 $P\{XY \neq 0\}=0$
则有 $P\{X=-1, Y=1\}=P\{X=1, Y=1\}=0$

(X,Y) 的联合分布律及边缘分布律如下表所示：

$X \backslash Y$	0	1	$p_{i\cdot}$
-1	$\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$
0	0	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$
1	$\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$
$p_{\cdot j}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	

(2) 由上表知：

$$P\{X = 0\} \times P\{Y = 0\} = \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} \neq 0$$

$$P\{X = 0, Y = 0\} = 0$$

故 X, Y 不是相互独立的。

三、连续型随机变量独立性的判定

设 X, Y 是两个随机变量, 若对任意的 x, y , 有

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

则称 X 和 Y 相互独立。

两边同时求偏导数

$$\begin{aligned} f(x, y) &= \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F(x, y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F_X(x)F_Y(y) \\ &= \frac{\partial F_X(x)}{\partial x} \cdot \frac{\partial F_Y(y)}{\partial y} \\ &= f_X(x)f_Y(y) \end{aligned}$$

若 (X, Y) 是连续型 r.v., 则上述独立性的定义等价于:

对任意的 x, y , 有

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

几乎处处成立, 则称 X 和 Y 相互独立.

其中 $f(x, y)$ 是 X 和 Y 的联合密度, $f_X(x)$, $f_Y(y)$ 分别是 X 的边缘密度和 Y 的边缘密度.

这里“几乎处处成立”的含义是: 在平面上除去面积为 0 的集合外, 处处成立.



我们已经知道, 设 (X, Y) 是连续型 $r.v.$, 若对任意的 x, y , 有

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

几乎处处成立, 则称 X, Y 相互独立.

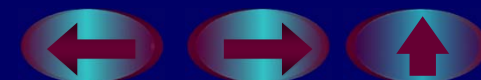
由条件密度的定义:

$$\begin{cases} f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} \\ f_{X|Y}(x | y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} \end{cases}$$

可知, 当 X 与 Y 相互独立时,

$$f_{Y|X}(y | x) = f_Y(y), \quad f_{X|Y}(x | y) = f_X(x)$$

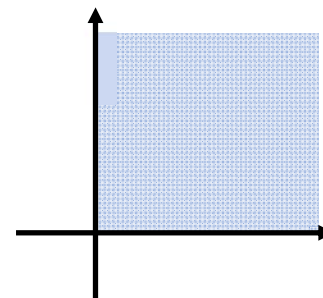
也可用此条件判别二维连续型 $r.v.$ (X, Y) 的两个分量 X 与 Y 是否相互独立.



【例】 设 (X, Y) 的概率密度为

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

求 (1) (X, Y) 的边缘密度,
(2) 判断 X, Y 是否独立。



解 边缘密度函数为 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$

$$\text{当 } x \geq 0 \text{ 时 } f_X(x) = \int_0^{+\infty} 6e^{-2x-3y} dy = 2e^{-2x}$$

$$\text{当 } x < 0 \text{ 时 } f_X(x) = 0$$

$$\text{所以, } f_X(x) = \begin{cases} 2e^{-2x}, & (x \geq 0) \\ 0, & (x < 0) \end{cases}$$

同理可得 $f_Y(y) = \begin{cases} 3e^{-3y}, & (y \geq 0) \\ 0, & (y < 0) \end{cases}$

$$f_X(x) = \begin{cases} 2e^{-2x}, & (x \geq 0) \\ 0, & (x < 0) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} f_X(x) \cdot f_Y(y) &= \begin{cases} 6e^{-(2x+3y)}, & (x \geq 0, y \geq 0) \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \\ &= f(x, y) \end{aligned}$$

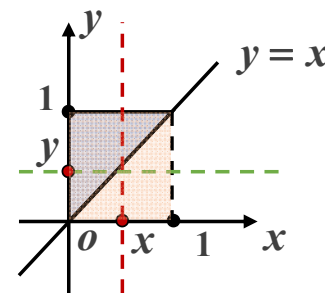
所以 X 与 Y 相互独立。

例

若 (X, Y) 的概率密度为

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

情况又怎样?



解: $f_X(x) = \begin{cases} \int_x^1 2dy = 2(1-x), & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$

$$f_Y(y) = \begin{cases} \int_0^y 2dx = 2y, & 0 < y < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

当 $0 < y < x < 1$ 时, 有 $f(x, y) = 0$, 但 $f_X(x)f_Y(y) > 0$

故 X 和 Y 不独立。

【例】 设 (X, Y) 服从矩形域

$$\{(x, y) | a \leq x \leq b, c \leq y \leq d\}$$

上的均匀分布, 求证 X 与 Y 独立。

解:
$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{(b-a)(d-c)} & a \leq x \leq b, c \leq y \leq d \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

当 $a \leq x \leq b$ 时

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \int_c^d \frac{1}{(b-a)(d-c)} dy = \frac{1}{b-a}$$

于是
$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

连续型随机变量独立性的判定

例

甲乙两人约定中午12时30分在某地会面。如果甲来到的时间在12:15到12:45之间是均匀分布。乙独立地到达，而且到达时间在12:00到13:00之间是均匀分布。试求先到的人等待另一人到达的时间不超过5分钟的概率。又甲先到的概率是多少？



解： 设 X 为甲到达时刻， Y 为乙到达时刻，以12时为起点，以分为单位，依题意可知：

$$X \sim U(15, 45), Y \sim U(0, 60)$$



连续型随机变量独立性的判定

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{30}, & 15 < x < 45 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{60}, & 0 < y < 60 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

由独立性

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{1800}, & 15 < x < 45, 0 < y < 60 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

所求为 $P(|X - Y| \leq 5)$, $P(X < Y)$

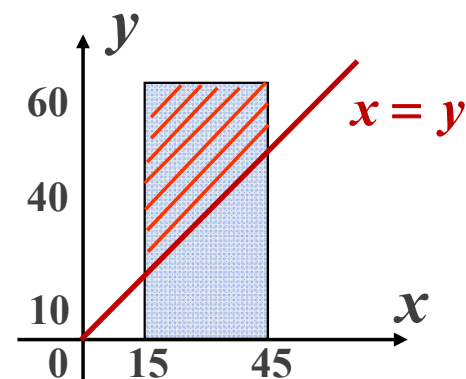
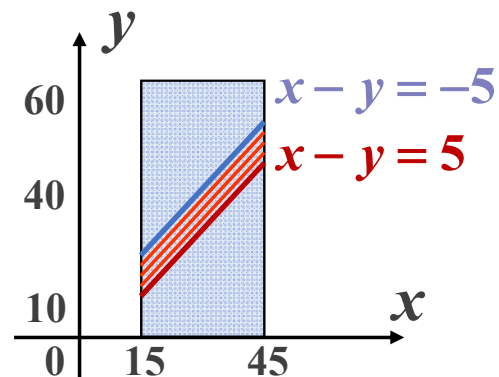
甲先到的概率

先到的人等待另一人到达的时间不超过5分钟的概率

连续型随机变量独立性的判定

解一: $P(|X - Y| \leq 5)$
 $= P(-5 \leq X - Y \leq 5)$
 $= \int_{15}^{45} \left[\int_{x-5}^{x+5} \frac{1}{1800} dy \right] dx$
 $= 1/6.$

$$P(X < Y)$$
$$= \int_{15}^{45} \left[\int_x^{60} \frac{1}{1800} dy \right] dx$$
$$= 1/2.$$



连续型随机变量独立性的判定

解二: $P(|X-Y| \leq 5)$

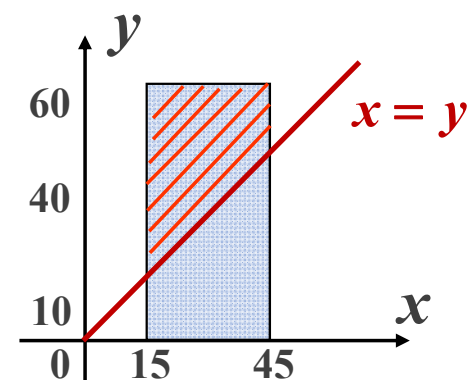
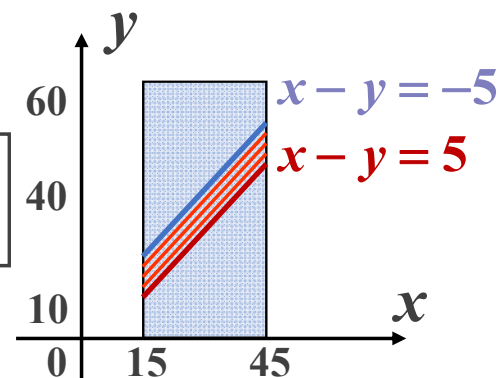
$$= \iint_{|x-y| \leq 5} \frac{1}{1800} dx dy$$

被积函数为常数,
直接求面积

$$= \frac{1}{1800} [60 \times 30 - 2(10 \times 30 + 30 \times 30 / 2)]$$

$$= 1/6.$$

$$P(X < Y) = P(X > Y) = 1/2$$



连续型随机变量独立性的判定



类似的问题

甲、乙两船同日欲靠同一码头，设两船各自独立地到达，并且每艘船在一昼夜间到达是等可能的。若甲船需停泊1小时，乙船需停泊2小时，而该码头只能停泊一艘船，试求其中一艘船要等待码头空出的概率。



连续型随机变量独立性的判定



类似的问题

在某一分钟的任何时刻，信号进入收音机是等可能的。若收到两个互相独立的这种信号的时间间隔小于0.5秒，则信号将产生互相干扰。求发生两信号互相干扰的概率。



n 维随机变量的相互独立

定义： n 维随机变量的分布函数

对于任意 n 个实数 x_1, x_2, \dots, x_n n 元函数：

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

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

n 维随机变量的相互独立

 **定义：** n 维随机变量的 k 维边缘分布

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

例如：

(X_1, X_2, \dots, X_n) 关于 X_1 的1维边缘分布函数为

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

(X_1, X_2, \dots, X_n) 关于 (X_1, X_2) 的2维边缘分布函数为

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

n 维随机变量的相互独立

 **定义：** n 维随机变量相互独立

若对于所有的 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 是相互独立的

n 维随机变量的相互独立

 **定义：两组多维随机变量相互独立**

设随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_m) 的分布函数为 $F_1(x_1, x_2, \dots, x_m)$,

(Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 的分布函数为 $F_2(y_1, y_2, \dots, y_n)$,

$(X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 的分布函数为

$F(x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, y_2, \dots, y_n)$,

若对于所有的 $x_1, x_2, \dots, x_m; y_1, y_2, \dots, y_n$, 有

$F(x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, y_2, \dots, y_n) = F_1(x_1, x_2, \dots, x_m)F_2(y_1, y_2, \dots, y_n)$

则称 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 是相互独立。

n 维随机变量的相互独立

定理

设 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 相互独立,
则 X_i ($i = 1, 2, \dots, m$) 和 Y_j ($j = 1, 2, \dots, n$) 相互独立。
又若 h, g 是连续函数,
则 $h(X_1, X_2, \dots, X_m)$ 与 $g(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 相互独立。

n 维随机变量的相互独立



定义： n 维离散型随机变量的分布律

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 所有可能取值为 $(x_{1i_1}, x_{2i_2}, \dots, x_{ni_n})$, $i_j = 1, 2, \dots$,
 $P(X_1 = x_{1i_1}, X_2 = x_{2i_2}, \dots, X_n = x_{ni_n})$, $j = 1, 2, \dots, n$, $i_j = 1, 2, \dots$,
称为 n 维离散型随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布律。



定义： n 维连续型随机变量的概率密度

若存在非负可积函数 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$

使得对于任意实数 x_1, x_2, \dots, x_n 有

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

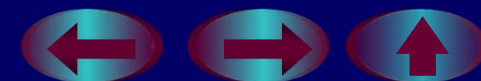
则称 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的概率密度函数。

n 维随机变量的相互独立

前面关于 n 维随机变量独立性的定义和定理，
只需将其中的“分布函数”替换为“分布律”或
“密度函数”，
就全部都可以适用于离散型或连续型 n 维随机变量。

四、小结

这一讲，我们由两个事件相互独立的概念引入两个随机变量相互独立的概念. 给出了各种情况下随机变量相互独立的条件，希望同学们牢固掌握.



第五节 两个随机变量的函数的分布（上）

- $Z = X + Y$ 的分布
- $M = \max(X, Y)$ 及 $N = \min(X, Y)$ 的分布
- 课堂练习
- 小结 布置作业





在第二章中，我们讨论了一维
随机变量函数的分布，现在我们进一步讨论：

当随机变量 X, Y 的联合分布已知时，如何
求出它们的函数 $Z = g(X, Y)$ 的分布？



一、离散型随机变量函数的分布

【例】设二维*r.v.* (X, Y) 的概率分布为

p_{ij} $Y \backslash X$	-1	1	2
	-1	1	2
-1	$1/4$	$1/6$	$1/8$
0	$1/4$	$1/8$	$1/12$

求 $X + Y, X - Y, XY, Y/X$ 的概率分布

解 根据 (X,Y) 的联合分布可得如下表格：

P	$1/4$	$1/4$	$1/6$	$1/8$	$1/8$	$1/12$
(X,Y)	$(-1,-1)$	$(-1,0)$	$(1,-1)$	$(1,0)$	$(2,-1)$	$(2,0)$
$X+Y$	-2	-1	0	1	1	2
$X-Y$	0	-1	2	1	3	2
XY	1	0	-1	0	-2	0
Y/X	1	0	-1	0	$-1/2$	0

P	$1/4$	$1/4$	$1/6$	$1/8$	$1/8$	$1/12$
(X,Y)	$(-1,-1)$	$(-1,0)$	$(1,-1)$	$(1,0)$	$(2,-1)$	$(2,0)$
$X+Y$	-2	-1	0	1	1	2
$X-Y$	0	-1	2	1	3	2
XY	1	0	-1	0	-2	0
Y/X	1	0	-1	0	-1/2	0

故得

$X+Y$	-2	-1	0	1	2
P	$1/4$	$1/4$	$1/6$	$1/4$	$1/12$
$X-Y$	-1	0	1	2	3
P	$1/4$	$1/4$	$1/8$	$1/4$	$1/8$

P	$1/4$	$1/4$	$1/6$	$1/8$	$1/8$	$1/12$
(X,Y)	$(-1,-1)$	$(-1,0)$	$(1,-1)$	$(1,0)$	$(2,-1)$	$(2,0)$
$X+Y$	-2	-1	0	1	1	2
$X-Y$	0	-1	2	1	3	2
XY	1	0	-1	0	-2	0
Y/X	1	0	-1	0	-1/2	0
XY	-2	-1	0	1		
P	$1/8$	$1/6$	$11/24$	$1/4$		
Y/X	-1	-1/2	0	1		
P	$1/6$	$1/8$	$11/24$	$1/4$		

设二维离散型随机变量 (X, Y) 的分布律为

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

则随机变量 $Z = g(X, Y)$ 的分布律为

$$P\{Z=z_k\} = \sum_{z_k=g(x_i, y_j)} P\{X=x_i, Y=y_j\} \quad k=1, 2, \dots$$



一、 $Z = X + Y$ 的分布

例1 若 X 、 Y 独立, $P(X=k)=a_k, k=0, 1, 2, \dots$,
 $P(Y=k)=b_k, k=0, 1, 2, \dots$, 求 $Z=X+Y$ 的概率函数.

解 $P(Z = r) = P(X + Y = r)$

$$= \sum_{i=0}^r P(X = i, Y = r - i)$$

$$= \sum_{i=0}^r P(X = i)P(Y = r - i)$$

由独立性

$$= a_0 b_r + a_1 b_{r-1} + \dots + a_r b_0 \quad r=0, 1, 2, \dots$$



具有可加性的两个离散分布

□ 设 $X \sim B(n_1, p)$, $Y \sim B(n_2, p)$, 且独立 ,

则 $X + Y \sim B(n_1 + n_2, p)$

□ 设 $X \sim P(\lambda_1)$, $Y \sim P(\lambda_2)$, 且独立 ,

则 $X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$

例

若 X 和 Y 相互独立, 它们分别服从参数为 λ_1, λ_2 的泊松分布, 证明 $Z = X + Y$ 服从参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松分布。

解: 依题意有 $P(X = i) = \frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^i}{i!}, i = 0, 1, 2, \dots$

$$P(Y = j) = \frac{e^{-\lambda_2} \lambda_2^j}{j!}, j = 0, 1, 2, \dots$$

$$\begin{aligned} \text{于是, } P(Z = r) &= \sum_{i=0}^r P(X = i, Y = r - i) \\ &= \sum_{i=0}^r P(X = i)P(Y = r - i) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 P(Z = r) &= \sum_{i=0}^r P(X = i)P(Y = r - i) \\
 &= \sum_{i=0}^r e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^i}{i!} \cdot e^{-\lambda_2} \frac{\lambda_2^{r-i}}{(r-i)!} \\
 &= \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{r!} \sum_{i=0}^r \frac{r!}{i!(r-i)!} \lambda_1^i \lambda_2^{r-i} \\
 &= \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{r!} (\lambda_1 + \lambda_2)^r, r = 0, 1, 2, \dots
 \end{aligned}$$

即 Z 服从参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松分布.