# 第四章 习题课

- 一、重点与难点
- 二、主要内容
- 三、典型例题







## 一、重点与难点

## 1.重点

二维随机变量的分布

有关概率的计算和随机变量的独立性

## 2.难点

条件概率分布

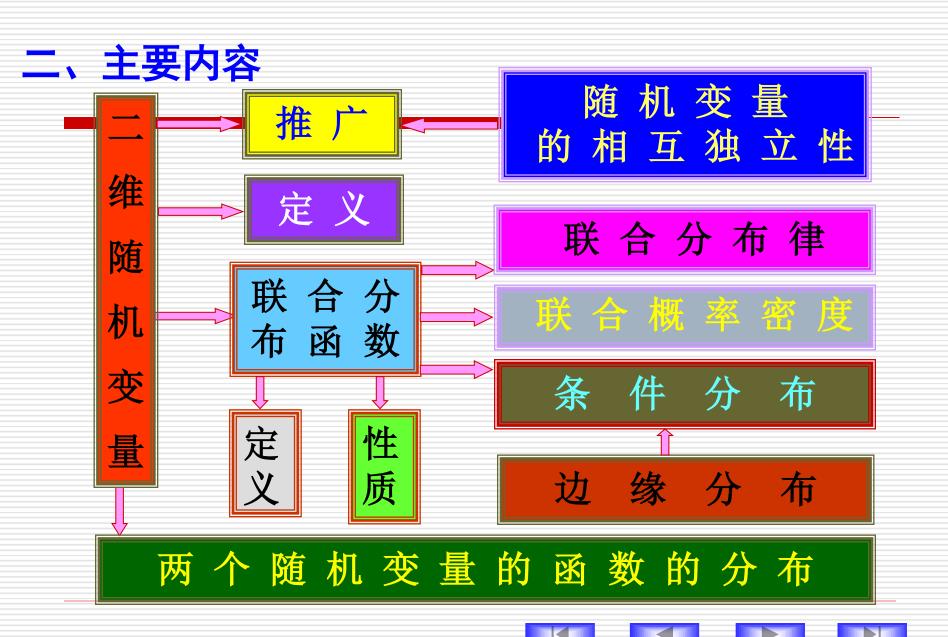
随机变量函数的分布





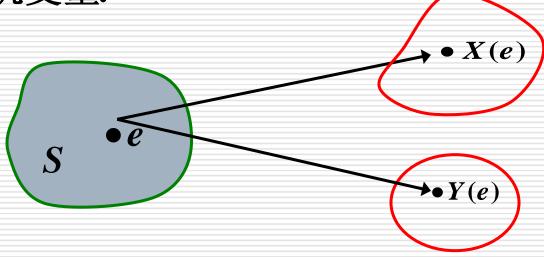






## 二维随机变量

设 E 是一个随机试验,它的样本空间是 $S = \{e\}$ ,设 X = X(e) 和 Y = Y(e) 是定义在S上的随机变量,由它们构成的一个向量 (X,Y),叫作二维随机向量或二维随机变量.











## 二维随机变量的分布函数

## (1) 定义

设(X,Y)是二维随机变量,对于任意实数x,y,二元函数:

 $F(x,y) = P\{(X \le x) \cap (Y \le y)\} = P\{X \le x, Y \le y\}$  称为二维随机变量(X,Y)的分布函数,或称为随机变量X和Y的联合分布函数.









#### (2) 性质

 $1^0 F(x,y)$  是变量 x 和 y 的不减函数,即对于任 意固定的y,当 $x_2 > x_1$ 时 $F(x_2,y) \ge F(x_1,y)$ ; 对于任意固定的x,当 $y_2 > y_1$ 时 $F(x,y_2) \ge F(x,y_1)$ .  $2^0 0 \le F(x,y) \le 1$ , 且有 对于任意固定的y,  $F(-\infty,y) = \lim_{x \to -\infty} F(x,y) = 0$ ; 对于任意固定的x,  $F(x,-\infty) = \lim_{x \to \infty} F(x,y) = 0$ ;  $F(-\infty,-\infty) = \lim_{x\to-\infty} F(x,y) = 0;$ 

 $v \rightarrow -\infty$ 

$$F(+\infty,+\infty) = \lim_{x \to +\infty} F(x,y) = 1.$$

 $v \rightarrow +\infty$ 

$$3^{0} F(x,y) = F(x+0,y), F(x,y) = F(x,y+0),$$
即  $F(x,y)$  关于  $x$  右连续,关于  $y$  也右连续.

$$4^0$$
 对于任意 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), x_1 < x_2, y_1 < y_2,$ 

有
$$F(x_2,y_2)-F(x_2,y_1)+F(x_1,y_1)-F(x_1,y_2)\geq 0.$$









## (3) n 维随机变量的概念

设E是一个随机试验,它的样本空间是 $S = \{e\}$ ,设 $X_1 = X_1(e), X_2 = X_2(e), \cdots, X_n = X_n(e)$ ,是定义在S上的随机变量,由它们构成的一个n维向量( $X_1, X_2, \cdots, X_n$ )叫做n维随机向量或n维随机变量.对于任意n个实数 $x_1, x_2, \cdots, x_n$ ,n 元函数

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

称为随机变量 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的联合分布函数.

#### 二维离散型随机变量的分布律

设二维离散型随机变量(X,Y)所有可能取的值为( $x_i,y_i$ ), $i,j=1,2,\cdots$ ,记

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

称此为二维离散型随机变量(X,Y)的分布律,或随机变量X和Y的联合分布律.

二维随机变量 (X,Y) 的分布律也可表示为:



Y	$x_1$	$x_2$	• • •	$\boldsymbol{x}_{i}$	• • •
$y_1$	$p_{11}$	$p_{21}$	• • •	$p_{i1}$	• • •
	$p_{12}$	$p_{22}$	• • •	$p_{i2}$	• • •
•		•		•	
$y_j$	$p_{1j}$	$p_{2j}$	• • •	$p_{ij}$	•••
•	•	•		•	

离散型随机变量(X,Y)的分布函数为

$$F(x,y) = \sum_{x_i \le x} \sum_{y_j \le y} p_{ij}$$

其中和式是对一切满足 $x_i \le x, y_j \le y$ 的i, j求和.

#### 二维连续型随机变量的概率密度

## (1) 走文

对于二维随机变量(X,Y)的分布函数F(x,y),如果存在非负的函数 f(x,y) 使对于任意 x,y 有

$$F(x,y) = \int_{-\infty}^{y} \int_{-\infty}^{x} f(u,v) \, du \, dv$$

则称(X,Y)是连续型的二维随机变量,函数f(x,y) 称为二维随机变量(X,Y)的概率密度,或称为随机变量 X 和 Y 的联合概率密度.









## (2) 性质

 $1^0 f(x,y) \ge 0.$ 

$$2^{0} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx dy = F(\infty,\infty) = 1.$$

$$3^{0}$$
 若 $f(x,y)$ 在 $(x,y)$ 连续,则有 $\frac{\partial^{2} F(x,y)}{\partial x \partial y} = f(x,y)$ .

 $4^0$  设G是xoy平面上的一个区域,点(X,Y)落在G内的概率是

$$P\{(X,Y) \in G\} = \iint_G f(x,y) \,\mathrm{d}x\,\mathrm{d}y.$$









## (3) 说明

几何上,z = f(x,y)表示空间的一个曲面.

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y = 1$$

表示介于 f(x, y)和 xOy 平面之间的空间区域的全部体积等于1.

$$P\{(X,Y) \in G\} = \iint_G f(x,y) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y$$

 $P\{(X,Y) \in G\}$ 的值等于以G为底,以曲面z = f(x,y)为顶面的柱体体积.

## (4) 两个常用的分布

设D是平面上的有界区域,其面积为S,若二维随机变量(X,Y)具有概率密度

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{S}, & (x,y) \in D, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$

则称(X,Y)在D上服从均匀分布.







## 若二维随机变量(X,Y)具有概率密度

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_{1}\sigma_{2}\sqrt{1-\rho^{2}}}$$

$$e^{-\frac{1}{2(1-\rho^{2})}\left[\frac{(x-\mu_{1})^{2}}{\sigma_{1}^{2}} - \frac{2\rho(x-\mu_{1})(y-\mu_{2})}{\sigma_{1}\sigma_{2}} + \frac{(y-\mu_{2})^{2}}{\sigma_{2}^{2}}\right]}$$

$$(-\infty < x < \infty, -\infty < y < \infty)$$

其中 $\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2, \rho$ 为常数, $\sigma_1 > 0, \sigma_2 > 0, -1 < \rho < 1$ ,则称(X,Y)服从参数为 $\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2, \rho$ 的二维正态分布.记为(X,Y)~ $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ .

二维正态分布的两个边缘分布都是一维正态分布.







#### 边缘分布函数

设F(x,y)为随机变量(X,Y)的分布函数,则

$$P\{X \le x\} = P\{X \le x, Y < \infty\} = F(x, \infty),$$

为随机变量(X,Y)关于X的边缘分布函数.

记为 
$$F_X(x) = F(x,\infty)$$
.

同理令 
$$x \to \infty$$
,

$$F_Y(y) = F(\infty, y) = P\{X < \infty, Y \le y\} = P\{Y \le y\}$$

为随机变量 (X,Y) 关于 Y 的边缘分布函数.









#### 离散型随机变量的边缘分布

设二维离散随机变量(X,Y)的联合分布律为

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, i, j = 1, 2, \cdots$$

记 
$$p_{i\bullet} = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = P\{X = x_i\}, \quad i = 1, 2, \dots,$$

$$p_{\bullet j} = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij} = P\{Y = y_j\}, \quad j = 1, 2, \dots,$$

分别称  $p_{i\bullet}$  ( $i=1,2,\cdots$ ) 和  $p_{\bullet j}$  ( $j=1,2,\cdots$ ) 为(X,Y) 关于 X 和关于 Y 的边缘分布律.









# 联合分布 边缘分布

## 随机变量关于 X 和 Y 的边缘分布函数分别为

$$F_X(x) = F(x,\infty) = \sum_{x_i \le x} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij},$$

$$F_{Y}(y) = F(\infty, y) = \sum_{y_{i} \leq y} \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij}$$
.









#### 连续型随机变量的边缘分布

对于连续型随机变量(X,Y), 设它的概率密度为f(x,y), 由于

$$F_X(x) = F(x,\infty) = \int_{-\infty}^x \left[ \int_{-\infty}^\infty f(x,y) \, \mathrm{d} y \right] \, \mathrm{d} x,$$

记 
$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) \, \mathrm{d} y$$

称为随机变量(X,Y)关于X的的边缘概率密度.

同理得 Y 的边缘概率密度 $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx$ .









#### 随机变量的条件分布

## (1) 离散型随机变量的条件分布

设(X,Y)是二维离散型随机变量,对于固定的j,若 $P{Y = j} > 0$ ,则称

$$P\{X = x_{i} | Y = y_{j}\} = \frac{P\{X = x_{i}, Y = y_{j}\}}{P\{Y = y_{j}\}} = \frac{p_{ij}}{p_{\bullet j}},$$

$$i = 1, 2, \cdots$$

为在 $Y = y_i$ 条件下随机变量 X 的条件分布律.







## 同理可定义

对于固定的 $i, P\{X = x_i\} > 0$ ,则称

$$P\{Y = y_{j} | X = x_{i}\} = \frac{P\{X = x_{i}, Y = y_{j}\}}{P\{X = x_{i}\}} = \frac{p_{ij}}{p_{i\bullet}},$$

$$j = 1, 2, \cdots$$

为在  $X = x_i$  条件下随机变量 Y 的条件分布律.









## (2) 连续型随机变量的条件分布

设二维随机变量(X,Y)的概率密度为f(x,y),(X,Y)关于Y 的边缘概率密度为 $f_Y(y)$ .若对于固定的 y,  $f_Y(y) > 0$ , 则称  $\frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$  为在Y = y 的条件下X 的条件概率密度,记为

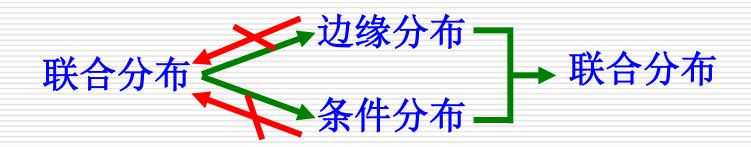
$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}.$$



## 在给定X = x的条件下Y的条件概率密度为

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

联合分布、边缘分布、条件分布的关系











## 随机变量的相互独立性

设 F(x,y)及 $F_X(x)$ , $F_Y(y)$ 分别是二维随机变量(X,Y)的分布函数及边缘分布函数.若对于所有x,y有

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

$$\mathbb{P} F(x,y) = F_X(x)F_Y(y),$$

则称随机变量 X 和 Y 是相互独立的.



## 说明

(1) 若离散型随机变量 (X,Y)的联合分布律为  $P\{X=i,Y=j\}=p_{ij},\ i,j=1,2,\cdots.$ 

X和Y相互独立  $\iff$ 

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = P\{X = x_i\}P\{Y = y_j\} \ \mathbb{P} \ p_{ij} = p_{i\bullet} \cdot p_{\bullet j}.$$

(2) 设连续型随机变量(X,Y)的联合概率密度为 f(x,y),边缘概率密度分别为 $f_X(x)$ , $f_Y(y)$ ,则有

X和Y相互独立  $\Leftrightarrow f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$ .

(3) X 和 Y 相互独立,则 f(X) 和 g(Y)也相互独立.

#### 二维随机变量的推广

(1) n 维随机变量  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的分布函数为

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P\{X_1 \le x_1, X_2 \le x_2, \dots, X_n \le x_n\},$$
  
其中 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 为任意实数.

(2) n 维随机变量  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的概率密度函数  $F(x_1, x_2, \dots, x_n) =$ 

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









(3) n 维随机变量  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的边缘分布函数

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

称为n 维随机变量 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  关于  $X_1$ 的边缘分布函数.

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

称为n维随机变量 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 关于 $(X_1, X_2)$ 的边缘分布函数.

其它依次类推.

(4) n 维随机变量  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的**边缘概率密度** 若  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  的概率 密度,则 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  关于  $X_1$ ,关于 $(X_1, X_2)$  的 边缘概率密度分别为

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

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

同理可得 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的 $k(1 \le k < n)$ 维边缘概率密度.

## (5) 随机变量相互独立的定义的推广

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.

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

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

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







其中 $F_1$ ,  $F_2$ , F 依次为随机变量 $(X_1, X_2, \dots, X_m)$ — $(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$  和  $(X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 的分布函数,则称随机变量 $(X_1, X_2, \dots, X_m)$ 与  $(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$  是相互独立的.

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

# 随机变量函数的分布

## (1)离散型随机变量函数的分布

若二维离散型随机变量的联合分布律为

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

则随机变量函数 Z = g(X,Y) 的分布律为

$$P\{Z=z_k\}=P\{g(X,Y)=z_k\}=\sum_{z_k=g(x_i,y_j)}p_{ij},$$

$$k=1,2,\cdots$$









## (2)连续型随机变量函数的分布

下面介绍求Z=g(X,Y)概率密度的通用方法

分布函数法:设(X,Y)是二维随机变量,其概率密度为f(x,y), Z=g(X,Y)。为求Z的密度  $f_Z(z)$ ,设Z的分布函数为 $F_Z(z)$ ,则

$$F_{Z}(z) = P(Z \le z) = P\{g(X,Y) \le z\} = \iint_{g(x,y) \le z} f(x,y) dxdy$$

「可以计算出 $F_z(z)$ 的表达式,则 $f_z(z) = F_z'(z)$ .









#### 公式法

## Z = X + Y 的分布

设(X,Y)的概率密度为f(x,y),则Z = X + Y的密度函数为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,z-x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} f(z-y,y) dy.$$

当 X, Y 独立时,  $f_z(z)$ 也可表示为

$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X}(x) f_{Y}(z - x) dx$$
$$= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X}(z - y) f_{Y}(y) dy.$$









#### 公式法

## Z = kX + Y 的分布

设(X,Y)的概率密度为f(x,y),则Z = kX + Y

的密度函数为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, z - kx) dx = \int_{-\infty}^{x, y \text{ div}} f_X(x) f_Y(z - kx) dx.$$

$$Z = X + kY$$
 的分布

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(z - ky, y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z - ky) f_Y(y) dy.$$



$$Z = \frac{Y}{X}$$
的分布、 $Z = XY$ 的分布

设
$$(X,Y)$$
的概率密度为 $f(x,y)$ ,则 $Z = \frac{Y}{X}$ ,

$$Z = XY$$
密度函数为

$$f_{Y/X}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x, xz) dx,$$

$$f_{XY}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{|x|} f(x, \frac{z}{x}) dx.$$
  
当 X, Y 独立时,

$$f_{Y/X}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) f_Y(xz) dx.$$

$$f_{XY}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{|x|} f_X(x) f_Y(\frac{z}{x}) dx.$$

## $M = \max(X,Y)$ 及 $N = \min(X,Y)$ 的分布

设 X,Y 是两个相互独立的随机变量,它们的分布函数分别为 $F_X(x)$  和  $F_Y(y)$ ,

则有

$$F_{\text{max}}(z) = F_{X}(z)F_{Y}(z),$$

$$F_{\min}(z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)].$$







## 推广

设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ , 是n个相互独立的随机变

量,它们的分布函数分别为  $F_{X_i}(x_i)$ ,  $(i = 1, 2, \dots, n)$  则 $M = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 及 $N = \min(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的分布函数分别为

$$F_{\text{max}}(z) = F_{X_1}(z) \cdot F_{X_2}(z) \cdots F_{X_n}(z),$$

 $F_{\min}(z) = 1 - [1 - F_{X_1}(z)][1 - F_{X_2}(z)]\cdots[1 - F_{X_n}(z)].$  若  $X_1, X_2, \cdots, X_n$  相互独立且具有相同的分布函数 F(x),则

$$F_{\text{max}}(z) = [F(z)]^n, F_{\text{min}}(z) = 1 - [1 - F(z)]^n.$$







#### 三、典型例题

例1 在10件产品中有2件一等品,7件二等品和一件次品,从10件产品中不放回地抽取3件,用 *X* 表示其中的一等品数,*Y* 表示其中的二等品数,*x*:

- (1)(X,Y)的联合分布律;
- (2) X,Y 的边缘分布律;
- (3) X 和 Y 是否独立;
- (4) 在 X = 0 的条件下,Y 的条件分布律.

解 由题设知 X 只能取 0, 1, 2,

Y 只能取 0, 1, 2, 3.

当 i+j<2 或 i+j>3 时,有

$$P{X = i, Y = j} = 0.$$

当 $2 \le i + j \le 3$ 时,由古典概率知

$$P\{X = i, Y = j\} = {2 \choose i} {7 \choose j} {1 \choose 3-i-j} / {10 \choose 3},$$

$$(i = 0,1,2, j = 0,1,2,3).$$

# 因此的(X,Y)的分布律为

X	0	1	2	3	
0	0	0	21 120	$\frac{35}{120}$	
1	0	$\frac{14}{120}$	<b>42</b> <b>120</b>	0	
2	$\frac{1}{121}$	$\frac{7}{120}$	0	0	









# (2) X,Y 的边缘分布律为

V					
X	0	1	2	3	$P_{i\bullet}$
0	0	0	$\frac{21}{120}$	$\frac{35}{120}$	<b>56 120</b>
1	0	$\frac{14}{120}$	$\frac{42}{120}$	0	$\frac{56}{120}$
2	$\frac{1}{120}$	$\frac{7}{120}$	0	0	$\frac{8}{120}$
$P_{ullet j}$	1 120	$\frac{21}{120}$	$\frac{63}{120}$	$\frac{35}{120}$	1

$$(3)$$
因为 $P{X=0,Y=0}=0$ ,

$$P\{X=0\}P\{Y=0\}=\frac{56}{120}\times\frac{1}{120}\neq 0,$$

所以X与Y不相互独立.

(4) 在 X = 0 的条件下,Y 的条件概率为

$$P\{Y=j|X=0\}=rac{P\{X=0,Y=j\}}{P\{X=0\}}, \quad j=0,1,2,3.$$

因此Y的条件分布律为

Y = j | X = 0 2 3  $\frac{3}{8}$   $\frac{5}{8}$ 







例2 设 $\xi_1,\xi_2,\xi_3,\xi_4$ 独立同分布,且

$$P\{\xi_i=0\}=0.6, P\{\xi_i=1\}=0.4, i=1,2,3,4.$$

求:(1) 行列式 
$$\xi = \begin{vmatrix} \xi_1 & \xi_2 \\ \xi_3 & \xi_4 \end{vmatrix}$$
 的概率分布;

(2) 方程组 
$$\begin{cases} \xi_1 x_1 + \xi_2 x_2 = 0, \\ \xi_3 x_1 + \xi_4 x_2 = 0. \end{cases}$$
 只有零解的概率.

[思路] 要求行列式 $\xi$ 的分布律,先要将 $\xi$ 的所有可能值找到,然后利用独立性将取这些值的概率计算出来,而第二问就是求系数行列式 $\xi \neq 0$ 的概率.

解 (1) 记 
$$\eta_1 = \xi_1 \xi_4, \eta_1 = \xi_2 \xi_3,$$

则 
$$\xi = \xi_1 \xi_4 - \xi_2 \xi_3 = \eta_1 - \eta_2$$

由于 $\xi_1,\xi_2,\xi_3,\xi_4$ 相互独立,故 $\eta_1,\eta_2$ 也相互独立,

且 $\eta_1,\eta_2$ 都只能取 0,1两个值,

$$\overrightarrow{\text{m}}$$
  $P\{\eta_1=1\}=P\{\eta_2=1\}=P\{\xi_2=1,\xi_3=1\}$ 

$$= P\{\xi_2 = 1\}P\{\xi_3 = 1\} = 0.16,$$

$$P{\eta_1 = 0} = P{\eta_2 = 0} = 1 - 0.16 = 0.84.$$

## 随机变量 $\xi = \eta_1 - \eta_2$ 有3个可能取值 -1, 0, 1.

$$P\{\xi = -1\} = P\{\eta_1 = 0, \eta_2 = 1\} = P\{\eta_1 = 0\} P\{\eta_2 = 1\}$$

$$= 0.84 \times 0.16 = 0.1344,$$

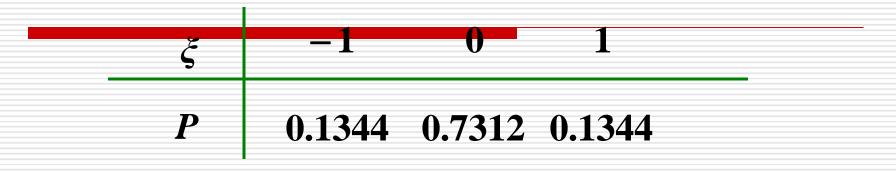
$$P\{\xi = 1\} = P\{\eta_1 = 1, \eta_2 = 0\}$$

$$= P\{\eta_1 = 1\} P\{\eta_2 = 0\}$$

$$= 0.16 \times 0.84 = 0.1344,$$

$$P\{\xi = 0\} = 1 - P\{\xi = -1\} - P\{\xi = 1\} = 0.7312.$$

### 于是行列式ξ的分布律为



#### (2)由于齐次方程

$$\begin{cases} \xi_1 x_1 + \xi_2 x_2 = 0, \\ \xi_3 x_1 + \xi_4 x_2 = 0. \end{cases}$$

只有零解的充要条件是系数行列式不为0,等价于

$$P\{\xi \neq 0\} = 1 - P\{\xi = 0\} = 1 - 0.7312 = 0.2688.$$









### 例3 设随机变量(X,Y)服从

 $D = \{(x,y): y \ge 0, x^2 + y^2 \le 1\}$  上的均匀分布,定义随机变量 U,V 如下

$$U = \begin{cases} 0, & X < 0, \\ 1, & 0 \le X < Y, \\ 2, & X \ge Y. \end{cases} \quad V = \begin{cases} 0, & X \ge \sqrt{3}Y, \\ 1, & X < \sqrt{3}Y. \end{cases}$$

求 (U,V) 的联合概率分布,并计算  $P\{UV \neq 0\}$ .

[思路] 写出(U,V)的所有可能取值,并利用均匀分布的特征计算其取值的概率.

## 解 由题设知 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi}, & (x,y) \in D, \\ 0, & (x,y) \notin D. \end{cases}$$

(U,V)有6个可能取值:

$$(0,0)$$
  $(0,1)$   $(1,0)$   $(1,1)$   $(2,0)$   $(2,1)$ 

$$P = \{U = 0, V = 0\} = P(\emptyset) = 0,$$

$$P = \{U = 1, V = 0\} = P(\emptyset) = 0,$$

$$P = \{U = 1, V = 1\} = P\{0 \le X < Y, X < \sqrt{3}Y\}$$

$$= P\{0 \le X < Y\} = \iint_{0 \le x < y} f(x, y) dx dy$$

$$= \iint_{0 \le x < y} \frac{2}{\pi} dx dy = \frac{S_{\bar{B}AOC}}{S_{BCE}} = \frac{1}{4}.$$

$$P = \{U = 0, V = 1\} = P\{X < 0, X < \sqrt{3}Y\}$$

$$= P\{X < 0\} = \frac{S_{\bar{B}COE}}{S_{BCE}} = \frac{1}{2},$$

$$P = \{U = 2, V = 0\} = P\{Y \le X, X \ge \sqrt{3}Y\}$$

$$= P\{X \ge \sqrt{3}Y\} = \frac{S_{BOF}}{S_{BCE}} = \frac{1}{6},$$

$$P = \{U = 2, V = 1\} = P\{Y \le X, X < \sqrt{3}Y\}$$

$$= P\{Y \le X < \sqrt{3}Y\} = \frac{S_{\beta AOF}}{S_{BCE}} = \frac{1}{12}.$$

所以(U,V)的联合概率分布为

V	0	1	2
0	0	0	$\frac{1}{6}$
	1	1	1
1	2	4	<b>12</b>









#### 从而

$$P\{UV \neq 0\}$$

$$= P{U = 1,V = 1} + P{U = 2,V = 1}$$

$$=\frac{1}{4}+\frac{1}{12}$$

$$=\frac{1}{3}.$$









## 例4 设随机变量(X,Y)的联合概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} cxe^{-y}, & 0 < x < y < +\infty, \\ 0. &$$
其它.

- (2) X 与Y 是否独立?为什么?
- (3) 求  $f_{X|Y}(x|y), f_{Y|X}(y|x);$
- (4)  $\Re P\{X < 1 | Y < 2\}, P\{X < 1 | Y = 2\};$
- (5) 求 (X,Y) 的联合分布函数;
- (6) 求 Z = X + Y 的密度函数;
- (7) 求  $P{X+Y<1}$ ; (8) 求  $P{\min(X,Y)<1}$ .

解 (1) 由 
$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx dy = 1$$
,得

$$1 = \int_0^\infty dy \int_0^y cx e^{-y} dx = \frac{c}{2} \int_0^\infty y^2 e^{-y} dy = \frac{c}{2} \Gamma(3) = c,$$

$$\Rightarrow c = 1$$
.

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

$$=\begin{cases} xe^{-x}, & x>0, \\ 0, & x\leq 0. \end{cases}$$

$$f_{Y}(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) \, \mathrm{d}x$$

$$=\begin{cases} \int_0^y xe^{-y} dx, & y > 0 \\ 0, & y \le 0. \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{2} y^2 e^{-y}, & y > 0, \\ 0, & y \le 0. \end{cases}$$

由于在  $0 < x < y < \infty$ 上,  $f(x,y) \neq f_X(x) \cdot f_Y(y)$ , 故 X 与 Y 不独立.

(3) 
$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_{Y}(y)}$$

$$= \begin{cases} \frac{2x}{y^2}, & 0 < x < y < \infty, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

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

$$= \begin{cases} e^{x-y}, & 0 < x < y < \infty, \\ 0, & \cancel{\sharp} \dot{\Xi}. \end{cases}$$

(4) 
$$P\{X < 1|Y < 2\} = \frac{P\{X < 1, Y < 2\}}{P\{Y < 2\}}$$

$$= \frac{\int_{-\infty}^{1} \int_{-\infty}^{2} f(x,y) dx dy}{\int_{-\infty}^{2} f_{Y}(y) dy} = \frac{\int_{0}^{1} dx \int_{x}^{2} x e^{-y} dy}{\int_{0}^{2} \frac{1}{2} y^{2} e^{-y} dy}$$

$$=\frac{1-2e^{-1}-\frac{1}{2}e^{-2}}{1-5e^{-2}}.$$

又由条件密度的性质知

$$P\{X < 1|Y = 2\} = \int_{-\infty}^{1} f_{X|Y}(x|2) dx,$$

而 
$$f_{X|Y}(x|2) = \begin{cases} \frac{x}{2}, & 0 < x < 2, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$

从而有

$$P\{X < 1|Y = 2\} = \int_0^1 \frac{x}{2} dx = \frac{1}{4}.$$

(5) 由于
$$F(x,y) = P\{X \le x, Y \le y\}$$
,故有:

当
$$x < 0$$
或 $y < 0$ 时,有 $F(x,y) = 0$ .

当
$$0 \le y < x < \infty$$
时,有

$$F(x,y) = P\{X \le x, Y \le y\}$$

$$= \int_0^y dv \int_0^v u e^{-v} du = \frac{1}{2} \int_0^y v^2 e^{-v} dv$$

$$= 1 - (\frac{y^2}{2} + y + 1) e^{-y}.$$

当 $0 \le x < y < \infty$ 时,有

$$F(x,y) = P\{X \le x, Y \le y\} = \int_0^x du \int_u^y u e^{-v} dv$$
$$= \int_0^x u(e^{-u} - e^{-y}) du$$
$$= 1 - (x+1)e^{-x} - \frac{1}{2}x^2 e^{-y}.$$

故得

$$F(x,y) = \begin{cases} 1 - (\frac{y^2}{2} + y + 1)e^{-y}, & 0 \le y < x < \infty, \\ 1 - (x + 1)e^{-x} - \frac{1}{2}x^2e^{-y}, & 0 \le x < y < \infty. \end{cases}$$

(6) 根据 
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,z-x) dx$$
,

由于要被积函数f(x,z-x)非零,只有当

$$0 < x < z - x$$
,即 $0 < x < \frac{z}{2}$ 时,从而有:

当
$$z < 0$$
时,  $f_z(z) = 0$ ;

当
$$z \ge 0$$
时,  $f_z(z) = \int_0^{\frac{z}{2}} x e^{-(z-x)} dx$ 

$$= e^{-z} \int_0^{\frac{z}{2}} x e^x dx$$

$$= e^{-z} + (\frac{z}{2} - 1)e^{-\frac{z}{2}};$$

因此 
$$f_Z(z) = \begin{cases} e^{-z} + (\frac{z}{2} - 1)e^{-\frac{z}{2}} & z \ge 0, \\ 0, & z < 0. \end{cases}$$

(7) 
$$P{X + Y < 1} = \int_{-\infty}^{1} f_{z}(z) dz$$

$$= \int_0^1 \left[ e^{-z} + \left( \frac{z}{2} - 1 \right) e^{-\frac{z}{2}} \right] dz = 1 - e^{-\frac{1}{2}} - e^{-1}.$$

(8) 
$$P\{\min(X,Y) < 1\} = 1 - P\{\min(X,Y) \ge 1\}$$

$$=1-P\{X \ge 1, Y \ge 1\}$$

$$=1-\int_1^\infty \mathrm{d}v\int_0^v u\mathrm{e}^{-v}\,\mathrm{d}u$$

$$=1-\frac{1}{2}\int_{1}^{\infty}v^{2}e^{-v}\,dv=1-\frac{5}{2}e^{-1}.$$

## 小 结

1. 设 (X,Y) 是二维离散型随机变量, $p_{ij}(i,j=1,2\cdots)$  为其联合分布律,在给定 $Y=y_j$  条件下随机变量 X 的条件分布律为

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

在给定  $X = x_i$  条件下随机变量 Y 的条件分布律为

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{X = x_i\}} = \frac{p_{ij}}{p_{i\bullet}},$$
其中 $i, j = 1, 2, \cdots$ 









2. 若离散型随机变量 (X,Y) 的联合分布律为

$$P{X = x_i, Y = y_j} = P{X = x_i}P{Y = y_j}.$$

- 3. 设连续型随机变量(X,Y)的联合概率密度为 f(x,y),边缘概率密度分别为 $f_X(x)$ , $f_Y(y)$ ,则有 X和Y相互独立  $\Leftrightarrow f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$
- 4. X 和 Y 相互独立,则 f(X) 和 g(Y)也相互独立.

## 5. 设 (X,Y) 是二维连续型随机变量,则有

$$F_{X|Y}(x|y) = \int_{-\infty}^{x} f_{X|Y}(x|y) dx$$
$$= \int_{-\infty}^{x} [f(x,y)/f_{Y}(y)] dx.$$

$$F_{Y|X}(y|x) = \int_{-\infty}^{y} f_{Y|X}(y|x) dy$$
$$= \int_{-\infty}^{y} [f(x,y)/f_X(x)] dy.$$







#### 6.离散型随机变量函数的分布律

#### 若二维离散型随机变量的联合分布律为

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

则随机变量函数Z = g(X,Y)的分布律为

$$P\{Z = z_k\} = P\{g(X,Y) = z_k\}$$

$$= \sum_{z_k = g(x_i, y_i)} p_{ij} \qquad k = 1, 2, \dots.$$









#### 7.连续型随机变量函数的分布

$$(1)$$
  $Z = X + Y$  的分布

(2) 
$$Z = \frac{X}{Y}$$
 的分布

$$(3)$$
  $M = \max(X,Y)$  及  $N = \min(X,Y)$  的分布