# 第五节 二维随机变量的函数的分布

- 一、二维离散型随机变量的函数的分布
- 二、二维连续型随机变量的函数的分布
- 三、小结

设(X,Y)是二维随机变量, z = g(x,y)是二元函数,若当 (X,Y) 取值(x,y)时,随机变量Z 取值为z = g(x,y),则称 Z 是X、Y的函数,记作 Z = g(X,Y).

### 问题:

已知随机变量(X,Y)的概率分布,g(x,y)为已知的二元函数,如何求一维随机变量Z = g(X,Y)的概率分布.

# 5.1 二维离散型随机变量函数的分布

己知(X,Y)的分布律,如何求Z=g(X,Y)的分布律?

### 步骤:

- (1) 确定Z的所有可能取值 $z_1, z_2, ..., z_k, ...$
- (2) 求概率 $P\{Z=z_k\}$ .

# 例3.5.1 设随机变量 (X,Y) 的分布律为

XY	-1	1	2
0	1	2	1
O	10	10	10
2.	3	1	2
<b>_</b>	10	10	10

求: 1) 
$$Z = X + Y$$

2) 
$$Z = \frac{X}{Y}$$

的分布律.

# 已知(X,Y)的联合分布律

求: 1) 
$$Z = X + Y$$

2) 
$$Z = \frac{X}{Y}$$

的分布律.

# 结论

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

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

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

# 例3.5.2 设两个独立的随机变量 X 与 Y 的分布律为

求随机变量 Z=X+Y 的分布律.

解 因为X与Y相互独立,所以

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

Y  
1  
30.18  
0.420.12  
0.28P  
0.18  
0.12  
0.12  
0.42  
0.42  
0.28
$$(1,2)$$
  
0.12  
0.14  
0.42  
0.42  
0.283  
(1,4)  
(3,2)  
(3,4)

所以 
$$\frac{Z = X + Y}{P}$$
 3 5 7 0.18 0.54 0.28

例3.5.3 设相互独立的两个随机变量 X, Y 具有同一分布律,且 X 的分布律为

试求: $Z = \max(X,Y)$ 的分布律.

解 因为X与Y相互独立,

所以 
$$P{X = i, Y = j} = P{X = i}P{Y = j}$$
,

于是

$X^{Y}$	0	1
0	1/2 <sup>2</sup>	1/2 <sup>2</sup>
1	1/2 <sup>2</sup>	1/2 <sup>2</sup>

$$\Rightarrow P\{\max(X,Y) = 0\} = P\{X = 0, Y = 0\} = \frac{1}{2^2},$$

$$P\{\max(X,Y) = 1\}$$

$$= P\{X = 1, Y = 0\} + P\{X = 0, Y = 1\} + P\{X = 1, Y = 1\}$$

$$= \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^2} = \frac{3}{2^2}.$$

故
$$Z = \max(X,Y)$$
  $Z$   $0$   $1$  的分布律为  $P$   $\frac{1}{4}$   $\frac{3}{4}$ 

例3.5.4 设随机变量X和Y相互独立,且 $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2)$ . 求Z = X + Y的概率分布.

解: Z=X+Y的可能取值为 $0,1,2,\cdots$ ,对任意非负整数k有

$$P\{Z = k\} = P\{X + Y = k\} = P \bigcup_{i=0}^{k} \{X = i, Y = k - i\}$$

$$= \sum_{i=0}^{k} P\{X = i, Y = k - i\} = P\{X = i\} P\{Y = k - i\}$$

$$= \sum_{i=0}^{k} \frac{\lambda_{1}^{i} e^{-\lambda_{1}}}{i!} \frac{\lambda_{2}^{k-i} e^{-\lambda_{2}}}{(k-i)!} = e^{-(\lambda_{1} + \lambda_{2})} \sum_{i=0}^{k} \frac{k!}{i!(k-i)!} \lambda_{1}^{i} \lambda_{2}^{k-i} \cdot \frac{1}{k!}$$

$$= \frac{(\lambda_{1} + \lambda_{2})^{k}}{i!} e^{-(\lambda_{1} + \lambda_{2})}$$

即两个独立的服从Poisson分布的随机变量之和仍然服从Poisson分布,亦即

$$Z = X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$$
 泊松分布具有可加性.

#### 具有可加性的两个离散分布

$$1^{0}$$
 设  $X \sim B(n_{1}, p), Y \sim B(n_{2}, p),$  且独立,则

$$X + Y \sim B (n_1 + n_2, p)$$

证明参看习题课教程例15

$$2^0$$
 设  $X \sim P(\lambda_1)$ ,  $Y \sim P(\lambda_2)$ , 且独立,则

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

# 5.2 二维连续型随机变量函数的分布

设(X,Y)为连续型r.v., 且f(x,y) 为已知,则Z=g(X,Y)是r.v.,若Z是连续型时,如何求Z的概率密度?

#### 1. 一般情形

步骤: (1) 先求随机变量Z的分布函数

$$F_{Z}(z) = P\{Z \le z\} = P\{g(X,Y) \le z\} = f(x,y) dxdy$$
  
其中 $D_z := \{(x,y) \mid g(x,y) \le z\}.$ 

(2) 对 $F_Z(z)$ 求导得概率密度函数  $f_Z(z) = F_Z(z)$ .

# 例3.5.5 设 X和 Y相互独立, 概率密度分别为

$$f_X(x) = \begin{cases} e^{-x}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases} \qquad f_Y(y) = \begin{cases} e^{-y}, & y > 0 \\ 0, & y \le 0 \end{cases}$$

求Z=2X+Y的概率密度。

# 解 联合概率密度为

$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y) = \begin{cases} e^{-(x+y)}, & x > 0, y > 0 \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

设 Z = 2X + Y 的分布函数为  $F_Z(z)$ 

$$F_Z(z) = P\{Z \le z\} = P\{2X + Y \le z\}$$

 $= \iint f(x,y)dxdy$ 

*f*为分片函数, 要讨论 当z<0时,  $F_Z(z) = \iint f(x,y) dx dy = 0$ 

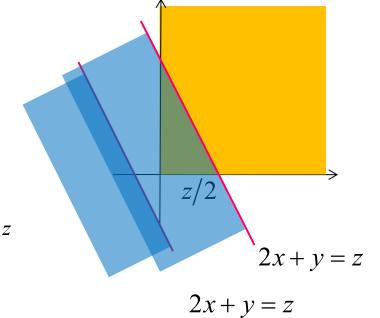
 $2x+y \le z$ 

当₹≥0时,

$$F_{Z}(z) = \int_{0}^{z/2} dx \int_{0}^{z-2x} e^{-(x+y)} dy$$

$$= \int_{0}^{z/2} (e^{-x} - e^{x-z}) dx = 1 - 2e^{-\frac{z}{2}} + e^{-z}$$

$$-\int_{0}^{\infty} (C - C - )ux - 1 - 2C - C$$



故**Z**的分布函数为 
$$F_Z(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ 1 - 2e^{-\frac{z}{2}} + e^{-z}, & z \ge 0 \end{cases}$$

求导得Z的概率密度为

$$f_Z(z) = F_Z'(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ e^{-\frac{z}{2}} - e^{-z}, & z \ge 0 \end{cases}$$

# 例3.5.6 设随机变量X和Y相互独立,并且都服从

$$N(0,\sigma^2)$$
, 求  $Z=\sqrt{X^2+Y^2}$  的概率密度函数。

# 解联合概率密度为

$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2}e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}, -\infty < x < +\infty,$$

## 设Z的分布函数为

$$F_Z(z) = P\{Z \le z\} = P\{\sqrt{X^2 + Y^2} \le z\} = \iint_{\sqrt{x^2 + y^2} \le z} f(x, y) dxdy$$
 当 $z < 0$ 时, $F_Z(z) = P\{\sqrt{X^2 + Y^2} \le z\} = P(\Phi) = 0$ 

当z≥0时,

$$F_Z(z) = \iint_{\sqrt{x^2 + y^2} \le z} f(x, y) \, dxdy = \iint_{x^2 + y^2 \le z^2} f(x, y) \, dxdy$$

$$F_{Z}(z) = \iint_{x^{2}+y^{2} \le z^{2}} f(x,y) \, dxdy = \iint_{x^{2}+y^{2} \le z^{2}} \frac{1}{2\pi\sigma^{2}} e^{\frac{-x^{2}+y^{2}}{2\sigma^{2}}} dxdy$$
$$= \frac{1}{2\pi} \int_{0}^{2\pi} d\theta \int_{0}^{z} \frac{1}{\sigma^{2}} e^{\frac{-r^{2}}{2\sigma^{2}}} r dr = 1 - e^{\frac{-z^{2}}{2\sigma^{2}}}.$$

Z的分布函数为

$$F_{Z}(z) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{z^{2}}{2\sigma^{2}}}, & z \geq 0, \\ 0, & z < 0. \end{cases}$$

求导得Z的概率密度为

$$f_{Z}(z) = \begin{cases} \frac{z}{\sigma^{2}} e^{-\frac{z^{2}}{2\sigma^{2}}}, & z \geq 0, \\ 0, & z < 0. \end{cases}$$

称Z服从参数为 $\sigma$  ( $\sigma > 0$ )的Rayleigh分布。

# 例3.5.7 设(X,Y)的概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

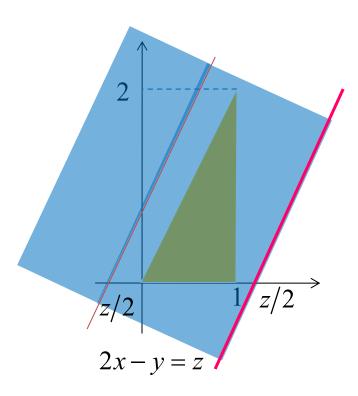
(1) 求Z=2X-Y的概率密度.

# 解(1) Z的分布函数

$$F_{Z}(z) = P\{Z \le z\} = P\{2X - Y \le z\}$$
$$= \iint_{2x - y \le z} f(x, y) dx dy$$

当
$$z$$
<0时,有 $F_z(z)=0$ 

当
$$z \ge 2$$
时,有  $F_z(z) = 1$ 



# 

$$F_Z(z) = \iint\limits_{2x-y \le z} f(x,y) dx dy = \iint\limits_{D_1} f(x,y) dx dy$$

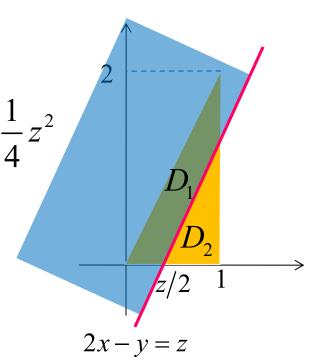
$$=1-\iint_{D_2} f(x,y)dxdy=1-\frac{1}{2}(1-\frac{z}{2})(2-z)=z-\frac{1}{4}z^2$$

# Z=2X-Y的分布函数为

$$F_{Z}(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ z - z^{2}/4, & 0 \le z < 2 \\ 1, & z \ge 2 \end{cases}$$

$$Z=2X-Y$$
的概率密度为

$$Z=2X-Y$$
的概率密度为 
$$f_Z(z) = \begin{cases} 1-\frac{z}{2}, & 0 < z < 2 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$



### 例3.5.7 设(X,Y)的概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

求(2)关于X和关于Y的边缘概率密度 $f_X(x), f_Y(y)$ ;

(3)  $P\{Y = \frac{1}{2} | X = \frac{1}{2} \}$ .

#### 解(2)

当
$$0 < x < 1$$
 时, $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \int_{0}^{2x} dy = 2x;$ 

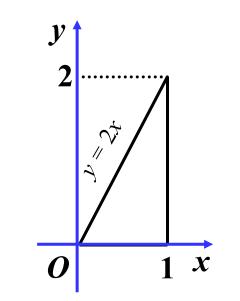
当x ≤ 0 或x≥1时,有 $f_x(x) = 0$ ,

因此
$$f_X(x) = \begin{cases} 2x, & 0 < x < 1 \\ 0, &$$
其它

因此
$$f_X(x) = \begin{cases} 2x, & 0 < x < 1, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$
当0< $y$ <2时有  $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx = \int_{y/2}^{1} dx = 1 - \frac{y}{2};$ 

当
$$y$$
 ≤ 0 或 $y$  ≥ 2时,有 $f_Y(y) = 0$ ,

因此 
$$f_Y(y) = \begin{cases} 1 - \frac{y}{2}, & 0 < y < 2, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$



### 例3.5.7 设(X,Y)的概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

求(2)关于X和关于Y的边缘概率密度 $f_{x}(x), f_{y}(y)$ ;

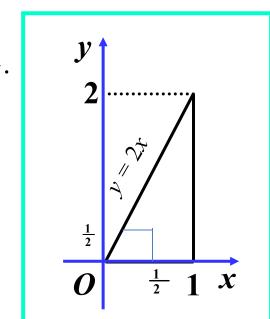
(3) 
$$P\{Y \quad \frac{1}{2} | X \quad \frac{1}{2} \}$$
.

$$P\{Y \quad \frac{1}{2} \mid X \quad \frac{1}{2}\} = \frac{P\{X \quad \frac{1}{2}, Y \quad \frac{1}{2}\}}{P\{X \le \frac{1}{2}\}}$$

$$P\{X = \frac{1}{2}, Y = \frac{1}{2}\} = \int_{0}^{\frac{1}{2}} dy = \int_{0}^{\frac{1}{2}} 2x dx = \int_{0}^{\frac{1}{2}} (\frac{1}{2} - \frac{y}{2}) dy = \frac{3}{16}.$$

$$P\{X \le \frac{1}{2}\} = \int_{0}^{\frac{1}{2}} 2x dx = \frac{1}{4}.$$

所以
$$P{Y \frac{1}{2}|X \frac{1}{2}} = \frac{P{X \frac{1}{2}, Y \frac{1}{2}}}{P{X \leq \frac{1}{2}}} = \frac{3/16}{1/4} = \frac{3}{4}.$$



## 2. 两种特殊情形

#### (1) 连续型(X, Y)的和函数的分布

已知连续型二维随机向量(X,Y)的f(x,y), 求 Z = X + Y的 概 率 密 度.

**M**: 
$$F_Z(z) = P\{Z \le z\} = P\{X + Y \le z\} = \iint_{x+y \le z} f(x,y) dx dy$$

把对
$$x$$
的积分 
$$\int_{-\infty}^{+\infty} dy \int_{-\infty}^{z-y} f(x,y) dx$$
 (Y型)   
换成 $u$ 的积分 
$$\frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} dy \int_{-\infty}^{z} f(u-y,y) du$$

$$\frac{$$
交换积分次序}{\int\_{-\infty}^{z} \left[ \int\_{-\infty}^{+\infty} f(u-y,y) dy \right] du}

x+y=z

由对称性可知, $f_Z(z) = [F_Z(z)]' = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx$ 

$$Z = X + Y$$
的密度:  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx$ 

若X与Y相互独立,且其边缘密度函数分别为 $f_X(x)$ 和 $f_Y(y)$ ,则 $f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$ ,从而  $f(z-y,y) = f_X(z-y)f_Y(y)$ ,

故此时
$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$

称为 $f_X$ 和 $f_Y$ 的卷积公式,记为 $f_X*f_Y$ 

记住公式

已知连续型二维随机向量(X,Y)的f(x,y),求Z = X + Y的概率密度.

方法一:分布函数法。先求 $F_z(z)$ ,再求 $f_z(z)$ 

方法二: 利用公式 
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y,y) dy$$
$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,z-x) dx.$$

方 法 三 : 利 用 卷 积 公 式 ( 适 用 X, Y 独 立 情 形 )  $f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$  $= \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx.$ 

推广: 已知连续型二维随机向量(X,Y)的f(x,y),求Z = aX + bY的概率密度.

方法一:分布函数法。先求 $F_z(z)$ ,再求 $f_z(z)$ 

方法二: 公式 
$$f_Z(z) = \frac{1}{|a|} \int_{-\infty}^{+\infty} f\left[\frac{1}{a}(z - by), y\right] dy$$
$$= \frac{1}{|b|} \int_{-\infty}^{+\infty} f\left[x, \frac{1}{b}(z - ax)\right] dx$$

方法三: 卷积公式 (适用 X, Y独立情形)  $f_{aX+bY}(z) = \frac{1}{|a|} \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(\frac{1}{a}(z-by)) f_Y(y) dy$   $= \frac{1}{|b|} \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(\frac{1}{b}(z-ax)) dx.$ 

### 例3.5.7续 设(X,Y)的概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

(1) 求Z=2X-Y的概率密度.

#### 解(1) 法二(公式法)

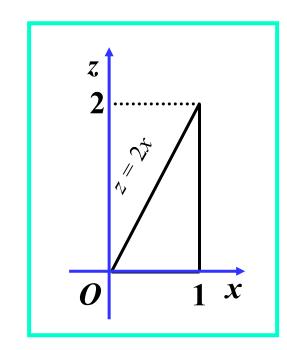
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, 2x - z) dx,$$

其中
$$f(x,2x-z) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < z < 2x, \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

当 $z \le 0$ 或 $z \ge 2$ 时,有 $f_z(z) = 0$ ,

当
$$0 < z < 2$$
 时,  $f_Z(z) = \int_{z/2}^1 dx = 1 - \frac{z}{2}$ ,

综上所述 
$$f_z(z) = \begin{cases} 1 - \frac{z}{2}, & 0 < z < 2, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$



例3.5.8 设两个独立的随机变量 X 与 Y 都服从标准正态分布,求 Z=X+Y 的概率密度.

解 由于 
$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, -\infty < x < +\infty,$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}, -\infty < y < +\infty,$$

由公式 
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$
,

得 
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2}{2}} e^{-\frac{(z-x)^2}{2}} dx$$

$$= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^2}{4}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\left(x-\frac{z}{2}\right)^2} dx$$

$$\frac{t = x - \frac{z}{2}}{2\pi} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^2}{4}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^2}{4}} \sqrt{\pi} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2}} e^{-\frac{z^2}{2(\sqrt{2})^2}}.$$

即 Z 服从 N(0,2) 分布.

## 独立正态随机变量的重要结论

一般,设X,Y相互独立且 $X \sim N(\mu_1,\sigma_1^2),Y \sim N(\mu_2,\sigma_2^2)$ .则Z = X + Y仍然服从正态分布,且有 $Z \sim N(\mu_1 + \mu_2,\sigma_1^2 + \sigma_2^2)$ .



有限个相互独立的正态随机变量的线性组合仍然服从正态分布.

若 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 相互独立,且 $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2), i = 1, 2, \dots, n$ ,则  $\sum_{i=1}^n c_i X_i \sim N(\sum_{i=1}^n c_i \mu_i, \sum_{i=1}^n c_i^2 \sigma_i^2), 其中<math>c_1, c_2, \dots, c_n$ 为常数。

解一: 先求Z=X+Y的的分布函数。由于X与Y相互独立,可得

(X,Y)的概率密度为

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

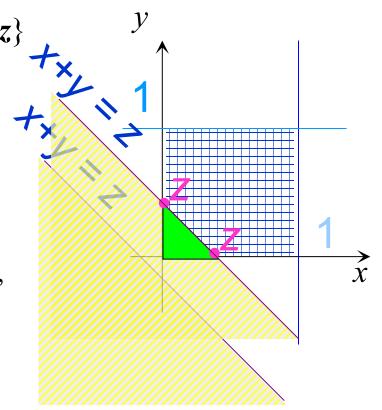
从而Z的分布函数为 $F_Z(z) = P\{X + Y \le z\}$ 

$$= \iint_{x+y\leq z} f(x,y) \mathrm{d}x\mathrm{d}y$$

当
$$z < 0$$
时, $F_z(z) = 0$ ,

当 $0 \le z < 1$ 时,

$$F_{Z}(z) = \int_{0}^{z} dx \int_{0}^{z-x} 1 dy = \int_{0}^{z} (z-x) dx = \frac{1}{2}z^{2},$$
因而  $f_{Z}(z) = z.$ 



#### 解一:

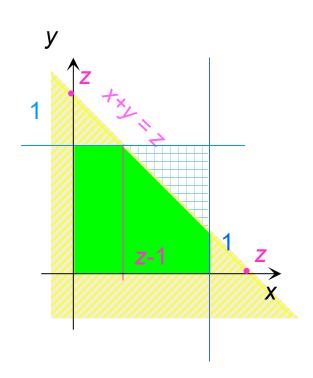
当 $1 \le z < 2$  时,

$$F_{z}(z) = (z-1) + \int_{z-1}^{1} dx \int_{0}^{z-x} 1 dy$$

$$= z - 1 + \int_{z-1}^{1} (z - x) dx$$

$$= 2z - z^{2} / 2 - 1$$

因而  $f_{z}(z) = 2 - z$ .



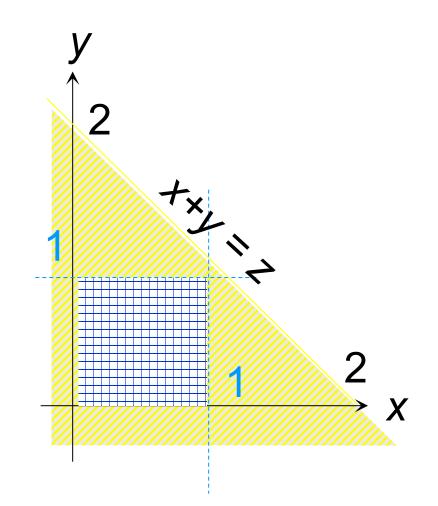
#### 解一:

当
$$2 \le z$$
时, $F_Z(z) = 1$ .

因而 
$$f_Z(z) = 0$$
,

综上所述

$$f_{z}(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 或 z \ge 2, \\ z, & 0 \le z < 1, \\ 2-z, & 1 \le z < 2. \end{cases}$$



#### 解二 (利用卷积公式)

由于

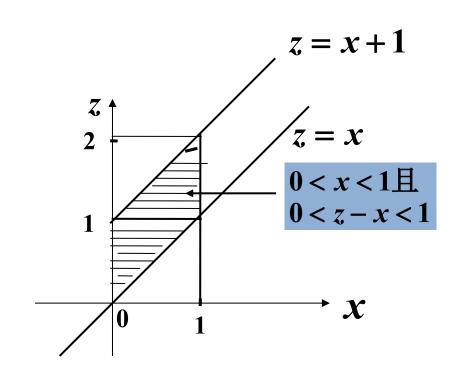
$$f_X(x) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1 \\ 0, & 其他 \end{cases}$$
  $f_Y(y) = \begin{cases} 1, & 0 < y < 1 \\ 0, & 其他 \end{cases}$ 

且已知X,Y相互独立。根据卷积公式得

$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X}(x) f_{Y}(z - x) dx \qquad z - 1 \quad zz - 1$$

解三 
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx$$

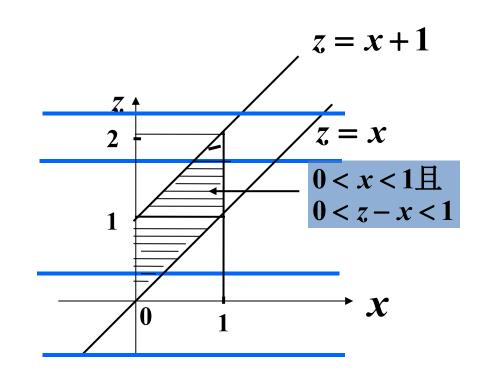
画出关于x和z的坐标系, 确定被积函数的非零区域



$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx = \begin{cases} 0 & z \le 0, \\ \int_{0}^{z} 1 dx & 0 < z < 1, \\ \int_{z-1}^{1} 1 dx & 1 \le z < 2, \\ 0 & z \ge 2, \end{cases} = \begin{cases} 0 & z \le 0, \\ z & 0 < z < 1, \\ 2 - z & 1 \le z < 2, \\ 0 & z \ge 2, \end{cases}$$

综上所述

$$f_{Z}(z) = \begin{cases} 0, & z \le 0$$
 或  $z \ge 2, \\ z, & 0 < z < 1, \\ 2 - z, & 1 \le z < 2. \end{cases}$ 



#### 例3.5.10

设随机变量X与Y相互独立,X的概率分布为 $P{X=i}=1/3, i=-1,0,1.$ Y的概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} 1, & 0 < y < 1, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$

记Z = X + Y,求 $P\{Z \le \frac{1}{2} | X = 0\}$ 和Z的概率密度.

解

$$P\{Z \le \frac{1}{2} \mid X = 0\} = \frac{P\{Z \le \frac{1}{2}, X = 0\}}{P\{X = 0\}} = \frac{P\{X + Y \le \frac{1}{2}, X = 0\}}{P\{X = 0\}}$$

$$= \frac{P\{X=0,Y\leq \frac{1}{2}\}}{P\{X=0\}} = \frac{P\{X=0\}P\{Y\leq \frac{1}{2}\}}{P\{X=0\}} = P\{Y\leq \frac{1}{2}\} = \frac{1}{2}.$$

#### 例3.5.10

设随机变量X与Y相互独立,X的概率分布为 $P{X=i}=1/3, i=-1,0,1.$ Y的概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} 1, & 0 < y < 1, \\ 0, & 其它. \end{cases}$$

记Z = X + Y,求 $P\{Z \le \frac{1}{2} \mid X = 0\}$ 和Z的概率密度.

 $\mathbf{P}$  Z的分布函数为  $F_{\mathbf{Z}}(z) = \mathbf{P}\{X + Y \leq z\}$ 

$$= P\{X + Y \le z, X = -1\} + P\{X + Y \le z, X = 0\} + P\{X + Y \le z, X = 1\}$$
$$= P\{X = -1, Y \le z + 1\} + P\{X = 0, Y \le z\} + P\{X = 1, Y \le z - 1\}$$

$$= P\{X = -1, Y \le z + 1\} + P\{X = 0, Y \le z\} + P\{X = 1, Y \le z - 1\}$$

$$= P\{X = -1\}P\{Y \le z + 1\} + P\{X = 0\}P\{Y \le z\} + P\{X = 1\}P\{Y \le z - 1\}$$

$$= \frac{1}{3} [P\{Y \le z+1\} + P\{Y \le z\} + P\{Y \le z-1\}]$$

$$= \frac{1}{3}[F_Y(z+1) + F_Y(z) + F_Y(z-1)],$$
  
由此得 $f_Z(z) = [F_Z(z)]' = \frac{1}{3}[f_Y(z+1) + f_Y(z) + f_Y(z-1)] = \begin{cases} \frac{1}{3}, & -1 < z < 2, \\ 0, & 其它 \end{cases}$ 

# (2) $M = \max(X, Y)$ 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  $F_Y(y)$ ,

則有 
$$F_{\text{max}}(z) = P\{M \le z\} = P\{X \le z, Y \le z\}$$

$$= P\{X \le z\}P\{Y \le z\} = F_X(z)F_Y(z).$$

$$F_{\text{min}}(z) = P\{N \le z\} = 1 - P\{N > z\}$$

$$= 1 - P\{X > z, Y > z\}$$

$$= 1 - P\{X > z\} \cdot P\{Y > z\}$$

$$= 1 - [1 - P\{X \le z\}] \cdot [1 - P\{Y \le z\}]$$

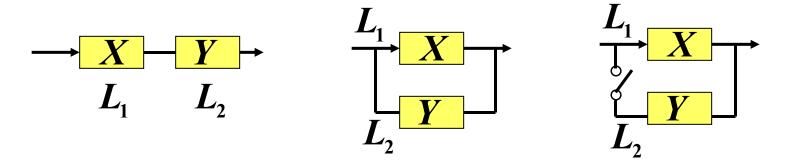
$$= 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)].$$

## 故有

$$F_{\max}(z) = F_X(z)F_Y(z),$$

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

例3.5.11 设系统 L由两个相互独立的子系 统  $L_1$ ,  $L_2$  联接而成,连接的方式分别为 (i) 串联, (ii) 并联, (iii) 备用 (当系统  $L_1$  损坏时,系统  $L_2$  开始工作), 如图所示.



设  $L_1, L_2$  的寿命分别为 X, Y,已知它们的概率密度分别为

$$f_X(x) = \begin{cases} \alpha e^{-\alpha x}, & x > 0, \\ 0, & x \le 0, \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} \beta e^{-\beta y}, & y > 0, \\ 0, & y \le 0, \end{cases}$$

其中  $\alpha > 0$ ,  $\beta > 0$  且  $\alpha \neq \beta$ . 试分别就以上三种联接方式写出 L 的寿命 Z 的概率密度.

# 解 (i)串联情况

由于当  $L_1, L_2$  中有一个损坏时,系统 L 就停止工作, 所以这时 L 的寿命为  $Z = \min(X, Y)$ .

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

$$=\begin{cases}1-e^{-(\alpha+\beta)z}, z>0,\\0, & z\leq0.\end{cases}$$

$$\Rightarrow f_{\min}(z) = \begin{cases} (\alpha + \beta)e^{-(\alpha + \beta)z}, z > 0, \\ 0, & z \le 0. \end{cases}$$

## (ii)并联情况

由于当且仅当  $L_1$ ,  $L_2$  都损坏时,系统 L 才停止工作, 所以这时 L 的寿命为  $Z = \max(X,Y)$ .

 $Z = \max(X, Y)$ 的分布函数为

$$F_{\max}(z) = F_X(z) \cdot F_Y(z) = \begin{cases} (1 - e^{-\alpha z})(1 - e^{-\beta z}), z > 0, \\ 0, & z \le 0. \end{cases}$$

$$f_{\max}(z) = \begin{cases} \alpha e^{-\alpha z} + \beta e^{-\beta z} - (\alpha + \beta) e^{-(\alpha + \beta)z}, & z > 0, \\ 0, & z \le 0. \end{cases}$$

## (iii)备用的情况

由于这时当系统  $L_1$  损坏时,系统  $L_2$  才开始工作, 因此整个系统 L 的寿命 Z 是  $L_1$ ,  $L_2$  两者之和,即

$$Z = X + Y$$

当z > 0时, Z = X + Y的概率密度为

$$f(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z - y) f_Y(y) dy = \int_{0}^{z} \alpha e^{-\alpha(z - y)} \beta e^{-\beta y} dy$$

$$= \alpha \beta e^{-\alpha z} \int_0^z e^{-(\beta - \alpha)y} dy = \frac{\alpha \beta}{\beta - \alpha} [e^{-\alpha z} - e^{-\beta z}].$$

当  $z \leq 0$  时, f(z) = 0,

于是 Z = X + Y 的概率密度为

$$f(z) = \begin{cases} \frac{\alpha \beta}{\beta - \alpha} [e^{-\alpha z} - e^{-\beta z}], & z > 0, \\ 0, & z \le 0. \end{cases}$$

## 三、小结

## 1. 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

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

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

## 2. 连续型随机变量函数的分布

(1) 一般情形 分布函数法

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

会求分布函数