概率论与数理统计

第三章 多维随机变量及其分布

§ 5 两个随机变量的函数的分布

- ◆问题的引入
- ◆离散型随机变量函数的分布
- ◆连续型随机变量函数的分布

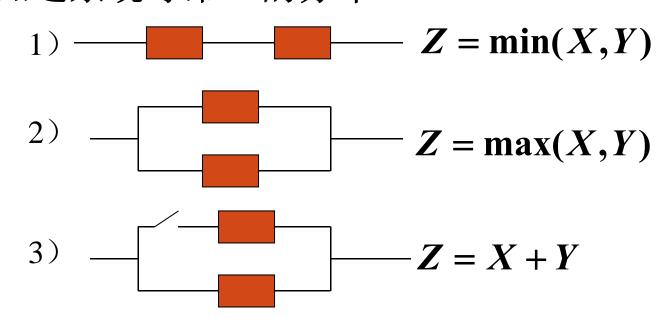
一、问题的引入

有一大群人,令 X 和 Y 分别表示一个人的年龄和体重,Z 表示该人的血压,并且已知 Z 与X, Y 的函数关系 Z = g(X,Y),如何通过 X, Y 的分布.

为了解决类似的问题下面 我们讨论随机变量函数的分布.



在实际问题中,常常会遇到需要求随机变量函数的分布问题。例如:在下列系统中,每个元件的寿命分别为随机变量 X,Y,它们相互独立同分布。我们想知道系统寿命 Z 的分布。



这就是求随机变量函数的分布问题。

二、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

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

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

例1 设随机变量 (X,Y) 的分布律为

X	- 2	-1	0
	1	1	3
-1	12	12	12
1	2	1 12	0
$\overline{2}$	12		
3	2	0	2
	12		12

求 (1)X + Y, (2)|X - Y| 的分布律.

解

$$X^{Y}$$

 $\frac{1}{12}$

$$\frac{2}{12}$$

$$\frac{1}{12}$$

0

$$\frac{2}{12}$$
 $\frac{2}{12}$

$$\frac{2}{12}$$

$$\frac{1}{12}$$

 $\frac{1}{12}$

 $\frac{3}{12}$

 $\frac{2}{12}$

 $\frac{1}{12}$

 $\frac{2}{12}$

 $\frac{2}{12}$

$$(-1,-2)$$

$$(-1,-1)$$
 $(-1,0)$

$$\left(\frac{1}{2},-2\right)$$

$$(X,Y)$$
 $(-1,-2)$ $(-1,-1)$ $(-1,0)$ $\left(\frac{1}{2},-2\right)\left(\frac{1}{2},-1\right)(3,-2)$ $(3,0)$

概率 $\frac{1}{12}$ $\frac{1}{12}$ $\frac{3}{12}$ $\frac{2}{12}$ $\frac{1}{12}$ $\frac{2}{12}$ $\frac{2}{12}$ (X,Y) (-1,-2) (-1,-1) (-1,0) $\left(\frac{1}{2},-2\right)\left(\frac{1}{2},-1\right)(3,-2)(3,0)$ $|X+Y| -3 -2 -1 -\frac{3}{2} -\frac{1}{2}$ 1 3 |X-Y| 1 0 1 $\frac{5}{2}$ $\frac{3}{2}$ 5 3

所以X+Y,|X-Y|的分布律分别为

例2 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

$$P(X = i) = \frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^i}{i!}$$
 $i = 0, 1, 2, ...$

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

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

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

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

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

$$= \frac{e^{-(\lambda_{1} + \lambda_{2})}}{r!} (\lambda_{1} + \lambda_{2})^{r}, \qquad \mathbf{r} = \mathbf{0}, \mathbf{1}, \dots$$

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

Z=X+Y的分布,离散型随机变量的情况

若 X、 Y独立, $P(X=k)=a_k$, k=0,1,2,..., $P(Y=k)=b_k$, k=0,1,2,...,求 Z=X+Y 的分布律.

解
$$P(Z=r)=P(X+Y=r)$$

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

$$=a_{0}b_{r}+a_{1}b_{r-1}+\ldots+a_{r}b_{0} \qquad r=0,1,2,\ldots$$

三、连续型随机变量函数的分布

(-)Z = X + Y的分布

设(X,Y)是二维连续型随机变量,它具有概率 密度f(x,y).则Z = X + Y仍为连续型随机变量,其 概率密度为

$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(z-y,y) dy,$$
 (5.1)

或
$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,z-x) dx$$
. (5.2)

又若X和Y相互独立,设(X,Y)关于X,Y的边缘

密度分别为 $f_X(x)$, $f_Y(y)$, 则(5.1),(5.2)分别化为

$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy,$$
 (5.3)

和
$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$
. (5.4)

这两个公式称为 f_X 和 f_Y 的卷积公式,记为 f_X*f_Y ,

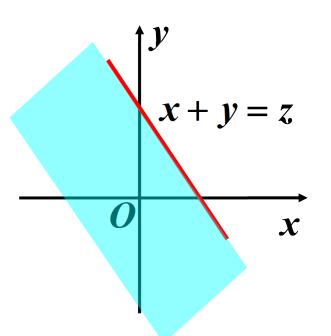
即
$$f_X * f_Y = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z - y) f_Y(y) dy$$
$$= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z - x) dx.$$

证 先来求Z = X + Y的分布函数 $F_Z(z)$,即有

$$F_{Z}(z) = P\{Z \le z\}$$

$$= \iint_{x+y \le z} f(x,y) dx dy,$$

这里积分区域 $G: x + y \le z$ 是 直线x + y = z及其左下方的 半平面.



将二重积分化成累次积分,得

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

固定z和y对积分 $\int_{-\infty}^{z-y} f(x,y) dx$ 作变量变换,令

$$x = u - y$$
, 得

$$\int_{-\infty}^{z-y} f(x,y) dx = \int_{-\infty}^{z} f(u-y,y) du$$

于是

$$F_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \left[\int_{-\infty}^{z} f(u - y, y) du \right] dy$$
$$= \int_{-\infty}^{z} \left[\int_{-\infty}^{\infty} f(u - y, y) dy \right] du.$$

由概率密度的定义即得 (5.1)式. 类似可证得(5.2)式.

例3 设X和Y是两个相互独立的随机变量.他们都服从N(0,1)分布,其概率密度为

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

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

求Z = X + Y的概率密度.

解 由(5.4)式
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$
,

$$=\frac{1}{2\pi}\int_{-\infty}^{\infty}e^{-\frac{x^2}{2}}\cdot e^{-\frac{(z-x)^2}{2}}\,\mathrm{d}x$$

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

令
$$t=x-\frac{z}{2}$$
,得

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

即Z服从N(0,2)分布.

说明

一般,设X,Y相互独立且 $X\sim N(\mu_1,\sigma_1^2),Y\sim$ $N(\mu_2,\sigma_2^2)$.由(5.4)式经过计算知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.

例4 在一简单电路中,两电阻 R_1 和 R_2 串联连接,设 R_1 , R_2 相互独立,它们的概率密度均为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{10-x}{50}, & 0 \le x \le 10, \\ 0, & \text{ 其他.} \end{cases}$$

求电阻 $R = R_1 + R_2$ 的概率密度.

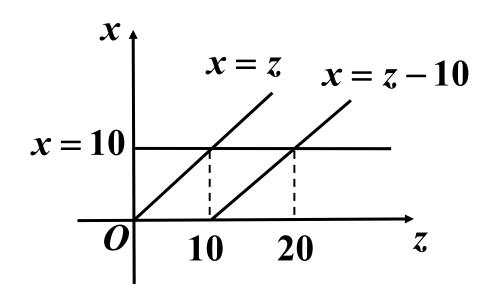
解由(5.4)式, R的概率密度为

$$f_R(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) f(z - x) dx.$$

易知仅当

$$\begin{cases} 0 < x < 10, \\ 0 < z - x < 10, \end{cases} \quad \text{of } \quad \begin{cases} 0 < x < 10, \\ z - 10 < x < z, \end{cases}$$

时上述积分的被积函数不等于零.参考下图,即得



$$f_R(z) = \begin{cases} \int_0^z f(x) f(z-x) dx, & 0 \le z < 10, \\ \int_{z-10}^{10} f(x) f(z-x) dx, & 10 \le z \le 20, \\ 0, & \text{#th.} \end{cases}$$

将f(x)的表达式代入上式得

$$f_R(z) = egin{cases} rac{1}{15000} (600z - 60z^2 + z^3), & 0 \le z < 10, \ rac{1}{15000} (20 - z)^3, & 10 \le z < 20, \ 0, & 其他. \end{cases}$$

例5 设随机变量 X, Y 相互独立,且分别服从参数为 $\alpha, \theta; \beta, \theta$ 的 Γ 分布(分布分别记成 $X \sim \Gamma(\alpha, \theta)$, $Y \sim \Gamma(\beta, \theta)$), X, Y的概率密度分别为

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\theta}, & x > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^{\beta} \Gamma(\beta)} y^{\beta-1} e^{-y/\theta}, & y > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

试证明 Z = X + Y 服从参数为 $\alpha + \beta$, θ 的 Γ 分布, 即 $X + Y \sim \Gamma(\alpha + \beta, \theta)$.

注: Г函数的定义
$$\int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx = \Gamma(\alpha) \quad (\alpha > 0)$$

证 由(5.4)式 Z = X + Y的概率密度为

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

易知仅当

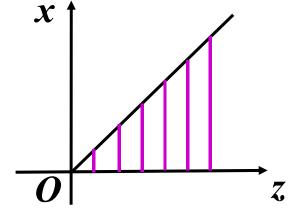
$$\begin{cases} x > 0, \\ z - x > 0, \end{cases}$$
 亦即
$$\begin{cases} x > 0, \\ x < z, \end{cases}$$

时上述积分的被积函数不等于零,于是(参见下图)

当
$$Z \le \theta$$
时, $Z = X_1 + X_2$ 的概率密度 $f_Z(z) = 0.$ 而

当
$$Z ≥ 0$$
时, $Z = X_1 + X_2$ 的概率密度为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X_1}(x) f_{X_2}(z - x) dx$$
 注意积
分区间



$$= \int_0^z \frac{1}{\theta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\theta} \frac{1}{\theta^{\beta} \Gamma(\beta)} (z-x)^{\beta-1} e^{-(z-x)/\theta} dx$$

$$\begin{split} &= \frac{\mathrm{e}^{-z/\theta}}{\theta^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \int_0^z x^{\alpha-1} (z-x)^{\beta-1} \, \mathrm{d} x \quad (\diamondsuit x = zt) \\ &= \frac{z^{\alpha+\beta-1} \mathrm{e}^{-z/\theta}}{\theta^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} \, \mathrm{d} t \\ &\stackrel{\stackrel{\scriptstyle :}{=}}{=} A z^{\alpha+\beta-1} \mathrm{e}^{-z/\theta}, \end{split}$$

其中
$$A = \frac{1}{\theta^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} dt$$
 (5.5)

现在来计算 A. 由概率密度的性质得到:

$$egin{aligned} &1=\int_{-\infty}^{\infty}f_{Z}(z)\,\mathrm{d}\,z=\int_{0}^{\infty}Az^{lpha+eta-1}e^{-z/ heta}\,\mathrm{d}\,z\ &=A heta^{lpha+eta}\int_{0}^{\infty}(z/ heta)^{lpha+eta-1}e^{-z/ heta}\,\mathrm{d}\,(z/ heta)$$
注:凑出了函数 $&=A heta^{lpha+eta}\Gamma(lpha+eta), \end{aligned}$

即有
$$A = \frac{1}{\theta^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha+\beta)}$$
.

于是
$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha+\beta)} z^{\alpha+\beta-1} e^{-z/\theta}, & z > 0, \\ 0, &$$
其他.

亦即 $Z = X_1 + X_2$ 服从参数为 $\alpha + \beta$, θ 的 Γ 分布,

即
$$X+Y\sim\Gamma(\alpha+\beta,\theta)$$
.

上述结论还能推广到n个相互独立的 Γ 分布变量之和的情况.即若 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互独立,且 X_i 服从参数为 α_i , $\beta(i=1,2,\cdots,n)$ 的 Γ 分布,则 $\sum_{i=1}^n X_i$ 服从参数为 $\sum_{i=1}^n \alpha_i$, β 的 Γ 分布.这一性质称为 Γ 分布的可加性.

$$(\Box)Z = \frac{Y}{X}$$
的分布、 $Z = XY$ 的分布

设(X,Y)是二维连续型随机变量,它具有概率

密度
$$f(x,y)$$
. 则 $Z = \frac{Y}{X}$, $Z = XY$ 仍为连续型随机变

量,其概率密度分别为

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

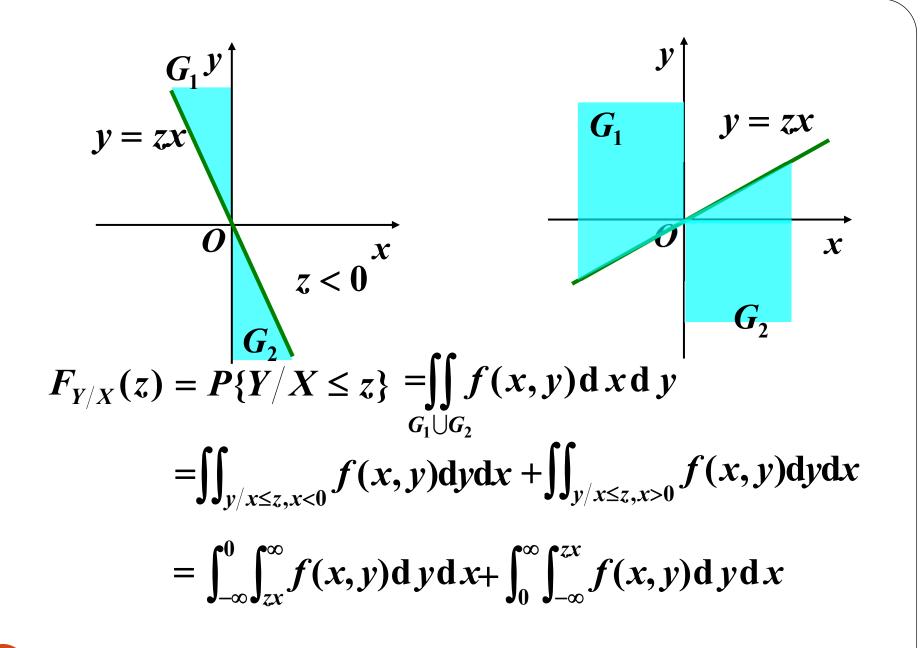
$$f_{XY}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{|x|} f(x, \frac{z}{x}) dx.$$

如果X和Y相互独立. 设(X,Y)关于X,Y的边缘密度分别为 $f_X(x),f_Y(y)$,则

$$f_{Y/X}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) f_Y(xz) dx.$$
 (5.7)

$$f_{XY}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{|x|} f_X(x) f_Y(\frac{z}{x}) dx.$$
 (5.8)

证
$$Z = \frac{Y}{X}$$
的分布函数为 $F_{Y/X}(z)$



$$\stackrel{\Rightarrow}{=} \sum_{-\infty}^{0} \int_{z}^{-\infty} x f(x, xu) du dx + \int_{0}^{\infty} \int_{-\infty}^{z} x f(x, xu) du dx
= \int_{-\infty}^{0} \int_{-\infty}^{z} (-x) f(x, xu) du dx + \int_{0}^{\infty} \int_{-\infty}^{z} x f(x, xu) du dx
= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{z} |x| f(x, xu) du dx
= \int_{-\infty}^{z} \int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x, xu) dx du$$

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

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

例6 某公司提供一种地震保险,保险费Y的概率密度为 (v)

$$f(y) = \begin{cases} \frac{y}{25} e^{-y/5}, & y > 0, \\ 0, & 其他, \end{cases}$$

保险赔付X的概率密度为

$$g(x) = \begin{cases} \frac{1}{5}e^{-x/5}, & x > 0, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

设 X,Y 相互独立,求 Z = Y/X 的概率密度.

解 由(5.7)式知,当z < 0时, $f_z(z) = 0$. 当z > 0时, Z的概率密度为

$$f_{Z}(z) = \int_{0}^{\infty} x \cdot \frac{1}{5} e^{-x/5} \cdot \frac{xz}{25} e^{-xz/5} dx$$

$$= \frac{z}{125} \int_{0}^{\infty} x^{2} e^{-x\left(\frac{1+z}{5}\right)} dx$$

$$= \frac{z}{125} \frac{\Gamma(3)}{\left[(1+z)/5\right]^{3}} = \frac{2z}{(1+z)^{3}}.$$

$(\Xi)M = \max\{X,Y\}$ 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 $F_Y(y)$. 现求

 $M = \max\{X,Y\} \overline{\nearrow} N = \min\{X,Y\}$

的分布函数.

由于 $M = \max\{X,Y\}$ 不大于z等价于X和Y都不大于z,故有

$$P\{M \le z\} = P\{X \le z, Y \le z\}$$

又由于 X,Y 相互独立, 得到 $M = \max\{X,Y\}$ 的分布函数为

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

= $P\{X \le z\}P\{Y \le z\}.$

即有 $F_{\text{max}}(z) = F_X(z)F_Y(z)$.

类似地,可得 $N = \min\{X,Y\}$ 的分布函数为

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

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

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

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

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

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

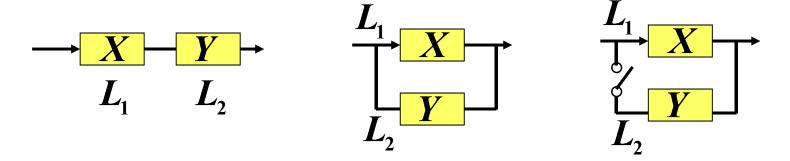
$$F_{\min}(z) = 1 - [1 - F_{X_1}(z)][1 - F_{X_2}(z)] \cdots [1 - F_{X_n}(z)]$$

当 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且具有相同的分布函数F(x)时有

$$F_{\max}(z) = [F(z)]^n,$$

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

例7 设系统 L由两个相互独立的子系统 L_1 , L_2 连接而成, 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

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

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

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

解 (i)串联的情况

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

$$Z = \min\{X,Y\}.$$

X,Y的分布函数分布为

$$F_X(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\alpha x}, & x > 0, \\ 0, & x \le 0, \end{cases}$$

$$F_Y(y) = \begin{cases} 1 - e^{-\beta y}, & y > 0, \\ 0, & y \le 0, \end{cases}$$

 $Z = \min\{X,Y\}$ 的分布函数为

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

 $Z = \min\{X, Y\}$ 的概率密度为

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

(ii)并联的情况

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 $Z = \max\{X,Y\}$.

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

 $Z = \max\{X,Y\}$ 的概率密度为

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

(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 之和:

$$Z = X + Y$$

当且仅当
$$\begin{cases} y > 0, & \text{即 } 0 < y < z \text{ 时}, \\ z - y > 0, & \text{} \end{cases}$$

上述积分的被积函数不等于零.

故 当
$$z \le 0$$
时, $f_z(z) = 0$.

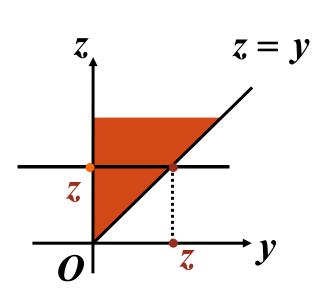
当z > 0时 Z = X + Y 的概率密度为

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

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

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

$$= \frac{\alpha \beta}{\beta - \alpha} [e^{-\alpha z} - e^{-\beta z}].$$



于是 Z = X + Y 的概率密度为

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

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)
$$Z = X + Y$$
 的分布

(2)
$$Z = \frac{Y}{X}$$
的分布, $Z = XY$ 的分布

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

作业: 课后习题 22、24、26、29

练习

1、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

W 7	I			P	(X,Y)	Z = X + Y
X^{Y}	2	4		0.18	(1,2)	3
1	0.18 0.42	0.12	一可得	0.12	(1,2) (1,4)	5
3	0.42	0.28		0.42	(3,2)	5
				0.28	(3,4)	7

所以
$$Z = X + Y$$
 3 5 7 P 0.18 0.54 0.28

2、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

$$P\{\max(X,Y) = i\}$$
 $= P\{X = i, Y \le i\}$
 $+ P\{X \le i, Y = i\}$
 X
 Y
 0
 1
 $1/2^2$
 $1/2^2$
 $1/2^2$

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

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

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

故 $Z = \max(X, Y)$ 的分布律为

Z	0	1
P	1	3
1	4	4

3、设X,Y分别表示两只不同型号的灯泡的寿命,X,Y相互独立,它们的概率密度分别为

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

试求 $Z = \frac{X}{Y}$ 的概率密度函数.

解 由公式

$$f_Z(z) = \int_0^\infty y f(yz, y) dy + \int_{-\infty}^0 y f(yz, y) dy,$$

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

得所求密度函数 (当z > 0时)

$$f_Z(z) = \int_0^\infty 2y e^{-yz} e^{-2y} dy$$

$$= \int_0^\infty 2y e^{-y(2+z)} dy$$

$$= \frac{2}{(2+z)^2},$$

(当
$$z \le 0$$
时) $f_z(z) = 0$,

得
$$f_{Z}(z) = \begin{cases} \frac{2}{(2+z)^{2}}, z > 0, \\ 0, z \leq 0. \end{cases}$$