

第五节 两个随机变量的函数的分布

- 一、问题的引入
- 二、离散型随机变量函数的分布
- 三、连续型随机变量函数的分布
- 四、小结

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 的分布确定 Z 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.**



二、离散型随机变量函数的分布

例1 设 (X, Y) 的分布律为

$X \backslash Y$	-1	1	2
-1	$\frac{5}{20}$	$\frac{2}{20}$	$\frac{6}{20}$
2	$\frac{3}{20}$	$\frac{3}{20}$	$\frac{1}{20}$

分别求 $Z_1 = X - Y$, $Z_2 = \max(X, Y)$ 的分布律。



解 由 (X,Y) 的分布律可得

P	$\frac{5}{20}$	$\frac{2}{20}$	$\frac{6}{20}$	$\frac{3}{20}$	$\frac{3}{20}$	$\frac{1}{20}$
(X,Y)	$(-1,-1)$	$(-1,1)$	$(-1,2)$	$(2,-1)$	$(2,1)$	$(2,2)$
$X-Y$	0	-2	-3	3	1	0
$\max(X,Y)$	-1	1	2	2	2	2

于是

Z_1	-3	-2	0	1	3
P	$\frac{6}{20}$	$\frac{2}{20}$	$\frac{6}{20}$	$\frac{3}{20}$	$\frac{3}{20}$



第3.5节 两个随机变量的函数的分布

Z_2	-1	1	2
P	$\frac{5}{20}$	$\frac{2}{20}$	$\frac{13}{20}$



三、连续型随机变量函数的分布

设 (X, Y) 是二维连续型随机变量, 它具有概率密度 $f(x, y)$. 又 $Z = g(X, Y)$ (其中 $g(x, y)$ 是一连续函数)。大部分情况下 Z 是一连续型随机变量, 下面我们讨论如何求出 Z 的概率密度。



例2 设 $X \sim N(0, \sigma^2)$, $Y \sim N(0, \sigma^2)$ 且 X 与 Y 相互独立,
求 $Z = \sqrt{X^2 + Y^2}$ 的概率密度.

解：由题意知

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

由 X 与 Y 相互独立, 得

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

下求 Z 的分布函数 $F_Z(z)$.

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{\sqrt{X^2 + Y^2} \leq z\}$$

当 $z < 0$ 时, $F_Z(z) = 0$.

当 $z \geq 0$ 时,

$$F_Z(z) = P\{\sqrt{X^2 + Y^2} \leq z\} = P\{X^2 + Y^2 \leq z^2\}$$

$$= \iint_{x^2 + y^2 \leq z^2} f(x, y) dx dy$$

$$= \iint_{x^2 + y^2 \leq z^2} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2 + y^2}{2\sigma^2}} dx dy$$



$$\begin{aligned} &= \frac{1}{2\pi\sigma^2} \int_0^{2\pi} d\theta \int_0^z r e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}} dr \\ &= 1 - e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} \end{aligned}$$

故 Z 的概率密度为

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

Z 服从参数为 σ 的**瑞利(Rayleigh)分布**.该分布在通信中具有重要的作用.



三、连续型随机变量函数的分布

(一) $Z = X + Y$ 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

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

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

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

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

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

这两个公式称为 f_X 和 f_Y 的卷积公式, 记为 $f_X * f_Y$,

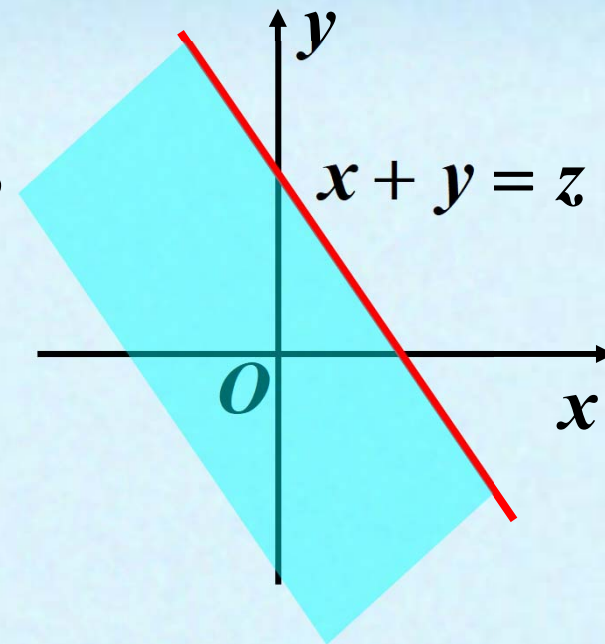
即
$$\begin{aligned} f_X * f_Y &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y)f_Y(y)dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x)f_Y(z-x)dx. \end{aligned}$$

证 先来求 $Z = X + Y$ 的分布函数 $F_Z(z)$, 即有

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\}$$

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

这里积分区域 $G: x + y \leq z$ 是
直线 $x + y = z$ 及其左下方的
半平面(如图3-9).



将二重积分化成累次积分, 得

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



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

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

于是

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} \left[\int_{-\infty}^z f(u - y, y) \mathrm{d} u \right] \mathrm{d} y \\ &= \int_{-\infty}^z \left[\int_{-\infty}^{\infty} f(u - y, y) \mathrm{d} y \right] \mathrm{d} u. \end{aligned}$$

由概率密度的定义即得 (5.1)式. 类似可证得(5.2)式.



例1 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

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

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

求 $Z = X + Y$ 的概率密度.

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



第3.5节 两个随机变量的函数的分布

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

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

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(4.5)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2 在一简单电路中,两电阻 R_1 和 R_2 串联联接,
设 R_1, R_2 相互独立,它们的概率密度均为

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

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

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

时上述积分的被积函数不等于零. 得

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



将 $f(x)$ 的表达式代入上式得

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

例3 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

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



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

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

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

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

时上述积分的被积函数不等于零,于是(参见图3-11)

知当 $z < 0$ 时 $f_Z(z) = 0$,而当 $z > 0$ 时有

$$\begin{aligned} f_Z(z) &= \int_0^z \frac{1}{\theta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\theta} \frac{1}{\theta^\beta \Gamma(\beta)} (z-x)^{\beta-1} e^{-(z-x)/\theta} dx \\ &= \frac{e^{-z/\theta}}{\theta^{\alpha+\beta} \Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)} \int_0^z x^{\alpha-1} (z-x)^{\beta-1} dx \quad (\text{令 } x = zt) \end{aligned}$$

第3.5节 两个随机变量的函数的分布

$$= \frac{z^{\alpha+\beta-1} e^{-z/\theta}}{\theta^{\alpha+\beta} \Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)} \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} dt$$

$$\text{记成} \\ = Az^{\alpha+\beta-1} e^{-z/\theta},$$

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

现在来计算 A . 由概率密度的性质得到:

$$1 = \int_{-\infty}^{\infty} f_Z(z) dz = \int_0^{\infty} Az^{\alpha+\beta-1} e^{-z/\theta} dz$$



$$= A\theta^{\alpha+\beta} \int_0^{\infty} (z/\theta)^{\alpha+\beta-1} e^{-z/\theta} d(z/\theta)$$

$$= A\theta^{\alpha+\beta} \Gamma(\alpha + \beta),$$

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

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

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, \dots, X_n 相互独立, 且 X_i 服从参数为 $\alpha_i, \beta (i = 1, 2, \dots, n)$ 的 Γ 分布, 则 $\sum_{i=1}^n X_i$ 服从参数为 $\sum_{i=1}^n \alpha_i, \beta$ 的 Γ 分布. 这一性质称为 Γ 分布的可加性.



(二) $Z = \frac{Y}{X}$ 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

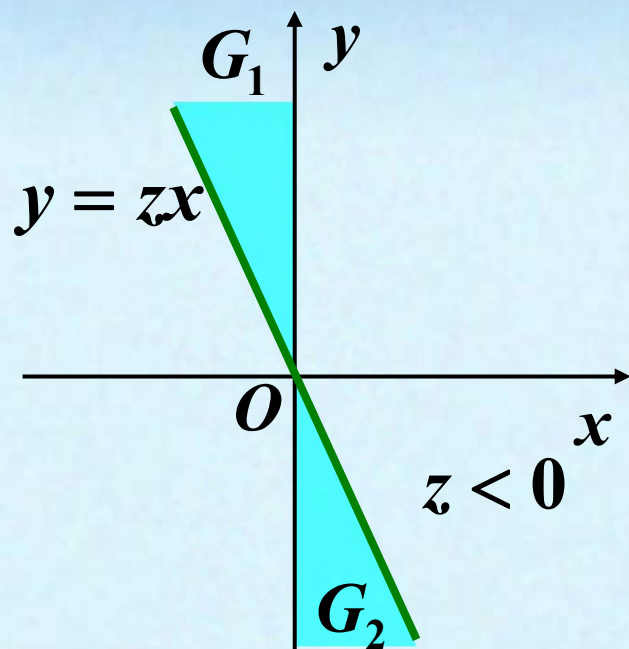
$$f_{Y/X}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) f_Y(xz) dx.$$

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

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



第3.5节 两个随机变量的函数的分布



$$\begin{aligned} F_{Y/X}(z) &= P\{Y/X \leq z\} = \iint_{G_1 \cup G_2} f(x, y) dx dy \\ &= \iint_{y/x \leq z, x < 0} f(x, y) dy dx + \iint_{y/x \leq z, x > 0} f(x, y) dy dx \\ &= \int_{-\infty}^0 \int_{zx}^{\infty} f(x, y) dy dx + \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^{zx} f(x, y) dy dx \end{aligned}$$

第3.5节 两个随机变量的函数的分布

$$\begin{aligned} & \text{令 } y=xu \int_{-\infty}^0 \int_z^{-\infty} xf(x, xu) du dx + \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^z xf(x, xu) du dx \\ &= \int_{-\infty}^0 \int_{-\infty}^z (-x) f(x, xu) du dx + \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^z xf(x, xu) du dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^z |x| f(x, xu) du dx \\ &= \int_{-\infty}^z \int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x, xu) dx du \end{aligned}$$

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

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



例4 某公司提供一种地震保险, 保险费 Y 的概率密度为

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

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 当 $z < 0$ 时, $f_Z(z) = 0$.

当 $z \geq 0$ 时, Z 的概率密度为

$$\begin{aligned} f_Z(z) &= \int_0^{\infty} x \cdot \frac{1}{5} e^{-x/5} \cdot \frac{xz}{25} e^{-xz/5} dx \\ &= \frac{z}{125} \int_0^{\infty} x^2 e^{-x\left(\frac{1+z}{5}\right)} dx \\ &= \frac{z}{125} \frac{\Gamma(3)}{[(1+z)/5]^3} = \frac{2z}{(1+z)^3}. \end{aligned}$$



(三) $M = \max\{X, Y\}$ 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 $F_Y(y)$. 现在来求 $M = \max\{X, Y\}$ 及 $N = \min\{X, Y\}$ 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

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

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



$$\begin{aligned}F_{\max}(z) &= P\{M \leq z\} = P\{X \leq z, Y \leq z\} \\&= P\{X \leq z\}P\{Y \leq z\}.\end{aligned}$$

即有 $F_{\max}(z) = F_X(z)F_Y(z)$.

类似地, 可得 $M = \min\{X, Y\}$ 的分布函数为

$$\begin{aligned}F_{\min}(z) &= P\{N \leq z\} = 1 - P\{N > z\} \\&= 1 - P\{X > z, Y > z\} \\&= 1 - P\{X > z\} \cdot P\{Y > z\}.\end{aligned}$$

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



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

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

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

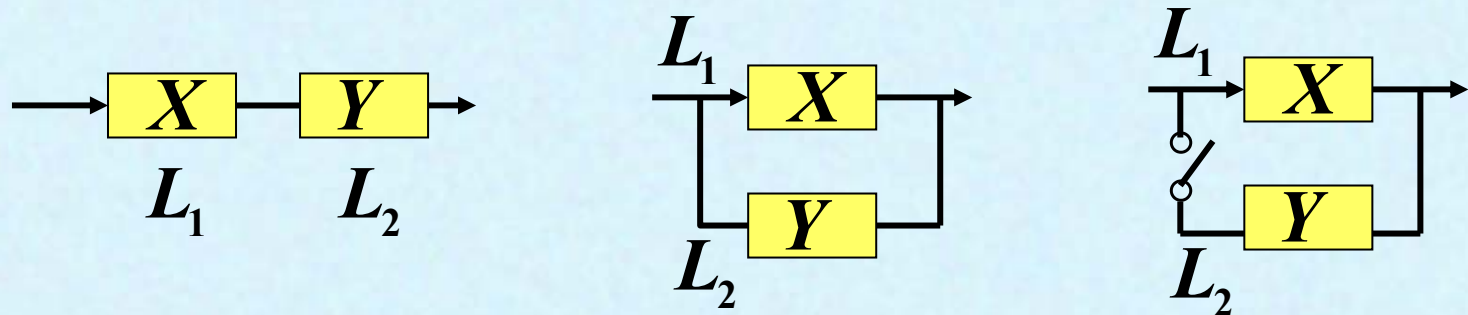


当 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且具有相同的 分布函数 $F(x)$ 时有

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

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

例5 设系统 L 由两个相互独立的子系统 L_1, L_2 联接而成, 联接的方式分别为 (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3-13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

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

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

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

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

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

$Z = \min\{X, Y\}$ 的分布函数为

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



$Z = \min\{X, Y\}$ 的概率密度为

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

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

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



$Z = \max\{X, Y\}$ 的概率密度为

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

(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:

$$Z = X + Y$$

当 $z > 0$ 时 $Z = X + Y$ 的概率密度为



第3.5节 两个随机变量的函数的分布

$$\begin{aligned} f(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y)f_Y(y)dy \\ &= \int_0^z \alpha e^{-\alpha(z-y)} \beta e^{-\beta y} dy \\ &= \alpha \beta e^{-\alpha z} \int_0^z e^{-(\beta-\alpha)y} dy \\ &= \frac{\alpha \beta}{\beta - \alpha} [e^{-\alpha z} - e^{-\beta z}]. \end{aligned}$$

当 $z \leq 0$ 时, $f(z) = 0$, 于是 $Z = X + Y$ 的概率密度为

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



四、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

$$\begin{aligned} P\{Z = z_k\} &= P\{g(X, Y) = z_k\} \\ &= \sum_{z_k = g(x_i, y_j)} p_{ij} \quad k = 1, 2, \dots \end{aligned}$$



2. 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



思考题

1. 设随机变量 ξ, η 相互独立, 且分别服从 λ_1 和 λ_2 的指数分布, 求 $\zeta = \max\{\xi, \eta\}$ 的概率密度.

2. 设二维随机变量的概率密度为

$$\varphi(x, y) = \begin{cases} e^{-(x+y)}, & x > 0, y > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

求 $\zeta = \xi - \eta$ 的概率密度.



作业：21,26,31,34,
36 (2) (3), (4)

