

3 Chapter

第3章 多元随机变量及其 分布

§ 3.1 二元离散型随机变量

§ 3.2 二元随机变量的分布函数

§ 3.3 二元连续型随机变量

§ 3.4 随机变量的独立性

*§ 3.5 二元随机变量函数的分布

在第2章中,我们研究了单个随机变量的概率分布问题,但许多随机现象需用多个变量来描述,例如要预报明天的天气状况,就要观察与预测多个随机变量(如温度、湿度、风力,等等)的变化情况,又比如要描述某地区居民的生活水平,需关心居民的收入、支出、住房面积、空气质量等随机变量以及这些量之间的关系. 所以研究多元随机变量是必需的. 本教材将较深入地研究二元随机变量,需要时可以将这些方法用于研究多元随机变量.

设一随机试验 E, 其样本空间为 $S = \{e\}$, 定义随机变量 X = X(e), Y = Y(e), 称向量 (X, Y) 为二元随机向量或二元随机变量 (bivariate random variable).

§3.1 二元离散型随机变量

定义 **3.1.1** 若二元随机变量 (X,Y) 的取值有限或可列,则称 (X,Y) 为二元离散型随机变量 (bivariate discrete random variable).

(一) 二元离散型随机变量的联合分布

设二元离散型随机变量 (X,Y) 的可能取值为 $(x_i,y_j),i,j=1,2,\cdots$, 与一元离散型随机变量相似, 称

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \cdots$$
 (3.1.1)

为 (X,Y) 的**联合概率分布律** (joint mass function), 简称**联合分布律**. 上式亦可用列表的方式表示.

				Y		
		y_1	y_2		y_{j}	
	x_1	p_{11}	p_{12}		p_{1j}	
	x_2	p_{21}	p_{22}		p_{2j}	
X	:	:	:		:	
	x_i	p_{i1}	p_{i2}	• • •	p_{ij}	
	:	:	:		:	

联合分布律满足: (1) $p_{ij} \ge 0, i, j = 1, 2, \dots$; (2) $\sum_{i} \sum_{j} p_{ij} = 1$.

由概率的性质知 (1) 成立, 又 $\{X=x_i,Y=y_j\}, i,j=1,2,\cdots$ 两两不相容, 且其全体构成一样本空间, 故 (2) 亦成立.

例 3.1.1 一袋中有 7 个球, 其中 4 个白球,1 个红球和 2 个黑球. 每次摸 1 球, 不放回抽样 3 次. 设 3 次中有 X 次摸到白球, Y 次摸到红球, 求 (X,Y) 的联合分布律.

解 由题意知, X 的可能取值为 0,1,2,3,Y 的可能取值为 0,1. 记 $p(i,j)=P\{X=i,Y=j\}$, 则 (下式中 $\binom{n}{a}$ 即为组合数 \mathbf{C}_n^a)

$$p(0,0) = 0, p(0,1) = \frac{\binom{1}{1}\binom{2}{2}}{\binom{7}{3}} = \frac{1}{35},$$

$$p(1,0) = \frac{\binom{4}{1}\binom{2}{2}}{\binom{7}{3}} = \frac{4}{35}, p(1,1) = \frac{\binom{4}{1}\binom{2}{1}}{\binom{7}{3}} = \frac{8}{35},$$

$$p(2,0) = \frac{\binom{4}{2}\binom{2}{1}}{\binom{7}{3}} = \frac{12}{35}, p(2,1) = \frac{\binom{4}{2}}{\binom{7}{3}} = \frac{6}{35},$$

$$p(3,0) = \frac{\binom{4}{3}}{\binom{7}{3}} = \frac{4}{35}, p(3,1) = 0.$$

(二) 二元离散型随机变量的边际分布

设二元离散型随机变量 (X,Y) 的联合分布律为 $P\{X=x_i,Y=y_j\}=p_{ij},i,j=1,2,\cdots$,因为 $\{X=x_i\}=\bigcup_{i=1}^{+\infty}\{X=x_i,Y=y_j\}$,故有

$$P\{X = x_i\} = P\left(\bigcup_{j=1}^{+\infty} \{X = x_i, Y = y_j\}\right) = \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} \triangleq p_i, \ i = 1, 2, \dots$$
 (3.1.2)

(注 符号 "≜"表示"记为".) 同样可得

$$P\{Y = y_j\} = \sum_{i=1}^{+\infty} p_{ij} \triangleq p_{\cdot j}, \quad j = 1, 2, \cdots.$$
 (3.1.3)

显然有, $p_{i\cdot} \ge 0$, $p_{\cdot j} \ge 0$, $\sum_{i} p_{i\cdot} = 1$, $\sum_{j} p_{\cdot j} = 1$, 即 (3.1.2) 及 (3.1.3) 满足概率分布律的性质, 它们分别是随机变量 X 与 Y 的概率分布律, 分别称为关于 X 及关于 Y 的边际分布律 (marginal mass function) 或边缘分布律. 用列表的方法来表示联合分布及边际分布更能理解其字面的意义.

				Y			D(V)
		y_1	y_2	• • •	y_{j}		$P\{X=x_i\}$
	x_1	p_{11}	p_{12}		p_{1j}	• • •	p_1 .
	x_2	p_{21}	p_{22}		p_{2j}	• • •	p_2 .
X	:	:	:		:		:
	x_i	p_{i1}	p_{i2}	• • •	p_{ij}	• • •	p_i .
	÷	÷	:		:		:
$P\{Y$	$=y_j$ }	$p_{\cdot 1}$	$p_{\cdot 2}$		$p_{\cdot j}$		1

上表内第 i 行 (或第 j 列) 累计后记作 p_i (或 $p_{\cdot j}$), 上表列在联合分布律表的边上的这一列 (或 -行) 恰是 X (或 Y) 的概率分布律, 故称其为边际分布律.

例 3.1.2 设一群体 80% 人不吸烟,有 15% 的人少量吸烟,5% 的人吸烟较多,且已知近期 他们患呼吸道疾病(以下简称患病)的概率分别为 5%, 25%, 70%,记

$$X = \begin{cases} 0, & \text{不吸烟}, \\ 1, & \text{少量吸烟}, \end{cases}$$
 $Y = \begin{cases} 1, & \text{患病}, \\ 0, & \text{不患病}. \end{cases}$

求: (1) (X,Y) 的联合分布律与边际分布律; (2) 求患病人中吸烟的概率.

解 (1) 记 $p(i,j) = P\{X = i, Y = j\}, i = 0, 1, 2, j = 0, 1$. 由题意知, X 的边际分布律为

X	0	1	2
p	0.80	0.15	0.05

且已知

$$P\{Y=1\big|X=0\}=0.05,\quad P\{Y=1\big|X=1\}=0.25,\quad P\{Y=1\big|X=2\}=0.70,$$
故 $p(0,1)=P\{X=0,Y=1\}=P\{X=0\}\cdot P\{Y=1\big|X=0\}=0.80\times 0.05=0.04.$ 同理可知

$$p(1,1) = 0.15 \times 0.25 = 0.037 \ 5, \quad p(2,1) = 0.05 \times 0.70 = 0.035,$$

因此,

$$p(0,0) = P\{X = 0\} - p(0,1) = 0.80 - 0.04 = 0.76.$$

同理可知

$$p(1,0) = P\{X = 1\} - p(1,1) = 0.1125, \quad p(2,0) = 0.015.$$

于是可得以下的联合分布律及边际分布律:

			Y	7(7)
		0	1	$P\{X=i\}$
	0	0.76	0.04	0.80
X	1	0.112 5	0.037 5	0.15
	2	0.015	0.035	0.05
$P\{Y$	$=j$ }	0.887 5	0.112 5	1

(2) 要求的概率为

$$P\{(\{X=1\} \cup \{X=2\}) \big| Y=1\} = \frac{p(1,1) + p(2,1)}{P\{Y=1\}} = \frac{0.072\ 5}{0.112\ 5} \approx 0.644\ 4,$$

即患病的人中有约 64% 的人吸烟.

(三) 二元离散型随机变量的条件分布

从上面的例 3.1.2(2) 可以看到, 研究二元离散型随机变量的条件概率是有趣和必要的. 下面我们就来研究一下二元离散型随机变量的条件分布问题.

设二元离散型随机变量 (X,Y) 的联合分布律为 $P\{X=x_i,Y=y_j\}=p_{ij}, i,j=1,2,\cdots,$ 则 当 $P\{Y=y_j\}\neq 0$ 时,

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{Y = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{ij}}, \quad i = 1, 2, \cdots.$$
(3.1.4)

同理可得, 当 $P\{X = x_i\} \neq 0$ 时,

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{X = x_i\}} = \frac{p_{ij}}{p_i}, \quad j = 1, 2, \cdots.$$
(3.1.5)

称 (3.1.4)(或 (3.1.5)) 式为给定 $\{Y = y_j\}$ (或 $\{X = x_i\}$) 的条件下 X (或 Y) 的条件分布律 (conditional mass function).

$$(3.1.4)$$
 式中显然有 $\frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}} \ge 0$,且 $\sum_{i=1}^{+\infty} \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}} = 1$. 同样 $(3.1.5)$ 式中有 $\frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}} \ge 0$,且 $\sum_{j=1}^{+\infty} \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}} = 1$. 亦即 $(3.1.4)$ 及 $(3.1.5)$ 式满足概率分布律的性质.

例 3.1.3 设二元离散型随机变量 (X,Y) 的联合分布律为

			Y	
		-1	0	1
	1	a	0	0.2
<i>X</i>	2	0.1	0.1	b

且已知 $P\{Y \leq 0 | X < 2\} = 0.5$. 求:

- (1) a, b 的值;
- (2) $\{X = 2\}$ 的条件下 Y 的条件分布律;
- (3) $\{X + Y = 2\}$ 的条件下 X 的条件分布律.

解 (1)
$$0.5 = P\{Y \le 0 | X < 2\} = \frac{P\{X < 2, Y \le 0\}}{P\{X < 2\}} = \frac{a}{a+0.2}$$
, 得 $a=0.2$. 由联合分布律的性质知, $a+b+0.4=1$, 得 $b=0.4$.

(2) $P\{X=2\} = 0.1 + 0.1 + b = 0.6$. 那么 $\{X=2\}$ 的条件下 Y 的条件分布律为

$$P\{Y=j \big| X=2\} = \begin{cases} \frac{1}{6}, & j=-1, \\ \frac{1}{6}, & j=0, \\ \frac{2}{3}, & j=1. \end{cases}$$

也可以写为

Y	-1	0	1
$P\{Y=j \big X=2\}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{2}{3}$

(3)
$$P{X + Y = 2} = P{X = 2, Y = 0} + P{X = 1, Y = 1} = 0.3, \# \triangle$$

$$P\{X=i\big|X+Y=2\} = \frac{P\{X=i,Y=2-i\}}{P\{X+Y=2\}} = \begin{cases} \frac{2}{3}, & i=1,\\ \frac{1}{3}, & i=2. \end{cases}$$

例 3.1.4 设一单位送客车上车人数 X 服从参数为 λ 的泊松分布,每个人行动独立,每个上车人在中途下车 (没有坐到终点站)的概率为 p,0 ,设中途只下不上,并记中途下车的人数为 <math>Y. 求:

- (1) (X,Y) 的联合分布律;
- (2) Y 的边际分布律;
- (3) 在 Y = 5 的条件下, X 的条件分布律.

解 已知
$$P\{X=m\} = \frac{\mathrm{e}^{-\lambda}\lambda^m}{m!}, m=0,1,2,\cdots$$
. 且由题意知, 当 $m=0,1,2,\cdots$ 时,

$$P{Y = n | X = m} = C_m^n p^n (1-p)^{m-n}, \quad n = 0, 1, 2, \dots, m.$$

(1)
$$P\{X = m, Y = n\} = P\{X = m\} \cdot P\{Y = n | X = m\}$$

= $\frac{e^{-\lambda} \lambda^m}{m!} C_m^n p^n (1-p)^{m-n}, \quad m = 0, 1, 2, \dots, n = 0, 1, \dots, m.$

(2)
$$P\{Y = n\} = \sum_{m=0}^{+\infty} P\{X = m, Y = n\} = \sum_{m=n}^{+\infty} \frac{e^{-\lambda} \lambda^m}{m!} \cdot \frac{m!}{n!(m-n)!} p^n (1-p)^{m-n}$$

$$= \frac{(\lambda p)^n e^{-\lambda}}{n!} \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{[\lambda (1-p)]^j}{j!} = \frac{(\lambda p)^n e^{-\lambda}}{n!} \cdot e^{\lambda (1-p)}$$

$$= \frac{e^{-\lambda p} (\lambda p)^n}{n!}, \quad n = 0, 1, 2, \dots,$$

 $\mathbb{P} Y \sim P(\lambda p).$

(3)
$$P\{X = m | Y = 5\} = \frac{P\{X = m, Y = 5\}}{P\{Y = 5\}}$$

$$= \frac{\frac{e^{-\lambda} \lambda^m}{m!} C_m^5 p^5 (1 - p)^{m - 5}}{\frac{e^{-\lambda p} (\lambda p)^5}{5!}}$$

$$= \frac{e^{-\lambda (1 - p)} [\lambda (1 - p)]^{m - 5}}{(m - 5)!}, \quad m = 5, 6, \dots$$

例 3.1.5 一种叫"排列 3"的彩票:每次从 $0 \sim 9$ 这 10 个数中随机取一个数,共取 3 次,得 3 个数的一个排列作为一期彩票的大奖号码. 王先生每一期去买 10 个不同排列的号码. 设 X 为他首次中大奖时已买的彩票期数, Y 表示第 2 次中大奖已买彩票的期数.

- (1) 求 (X,Y) 的联合分布律;
- (2) 已知他买 100 期时第 2 次中大奖, 求 X 的条件分布律.

解 (1) 由题意知,每一个号码中大奖的概率为 $\frac{1}{10^3}$. 买 10 个不同号码,中大奖的概率为 $\frac{1}{100}$. 记 $p=\frac{1}{100}$.

设 $A_i = \{$ 王先生买了第 i 期彩票中大奖 $\}, i = 1, 2, \dots, 则$

$$P\{X = m, Y = n\} = P(\overline{A}_1 \overline{A}_2 \cdots \overline{A}_{m-1} A_m \overline{A}_{m+1} \overline{A}_{m+2} \cdots \overline{A}_{n-1} A_n)$$

$$= p^2 (1 - p)^{n-2} = \left(\frac{1}{100}\right)^2 \left(\frac{99}{100}\right)^{n-2}, \quad m = 1, 2, \dots, n-1, n = 2, 3, \dots.$$

$$(2) \ P\{Y = n\} = \sum_{m=1}^{n-1} P\{X = m, Y = n\} = (n-1)p^2 (1-p)^{n-2}, \quad n = 2, 3, \dots,$$

$$P\{X = m | Y = 100\} = \frac{P\{X = m, Y = 100\}}{P\{Y = 100\}}$$

$$= \frac{p^2 (1-p)^{98}}{99p^2 (1-p)^{98}}$$

即当已知王先生在买了 100 期彩票时第 2 次中大奖, 则第 1 次中大奖在前 99 期中是等可能的.

 $=\frac{1}{99}$, $m=1,2,\cdots,99$,

§3.2 二元随机变量的分布函数

在 §3.1 中我们研究了二元离散型随机变量的联合分布律、边际分布律与条件分布律. 对二元随机变量的分布函数, 我们同样要研究这三方面的内容.

(一) 二元随机变量的联合分布函数

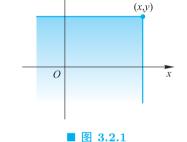
定义 3.2.1 设二元随机变量 (X,Y), 对于任意的实数 x,y, 称函数

$$F(x,y) = P\{X \leqslant x, Y \leqslant y\} \tag{3.2.1}$$

为 (X,Y) 的联合概率分布函数, 简称联合分布函数 (joint distribution function).

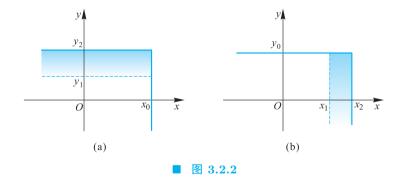
若将 (X,Y) 看作随机点的坐标,则分布函数 F(x,y) 即为 (X,Y) 落在图 3.2.1 阴影部分区域的概率.

与一元随机变量的分布函数一样,相应地,F(x,y) 具有以下性质:



y.

- (1) 当给定 $x = x_0$ 时, $F(x_0, y)$ 关于 y 单调不减; 当给定 $y = y_0$ 时, $F(x, y_0)$ 关于 x 单调不减. 见图 3.2.2.
- (2) $0 \leqslant F(x,y) \leqslant 1$, $\exists F(x,-\infty) = F(-\infty,y) = F(-\infty,-\infty) = 0$, $F(+\infty,+\infty) = 1$.
- (3) 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 右连续 (证略).



(4) 当实数 $x_2 > x_1, y_2 > y_1$ 时,

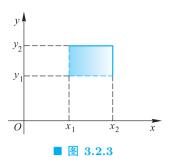
$$F(x_2, y_2) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_1, y_1)$$

$$= P\{x_1 < X \le x_2, y_1 < Y \le y_2\} \ge 0,$$
(3.2.2)

见图 3.2.3.

性质 (1), (2) 可参照一元随机变量的分布函数相应性质的证明方法进行证明.

为了证明性质 (4), 设 $A = \{X \leqslant x_2, Y \leqslant y_2\}, B = \{X \leqslant x_2, Y \leqslant y_1\} \cup \{X \leqslant x_1, Y \leqslant y_2\}.$ 易知 $A \supset B, P(A) = F(x_2, y_2), P(B) = F(x_2, y_1) + F(x_1, y_2) - F(x_1, y_1).$ 从而



$$P\{x_1 < X \le x_2, y_1 < Y \le y_2\}$$

$$= P(A - B) = P(A) - P(B)$$

$$= F(x_2, y_2) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_1, y_1).$$

由概率的非负性可得 $P\{x_1 < X \le x_2, y_1 < Y \le y_2\} \ge 0$.

(二) 二元随机变量的边际分布函数

在 §3.1 中我们称单个变量的概率分布律为边际分布律,在此我们同样称单个随机变量的分布函数为边际概率分布函数或边缘概率分布函数,简称边际分布函数 (marginal distribution function) 或边缘分布函数.

记二元随机变量 (X,Y) 的联合分布函数为 F(x,y),X,Y 的边际分布函数为 $F_X(x),F_Y(y),$ 则

$$F_X(x) = P\{X \leqslant x\} = P\{X \leqslant x, Y < +\infty\} = F(x, +\infty).$$

同理, $F_Y(y) = F(+\infty, y)$. 即, 二元随机变量的边际分布函数是联合分布函数当另一个变量趋向于 $+\infty$ 时的极限函数.

以后我们不一一说明地常用 $F_X(x)$, $F_Y(y)$ 表示 X,Y 的边际分布函数, 用 F(x,y) 表示 (X,Y) 的联合分布函数.

(三)条件分布函数

设 (X,Y) 为二元离散型随机变量, 当 $P\{X=x_i\}\neq 0$ 时, 称函数

$$F_{Y|X}(y|x_i) = P\{Y \leqslant y | X = x_i\}$$

为 $\{X = x_i\}$ 条件下 Y 的条件概率分布函数, 简称条件分布函数 (conditional distribution function).

设 (X,Y) 为二元连续型随机变量 (下一节介绍), 当任意固定 $\delta > 0, P\{x < X \leqslant x + \delta\} > 0$ 时, 称函数

$$F_{Y|X}(y|x) = \lim_{\delta \to 0^+} P\{Y \leqslant y \big| x < X \leqslant x + \delta\}$$

为 $\{X = x\}$ 条件下 Y 的条件分布函数.

条件分布函数具有分布函数的所有性质.

例 3.2.1 一袋中有 n 个球, 其中 a 个白球, b 个红球 $(a,b \ge 1)$. 每次从袋中任取一球, 作不放回抽样, 设

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 次取到白球,} \\ 0, & \text{第 } i \text{ 次取到红球,} \end{cases}$$
 $i = 1, 2, \dots, n.$

- (1) 试写出 X_i 与 X_i ($i \neq j$) 的联合分布律, 并求 F(0,0);
- (2) 求 X_i 的边际分布函数 $F_i(x)$, $i = 1, 2, \dots, n$;
- (3) 写出当 $\{X_i = 1\}$ 时, X_i 的条件分布函数 $(j \neq i)$.

解 记 $p_i(k) = P\{X_i = k\}, k = 0, 1; i = 1, 2, \dots, n,$ 且记 $p(k_1, k_2) = P\{X_i = k_1, X_j = k_2\}, k_1, k_2 = 0, 1, i, j = 1, 2, \dots, n.$ 由第 1 章的例 1.3.2, 可知 $p_i(0) = \frac{b}{n}, p_i(1) = \frac{a}{n}, i = 1, 2, \dots, n.$

当
$$i \neq j$$
 时, $P\{X_j = 1 | X_i = 1\} = \frac{a-1}{n-1}$, 因此

$$p(1,1) = P\{X_i = 1\} \cdot P\{X_j = 1 | X_i = 1\} = \frac{a}{n} \cdot \frac{a-1}{n-1},$$

$$p(1,0) = p_i(1) - p(1,1) = \frac{ab}{n(n-1)},$$

$$p(0,0) = p_j(0) - p(1,0) = \frac{b(b-1)}{n(n-1)},$$

$$p(0,1) = p_j(1) - p(1,1) = \frac{ab}{n(n-1)}.$$

(1) 可得 $(X_i, X_i)(i \neq j)$ 的联合分布律如下:

		λ	ζ_j	
		0	1	
X_i	0	$\frac{b(b-1)}{n(n-1)}$ ab	$\frac{ab}{n(n-1)}$ $a(a-1)$	$\frac{b}{n}$
	1	$\frac{n}{n(n-1)}$	$\frac{n(n-1)}{n(n-1)}$	$\frac{\omega}{n}$
		$\frac{b}{n}$	$\frac{a}{n}$	1

$$F(0,0) = P\{X_i \le 0, X_j \le 0\} = \frac{b(b-1)}{n(n-1)}.$$

(2) 由第 (1) 小题知 X_i 的概率分布律为

X_i	0	1
p	$\frac{b}{n}$	$\frac{a}{n}$

所以, X_i 的边际分布函数

$$F_i(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{b}{n}, & 0 \le x < 1, & i = 1, 2, \dots, n. \\ 1, & x \ge 1, \end{cases}$$

(3) 由 (X_i, X_j) 的联合分布律可知, 在 $\{X_i = 1\}$ 的条件下, $X_i (j \neq i)$ 的条件分布律为

X_{j}	0	1
$P\{X_j=k\big X_i=1\}$	$\frac{b}{n-1}$	$\frac{a-1}{n-1}$

所以所要求的条件分布函数为

$$F_{X_j|X_i}(y|1) = \begin{cases} 0, & y < 0, \\ \frac{b}{n-1}, & 0 \le y < 1, \quad i = 1, 2, \dots, n, i \ne j. \\ 1, & y \ge 1. \end{cases}$$

§3.3 二元连续型随机变量

(一) 二元连续型随机变量的联合分布

定义 3.3.1 设二元随机变量 (X,Y) 的联合分布函数为 F(x,y), 若存在二元函数 $f(x,y) \ge 0$, 对任意的实数 x,y 有

$$F(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(u,v) du dv,$$
(3.3.1)

则称 (X,Y) 为二元连续型随机变量 (bivariate continuous random variable), 称 f(x,y) 为 (X,Y) 的联合概率密度函数 (joint probability density function), 简称联合密度函数.

f(x,y) 具有以下性质 (其中 F(x,y) 为 (X,Y) 的联合分布函数):

(1) $f(x,y) \ge 0$;

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

(3) 在 f(x,y) 的连续点上有

$$\frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y} = f(x,y);$$

(4)(X,Y) 落入 xOy 平面任一区域 D 的概率为

$$P\{(X,Y) \in D\} = \iint_D f(x,y) dxdy.$$

由性质 (4) 可知, 二元连续型随机变量 (X,Y) 落在一面积测度为零的区域上的概率为零. 特别地, 落在一条曲线上的概率为零.

由 f(x,y) 的性质 (3) 知, 在 f(x,y) 的连续点处有

$$\begin{split} f(x,y) &= \frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y} \\ &= \lim_{\substack{\Delta x \to 0^+ \\ \Delta y \to 0^+}} \frac{F(x + \Delta x, y + \Delta y) - F(x, y + \Delta y) - F(x + \Delta x, y) + F(x,y)}{\Delta x \Delta y} \\ &= \lim_{\substack{\Delta x \to 0^+ \\ \Delta y \to 0^+}} \frac{P\{x < X \leqslant x + \Delta x, y < Y \leqslant y + \Delta y\}}{\Delta x \Delta y}. \end{split}$$

这表明 (X,Y) 的联合密度函数为 (X,Y) 落入矩形区域 $D=\{(a,b): x < a \leqslant x + \Delta x, y < b \leqslant y + \Delta y\}$ (其中 $\Delta x > 0, \Delta y > 0$) 的概率与该区域面积之比当 $\Delta x, \Delta y \to 0^+$ 时的极限值, 这与物理量质量面密度是相通的. 且当 $\Delta x, \Delta y$ 充分小时, 可得

$$P\{x < X \leqslant x + \Delta x, y < Y \leqslant y + \Delta y\} \approx f(x, y) \Delta x \Delta y,$$

即 (X,Y) 落在矩形区域 D 上的概率近似等于 $f(x,y)\Delta x\Delta y$, 这也表明 f(x,y) 是描述二元变量 (X,Y) 落在点 (x,y) 附近的概率大小的一个量.

例 3.3.1 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为 (如图 3.3.1(a))

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

(1) 求常数 c; (2) 求 $P\{X \leq Y\}$ 的值.

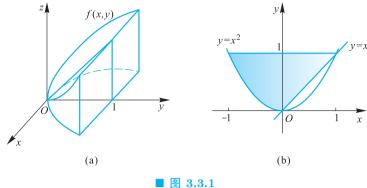
解 (1) 由联合密度函数的性质 (2) 可知

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathrm{d}y \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) \mathrm{d}x = \int_{0}^{1} cy \mathrm{d}y \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \mathrm{d}x = \frac{4c}{5},$$

得 $c = \frac{5}{4}$.

(2) 如图 3.3.1(b) 所示, 得

$$P\{X \leqslant Y\} = \int_0^1 \frac{5}{4} y \, dy \int_{-\sqrt{y}}^y dx = \frac{5}{4} \int_0^1 (y^2 + y^{\frac{3}{2}}) \, dy = \frac{11}{12}.$$



(二) 二元连续型随机变量的边际分布

设 (X,Y) 为二元连续型随机变量, F(x,y), f(x,y) 分别为 (X,Y) 的联合分布函数及联合密 度函数. 称单个随机变量 X (或 Y) 的密度函数为 X (或 Y) 的边际概率密度函数 (marginal probability density function), 简称边际密度函数, 且常分别用 $f_X(x), f_Y(y)$ 表示. 由于

$$F_X(x) = P\{X \leqslant x\} = P\{X \leqslant x, Y \in (-\infty, +\infty)\} = \int_{-\infty}^x \left[\int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy \right] dx.$$

那么由连续型随机变量的定义知, X 为连续型随机变量, 且 X 的边际密度函数为

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy.$$
 (3.3.2)

同理可得

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx. \tag{3.3.3}$$

即边际密度函数为联合密度函数关于另一个变量在 $(-\infty, +\infty)$ 上的积分.

例 3.3.2 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} x, & 0 < x < 1, & 0 < y < 3x, \\ 0, & \text{ i.e. } \end{cases}$$

(1) 求 X, Y 的边际密度函数; (2) 求 $P\{Y \le 2\}$ 的值.

解 (1) 当 0 < x < 1 时,由 (3.3.2) 式可知

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \int_{0}^{3x} x dy = 3x^2.$$

而当 x 取其他值时,

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} 0 \, \mathrm{d}y = 0.$$

故得

$$f_X(x) = \begin{cases} 3x^2, & 0 < x < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

同理可得.

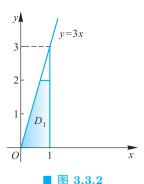
$$f_Y(y) = \begin{cases} \int_{\frac{y}{3}}^1 x dx = \frac{9 - y^2}{18}, & 0 < y < 3, \\ 0, & \text{ 其他.} \end{cases}$$

(2) 有两种方法可用于求 $P\{Y \leq 2\}$ 的值.

解法 1
$$P{Y \le 2} = \int_0^2 f_Y(y) dy = \frac{23}{27}$$
.

解法 2 由图 3.3.2, 得

$$P\{Y \le 2\} = \iint_{D_1} f(x, y) dxdy = \int_0^2 dy \int_{\frac{y}{3}}^1 x dx = \frac{23}{27}.$$



(三) 二元连续型随机变量的条件分布

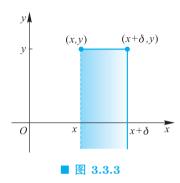
设 (X,Y) 为二元连续型随机变量,由条件分布函数的定义和图 3.3.3 知

$$F_{Y|X}(y|x) = \lim_{\delta \to 0^+} P\{Y \leqslant y | x < X \leqslant x + \delta\}$$

$$= \lim_{\delta \to 0^+} \frac{P\{x < X \leqslant x + \delta, Y \leqslant y\}}{P\{x < X \leqslant x + \delta\}}$$

$$= \lim_{\delta \to 0^+} \frac{F(x + \delta, y) - F(x, y)}{F_X(x + \delta) - F_X(x)}$$

$$= \lim_{\delta \to 0^+} \frac{(F(x + \delta, y) - F(x, y))/\delta}{(F_X(x + \delta) - F_X(x))/\delta}.$$



由于

$$\lim_{\delta \to 0^+} \frac{F_X(x+\delta) - F_X(x)}{\delta} = f_X(x),$$

Ħ.

$$\lim_{\delta \to 0^+} \frac{F(x+\delta,y) - F(x,y)}{\delta} = \frac{\partial}{\partial x} F(x,y) = \frac{\partial}{\partial x} \int_{-\infty}^x \left[\int_{-\infty}^y f(u,v) dv \right] du = \int_{-\infty}^y f(x,v) dv,$$

即此时有

$$F_{Y|X}(y|x) = \int_{-\infty}^{y} \frac{f(x,v)}{f_X(x)} dv.$$

因此有下面的定义:

定义 3.3.2 设 (X,Y) 为二元连续型随机变量, f(x,y) 为 (X,Y) 的联合密度函数, $f_X(x)$, $f_Y(y)$ 为 X,Y 的边际密度函数. 给定 $\{X=x\}$ 的条件下, Y 的条件概率密度函数 (conditional probability density function), 简称条件密度函数, 为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}, \quad f_X(x) \neq 0.$$
 (3.3.4)

同样给定 $\{Y = y\}$ 的条件下, X 的条件密度函数为

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}, \quad f_Y(y) \neq 0.$$
 (3.3.5)

条件密度函数具有以下性质 (以 $f_{Y|X}(y|x)$ 为例):

(1) $f_{Y|X}(y|x) \ge 0$;

(2)
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_{Y|X}(y|x) dy = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy}{f_X(x)} = 1;$$

(3) 给定 x, 当 $f_{Y|X}(y|x)$ 在 y 处连续时,

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}y} F_{Y|X}(y|x) = f_{Y|X}(y|x);$$

(4) 对于任意区域 D,

$$P\{Y \in D \big| X = x\} = \int_D f_{Y|X}(y \big| x) \mathrm{d}y.$$

在下文中, 一般用 f(x,y) 表示 (X,Y) 的联合密度函数, 用 $f_X(x)$, $f_Y(y)$ 分别表示 X,Y 的边际密度函数.

例 3.3.3 有一件事需甲、乙两人先后接力完成,完成时间要求不能超过 30 分钟. 先由甲工作,再由乙接着干,设甲干了 X 分钟,甲、乙两人共干了 Y 分钟. 又设 X 服从 (0,30) 的均匀分布,且 $\{X=x\}$ 时, Y 服从 (x,30) 的均匀分布.

- (1) 求 (X,Y) 的联合密度函数;
- (2) 求条件密度函数 $f_{X|Y}(x|y)$;
- (3) 当已知花了 25 分钟完成此事, 求甲干的时间不超过 10 分钟的概率.

解 由题意知, $X \sim U(0,30)$, 即

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{30}, & x \in (0, 30), \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

当甲干了 x 分钟结束时, Y 服从 (x,30) 的均匀分布, 故当 0 < x < 30 时,

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{30 - x}, & x < y < 30, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

(1) 由 (3.3.4) 知

$$f(x,y) = f_X(x) \cdot f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{30(30-x)}, & 0 < x < 30, x < y < 30, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

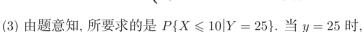
(2) 由于
$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) \mathrm{d}x$$
, 所以当 0 < y < 30 时 (如图 3.3.4),

$$f_Y(y) = \int_0^y \frac{1}{30(30-x)} dx = \frac{1}{30} \ln \frac{30}{30-y}.$$

当
$$y$$
 取其他值时, $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} 0 dx = 0$.

因此, 当 0 < y < 30 时,

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{1}{(30-x)\ln\frac{30}{30-y}}, & 0 < x < y, \\ 0, & \text{ 其他.} \end{cases}$$



$$f_{X|Y}(x\big|25) = \frac{f(x,25)}{f_Y(25)} = \begin{cases} \frac{1}{\ln 6} \cdot \frac{1}{30-x}, & 0 < x < 25, \\ 0, & \sharp \text{ i.e.} \end{cases}$$

因此

$$\begin{split} P\{X\leqslant 10\big|Y=25\} &= \int_{-\infty}^{10} f_{X|Y}(x\big|25) \mathrm{d}x = \int_{0}^{10} \frac{1}{\ln 6} \cdot \frac{1}{30-x} \mathrm{d}x \\ &= \frac{\ln 30 - \ln 20}{\ln 6} \approx 0.226 \ 3. \end{split}$$

下面介绍两个重要的连续型随机变量的分布.

定义 3.3.3 设二元随机变量 (X,Y) 在二维有界区域 D 上取 值, 且具有联合密度函数

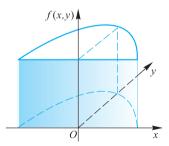
$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{D \text{ in } \overline{a} \overline{A}}, & (x,y) \in D, \end{cases}$$
(3.3.6)

 $f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{D \text{ 的面积}}, & (x,y) \in D, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$ (3.3.6)

则称 (X,Y) 服从 D 上的均匀分布.

图 3.3.5 给出了上半单位圆内均匀分布的联合密度函数示意图.

若 D_1 是 D 的一个子集,则可得到 $P\{(X,Y) \in D_1\}$ $\iint f(x,y) \mathrm{d}x \mathrm{d}y, \ \mathbb{H}$



30

图 3.3.4

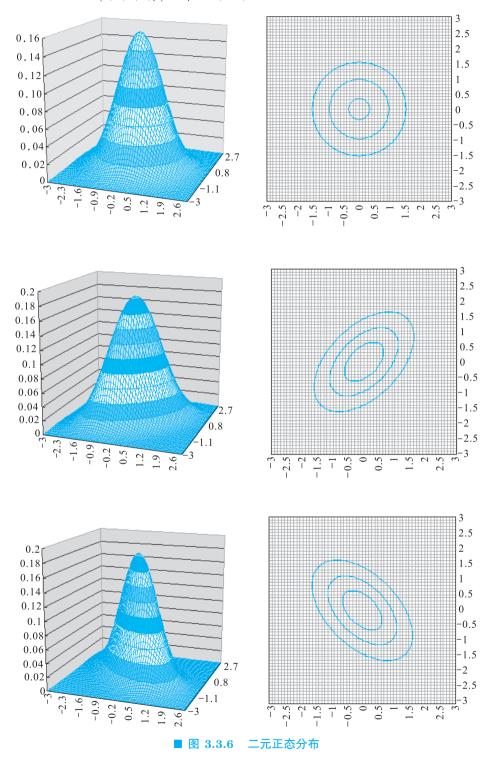
$$P\{(X,Y) \in D_1\} = \frac{D_1 \text{ 的面积}}{D \text{ 的面积}}.$$

定义 3.3.4 设二元随机变量 (X,Y) 具有联合密度函数

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\},$$
(3.3.7)

其中 $|\mu_1| < +\infty$, $|\mu_2| < +\infty$, $\sigma_1 > 0$, $\sigma_2 > 0$, $|\rho| < 1$, 则称 (X,Y) 服从参数为 $(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ 的 二元正态分布 (bivariate normal distribution), 记为 $(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$.

图 3.3.6 列出了 $N(0,0,1,1,\rho)$ 当 $\rho=0,0.5,-0.5$ 时的联合密度函数图及鸟瞰图.



例 3.3.4 设二元随机变量 (X,Y) 服从 $D = \{(x,y): x^2 + y^2 < 1, y > 0\}$ 上均匀分布.

- (1) 求关于 X,Y 的边际密度函数 $f_X(x), f_Y(y)$;
- (2) 求给定 X = x (|x| < 1) 的条件下 Y 的条件密度函数;
- (3) 求 $P\{X + Y \leq 1\}$ 的值.
- \mathbf{m} (1) 因为 (X,Y) 服从上半单位圆 D 上均匀分布, 故 (X,Y) 具有联合密度函数

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

又 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$, 那么显然, 当 $|x| \ge 1$ 时, $f_X(x) = 0$; 而当 |x| < 1 时,

$$f_X(x) = \int_0^{\sqrt{1-x^2}} \frac{2}{\pi} dy = \frac{2\sqrt{1-x^2}}{\pi}.$$

即

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{2\sqrt{1-x^2}}{\pi}, & |x| < 1, \\ 0, & \sharp. \end{cases}$$

同理, 当 0 < y < 1 时,

$$f_Y(y) = \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} \frac{2}{\pi} dx = \frac{4\sqrt{1-y^2}}{\pi}.$$

故

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{4\sqrt{1 - y^2}}{\pi}, & 0 < y < 1, \\ 0, & \text{ 其他.} \end{cases}$$

(2) 当 |x| < 1 时,

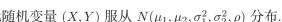
$$f_{Y|X}(y\big|x) = \begin{cases} \frac{f(x,y)}{f_X(x)} = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}, & 0 < y < \sqrt{1-x^2}, \\ 0, & \sharp \text{ i.e.} \end{cases}$$

(3) 由图 3.3.7 知

$$P\{X+Y\leqslant 1\}=\frac{D_1 \text{ 的面积}}{D \text{ 的面积}},$$

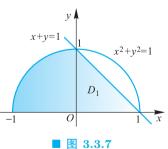
其中 $D_1 = \{(x,y) : x^2 + y^2 < 1, x + y \le 1, y > 0\}$. D_1 的面积 = $\frac{2+\pi}{4}$, D 的面积 = $\frac{\pi}{2}$, 故

$$P\{X + Y \le 1\} = \frac{2 + \pi}{2\pi}.$$



例 3.3.5 设二元随机变量 (X,Y) 服从 $N(\mu_1,\mu_2,\sigma_1^2,\sigma_2^2,\rho)$ 分布.

(1) 求关于 X,Y 的边际密度函数 $f_X(x), f_Y(y)$;



(2) 求条件密度函数
$$f_{Y|X}(y|x)$$
 及 $f_{X|Y}(x|y)$.
解 (1) 记 $C = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}$. 则

$$\begin{split} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) \mathrm{d}y \\ &= C \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\} \mathrm{d}y \\ &= C \cdot \exp\left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \cdot \frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} \right] \cdot \\ &\int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1 \sigma_2} \right] \right\} \mathrm{d}y \\ &= C \cdot \exp\left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \cdot \frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} \right] \cdot \\ &\int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right]^2 + \frac{\rho^2(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2 \cdot 2(1-\rho^2)} \right\} \mathrm{d}y \\ &= C \cdot \exp\left[-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2} \right] \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left[-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right)^2 \right] \mathrm{d}y. \end{split}$$

作积分变量变换, 令 $t = \frac{y - \mu_2}{\sigma_0} - \rho \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}$, 则

$$\begin{split} f_X(x) &= C \cdot \exp\left[-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right] \cdot \sigma_2 \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left[-\frac{t^2}{2(1-\rho^2)}\right] \mathrm{d}t \\ &= C \cdot \exp\left[-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right] \cdot \sigma_2 \sqrt{2\pi(1-\rho^2)} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}} \exp\left[-\frac{t^2}{2(1-\rho^2)}\right] \mathrm{d}t \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp\left[-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right], \end{split}$$

即 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$. 同理可得 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$.

(2) 根据条件密度函数的定义, 知

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

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{1-\rho^2}\sigma_2} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)\sigma_2^2} \left[y - \left(\mu_2 + \rho\frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x - \mu_1)\right)\right]^2\right\}.$$

同理可得

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{1-\rho^2}\sigma_1} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)\sigma_1^2} \left[x - \left(\mu_1 + \rho\frac{\sigma_1}{\sigma_2}(y - \mu_2)\right)\right]^2\right\}.$$

即当 (X,Y) $\sim N(\mu_1,\mu_2,\sigma_1^2,\sigma_2^2,\rho)$ 时, X,Y 的边际分布也是正态分布, X $\sim N(\mu_1,\sigma_1^2),Y$ \sim $N(\mu_2, \sigma_2^2)$. 当给定 $\{X = x\}$ 的条件下, Y 的条件分布亦为正态分布, 此时 Y 服从 $N\left(\mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x - x)\right)$ $(\mu_1), (\sqrt{1-\rho^2}\sigma_2)^2$). 当给定 $\{Y=y\}$ 时, X 的条件分布为 $N\left(\mu_1+\rho\frac{\sigma_1}{\sigma_2}(y-\mu_2), (\sqrt{1-\rho^2}\sigma_1)^2\right)$.

§3.4 随机变量的独立性

先回忆一下, 在第 1 章中, 两随机事件 A, B 相互独立的定义: 当 $P(AB) = P(A) \cdot P(B)$ 时, 称 A, B 相互独立. 对于两个随机变量 X, Y, 有下面定义:

定义 3.4.1 对于任意两个实数集合 $D_1, D_2,$ 有

$$P\{X \in D_1, Y \in D_2\} = P\{X \in D_1\} \cdot P\{Y \in D_2\},\tag{3.4.1}$$

则称随机变量 X,Y 相互独立, 简称 X,Y 独立.

利用概率的三条公理可知, 当且仅当对任意实数 x, y, 有

$$P\{X \le x, Y \le y\} = P\{X \le x\} \cdot P\{Y \le y\},\tag{3.4.2}$$

即 $F(x,y) = F_X(x) \cdot F_Y(y)$ 时 X,Y 相互独立.

也就是说"对于任意的实数 (x,y), (X,Y) 的联合分布函数 F(x,y) 都等于 X 与 Y 的边际分布函数 $F_X(x)$, $F_Y(y)$ 的乘积"可以作为变量 X 与 Y 相互独立的等价定义.

特别地, 当 (X,Y) 为二元离散型随机变量时, 设 X,Y 的可能取值为 $x_i,y_j,i,j=1,2,\cdots,X$ 与 Y 相互独立的定义等价于: 对于任意的实数 x_i,y_j , 都有

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

即

$$p_{ij} = p_{i} \cdot p_{\cdot j}, \quad i, j = 1, 2, \cdots.$$
 (3.4.3)

当 (X,Y) 为二元连续型随机变量时,由 (3.4.2) 式得,对于任意的实数 x,y,有

$$\int_{-\infty}^{x} \left[\int_{-\infty}^{y} f(u, v) dv \right] du = \int_{-\infty}^{x} f_X(u) du \int_{-\infty}^{y} f_Y(v) dv = \int_{-\infty}^{x} \left[\int_{-\infty}^{y} f_X(u) \cdot f_Y(v) dv \right] du.$$

由微积分知识知,两边积分处处相等,被积函数不一定要处处相等,即可以在面积为零的区域不相等.也就是说,被积函数除了面积为零的区域外处处相等,这种相等,我们称为几乎处处相等,即

$$f(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y) \tag{3.4.4}$$

几乎处处成立为连续型随机变量 X,Y 相互独立的等价定义.

当 (X,Y) 为二元离散型随机变量时,由 (3.4.3) 式知,若存在 i_0,j_0 使得 $P\{X=x_{i_0},Y=y_{j_0}\}\neq P\{X=x_{i_0}\}\cdot P\{Y=y_{j_0}\}$,则 X 与 Y 不独立;当 (X,Y) 为二元连续型随机变量时,若存在一个面积不为零的区域 D_0 ,使得 $f(x,y)\neq f_X(x)\cdot f_Y(y)$, $(x,y)\in D_0$,则 X 与 Y 亦不独立.

由 (3.4.1) 式可知, 对任意集合 D_1, D_2 , 当 $P\{X \in D_1\}P\{Y \in D_2\} \neq 0$ 时, X, Y 相互独立的 定义亦可写成

$$P\{X \in D_1 \big| Y \in D_2\} = P\{X \in D_1\} \quad \text{或} \quad P\{Y \in D_2 \big| X \in D_1\} = P\{Y \in D_2\}. \tag{3.4.5}$$
 由相互独立的定义知, §3.1 的例 3.1.2 中 X 与 Y 不独立. 因为

$$P\{X = 2, Y = 1\} \neq P\{X = 2\} \cdot P\{Y = 1\}.$$

也就是吸烟的多少与是否患呼吸道疾病是不独立的.

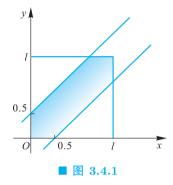
再如 §3.3 的例 3.3.4 中的 X,Y 亦不独立, 因为当 |x| < 1 时, $f_{Y|X}(y|x) \neq f_Y(y)$.

特别地, 若 (X,Y) 为二元正态变量, 由本章 $\S 3.3$ 例 3.3.5 知, X 与 Y 相互独立的充分必要条件为 $\rho=0$. 因为当且仅当 $\rho=0$ 时, (3.4.4) 式成立.

在实际问题中, 当一个变量的取值不影响另一个变量取值的概率时, 常认为这两个变量相互独立.

例 3.4.1 设在 A 地与 B 地间的距离 (以公里计) 为 l(l > 1) 的公路上有一辆急修车, 急修车所在的位置是随机的, 行驶中的车辆抛锚地点也是随机的. 求急修车与抛锚车的距离小于 0.5 公里的概率.

解 如图 3.4.1, 设急修车离 A 地的距离为 X, 抛锚车离 A 地的距离为 Y. 由题意知, X 与 Y 独立, 且均在 (0,l) 上均匀分布. 所要求的概率为



$$P\{\left|X-Y\right|<0.5\} = \frac{l^2-(l-0.5)^2}{l^2} = \frac{l-0.25}{l^2}.$$

定理 3.4.1 二元连续型随机变量 X,Y 相互独立的充要条件是 X,Y 的联合密度函数 f(x,y) 几乎处处可写成 x 的函数 m(x) 与 y 的函数 n(y) 的乘积, 即

$$f(x,y) = m(x) \cdot n(y), \quad |x| < +\infty, \quad |y| < +\infty.$$

证明 先证必要性, 当 X,Y 相互独立时, 由 (3.4.4) 式知, 下式几乎处处成立;

$$f(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$$
.

记 $m(x) = f_X(x), n(y) = f_Y(y),$ 则 $f(x, y) = m(x) \cdot n(y).$

再证充分性. 当 $f(x,y) = m(x) \cdot n(y)$ 时, 由联合密度函数的性质知

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} m(x) dx \int_{-\infty}^{+\infty} n(y) dy.$$

记 $\int_{-\infty}^{+\infty} m(x) dx = a$, $\int_{-\infty}^{+\infty} n(y) dy = b$, 那么 ab=1. 再结合边际密度函数与联合密度函数的关系, 可得

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = m(x) \int_{-\infty}^{+\infty} n(y) dy = bm(x).$$

同理得, $f_Y(y) = an(y)$. 所以

$$f(x,y) = m(x) \cdot n(y) = bm(x) \cdot an(y) = f_X(x) \cdot f_Y(y).$$

那么由 (3.4.4) 式知 X,Y 相互独立.

例 3.4.2 问在下面两种情况下. X 与 Y 是否相互独立吗:

(1) 设 (X,Y) 的联合密度函数为

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

(2) 设 (X,Y) 的联合密度函数为

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

解 (1) 记

$$m(x) = \begin{cases} e^{-x}, & x > 0, \\ 0, & \sharp \ell \ell, \end{cases}$$
 $n(y) = \begin{cases} \frac{1}{2}, & 0 < y < 2, \\ 0, & \sharp \ell \ell, \end{cases}$

则

$$f(x,y) = m(x) \cdot n(y), \quad |x| < +\infty, \quad |y| < +\infty.$$

故 X,Y 相互独立.

(2) 由于 f(x,y) 不能分解成 x 的函数与 y 的函数的乘积, 故 X,Y 不独立. 从另一角度来看, 我们可以求得 X,Y 的边际密度函数分别为

$$f_X(x) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, \\ 0, & \not\equiv \text{th}, \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} -\ln y, & 0 < y < 1, \\ 0, & \not\equiv \text{th}. \end{cases}$$

故当 0 < y < x < 1, $f(x,y) \neq f_X(y) \cdot f_Y(y)$. 那么由 (3.4.4) 式也可知 X, Y 不独立.

以上关于二元随机变量的一些概念, 容易推广到 n 元随机变量的情形.

例如: 联合分布函数的概念, n 元随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的联合分布函数为

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

其中 x_1, x_2, \cdots, x_n 为任意的实数.

关于边际分布函数,以下举例说明,其他情形可举一反三.例如:

$$F_{X_1}(x_1) = P\{X_1 \le x_1\} = F(x_1, +\infty, +\infty, \cdots, +\infty).$$

当 n > 2 时, 有 (X_1, X_2) 的联合边际分布函数

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

类似地, 也可以定义 n 元离散型随机变量与 n 元连续型随机变量. 当 X_1, X_2, \dots, X_n 的取值至多可列时, 称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 元离散型随机变量; 若对 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布函数 $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$, 存在非负函数 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$, 使得

$$F(x_1, x_2, \cdots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \cdots \int_{-\infty}^{x_n} f(t_1, t_2, \cdots, t_n) dt_1 dt_2 \cdots dt_n$$

成立, 则称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 元连续型随机变量, 其中的 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 称为 (X_1, X_2, \dots, X_n) X_n) 的联合密度函数.

关于边际密度函数, 类似地有

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \cdots \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2, \cdots, x_n) \mathrm{d}x_2 \mathrm{d}x_3 \cdots \mathrm{d}x_n,$$

$$f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \cdots \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2, \cdots, x_n) \mathrm{d}x_3 \mathrm{d}x_4 \cdots \mathrm{d}x_n,$$

等等.

若对任意的实数 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, \cdots, X_n 相互独立.

当 X_1, X_2, \dots, X_n 为 n 元离散型随机变量时, 亦有如 (3.4.3) 类似的相互独立的等价定义; 当 X_1, X_2, \cdots, X_n 为 n 元连续型随机变量时, 亦有如 (3.4.4) 类似的相互独立的等价定义.

定义 **3.4.2** 设 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 分别为 m 元和 n 元随机变量, 分别 用 $F_X(x_1, x_2, \dots, x_m)$ 与 $F_Y(y_1, y_2, \dots, y_n)$ 表示它们的联合分布函数, 再记 $F(x_1, x_2, \dots, x_m; y_1, \dots, y_n)$ y_2, \dots, y_n) 为 $(X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 的联合分布函数.

对任意的实数 $x_i, y_i, i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n$, 若有

$$F(x_1, x_2, \dots, x_m; y_1, y_2, \dots, y_n) = F_X(x_1, x_2, \dots, x_m) \cdot F_Y(y_1, y_2, \dots, y_n),$$

则称两向量组 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 相互独立.

若 (X_1, X_2, \dots, X_m) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_n) 相互独立, q_1 与 q_2 是两个连续函数, 则 $q_1(X_1, X_2, \dots, Y_n)$ X_m) 与 $q_2(Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$ 相互独立.

二元随机变量函数的分布

在第2章的82.5中我们研究了一元随机变量函数的分布问题,并提到了求一元随机变量函 数的分布问题实质是找等价事件. 其实求二元随机变量函数的分布问题实质上也是寻找等价事 件. 当然求二元随机变量函数的分布问题较为复杂, 下面我们将对一些特殊的形式进行详细的 讨论.

(一) Z = X + Y 的分布

在这一部分中, 我们将研究已知二元随机变量 (X,Y) 的概率分布, 求 Z=X+Y 的概率分布问题.

若 (X,Y) 为二元离散型随机变量,设 $P\{X=x_i,Y=y_j\}=p_{ij},i,j=1,2,\cdots$,又设 Z 的可能取值为 $z_1,z_2,\cdots,z_k,\cdots$,则显然有

$$P\{Z=z_k\} = P\{X+Y=z_k\} = \sum_{i=1}^{+\infty} P\{X=x_i, Y=z_k-x_i\}, \quad k=1,2,\cdots$$
 (3.5.1)

或

$$P\{Z=z_k\} = P\{X+Y=z_k\} = \sum_{j=1}^{+\infty} P\{X=z_k-y_j, Y=y_j\}, \quad k=1,2,\cdots.$$
 (3.5.2)

特别地, 当 X 与 Y 相互独立时, (3.5.1) 式与 (3.5.2) 式就可写成

$$P\{Z = z_k\} = \sum_{i=1}^{+\infty} P\{X = x_i\} \cdot P\{Y = z_k - x_i\}, \quad k = 1, 2, \dots$$
 (3.5.3)

或

$$P\{Z = z_k\} = \sum_{j=1}^{+\infty} P\{X = z_k - y_j\} \cdot P\{Y = y_j\}, \quad k = 1, 2, \dots$$
 (3.5.4)

若 (X,Y) 为二元连续型随机变量,设 (X,Y) 的联合密度函数为 f(x,y),则 Z 的分布函数为

$$F_Z(z) = P\{Z \leqslant z\} = P\{X + Y \leqslant z\} = \iint_{x+y \leqslant z} f(x,y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} dx \int_{-\infty}^{z-x} f(x,y) dy.$$

如图 3.5.1, 作积分变量变换 $\begin{cases} u=x, \\ v=x+y, \end{cases}$ 这样的变换下可知 $\mathrm{d}x\mathrm{d}y=\mathrm{d}u\mathrm{d}v,$ 所以

$$F_Z(z) = \int_{-\infty}^{z} dv \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, v - u) du,$$

从而

$$f_Z(z) = F_Z'(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, z - u) du = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx.$$
 (3.5.5)

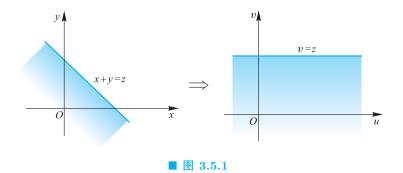
若作的积分变量变换为 $\begin{cases} u = x + y, \\ v = y, \end{cases}$ 通过同样的计算可得

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy.$$
(3.5.6)

特别地, 当 X, Y 相互独立时, (3.5.5) 式与 (3.5.6) 式就可写成

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) \cdot f_Y(z - x) dx, \qquad (3.5.7)$$

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z - y) \cdot f_Y(y) dy.$$
 (3.5.8)



例 3.5.1 设 $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2), X, Y$ 相互独立. 若 Z = X + Y, 求 Z 的概率分布律. 由题意知

$$P\{X=i\} = \frac{e^{-\lambda_1}\lambda_1^i}{i!}, i=0,1,2,\cdots, \quad P\{Y=j\} = \frac{e^{-\lambda_2}\lambda_2^j}{i!}, j=0,1,2,\cdots.$$

故

$$P\{Z = k\} = P\{X + Y = k\} = \sum_{i=0}^{+\infty} P\{X = i\} \cdot P\{Y = k - i\}$$

$$= \sum_{i=0}^{k} \frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^i}{i!} \cdot \frac{e^{-\lambda_2} \lambda_2^{k-i}}{(k-i)!} = \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{k!} \sum_{i=0}^{k} C_k^i \lambda_1^i \lambda_2^{k-i}$$

$$= \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} (\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

即 $Z \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$. 也就是说,两个相互独立的服从泊松分布的随机变量的和仍服从泊松分布, 其参数为两个分布的参数之和.

用数学归纳法可以证明: n 个相互独立的服从泊松分布的随机变量的和仍服从泊松分布, 其 参数为 n 个分布的参数之和.

例 3.5.2 设 $X \sim N(0,1), Y \sim N(0,\sigma^2), X$ 与 Y 相互独立, Z = X + Y, 求 Z 的密度函数.

$$\mathbf{f}_{X}(x) \cdot f_{Y}(t-x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(t-x)^{2}}{2\sigma^{2}}} = \frac{1}{2\pi\sigma} e^{-\left[\frac{x^{2}}{2} + \frac{(t-x)^{2}}{2\sigma^{2}}\right]}.$$

又因为

$$\begin{split} \frac{x^2}{2} + \frac{(t-x)^2}{2\sigma^2} &= \frac{t^2}{2\sigma^2} + \frac{(1+\sigma^2)[x^2 - 2xt/(1+\sigma^2)]}{2\sigma^2} \\ &= \frac{t^2}{2(1+\sigma^2)} + \frac{(1+\sigma^2)[x - t/(1+\sigma^2)]^2}{2\sigma^2}, \end{split}$$

所以

$$f_Z(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(t-x) dx = \frac{1}{2\pi\sigma} e^{-\frac{t^2}{2(1+\sigma^2)}} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(1+\sigma^2)[x-t/(1+\sigma^2)]^2}{2\sigma^2}} dx.$$

对上式积分作积分变量变换, 令 $u=x-\frac{t}{1+\sigma^2}$, 可知 $\mathrm{d} u=\mathrm{d} x$, 从而可知此积分值为与 t 无关的

常数, 暂且记作 a, 得

$$f_Z(t) = \frac{a}{2\pi\sigma} e^{-\frac{t^2}{2(1+\sigma^2)}}$$

由上式可知 $Z \sim N(0, 1 + \sigma^2)$.

若当 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2), X, Y$ 相互独立时,

$$X + Y = \sigma_1 \left(\frac{X - \mu_1}{\sigma_1} + \frac{Y - \mu_2}{\sigma_1} \right) + (\mu_1 + \mu_2).$$

由例 2.5.5 知

$$\frac{X - \mu_1}{\sigma_1} \sim N(0, 1), \quad \frac{Y - \mu_2}{\sigma_1} \sim N\left(0, \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2}\right).$$

由例 3.5.2 知

$$\frac{X-\mu_1}{\sigma_1} + \frac{Y-\mu_2}{\sigma_1} \sim N\left(0, 1 + \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2}\right).$$

再由例 2.5.5 可得

$$X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2).$$

用数学归纳法可证, n 个相互独立的正态变量之和仍为正态变量. 即若 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互 独立, 且 $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$, 则 $\sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n \mu_i, \sum_{i=1}^n \sigma_i^2\right)$.

进一步可以证明: n 个相互独立的正态变量的线性组合仍为正态变量.

例 3.5.3 设某服务台顾客等待时间 (以分钟计) X 服从参数为 λ 的指数分布, 接受服务的 时间 Y 服从 (0, 20) 上的均匀分布, 且设 X, Y 相互独立. 记 Z = X + Y.

- (1) 求 Z 的密度函数 $f_Z(t)$:
- (2) 设 $\lambda = \frac{1}{20}$, 求等待与接受服务的总时间不超过 45 分钟的概率.

解 (1) 由题意知

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \le 0, \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{20}, & 0 < y < 20, \\ 0, & \text{ i.e. } \end{cases}$$

因为 X,Y 相互独立, 所以 X,Y 的联合密度函数为

$$f(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{20} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, 0 < y < 20, \\ 0, & \text{ 其他.} \end{cases}$$

解法 1 利用 (3.5.5) 式,

$$f(x, t - x) = \begin{cases} \frac{1}{20} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, 0 < t - x < 20, \\ 0, & \not\exists \text{th.} \end{cases}$$
$$f_Z(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, t - x) dx = \int_{0}^{+\infty} f_X(x) \cdot f_Y(t - x) dx.$$

由图 3.5.2 知

当 $t \leqslant 0$ 时, $f_Z(t) = 0$;

当
$$0 < t < 20$$
 时, $f_Z(t) = \int_0^t \frac{1}{20} \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{20} (1 - e^{-\lambda t});$

当
$$t \ge 20$$
 时, $f_Z(t) = \int_{t-20}^t \frac{1}{20} \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{20} e^{-\lambda t} (e^{20\lambda} - 1).$

解法 2 可先求 Z 的分布函数, 再求 $f_Z(t)$. 由于 $F_Z(t) = P\{X + Y \le t\}$, 由图 3.5.3 知 当 $t \le 0$ 时, $F_Z(t) = 0$;

当 0 < t < 20 时,

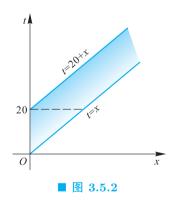
$$F_Z(t) = \int_0^t dy \int_0^{t-y} \frac{1}{20} \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{t}{20} - \frac{1}{20\lambda} (1 - e^{-\lambda t});$$

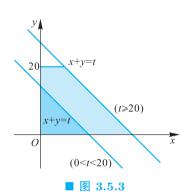
当 $t \ge 20$ 时,

$$F_Z(t) = \int_0^{20} dy \int_0^{t-y} \frac{1}{20} \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - \frac{1}{20\lambda} e^{-\lambda t} (e^{20\lambda} - 1).$$

从而

$$f_Z(t) = F_Z'(t) = \begin{cases} 0, & t \le 0, \\ \frac{1 - e^{-\lambda t}}{20}, & 0 < t < 20, \\ \frac{e^{-\lambda t}(e^{20\lambda} - 1)}{20}, & t \ge 20. \end{cases}$$





(2) **解法 1** 利用 (1) 中的解法 2 求出的 $F_Z(t)$ 可知, 当 $\lambda = \frac{1}{20}$ 时,

$$P{Z \le 45} = F_Z(45) = 1 - e^{-\frac{45}{20}}(e - 1) = 0.818 9.$$

解法 2 可由 Z 的密度函数来计算得到:

$$P\{Z \le 45\} = \int_{-\infty}^{45} f_Z(t) dt = \int_0^{20} \frac{1 - e^{-t/20}}{20} dt + \int_{20}^{45} \frac{e - 1}{20} e^{-t/20} dt = 0.818 \ 9.$$

解法 3 直接计算. 如图 3.5.4, 得

$$P\{Z \le 45\} = \int_0^{20} dy \int_0^{45-y} \frac{\lambda}{20} e^{-\lambda x} dx = 0.818 \ 9.$$

例 3.5.4 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} 3x, & 0 < y < x < 1, \\ 0, & \sharp \text{.} \end{cases}$$

记 Z = X + Y, 求 Z 的密度函数 $f_Z(t)$.



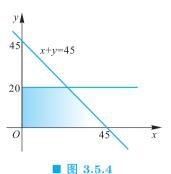
的联合密度函数及定理 3.4.1 知, X,Y 不独立, 且

$$f(x, t - x) = \begin{cases} 3x, & 0 < t - x < x < 1, \\ 0, & \sharp \text{ th}, \end{cases}$$

如图 3.5.5. 显然, 当 $t \le 0$ 或 $t \ge 2$ 时, $f_Z(t) = 0$;

$$\stackrel{\text{def}}{=} 0 < t < 1 \text{ pd}, f_Z(t) = \int_{t/2}^t 3x dx = \frac{9}{8}t^2;$$

当
$$1 \leqslant t < 2$$
 时, $f_Z(t) = \int_{t/2}^1 3x dx = \frac{3}{2} \left(1 - \frac{t^2}{4} \right)$.



t = 2x t = x $0 \qquad 1 \qquad x$

■ 图 3.5.5

例 3.5.5 某人一天做两份工作, 一份工作得到的酬金 X 具有概率分布律

X	100	150	200
p	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$

另一份工作的酬金 Y 服从 N (150.36). 设 X,Y 相互独立, 记一天酬金总数为 Z,Z=X+Y.

- (1) 求 Z 的密度函数:
- (2) 求一天酬金多于 300 的概率.

解 (1) 先求 Z 的分布函数, 利用全概率公式, 得

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

$$= P\{X = 100\} \cdot P\{X + Y \le t | X = 100\} + P\{X = 150\} \cdot P\{X + Y \le t | X = 150\} + P\{X = 200\} \cdot P\{X + Y \le t | X = 200\}$$

$$= \frac{1}{3}(P\{Y \le t - 100 | X = 100\} + P\{Y \le t - 150 | X = 150\} + P\{Y \le t - 200 | X = 200\}).$$

因为 X 与 Y 相互独立, 故有

$$F_Z(t) = \frac{1}{3} (P\{Y \le t - 100\} + P\{Y \le t - 150\} + P\{Y \le t - 200\})$$

= $\frac{1}{3} [F_Y(t - 100) + F_Y(t - 150) + F_Y(t - 200)].$

那么

$$f_Z(t) = F_Z'(t) = \frac{1}{3} [f_Y(t - 100) + f_Y(t - 150) + f_Y(t - 200)]$$
$$= \frac{1}{18\sqrt{2\pi}} \left[e^{-\frac{(t - 250)^2}{72}} + e^{-\frac{(t - 300)^2}{72}} + e^{-\frac{(t - 350)^2}{72}} \right].$$

(2)
$$P\{Z > 300\} = 1 - F_Z(300) = 1 - \frac{1}{3} \left[\Phi\left(\frac{50}{6}\right) + \Phi(0) + \Phi\left(-\frac{50}{6}\right) \right] = 0.5.$$

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

记 X,Y 的联合分布函数为 F(x,y), 且记 $F_X(t)$, $F_Y(t)$ 分别为 X,Y 的分布函数. 先来讨论 M 的分布函数, 由 M 的定义可知

$$F_M(t) = P\{\max(X, Y) \le t\} = P\{X \le t, Y \le t\} = F(t, t).$$
 (3.5.9)

特别地, 当 X 与 Y 相互独立时,

$$F_M(t) = F_X(t) \cdot F_Y(t).$$
 (3.5.10)

再讨论 N 的分布函数:

$$F_N(t) = P\{\min(X, Y) \le t\} = P\{(X \le t) \cup (Y \le t)\}$$

$$= F_X(t) + F_Y(t) - F(t, t), \tag{3.5.11}$$

或者

$$F_N(t) = 1 - P\{\min(X, Y) > t\} = 1 - P\{X > t, Y > t\}. \tag{3.5.12}$$

特别地, 当 X 与 Y 相互独立时,

$$F_N(t) = F_X(t) + F_Y(t) - F_X(t) \cdot F_Y(t), \tag{3.5.13}$$

或者

$$F_N(t) = 1 - [1 - F_X(t)] \cdot [1 - F_Y(t)]. \tag{3.5.14}$$

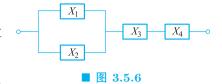
以上结果容易推广到 n 个变量的情形. 特别地,设 X_1, X_2, \cdots, X_n 为 n 个相互独立的随机变量,相应的分布函数分别为 $F_1(x), F_2(x), \cdots, F_n(x)$,记 $M = \max(X_1, X_2, \cdots, X_n), N = \min(X_1, X_2, \cdots, X_n)$,则有

$$F_M(t) = \prod_{i=1}^n F_i(t), \tag{3.5.15}$$

$$F_N(t) = 1 - \prod_{i=1}^{n} [1 - F_i(t)]. \tag{3.5.16}$$

例 3.5.6 一批元件的寿命服从参数为 λ 的指数分布, 从中随机地取 4 件, 其寿命记为 X_1, X_2, X_3, X_4 . 由于是随机抽取, 故这 4 个元件的寿命相互独立. 记 $N = \min_{1 \le i \le 4} X_i, M = \max_{1 \le i \le 4} X_i$.

- (1) 求 N, M 的分布函数及密度函数:
- (2) 将 4 个元件如图 3.5.6 连接成一系统, 求系统寿命大 于 $t_0(t_0 > 0)$ 的概率.



 \mathbf{M} (1) 由于 X_1, X_2, X_3, X_4 相互独立且均服从参数为 λ 的指数分布, 故当 t > 0 时,

$$F_N(t) = P\{\min_{1 \le i \le 4} X_i \le t\} = 1 - P\{\min_{1 \le i \le 4} X_i > t\} = 1 - \prod_{i=1}^4 P\{X_i > t\} = 1 - e^{-4\lambda t},$$

故

$$f_N(t) = \begin{cases} 4\lambda e^{-4\lambda t}, & t > 0, \\ 0, & t \leqslant 0. \end{cases}$$

当
$$t > 0$$
 时, $F_M(t) = P\{\max_{1 \le i \le 4} X_i \le t\} = \prod_{i=1}^4 P\{X_i \le t\} = (1 - e^{-\lambda t})^4$. 故
$$f_M(t) = \begin{cases} 4\lambda e^{-\lambda t} (1 - e^{-\lambda t})^3, & t > 0, \\ 0, & t \le 0. \end{cases}$$

$$f_M(t) = \begin{cases} 4\lambda e^{-\lambda t} (1 - e^{-\lambda t})^3, & t > 0, \\ 0, & t \le 0. \end{cases}$$

(2) 设系统寿命为 T, 则 $T = \min(\max(X_1, X_2), X_3, X_4)$, 那么对 $t_0 > 0$ 而言, 有

$$\begin{split} P\{T > t_0\} &= P\{\min(\max(X_1, X_2), X_3, X_4) > t_0\} \\ &= P\{\max(X_1, X_2) > t_0\} \cdot P\{X_3 > t_0\} \cdot P\{X_4 > t_0\} \\ &= [1 - P\{X_1 \leqslant t_0, X_2 \leqslant t_0\}] \cdot \mathrm{e}^{-2\lambda t_0} \\ &= [1 - (1 - \mathrm{e}^{-\lambda t_0})^2] \cdot \mathrm{e}^{-2\lambda t_0} = \mathrm{e}^{-3\lambda t_0} (2 - \mathrm{e}^{-\lambda t_0}). \end{split}$$

■思考题三

- 1. 若已知二元随机变量 (X,Y) 的联合分布, 就决定了 X 及 Y 的边际分布; 反之, 若已知 X 及 Y 的边际分布, 就可决定 (X,Y) 的联合分布, 对吗? 若不对, 请给出正确的说法.
- 2. 设随机变量 X 与 Y 同分布, 以下说法是否正确:

(1)
$$P{X = Y} = 1$$
;

(2)
$$P{X + Y = 2X} = 1$$
;

- (3) X 与 Y 有相同的分布函数:
- (4) X 与 Y 可以有不同的分布函数.
- 3. 设二元连续型随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} f_1(x,y), & (x,y) \in D, \\ f_2(x,y), & (x,y) \notin D, \end{cases}$$

则 (X,Y) 的联合分布函数为

$$F(x,y) = \begin{cases} \int_{-\infty}^{x} du \int_{-\infty}^{y} f_1(u,v)dv, & (x,y) \in D, \\ \int_{-\infty}^{x} du \int_{-\infty}^{y} f_2(u,v)dv, & (x,y) \notin D, \end{cases}$$

对吗?

- 4. 设 (X,Y) 为二元连续型随机变量, 以下等式是否正确:
 - (1) $\int_{-\infty}^{+\infty} f_{Y|X}(y|x) dx = 1;$ (2) $\int_{-\infty}^{+\infty} f_{Y|X}(y|x) dy = 1;$

$$(2) \int_{-\infty}^{+\infty} f_{Y|X}(y|x) \mathrm{d}y = 1;$$

(3)
$$F_{Y|X}(y|x) = \int_{-\infty}^{x} f_{Y|X}(y|u) du$$
 (4) $F_{Y|X}(0|2) = \int_{-\infty}^{0} f_{Y|X}(0|2) dy$.

5. 当 (X,Y) 为二元离散型随机变量时, 若存在点 (x_0,y_0) 使 $P\{X=x_0,Y=y_0\} \neq P\{X=x_0,Y=y_0\}$ x_0 }·P{ $Y = y_0$ },则 X 与 Y 不独立,对吗? 当 (X,Y) 为二元连续型随机变量时,若存在一点 (x_0, y_0) 使 $f(x_0, y_0) \neq f_X(x_0) \cdot f_Y(y_0)$, 则 X 与 Y 不独立, 对吗?

▶ 习题三

- 1. 有两个口袋均放着 3 个红球、2 个白球、今从两口袋中同时各摸出 1 球互换(设每个口袋摸到 每个球的概率相等). 记 X,Y 分别为两袋中互换球后的红球数, 求 (X,Y) 的联合分布律及 关于 X 的边际分布律.
- 2. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合分布律为

		У	7
		0	1
	0	0.3	a
<i>X</i>	1	b	0.2

且已知事件 $\{X = 0\}$ 与事件 $\{X + Y = 1\}$ 相互独立, 求常数 a, b 的值.

3. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合分布律为

		Y		
		-1	0	1
	1	a	0.1	b
X	2	0.1	0.1	c

已知 $P\{Y \le 0 | X < 2\} = 0.5$, $P\{Y = 1\} = 0.5$, 求 a, b, c 的值及 X, Y 的边际分布律.

4. 设随机变量 X,Y 的概率分布律分别为

X	0	1
p	0.4	0.6

Y	0	1	2
p	0.2	0.5	0.3

且已知 $P{X = 0, Y = 0} = P{X = 1, Y = 2} = 0.2.$

(1) 试写出 (X,Y) 的联合分布律;

- (2) 写出在 $\{X=0\}$ 的条件下 Y 的条件分布律.
- 5. 将一枚均匀的骰子抛 2 次, 记 X 为第 1 次出现的点数, Y 为 2 次点数的最大值.
 - (1) 求 (X,Y) 的联合分布律及边际分布律:
 - (2) 写出 $\{Y = 6\}$ 的条件下 X 的条件分布律.
- 6. 某公司出钱为职工订报,每位职工可以从 A, B, C 3 份报中任订一份,已知有 $\frac{2}{3}$ 的女职工决定订 A 报,有 $\frac{3}{5}$ 的男职工决定订 B 报,余下的人在 3 份报中随机选一份.公司男、女职工各占一半.从该公司中随机找一职工,记

$$X = \begin{cases} 1, & \text{此人为女职工,} \\ 0, & \text{此人为男职工,} \end{cases}$$
 $Y = \begin{cases} 1, & \text{此人订 A 报,} \\ 2, & \text{此人订 B 报,} \\ 3, & \text{此人订 C 报.} \end{cases}$

- (1) 试写出 (X,Y) 的联合分布律;
- (2) 求 Y 的边际分布律;
- (3) 求 $\{Y = 1\}$ 的条件下, X 的条件分布律.
- 7. 设某路段单位时间内发生的交通事故数 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 其中事故原因是超速的概率为 0.1. 记因超速引发的事故数为 Y.
 - (1) 求 (X,Y) 的联合分布律;
 - (2) 求 Y 的边际分布律.
- 8. 设一大型设备单位时间内发生的故障数 X 具有概率分布律

X	0	1	2
p	0.6	0.3	0.1

每次故障以概率 p 带来损失 a 万元. 设 Y 为该设备在单位时间内的损失 (以万元计).

- (1) 求 (X,Y) 的联合分布律;
- (2) 已知发生了 1 次故障, 求 Y 的条件分布律.
- 9. 设二元离散型随机变量 (X,Y) 具有边际分布函数

$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & x < 1, \\ 0.3, & 1 \le x < 2, \\ 1, & x \ge 2, \end{cases} \quad F_Y(y) = \begin{cases} 0, & y < 0, \\ 0.4, & 0 \le y < 1, \\ 1, & y \ge 1, \end{cases}$$

且已知 $P{X = 1, Y = 0} = 0.1$.

- (1) 求 (X,Y) 的联合分布律;
- (2) 求给定 $\{Y=0\}$ 的条件下 X 的条件分布函数.

10. 设 A, B 为两随机事件, 已知 $P(A) = 0.3, P(B|\overline{A}) = 0.5, P(B) = 0.4$. 引入随机变量 X, Y, 分 别为

$$X = \begin{cases} 1, & A \text{ 发生}, \\ 0, & A \text{ 不发生}, \end{cases} \quad Y = \begin{cases} 1, & B \text{ 发生}, \\ 0, & B \text{ 不发生}. \end{cases}$$

- (1) 求 (X,Y) 的联合分布律;
- (2) 求 X 的边际分布函数;
- (3) 在已知 $\{X=1\}$ 的条件下求 Y 的条件分布函数.
- 11. 设 (X,Y) 为二元随机变量,已知 $P\{X=0,Y=0\}=P\{X=1,Y=1\}=0.1$,现知 (X,Y) 落在 $D=\{(x,y):0< x<1,0< y<1\}$ 的任一小区域内的概率与该小区域面积成正比,且 (X,Y) 只能落在点 (0,0),(1,1) 及 D 内,求 (X,Y) 的联合分布函数.
- 12. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

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

- (1) 求常数 c;
- (2) 求 $P\{X + Y \leq 1\}$ 的值;
- (3) 求 $P\{X < 0.5\}$ 的值.
- 13. 设二元连续型随机变量 (X,Y) 具有联合密度函数

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

- (1) 分别求 X 及 Y 的边际密度函数;
- (2) 求 $P\{Y \leq 2X\}$ 的值.
- 14. 二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} c(x-1), & 1 < x < 2, x < y < 4 - x, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

- (1) 求常数 c; (2) 求 X,Y 的边际密度函数 $f_X(x), f_Y(y)$.
- 15. 二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} e^{-x}, & 0 < y < x, \\ 0, & \not\exists d. \end{cases}$$

- (1) 求 X,Y 的边际密度函数 $f_X(x),f_Y(y)$;
- (2) 求条件密度函数 $f_{Y|X}(y|x)$;
- (3) 当已知 $\{X = x\}$ 时, 问 Y 的条件分布是均匀分布吗? 为什么?

16. 设 (X,Y) 为二元随机变量, X 的密度函数为

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda^2 x e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0, \end{cases}$$

其中 $\lambda > 0$. 当 x > 0 时, Y 的条件密度函数为

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{x} e^{-y/x}, & y > 0, \\ 0, & y \leq 0, \end{cases}$$

- (1) 求 (X,Y) 的联合密度函数;
- (2) 求当 x > 0 时, 在给定 $\{X = x\}$ 的条件下 Y 的条件分布函数;
- (3) 求 $P{Y > 1 | X = 1}$ 的值.
- 17. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{5}{4}x, & y^2 < x < 1, \\ 0, & \sharp \text{.} \end{cases}$$

- (1) 求 Y 的边际密度函数 $f_Y(y)$;
- (2) 求条件密度函数 $f_{X|Y}(x|y)$;
- (3) 计算 $P\left\{X > \frac{1}{2} \middle| Y = \frac{1}{2}\right\}$ 的值.
- 18. 在区间 (0,1) 内随机取一数 X, 当 $\{X = x\}$ 时再在区间 (x,1) 内随机取一数 Y.
 - (1) 求 (X,Y) 的联合密度函数;
 - (2) 在已知 $\{Y = y\}$ (0 < y < 1) 的条件下求 X 的条件密度函数.
- 19. 有一件工作需要甲、乙两人接力完成, 完成时间不超过 4 小时. 设甲先干了 X 小时, 再由乙完成, 加起来共用 Y 小时. 若 $X \sim U(1,2)$, 在 $\{X = x\}$ 条件下, Y 的条件密度函数

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{2(4-y)}{(3-x)^2}, & x+1 < y < 4, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

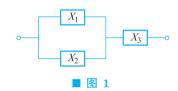
- (1) 求 (X,Y) 的联合密度函数 f(x,y) 及 $P\{Y < 3\}$;
- (2) 求 Y 的边际密度函数;
- (3) 已知两人完成工作共花了 3 小时, 求甲的工作时间不超过 1.5 小时的概率.
- 20. 在 A 地至 B 地 (距离为 m 公里) 的公路上, 事故发生地在离 A 地 X 公里处, 事故处理车在离 A 地 Y 公里处, X 与 Y 均服从 (0,m) 上均匀分布, 且设 X 与 Y 相互独立. 求事故车与处理车的距离 Z 的密度函数.
- 21. 在半圆 $D = \{(x,y): x^2 + y^2 \le 1, x > 0\}$ 内随机投点 A, 设 A 点的坐标为 (X,Y).
 - (1) 求 X 的边际密度函数 $f_X(x)$;

- $(2) 求 P\left\{X < \frac{1}{2}\right\} 的值;$
- (3) X 与 Y 相互独立吗? 为什么?
- 22. 设二元随机变量 (X,Y) 服从 $N(\mu_1,\mu_2,\sigma_1^2,\sigma_2^2,\rho)$ 分布, 其中 $\mu_1=0,\mu_2=1,\sigma_1^2=1,\sigma_2^2=2,\rho=-\frac{1}{2}.$
 - (1) 试写 X,Y 的边际密度函数;
 - (2) 写出在 $\{X=0\}$ 的条件下 Y 的条件密度函数;
 - (3) 求 $P\{Y \le 1 | X = 0\}$ 的值.
- 23. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \frac{1}{2}[f_1(x,y) + f_2(x,y)],$$

其中 $f_1(x,y)$ 与 $f_2(x,y)$ 分别为二元正态变量 (X_1,Y_1) 与 (X_2,Y_2) 的联合密度函数, 且已知 $(X_i,Y_i)(i=1,2)$ 的边际分布均为标准正态分布.

- (1) 求 X,Y 的边际密度函数 $f_X(x), f_Y(y)$;
- (2) 问当 (X_i, Y_i) 的分布中的参数 $\rho_i = 0 (i = 1, 2)$ 时, X 与 Y 相互独立吗?
- 24. 设一系统由 3 个独立的、正常工作时间分别为 X_1, X_2, X_3 的 子系统组成 (如图 1). 且设 $X_i, i=1,2,3$ 均服从参数为 λ 的 指数分布. 求该系统正常工作时间 T 的分布函数 $F_T(t)$ 及密 度函数 $f_T(t)$.



- 25. (1) 设随机变量 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互独立且均服从参数为 $p(0 的 0–1 分布, 记 <math>Z = \sum_{i=1}^n X_i$, 求 Z 的概率分布律;
 - (2) 设 $X \sim B(m,p), Y \sim B(n,p), X$ 与 Y 相互独立. 记 W = X + Y, 求 W 的概率分布律.
- 26. 设随机变量 X 服从区间 (-a,a) 上均匀分布, 其中 $a > 0, Y \sim N(\mu, \sigma^2), X$ 与 Y 相互独立, Z = X + Y, 求 Z 的密度函数.
- 27. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{3-x-y}{3}, & 0 < x < 1, 0 < y < 2, \\ 0, & \text{其他}. \end{cases}$$

若 Z = X + Y, 求 Z 的密度函数.

28. 某人连续参加 2 场比赛, 第 1.2 场比赛可得的奖金数分别为 X, Y, 且已知

X	0	1 000	5 000
p	0.5	0.3	0.2

Y 具有密度函数 f(y), X 与 Y 相互独立. 求此人奖金总数 Z 的密度函数.

- 29. 市场近期某种蔬菜的价格 (单位: 元/公斤) $X \sim U(6,8)$ (均匀分布), 某餐馆近期购买该种蔬菜的数量 Y 为 8 公斤和 10 公斤的概率均为 0.5. 求:
 - (1) 购买金额 Z 不大于 60 元的概率 p;
 - (2) 购买金额 Z 的分布函数 $F_Z(z)$.
- 30. 设一本书一页的错误个数 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 且各页错误数相互独立. 现随机选 10 页, 其错误数分别记为 X_1, X_2, \cdots, X_{10} .

(1)
$$\vec{\Re} P\left\{\sum_{i=1}^{10} X_i \geqslant 2\right\};$$
 (2) $\vec{\Re} P\left\{\max_{1 \leqslant i \leqslant 10} X_i \geqslant 2\right\};$

$$(3) \not {\mathbb R} P \left\{ \max_{1\leqslant i\leqslant 10} X_i \geqslant 2 \middle| \min_{1\leqslant i\leqslant 10} X_i = 0 \right\}.$$

31. 设随机变量 X,Y 相互独立, 且具有以下概率分布律:

X	0	1	2
p	0.2	0.3	0.5

Y	1	2	3
p	0.2	0.4	0.4

记 Z = X + Y. $M = \max(X, Y)$. $N = \min(X, Y)$. 分别求 Z. M. N 的概率分布律.

- 32. 设一系统由 2 个独立的子系统组成, 分别以 X,Y 记两个子系统的正常工作时间, 且设 X,Y 分别服从参数为 λ_1 与 λ_2 的指数分布. 当这 2 个子系统 (1) 串联, (2) 并联, (3) 有备份 (当一个损坏时另一个接着工作) 时, 分别求系统正常工作时间 T 的密度函数.
- 33. 设二元随机变量 (X,Y) 的联合密度函数为

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{4} & 0 < x < 2, 0 < y < 2x, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

记 Z = 2X - Y, 求 Z 的密度函数.

34. 设随机变量 X 与 Y 相互独立且都服从 B(1,p) 分布 (0 . 定义

$$Z = \begin{cases} 1, & X + Y = 1, \\ 0, & X + Y \neq 1. \end{cases}$$

- (1) 对 X 独立观察 n 次, 求 n 次观察值之和 W 的概率分布律;
- (2) 求 (X,Z) 的联合分布律.
- 35. 设随机变量 $X \sim U(0,1), Y$ 的密度函数为

$$f_Y(y) = \begin{cases} 2y, & 0 < y < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

X,Y 相互独立, 记 $M = \max(X,Y), N = \min(X,Y),$ 分别求 M,N 的密度函数.