## AI 中的数学 第九、十讲

方聪, 概率统计部分参考章复熹和张原老师课件

2024 年秋季

- 2 二元正态分布
- 3 条件分布
- 4 随机变量的独立性

1 多元随机变量

多元随机变量

- 2 二元正态分布
- 3 条件分布
- 4 随机变量的独立性

- 例 1.3. 考察钢的硬度 X 与含碳量 Y, 含硫量 Z 之间的关系.
- 定义 1.1&1.1'. 设  $X_1, \dots, X_n$  是同一个概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的随机变量,则称  $\xi = \vec{X} = (X_1, \dots, X_n) : \Omega \to \mathbb{R}^n, \omega \mapsto (X_1(\omega), \dots, X_n(\omega))$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的  $(n \, \mathfrak{4})$  随机向量 / 变量.
- 定义 1.2. n 维随机向量的函数指新变量  $Y = f(X_1, \dots, X_n)$ , 其中  $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ ,  $(x_1, \dots, x_n) \mapsto f(x_1, \dots, x_n)$ .
- 例 1.6. 三维空间中的一个随机点 (X, Y, Z) 与原点的距离为

$$f(X, Y, Z) = \sqrt{X^2 + Y^2 + Z^2}.$$

n 维随机向量: 称 n 个随机变量  $X_1, \dots, X_n$  的整体  $\xi = (X_1, \dots, X_n)$  为 n 维随机向量(或者 n 维随机变量),一维随机向量简称随机变量。

n 维随机变量数学上的精确定义: 设  $X_1 = X_1(\omega), \cdots, X_n = X_n(\omega)$  都是概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的随机变量,则称

$$\xi = \xi(\Omega) \triangleq (X_1(\omega), \cdots, X_n(\omega))$$

为概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的 n 维随机向  $(\mathfrak{T})$  量。

例如,用炮弹向远处目标攻击,炮弹的落点用平面坐标系中的坐标表示为(X,Y),是一个二维随机向量。

随机向量的函数:设  $X_1 = X_1(\omega), \dots, X_n = X_n(\omega)$  是 n 个随机变量,  $f(x_1, \dots, x_n)$  是 n 元实值函数,则称随机变量  $Y \triangleq f(x_1, \dots, x_n)$  为随机变量  $X_1, \dots, X_n$  的函数 (即随机向量  $(X_1, \dots, X_n)$  的函数)。

## 离散型情形

多元随机变量

§3.2 二维随机向量的联合分布与边缘分布,§3.7 条件分布

- 定义 2.1&2.2. 若 ξ = (X, Y) 取有限个或可列个"值"(二维向量),则称 ξ 为离散型.
- ξ 是离散型当且仅当 X, Y 都是离散型.
- 定义 2.2. 设 X, Y 的可能值分别为 x<sub>i</sub>, y<sub>j</sub>, 则称

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

为  $\xi$  的联合分布 (列).

联合分布列满足: p<sub>ij</sub> ≥ 0, i, j = 1, 2, · · · (非负性);

$$\sum_{i,j} p_{ij} = 1 \text{ (规范性)}.$$

AI 中的数学

例 2.2&2.3: 有大量粉笔, 含白、黄、红三种颜色, 比例分别为  $p_1$ ,  $p_2, p_3$ . 从中抽取 n 支. 求: 恰好抽到  $k_1$  支白,  $k_2$  支黄的概率.

- 设恰好抽到 X 支白, Y 支黄, 即求  $(X,Y) = (k_1, k_2)$  的概率.
- 可以理解为放回抽样, 连续抽取 n 次.
- 所求事件包含了

$$C_n^{k_1} C_{n-k_1}^{k_2} = \frac{n!}{k_1! k_2! (n - k_1 - k_2)!}$$

个基本事件, 其中, 每一个的概率都为

$$p_1^{k_1}p_2^{k_2}p_3^{n-k_1-k_2}.$$

$$P(X = k_1, Y = k_2) = C_n^{k_1} C_{n-k_1}^{k_2} p_1^{k_1} p_2^{k_2} p_3^{n-k_1-k_2}.$$

称 ξ = (X, Y) 服从三项分布.

例: 有一大批量粉笔, 其中 60% 是白的, 25% 是黄的, 15% 是 红的,现从中随机的依次取出6支,问:其中恰有3支白色,1 支黄色, 2 支红色的概率是多少?

例: 有一大批量粉笔, 其中 60% 是白的, 25% 是黄的, 15% 是 红的,现从中随机的依次取出6支,问:其中恰有3支白色,1 支黄色, 2 支红色的概率是多少?

解:  $\Diamond X = \text{``6}$  支中白粉笔的个数'', Y = ``6 支中黄粉笔的个 数",则事件"6支中恰有3支白色,1支黄色,2支红色"就是 事件

$${X = 3, Y = 1}, \mathbb{P}\{(X, Y) = (3, 1)\}.$$

由三项分布, 概率可表示为

$$P((X,Y) = (3,1)) = \frac{6!}{3!1!2!} 0.6^3 \times 0.25 \times 0.15^2.$$

用组合数方法同样可以得到上述结果。

一般的,对于满足  $k_1 \ge 0, k_2 \ge 0$  及  $k_1 + k_2 \le 6$  的  $k_1, k_2$ ,由三 项分布有

$$P((X,Y) = (k_1, k_2)) = \frac{6!}{k_1! k_2! (6 - k_1 - k_2)!} 0.6^{k_1} \times 0.25^{k_2} \times 0.15^{6 - k_1 - k_2}.$$

二维随机向量的边缘分布:对于二维随机向量  $\xi = (X, Y)$ ,分量 X 的概率分布称为  $\xi$  关于 X 的边缘分布, 分量 Y 的概率分布称 为 $\xi$ 关于Y的边缘分布。

二维随机向量  $\xi = (X, Y)$  的两个边缘分布均由  $\xi$  的概率分布完 全确定。

例:从 1,2,3,4 中任取一数记为 X,再从  $1,\dots,X$  中任取一数记为 Y,求 (X Y) 的联合分布列及 P(X = Y)。

解: 易知 X 的分布列为:

$$P(X = i) = \frac{1}{4}, \quad i = 1, 2, 3, 4.$$

显然, P(X = i, Y = j) = 0, j > i, i = 1, 2, 3, 4, 当  $1 \le j \le i \le 4$  时, 由乘法公式得

$$P(X = i, Y = j) = P(X = i)P(Y = j|X = i) = \frac{1}{4} \times \frac{1}{i} = \frac{1}{4i}.$$

$$P(X = Y) = \sum_{i=1}^{N} P(X = Y = i) = \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{4} = \frac{25}{48}.$$

方聪,概率统计部分参考章复熹和张原老师课件

例:(对应郑书例 2.5)设随机变量 X 取值是 0 或 1,随机变量 Y 取值也是 0 或 1,且二维随机向量 (X,Y) 的概率分布是

$$P((X,Y) = (0,0)) = \frac{1}{4} + \varepsilon, \quad P((X,Y) = (0,1)) = \frac{1}{4} - \varepsilon,$$
  
$$P((X,Y) = (1,0)) = \frac{1}{4} - \varepsilon, \quad P((X,Y) = (1,1)) = \frac{1}{4} + \varepsilon,$$

其中  $0 \le \varepsilon \le \frac{1}{4}$ 。

易知不同的  $\varepsilon$  对应不同的联合分布, 但是

$$P(X = 0) = P((X, Y) = (0, 0)) + P((X, Y) = (0, 1)) = \frac{1}{2},$$

$$P(X = 1) = P((X, Y) = (1, 0)) + P((X, Y) = (1, 1)) = \frac{1}{2}.$$

同理,

$$P(Y = 0) = P(Y = 1) = \frac{1}{2},$$

有无穷多个不同的联合分布具有相同的边缘分布。

## 2. 连续型情形

定义 2.4. 设 ξ = (X, Y). 若存在 p(x, v) 使得

$$P(\xi \in D) = \iint_D p(x, y) dx dy,$$

对任意开矩形 D 成立,则称  $\xi$  为连续型随机向量, 称 p(x,y)为  $\xi$  的联合密度 (函数), 也记为  $p_{X,Y}(x,y)$ .

联合密度满足:

$$p(x,y) \geqslant 0; \quad \iint_{\mathbb{R}^2} p(x,y) dx dy = 1.$$

• \* 对更一般的集合 D 都成立, 例如, D 是单位圆盘,

例: (对应郑书例 2.6) 设二维随机向量  $\xi = (X, Y)$  的联合密度为

$$p(x,y) = \begin{cases} ce^{-(x+y)}, & x \geqslant 0$$
且 $y \geqslant 0$ , 其他,

其中 c 是一个常数, 求:

(1) 
$$c$$
 的值; (2)  $P(0 < X < 1, 0 < Y < 1)$ .

解: (1) 由归一性知

$$1 = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} c e^{-(x+y)} dx dy = c \int_0^{+\infty} e^{-x} dx \cdot \int_0^{+\infty} e^{-y} dy$$

于是 c=1。

(2) 取 
$$D = \{(x, y) : 0 < x < 1, 0 < y < 1\}$$
, 由定义知

$$P(0 < X < 1, 0 < Y < 1) = \int_0^1 \int_0^1 e^{-(x+y)} dx dy$$
$$= \int_0^1 e^{-x} dx \cdot \int_0^1 e^{-y} dy = (1 - e^{-1})^2.$$

设 G 是平面上面积为  $a(0 < a < +\infty)$  的区域,称二维随机向量  $\xi = (X,Y)$  服从 G 上的均匀分布,若  $P((X,Y) \in G) = 1$ ,且 (X,Y) 取值属于 G 的任何部分 A (A 是 G 的子区域) 的概率与 A 的面积成正比。容易推知二维随机向量  $\xi = (X,Y)$  有联合密 度为

$$p(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{a}, & (x,y) \in G, \\ 0, & \text{ \sharp. te.}, \end{cases}$$
 (1)

• 定理 2.1. 若  $\xi = (X, Y)$  是连续型, 则 X, Y 都是连续型, 且

$$p_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(x,y) dy, \quad p_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} p_{X,Y}(x,y) dx.$$

称 px(·) 与 pv(·) 为 ξ 的边缘密度.

例 2.7. G 为由  $y = x^2$  和 y = x 所围成的有限区域.  $\xi \sim U(G)$ . 求:  $\xi$  的联合密度与边缘密度.

- G 的面积:  $a = \int_0^1 x dx \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{6}$ .
- 联合密度:  $p(x,y) = 6, (x,y) \in G$ .
- 边缘密度:

$$p_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) dy = \int_{x^2}^{x} 6 dy = 6 (x - x^2), \quad 0 < x < 1.$$

$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) dx = \int_{y}^{\sqrt{y}} 6 dx = 6(\sqrt{y} - y), \quad 0 < y < 1.$$

注: X, Y 都取遍 (0,1), 但 ξ 不能取遍 (0,1) × (0,1).

例:设二维随机向量  $\xi = (X, Y)$  有联合密度

$$p_1(x,y) = \frac{1}{2\pi} \exp\{-\frac{1}{2}(x^2 + y^2)\},\,$$

二维随机向量  $\eta = (U, V)$  有联合密度

$$p_2(x,y) = \begin{cases} 2p_1(x,y), & xy \ge 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

则 X 与 U有相同的分布密度, Y 与 V有相同的分布密度。

一方面,当  $x \leq 0$  时,

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p_2(x,y) dy = \int_{-\infty}^{0} 2p_1(x,y) dy = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{0} e^{-(x^2 + y^2)/2} dy$$
$$= \frac{1}{\pi} e^{-x^2/2} \int_{-\infty}^{0} e^{-y^2/2} = \frac{1}{\pi} e^{-x^2/2} \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-y^2/2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}.$$

类似的, 当x > 0时,

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p_2(x,y) dy = \int_0^{+\infty} 2p_1(x,y) dy$$
$$= \frac{1}{\pi} \int_0^{+\infty} e^{-(x^2 + y^2)/2} dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}.$$

即,对一切
$$x$$
, $\int_{-\infty}^{+\infty} p_2(x,y) dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$ 。  
同理,对一切 $y$ , $\int_{-\infty}^{+\infty} p_2(x,y) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-y^2/2}$ 。

• 定义 2.6, 例 2.8& 例 7.5. 若  $\xi = (X, Y)$  的联合密度 p(x, v)有如下表达式,则称 ξ 服从二维 (元) 正态分布.

$$\frac{1}{2\pi\sigma_{1}\sigma_{2}\sqrt{1-\rho^{2}}}\exp\left\{-\frac{u^{2}+v^{2}-2\rho uv}{2\left(1-\rho^{2}\right)}\right\},$$

其中,

$$u = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}, \quad v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2},$$

有 5 个参数:  $\mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}$ ,

$$\sigma_1, \sigma_2 > 0$$

$$\rho \in (-1, 1)$$

一般二维随机向量及其联合分布函数:设 $\xi = (X, Y)$ 是二维随机向量,则称

$$F(x,y) = P(X \leqslant x, Y \leqslant y) \quad (x, y \in \mathbb{R})$$

为 $\xi$ 的分布函数。也称为(X,Y)的联合分布函数。

分布函数 F(x,y) 有以下性质:

- $(1) \ 0 \leqslant F(x,y) \leqslant 1;$
- (2) F(x,y) 是 x 的右连续增函数, 也是 y 的右连续增函数;
- (3)  $\lim_{x \to -\infty} F(x, y) = 0$ ,  $\lim_{y \to -\infty} F(x, y) = 0$ ;
- (4)  $\lim_{x\to+\infty} F(x,y) = P(Y\leqslant y), \lim_{y\to+\infty} F(x,y) = P(X\leqslant x);$
- (5) 对任何  $x_1 \leq x_2, y_1 \leq y_2$ ,有

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

关于性质 (5), 对一切 
$$x_1 \leq x_2, y_1 \leq y_2$$
, 有

$$P(x_1 < X \le x_2, y_1 < Y \le y_2)$$

$$= P(x_1 < X \le x_2, Y \le y_2) - P(x_1 < X \le x_2, Y \le y_1)$$

$$= P(X \le x_2, Y \le y_2) - P(X \le x_1, Y \le y_2)$$

$$- [P(X \le x_2, Y \le y_1) - P(X \le x_1, Y \le y_1)]$$

$$= F(x_2, y_2) - F(x_1, y_2) - [F(x_2, y_1) - F(x_1, y_1)]$$

由 
$$P(x_1 < X \le x_2, y_1 < Y \le y_2) \ge 0$$
 知性质 (5) 成立。

若二维随机向量  $\xi = (X, Y)$  有联合密度 p(x, y), 则  $\xi$  的联合分布函数 F(x, y) 与联合密度 p(x, y) 有关系式

$$F(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} p(u,v) du dv.$$
 (2)

例:设二维随机向量(X,Y)有密度函数

$$p(x,y) = \begin{cases} Ce^{-(2x+y)}, & x > 0, y > 0, \\ 0, & \text{ #.de.} \end{cases}$$

求 (1) 常数 C 的值; (2) 联合分布函数 F(x,y); (3) 概率  $P(X \leq Y)$ .

例:设二维随机向量(X,Y)有密度函数

求 (1) 常数 C 的值; (2) 联合分布函数 F(x,y); (3) 概率  $P(X \leq Y)$ 。

解: (1) 由于

$$1 = C \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx dy = C \int_{0}^{+\infty} e^{-2x} dx \int_{0}^{+\infty} e^{-y} dy = \frac{C}{2}$$

得 C=2。

(2) 利用公式

$$\begin{split} F(x,y) &= \int_{-\infty}^{y} \int_{-\infty}^{x} p(t,r) dt dr \\ &= \left\{ \begin{array}{cc} \int_{0}^{y} \int_{0}^{x} 2e^{-2t-r} dt dr, & x > 0, y > 0, \\ 0, & & \sharp \, \&, \end{array} \right. \\ &= \left\{ \begin{array}{cc} (1 - e^{-2x})(1 - e^{-y}), & x > 0, y > 0, \\ 0, & & & \sharp \, \&. \end{array} \right. \end{split}$$

(3) 设区域 
$$G = \{(x,y)|x \leq y\}$$
,则
$$P(X \leq Y) = P((X,Y) \in G) = \iint_G p(x,y) dy dx$$

$$= \int_0^{+\infty} \int_x^{+\infty} 2e^{-2x-y} dy dx = \frac{2}{3}.$$

例:设(X,Y)的联合密度函数为

$$p(x,y) = \left\{ \begin{array}{ll} 1, & 0 < x < 1, |y| < x, \\ 0, & \hbox{ \sharp th.} \end{array} \right.$$

求边际密度函数。

000000000000000000000

解:根据定义

$$p_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy = \begin{cases} \int_{-x}^{x} 1 dy = 2x & x \in (0, 1), \\ 0, & x \notin (0, 1). \end{cases}$$

$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx = \begin{cases} \int_{y}^{1} 1 dx = 1 - y & y \in [0, 1), \\ \int_{-y}^{1} 1 dx = 1 + y, & y \in (-1, 0), \\ 0, & y \notin (-1, 1). \end{cases}$$

• 联合密度:  $u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}, v = \frac{y-\mu_2}{\sigma_2}$ ,

$$\frac{1}{2\pi\sigma_{1}\sigma_{2}\sqrt{1-\rho^{2}}}\exp\left\{-\frac{u^{2}+v^{2}-2\rho uv}{2\left(1-\rho^{2}\right)}\right\}.$$

• 边缘密度:  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2)^2$ . 例如,

$$\begin{split} p_X(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} p(x,y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi\sigma_1 \sqrt{1 - \rho^2}} \exp\left\{ -\frac{(v - 2\rho u)^2 + (1 - \rho^2) u^2}{2(1 - \rho^2)} \right\} dv \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma_1 \sqrt{1 - \rho^2}} e^{-\frac{(1 - \rho^2)u^2}{2(1 - \rho^2)}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{ -\frac{(v - 2\rho u)^2}{2(1 - \rho^2)} \right\} dv \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma_1 \sqrt{1 - \rho^2}} e^{-\frac{1}{2}u^2} \sqrt{2\pi(1 - \rho^2)} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{(x - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2}} \,. \end{split}$$

- 2 二元正态分布
- 3 条件分布
- 4 随机变量的独立性

$$\frac{1}{2\pi\sigma_{1}\sigma_{2}\sqrt{1-\rho^{2}}}\exp\left\{-\frac{u^{2}+v^{2}-2\rho uv}{2(1-\rho^{2})}\right\},$$
 (3)

其中,

$$u = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}, \quad v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2},$$

共有 5 个参数:  $\mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}$ ,  $\sigma_1, \sigma_2 > 0$ ,  $\rho \in (-1, 1)$ 

例:设二维随机向量  $\xi = (X, Y)$  服从二维正态分布,试求出 X

的分布密度和 Y 的分布密度。

解:设 X 的分布密度为  $p_X(x)$ , 做变量代换  $v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_0}$ , 得

$$\begin{split} & \rho_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho(x,y) \, dy \\ & = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2\right\} \\ & \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2 - 2\rho \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right]\right\} \, dy \\ & = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2\right\} \cdot \\ & \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} [v^2 - 2\rho v \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}]\right\} \, dv \end{split}$$

$$\begin{split} & \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2\left(1-\rho^{2}\right)}[v^{2}-2\rho v\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}}]\right\} dv \\ & = \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2\left(1-\rho^{2}\right)}\left[\left(v-\rho\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}}\right)^{2}-\rho^{2}\left(\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}}\right)^{2}\right]\right\} dv \\ & = \exp\left\{\frac{\rho^{2}}{2(1-\rho^{2})}\left(\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}}\right)^{2}\right\}. \\ & \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2\left(1-\rho^{2}\right)}\left(v-\rho\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}}\right)^{2}\right\} dv \\ & = \exp\left\{\frac{\rho^{2}}{2(1-\rho^{2})}\left(\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}}\right)^{2}\right\}\sqrt{2\pi(1-\rho^{2})}. \end{split}$$

$$p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp\left\{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right\}.$$

同理知

$$p_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} \exp\left\{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\}.$$

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

例: 假定  $(\xi_1, \xi_2) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ , 试求  $(\xi_1, \xi_2)$  落在

$$D = \left\{ (x,y) | \left( \frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \right)^2 - 2\rho \frac{(x - \mu_1)(y - \mu_2)}{\sigma_1 \sigma_2} + \left( \frac{y - \mu_2}{\sigma_2} \right)^2 \leqslant \lambda^2 \right\}$$

内的概率。

解: 所求概率

$$\iint_{D} p(x,y) dx dy = \frac{1}{2\pi\sigma_{1}\sigma_{2}\sqrt{1-\rho^{2}}} \times$$

$$\iint_{D} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2 - 2\rho\frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2\right]\right\} dx$$

做变量代换 
$$u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1} - \rho \frac{y-\mu_2}{\sigma_2}, \quad v = \sqrt{1-\rho^2} \frac{y-\mu_2}{\sigma_2}, \quad M$$

$$\left| \frac{\partial(u,v)}{\partial(x,y)} \right| = \left| \begin{array}{cc} \frac{1}{\sigma_1} & 0 \\ -\frac{\rho}{\sigma_2} & \frac{\sqrt{1-\rho^2}}{\sigma_2} \end{array} \right| = \frac{\sqrt{1-\rho^2}}{\sigma_1 \sigma_2}, \quad |J| = \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sqrt{1-\rho^2}}.$$

$$\begin{split} \iint_{D} p(x,y) dx dy &= \frac{1}{2\pi(1-\rho^2)} \iint_{\{u^2+v^2\} \leqslant \lambda^2} \exp\left\{-\frac{u^2+v^2}{2(1-\rho^2)}\right\} du dv \\ &= \frac{1}{2\pi(1-\rho^2)} \int_{0}^{2\pi} \int_{0}^{\lambda} \exp\left\{-\frac{r^2}{2(1-\rho^2)}\right\} r dr d\theta \\ &= \int_{0}^{\frac{\lambda^2}{2(1-\rho^2)}} e^{-t} dt = 1 - \exp\left\{-\frac{\lambda^2}{2(1-\rho^2)}\right\}. \end{split}$$

- 1 多元随机变量
- 2 二元正态分布
- 3 条件分布
- 4 随机变量的独立性

条件分布函数:设X和Y是两个随机变量,给定实数V,如果 P(Y = y) > 0),则称 x 的函数  $P(X \le x | Y = y)$  为在 Y = y 的 条件下 X 的条件分布函数,记作  $F_{X|Y}(x|y)$ ,显然,根据条件概 率的定义, 有

$$F_{X|Y}(x|y) = \frac{P(X \leqslant x, Y = y)}{P(Y = y)}.$$

条件分布

## 离散型

设(X,Y)是二维离散型随机向量,其概率分布为

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

这里  $P(Y = y_i) > 0$   $(i \ge 1)$ ,则在  $Y = y_i$ 的条件下 X的条件 分布为

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

例:设随机变量 X 与 Y 相互独立, X 服从参数为  $\lambda_1$  的泊松分 的条件分布 (n 为正整数)。

例:设随机变量 X 与 Y 相互独立、X 服从参数为  $\lambda_1$  的泊松分 布, Y 服从参数为  $λ_2$  的泊松分布, 试求在 X + Y = n 条件下 X的条件分布 (n 为正整数)。

条件分布 ○○○●○○○○○○

解:由于X+Y服从参数为 $\lambda_1+\lambda_2$ 的泊松分布,故对  $k=0,1,\cdots,n$   $\uparrow$ 

$$P(X = k|X + Y = n) = \frac{P(X = k, X + Y = n)}{P(X + Y = n)}$$

$$= \frac{P(X = k)P(Y = n - k)}{P(X + Y = n)}$$

$$= \frac{\lambda_1^k}{k!} e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_2^{n-k}}{(n-k)!} e^{-\lambda_2} / \left[ \frac{1}{n!} (\lambda_1 + \lambda_2)^n e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \right]$$

$$= C_n^k \left( \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \right)^k \left( \frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2} \right)^{n-k}.$$

这表明,在X+Y=n的条件下X的条件分布列为参数为  $n, \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$  的二项分布。

例:设随机变量 X 与 Y 相互独立,都服从参数是 n, p 的二项 分布, 试求在  $X + Y = m(0 \le m \le 2n)$  条件下 X 的条件分布。

多元随机变量

例:设随机变量 X 与 Y 相互独立,都服从参数是 n, p 的二项分布,试求在  $X + Y = m(0 \le m \le 2n)$ 条件下 X 的条件分布。解:记  $I = \min\{n, m\}$ ,易知

$$P(X + Y = m) = \sum_{i=0}^{l} P(X = i, Y = m - i)$$

$$= \sum_{i=0}^{l} P(X = i) P(Y = m - i)$$

$$= \sum_{i=0}^{l} C_n^i p^i (1 - p)^{n-i} C_n^{m-i} p^{m-i} (1 - p)^{n-m+i}$$

$$= p^m (1 - p)^{2n-m} \sum_{i=0}^{l} C_n^i C_n^{m-i}$$

$$= C_{2n}^m p^m (1 - p)^{2n-m}.$$

$$P(X = k|X + Y = m) = \frac{P(X = k, X + Y = m)}{P(X + Y = m)}$$

$$= \frac{C_n^k p^k (1 - p)^{n-k} C_m^{m-k} p^{m-k} (1 - p)^{n-m+k}}{C_{2n}^m p^m (1 - p)^{2n-m}}$$

$$= \frac{C_n^k C_n^{m-k}}{C_{2n}^m}.$$

当 k > 1 时,显然 P(X = k | X + Y = m) = 0。

由此可见, 在X + Y = m条件下X的条件分布是超几何分布。

例: 一射手进行射击, 击中目标的概率  $p \in (0,1)$ , 射击至击中 目标两次为止。若以 X 表示首次击中目标所进行的射击次数, 以 Y 表示总共进行的射击次数。试求 X 和 Y 的联合分布列及 条件分布列。

例:一射手进行射击,击中目标的概率  $p \in (0,1)$ ,射击至击中目标两次为止。若以 X 表示首次击中目标所进行的射击次数,以 Y 表示总共进行的射击次数。试求 X 和 Y 的联合分布列及条件分布列。

解: Y = n表示第 n次击中目标且前 n-1次恰有一次击中目标,

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

从而

$$P(X = m) = \sum_{n=m+1}^{\infty} P(X = m, Y = n)$$

$$= \sum_{n=m+1}^{\infty} p^{2} (1 - p)^{n-2}$$

$$= p(1 - p)^{m-1}, \quad m = 1, 2, \dots$$

00000000000

且

$$P(Y = n) = \sum_{m=1}^{n-1} P(X = m, Y = n)$$

$$= \sum_{m=1}^{n-1} p^{2} (1 - p)^{n-2}$$

$$= (n-1)p^{2} (1-p)^{n-2}, \quad n = 2, 3, \dots$$

于是当 
$$n=2,3,\cdots$$
 时, 
$$P(X=m|Y=n)=\frac{p^2(1-p)^{n-2}}{(n-1)p^2(1-p)^{n-2}}=\frac{1}{n-1},\quad m=1,\cdots,n-1.$$
 当  $m=1,2,\cdots$  时, 
$$P(Y=n|X=m)=\frac{p^2(1-p)^{n-2}}{p(1-p)^{m-1}}=p(1-p)^{n-m-1},\quad n=m+1,m+2,\cdots$$

## 连续型

设二维随机向量 (X, Y) 有联合分布函数 F(x, v), 联合密度 p(x,y), 若  $p_Y(y) > 0$ , 则在 Y = y 条件下 X 的条件分布函数为

$$F_{X|Y}(x|y) = \int_{-\infty}^{x} \frac{p(u,y)}{p_Y(y)} du.$$

自然, 在Y = y条件下X的条件分布密度为

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{p(x,y)}{p_Y(y)}.$$

连续场合的全概率公式: 由基本公式

$$p(x,y) = p_Y(y)p(x|y) = p_X(x)p(y|x),$$

连续场合的全概率公式为:

名元 随机 变量

$$p_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} p_Y(y) p(x|y) dy,$$
$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} p_X(x) p(y|x) dx.$$

连续场合的贝叶斯公式:

$$p(y|x) = \frac{p_Y(y)p(x|y)}{\int_{-\infty}^{+\infty} p_Y(y)p(x|y)dy},$$
$$p(x|y) = \frac{p_X(x)p(y|x)}{\int_{-\infty}^{+\infty} p_X(x)p(y|x)dx}.$$

例:设二维随机向量 (X,Y) 满足二维正态分布,易知 Y 的分布密度为

$$p_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} \exp\left\{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\}.$$

则在 Y = y 条件下 X 的分布密度为

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{p(x,y)}{p_Y(y)}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi(1-\rho^2)}\sigma_1} \exp\left\{-\frac{(x-m)^2}{2(1-\rho^2)\sigma_1^2}\right\},$$

其中  $m = \mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2} (y - \mu_2).$ 

例:设二维随机向量 (X, Y) 的联合密度为

$$p(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{y}e^{-y} \cdot e^{-\frac{x}{y}}, & x > 0, y > 0, \\ 0, & \text{#th} \end{cases}$$

给定 y > 0,试求出条件概率 P(X > 1|Y = y)。

例:设二维随机向量 (X, Y) 的联合密度为

$$p(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{y}e^{-y} \cdot e^{-\frac{x}{y}}, & x > 0, y > 0, \\ 0, & \sharp 他 \end{cases}$$

给定 y > 0,试求出条件概率 P(X > 1|Y = y)。解:在 Y = y 条件下 X 的条件分布密度是

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{p(x,y)}{p_Y(y)}.$$

其中  $p_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x,y) dx = \int_0^{+\infty} \frac{1}{y} e^{-y} \cdot e^{-\frac{x}{y}} dx = e^{-y}$ , 于是

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

因此

$$P(X > 1 | Y = y) = \int_{1}^{+\infty} \frac{1}{y} e^{-\frac{x}{y}} dx = e^{-\frac{1}{y}}.$$

例:设随机变量 X 在区间 (0,1) 上随机取值,当观察到 X = x(0 < x < 1) 时,随机变量 Y 在区间 (x,1) 上随机取值, 求 Y 的概率密度函数  $p_Y(y)$ 。

例:设随机变量 X 在区间 (0,1) 上随机取值,当观察到

X = x(0 < x < 1) 时,随机变量 Y 在区间 (x,1) 上随机取值,求 Y 的概率密度函数  $p_Y(y)$ 。

解: X 服从区间 (0,1) 上的均匀分布,对任意的  $x \in (0,1)$ ,在 X = x 条件下, Y 的条件概率密度为

$$p(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & y \in (x,1), \\ 0, & \text{ #.w.} \end{cases}$$

从而,

$$p(x,y) = p(y|x)p_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & 0 < x < y < 1, \\ 0, & \text{#b.} \end{cases}$$

故

$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx = \left\{ \begin{array}{cc} \int_0^y \frac{1}{1 - x} dx = -\ln(1 - y), & 0 < y < 1, \\ 0, & y \notin (0, 1). \end{array} \right.$$

- 1 多元随机变量
- 2 二元正态分布
- 3 条件分布
- 4 随机变量的独立性

b, c < d, 事件  $\{a < X < b\}$  和事件  $\{c < Y < d\}$  相互独立,则 称X与Y相互独立。

定理: 设随机变量 X, Y 分别有分布密度  $p_X(x)$ ,  $p_Y(y)$ , 则 X与 Y 相互独立的充分必要条件是二元函数  $p(x, y) = p_X(x)p_Y(y)$  是二维随机向量 (X, Y) 的联合密度。

证明:充分性:设  $p_X(x)p_Y(y)$  是 (X,Y) 的联合密度,则对于任 何 a < b, c < d 有

$$P(a < X < b, c < Y < d) = \int_a^b \int_c^d p_X(x)p_Y(y)dxdy$$

$$= \int_{a}^{b} p_{X}(x) dx \cdot \int_{c}^{d} p_{Y}(y) dy = P(a < X < b) P(c < Y < d).$$

表明 X 与 Y 相互独立

必要性:设X与Y相互独立,则对任何a < b. c < d有

$$P(a < X < b, c < Y < d) = P(a < X < b)P(c < Y < d)$$

$$= \int_a^b p_X(x) dx \cdot \int_c^d p_Y(y) dy = \int_a^b \int_c^d p_X(x) p_Y(y) dx dy$$

表明  $p_X(x)p_Y(Y)$  是 (X,Y) 的联合密度。

设二维随机向量 (X,Y) 的联合密度 p(x,y) 可以表示为

$$p(x,y) = f(x)g(y),$$

其中  $f(x) \ge 0$ ,  $g(y) \ge 0$ , 且  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx$  收敛,则 X 与 Y 相 互独立。

$$F(x,y) = F_X(x)F_Y(y). \tag{4}$$

多元随机变量

定理:设  $\xi = (X, Y)$  是二维随机向量, X 的分布函数是  $F_X(x)$ , Y 的分布函数是  $F_Y(y)$ , 则 X 和 Y 相互独立的充分必要条件是  $\xi$  的分布函数 F(x,y) 等于  $F_X(x)$  与  $F_Y(y)$  之积,即

$$F(x,y) = F_X(x)F_Y(y). \tag{4}$$

证明: 必要性: 设X与Y相互独立,则对任何 $n \ge 1$ ,事件 {-n<X≤x} 与事件 {-n<Y≤x} 相互独立,于是

$$P(-n < X \leqslant x, -n < Y \leqslant y) = P(-n < X \leqslant x)P(-n < Y \leqslant y).$$

令  $n \to \infty$ , 即知4式成立。

充分性:设4式成立,对任何 a < b, c < d, 有

$$\begin{split} P(a < X \leqslant b, c < Y \leqslant d) &= F(b, d) - F(a, d) - F(b, c) + F(a, c) \\ &= F_X(b)F_Y(d) - F_X(a)F_Y(d) - F_X(b)F_Y(c) \\ &= (F_X(b) - F_X(a))(F_Y(d) - F_Y(c)) \\ &= P(a < X \leqslant b)P(c < Y \leqslant d). \end{split}$$

定理:若随机变量 X 和 Y 相互独立,且方差 D(X) 和 D(Y) 存在,则 D(X+Y)=D(X)+D(Y)。

证明:根据方差定义:

$$D(X + Y) = E(X + Y)^{2} - (E(X + Y))^{2}$$
  
=  $(E(X^{2}) + E(Y^{2}) - 2E(XY)) - ((E(X))^{2} + (E(Y))^{2} + 2E(X)E(Y)).$ 

由独立的性质知 E(XY) = E(X)E(Y), 则

$$D(X+Y) = E(X^2) - (E(X))^2 + E(Y^2) - (E(Y))^2 = D(X) + D(Y).$$

例:设二维随机向量 (X,Y) 服从参数为  $\mu_1,\mu_2,\sigma_1,\sigma_2,\rho$  的二维 正态分布,则X与Y相互独立的充分必要条件是 $\rho=0$ 。

多元随机变量

例:设二维随机向量 (X,Y) 服从参数为  $\mu_1,\mu_2,\sigma_1,\sigma_2,\rho$  的二维正态分布,则 X 与 Y 相互独立的充分必要条件是  $\rho=0$ 。证明: 已求出 X 和 Y 的分布密度:

$$p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp\left\{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right\}.$$

$$p_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} \exp\left\{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\}.$$

于是

$$p_X(x)p_Y(y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} \exp\left\{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2} - \frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\}.$$

结合联合密度 p(x,y) (式3), 知当  $\rho=0$  时,

$$p(x,y) = p_X(x)p_Y(y).$$

故 X 与 Y 相互独立。反之,成立.

$$p(x,y) = \begin{cases} 8xy, & 0 \leqslant x \leqslant y \leqslant 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

问 X 与 Y 是否独立?

例:设(X,Y)联合密度为

$$p(x,y) = \begin{cases} 8xy, & 0 \leqslant x \leqslant y \leqslant 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

问 X 与 Y 是否独立?

解: 易得

名元 随机 变量

$$p_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy = \begin{cases} \int_x^1 8xy dy = 4x(1 - x^2), & x \in [0, 1], \\ 0, & \text{ #b.} \end{cases}$$

$$p_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx = \begin{cases} \int_0^y 8xy dx = 4y^3, & y \in [0, 1], \\ 0, & \text{ #.e.} \end{cases}$$

从而,

$$p(x,y) \neq p_X(x)p_Y(y) = \begin{cases} 16x(1-x^2)y^3, & x,y \in [0,1], \\ 0, & \text{#de.} \end{cases}$$

故X,Y不独立。

例:假定一天内进入邮局的人数为服从参数 λ 的泊松分布的随 机变量,如果每个进入邮局的人为男性的概率为 p, 为女性的概 率为 1-p, 证明进入邮局的男人数和女人数是相互独立的泊松 随机变量,且参数分别为  $\lambda p$  和  $\lambda(1-p)$ 。

多元随机变量

例:假定一天内进入邮局的人数为服从参数 λ 的泊松分布的随 机变量,如果每个进入邮局的人为男性的概率为 D. 为女性的概 率为 1-p, 证明进入邮局的男人数和女人数是相互独立的泊松 随机变量,且参数分别为  $\lambda p$  和  $\lambda(1-p)$ 。

解:设X和Y分别是进入邮局的男人数和女人数,则对任意的 自然数 i和 i,

$$P(X = i, Y = j) = P(X = i, Y = j | X + Y = i + j) P(X + Y = i + j).$$
注意到

$$P(X + Y = i + j) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^{i+j}}{(i+j)!}.$$

且在给定i+i人进入邮局的条件下,恰有i个男人和i个女人 的概率是  $C_{i+i}^i p^i (1-p)^j$ , 从而

$$P(X = i, Y = j) = C_{i+j}^{i} p^{i} (1 - p)^{j} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{i+j}}{(i+j)!}$$

故  $i \in \mathbb{N}$ 

多元 随机 变量

$$P(X=i) = e^{-\lambda p} \frac{(\lambda p)^i}{i!} \sum_{i=0}^{+\infty} e^{-\lambda(1-p)} \frac{(\lambda(1-p))^j}{j!} = e^{-\lambda p} \frac{(\lambda p)^i}{i!}.$$

且 $j \in \mathbb{N}$ 

$$P(X = j) = e^{-\lambda(1-p)} \frac{(\lambda(1-p))^j}{j!} \sum_{i=0}^{+\infty} e^{-\lambda p} \frac{(\lambda p)^i}{i!} = e^{-\lambda(1-p)} \frac{(\lambda(1-p))^j}{j!}.$$