

概率论与数理统计

第二十讲 常见的二维分布

1. 二维正态分布

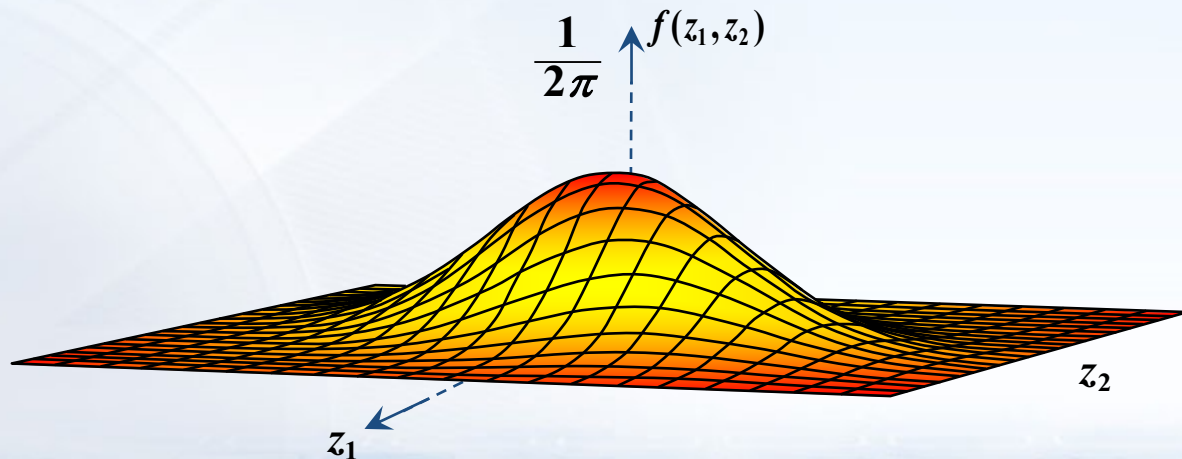
设 Z_1, Z_2 为独立同分布 $N(0,1)$ 的随机变量, 则 Z_1, Z_2 的联合密度函数为

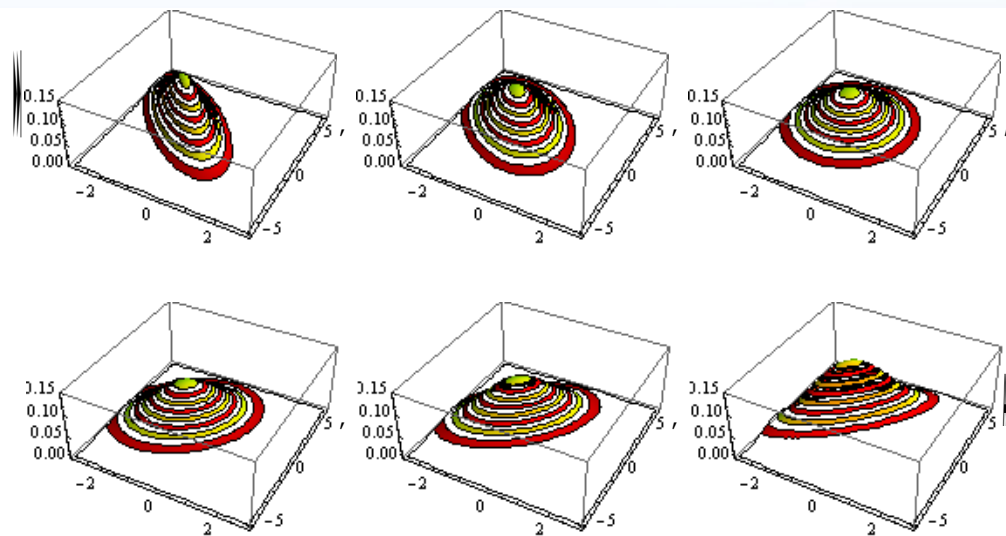
$$f(z_1, z_2) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z_1^2 + z_2^2}{2}}$$

将 $f(z_1, z_2)$ 指数用二次型表示：

$$f(z_1, z_2) = \frac{1}{2\pi} \exp \frac{-\left\{ (Z_1, Z_2) \begin{pmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{pmatrix} \right\}}{2}$$

将图形作仿射变换（平移、线性变换），得到的一类图形所表示的密度函数，就称为是二维正态分布的密度函数





为了更好地用有意义的参数描述这个分布，我们给出以下正式定义.

● **定义** 设 Z_1, Z_2 为独立同分布 $N(0,1)$ 的随机变量.

作变换, 令
$$\begin{cases} X = \sigma_1 Z_1 + \mu_1 \\ Y = \sigma_2(\rho Z_1 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2) + \mu_2 \end{cases}, \quad \sigma_1 > 0, \quad \sigma_2 > 0, \quad |\rho| < 1$$

则称 (X, Y) 服从参数为 $(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ 的二维正态分布,

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

变换可写成矩阵式:

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ \sigma_2 \rho & \sigma_2 \sqrt{1-\rho^2} \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}} \begin{pmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}.$$

记 $A = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ \sigma_2 \rho & \sigma_2 \sqrt{1-\rho^2} \end{pmatrix}$, 于是 :

$$\begin{pmatrix} Z_1 \\ Z_2 \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} X - \mu_1 \\ Y - \mu_2 \end{pmatrix}.$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma_1} & 0 \\ -\frac{\rho}{\sigma_1 \sqrt{1-\rho^2}} & \frac{1}{\sigma_2 \sqrt{1-\rho^2}} \end{pmatrix}.$$

将此式代入 Z_1, Z_2 的联合密度式 , 并注意到此变换中雅可比行列式为

$$|J| = \det(A^{-1}) = \frac{1}{\sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1-\rho^2}},$$

即得 X, Y 的联合密度为

$$\begin{aligned} f(x, y) &= \frac{1}{2\pi \det(\mathbf{A}^{-1})^{-1}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (x - \mu_1, y - \mu_2) (\mathbf{A} \mathbf{A}^T)^{-1} \begin{pmatrix} x - \mu_1 \\ y - \mu_2 \end{pmatrix} \right\} \\ &= \frac{1}{2\pi \sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2}} \\ &\quad \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2(1 - \rho^2)} \left[\frac{(x - \mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x - \mu_1)(y - \mu_2)}{\sigma_1 \sigma_2} + \frac{(y - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\} \end{aligned}$$

由定义知若 $\rho = 0$, 则 $X = \sigma_1 Z_1 + \mu_1$, $Y = \sigma_2 Z_2 + \mu_2$.

即 X 与 Y 独立.

从密度函数看， X 与 Y 地位是对称的，决定了它们的分布特点是一致的.

二元正态的定义的特点使得许多分布规律的计算十分简单.

a. 边缘分布

因 $X = \sigma_1 Z_1 + \mu_1$, 故 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$.

又由对称性知, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$.

注意两个边缘分布均与 ρ 无关.

b. 条件分布

考虑在 $X = x$ 条件下 Y 的分布. 由于 $Z_1 = \frac{X - \mu_1}{\sigma_1}$,

$$\text{故 } Y|_{X=x} = \sigma_2 \left[\rho \left(\frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \right) + \sqrt{1 - \rho^2} Z_2 \right] + \mu_2$$

$$\text{因此 } Y|_{X=x} \sim N \left(\frac{\sigma_2 \rho}{\sigma_1} (x - \mu_1) + \mu_2, \sigma_1^2 (1 - \rho^2) \right).$$

由对称性可知

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

2. 区域上的均匀分布

第四讲曾提到过几何概型：设 $S \subset R^2$ 为一区域，认为 S 中每个结果的出现都是等可能的，此时，对于事件 A ，其概率为

$$P(A) = \frac{A \text{ 的面积}}{S \text{ 的面积}}$$

用随机变量的语言重新叙述此问题：

● **定义** 设 (X, Y) 为连续随机变量，取值于区域 $S \subset R^2$ 中，

其密度函数为：

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{|S|}, & (x, y) \in S \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

其中 $|S|$ 表示 S 的面积. 称 (X, Y) 为 S 上的均匀分布.

● **注** “等可能”即在取值空间的每一点密度函数都是相等的.

区域上的均匀分布常用来解决许多看似不像几何问题的实际问题.

例（换乘问题） 某人乘甲客车到某站换乘乙客车。已知两车到达该车站的时间均为等可能地取 8:00 到 8:20 之间，又客车在此站停 5 分钟，问该乘客能成功换乘的概率为多少？

解: 设乘客到达车站需要的时间为 X (分钟).

所要转乘的客车到达车站需要的时间为 Y (分钟).

则可知 (X, Y) 服从 D 上的均匀分布, 其中 D 为正方形 $[0, 20]^2$,

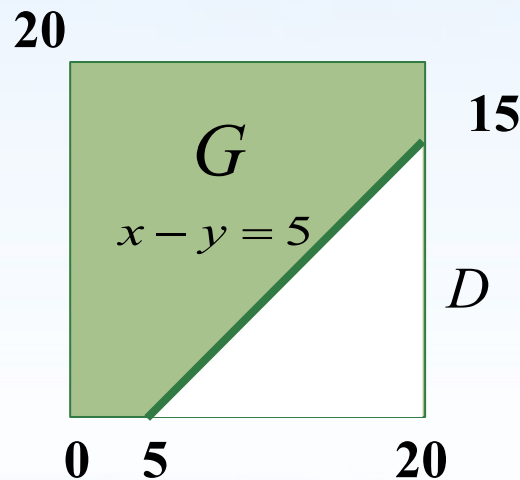
即密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{400}, & (x, y) \in D \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

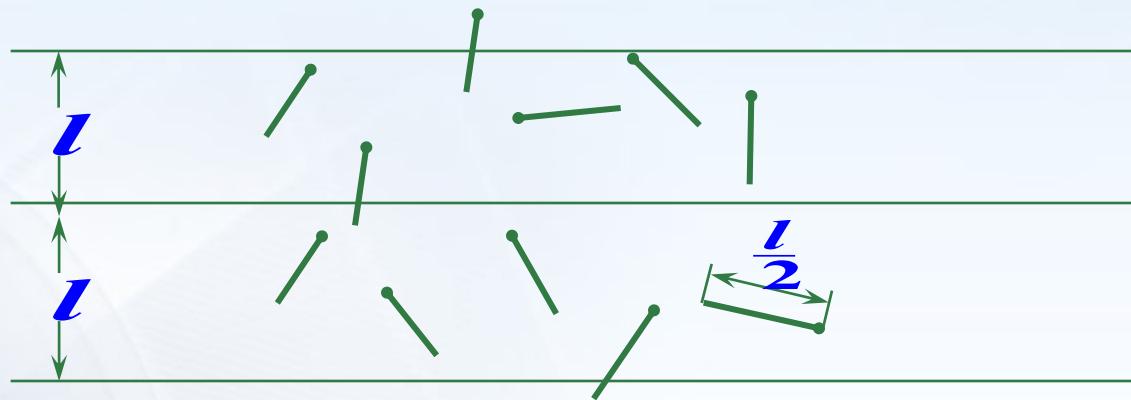
而事件“能成功转乘”为

$$G = \{(x, y) \mid x - y < 5\}$$

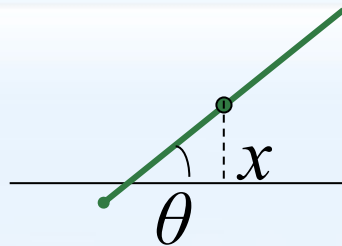
$$\text{故 } P\{\text{能成功转乘}\} = \iint_G \frac{dx dy}{400} = \frac{23}{32}.$$



例（蒲丰投针）蒲丰曾用一个抛针试验近似计算 π ：在一组间距为 l 的平行线上，投出大量长为 $l/2$ 的针，求针与平行线相交的概率.



分析 针与平行线相交，取决于两个因素：针的中心距最近平行线的距离 x 及与平行线的夹角 θ .



相交时有 $x \leq \frac{l}{4} \sin \theta$.

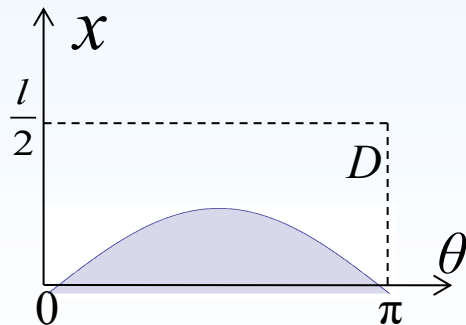
又 x, θ 可能的取值范围：
 $0 \leq x \leq \frac{l}{2},$
 $0 \leq \theta \leq \pi.$

令随机变量 (X, Θ) 为上述矩形上的均匀分布，即

$$f(x, \theta) = \begin{cases} \frac{2}{l\pi}, & (x, \theta) \in [0, \frac{l}{2}] \times [0, \pi] \triangleq D \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

故针与直线相交的概率为

$$\iint_{x \leq \frac{l}{4} \sin \theta} \frac{2}{l\pi} dx d\theta = \int_0^{2\pi} \frac{2}{l\pi} \frac{l}{4} \sin \theta d\theta = \frac{1}{\pi}.$$



均匀分布也可以推广到三维或更高维.

例（构成三角形）从三根长度为1的木棍上各随机截取一段，问能构成三角形的概率为多大？

解：令 (X, Y, Z) 分别为所截取的长度，则它显然服从 $V=[0,1]^3$ 上的均匀分布，即有密度函数

$$f(x, y, z) = \begin{cases} 1, & (x, y, z) \in V \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

又构成三角形当且仅当下式成立：

$$\begin{cases} x + y > z \\ y + z > x \\ z + x > y \end{cases}$$

记满足上式的点集为 T .

则 $P\{\text{能构成三角形}\} = \iiint_T dx dy dz.$

为了计算T的体积，考虑平面 $x + y = z$ 分别与平面 $x=0, y=0, z=1$ 的交线（如图）

可知截得一四面体，满足 $x + y \leq z$ ，
其体积为 $\frac{1}{3} \times \frac{1}{2} = \frac{1}{6}.$

另外两个约束条件可类似处理.

故共截掉体积 $3 \times \frac{1}{6} = \frac{1}{2}.$

所以 $P\{\text{能构成三角形}\} = \frac{1}{2}.$

