随机向量及其分布

若随机变量 $X_1, X_2, \dots X_n$ 定义在同一样本空间 Ω 上，则称 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为 n 维随机变量

二维随机向量及其分布函数

分布函数

类似研究随机变量，可以为二维随机向量定义其 cdf

设 (X, Y) 是二维随机向量，对任意实数 x, y ，二元函数

$$F(x,y) = P(X \leqslant x, Y \leqslant y)$$

称为二维随机向量的分布函数，或称为 X, Y 的**联合分布函数**

易得

$$P(x_1 < X \leqslant x_2, y_1 < Y \leqslant y_2) = F(x_2, y_2) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_1, y_1)$$

分布函数 $F(x, y)$ 有如下性质

1. $F(x, y)$ 对于 x, y 都是单调不减的
2. $0 \leqslant F(x, y) \leqslant 1$ ，且对于固定的 y 有 $F(-\infty, y) = 0$ ，对于固定的 x 有 $F(x, -\infty) = 0$ 。$F(-\infty, -\infty) = 0, F(+\infty, +\infty) = 1$
3. $F(x+0, y) = F(x, y), F(x, y+0) = F(x, y)$ ，即 $F(x, y)$ 关于 x, y 都是右连续的
4. 对于任意实数 $x_1 \leqslant x_2, y_1 \leqslant y_2$ 有 $F(x_2, y_2) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_1, y_1) \geqslant 0$

满足以上性质的二元函数一定是某个二维随机向量的联合分布函数

根据联合分布函数，也可以得到两个分量各自的分布函数

$$F_X(x) = P(X \leqslant x) = P(X \leqslant x, Y \leqslant +\infty) = F(x, +\infty)$$

同理

$$F_Y(y) = F(+\infty, y)$$

将 X，Y 的分布函数称为**边缘分布函数**

二维离散型随机向量

若二维随机向量 (X,Y) 的每个分量都是离散型随机变量，称其为二维离散型随机向量

设二维离散型随机向量 (X,Y) 取值可能为 $(x_i,y_j),i,j=1,2,\ldots$ ，则

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

称为 (X,Y) 的联合分布律。

类比离散型随机变量，联合分布律有性质

- $p_{ij}\geqslant 0,i,j=1,2,\ldots$
- $\sum_{i=1}^{+\infty}\sum_{j=1}^{+\infty}p_{ij}=1$

> 二维离散型随机向量有两种重要的分布：多项分布，多元超几何分布。这两种分布分别是二项分布和超几何分布的推广
>
> 多项分布：在 n 次重复独立实验中有三种不同结果，分别为 A_1,A_2,A_3 ，且 $P(A_i)=p_i$ 。以 X_1,X_2 记录 A_1,A_2 发生的概率，则有
>
> $$P(X_1=k_1,X_2=k_2)=\frac{n!}{k_1!k_2!(n-k_1-k_2)!}p_1^{k_1}p_2^{k_2}(1-p_1-p_2)^{n-k_1-k_2}$$
>
> 记为 $(X_1,X_2)\sim M(n;p_1,p_2,p_3)$
>
> 多元超几何分布：袋子中有三种球，分别有 N_1,N_2,N_3 个，一共有 N 个球，设 X_1,X_2 记录不放回摸取 n 个球时摸到 $1,2$ 中球的个数，则有
>
> $$P(X_1=n_1,X_2=n_2)=\frac{C_{N_1}^{n_1}C_{N_2}^{n_2}C_{N_3}^{n_3}}{C_N^n}$$

二维离散型随机向量的联合分布函数为

$$F(x,y)=P(X\leqslant x,Y\leqslant y)=\sum_{x_i\leqslant x,y_j\leqslant y}p_{ij}$$

可定义其边缘分布律

$$P(X=x_i)=\sum_{j=1}^{+\infty}p_{ij}=p_{i\cdot}$$
$$P(Y=y_j)=\sum_{i=1}^{+\infty}p_{ij}=p_{\cdot j}$$

二维连续型随机变量

设二维随机向量 (X,Y) 的分布函数为 $F(x,y)$ ，若存在非负可积二元函数 $p(x,y)$ 满足

$$F(x,y)=\int_{-\infty}^{x}\int_{-\infty}^{y}p(u,v)dudv$$

则称 (X,Y) 为二维连续型随机向量，称 $p(x,y)$ 为其联合概率密度函数

易得联合密度有性质

1. $p(x,y)\geqslant 0$
2. $\int_{-\infty}^{+\infty}\int_{-\infty}^{+\infty}p(x,y)dxdy=1$

若一个二元函数满足上述性质，则可以保证 $F(x,y)$ 满足分布函数的性质，故 $p(x,y)$ 是某个二维连续型随机向量的联合密度

同样可以得到对于任意实数 $x_1\leqslant x_2,y_1\leqslant y_2$ 有

$$P(x_1<X\leqslant x_2,y_1<Y\leqslant y_2)=\int_{x_1}^{x_2}\int_{y_1}^{y_2}p(u,v)dudv$$

更一般的，设 G 为平面任一区域，则

$$P((X,Y)\in G)=\iint\limits_{G}p(x,y)dxdy$$

> 重积分的计算可以使用累次积分或是换元法

联合密度也可以看作是联合分布的导函数。若 $p(x,y)$ 在点 (x_0,y_0) 处连续，则

$$\left.\frac{\partial^2F(x,y)}{\partial x\partial y}\right|_{(x_0,y_0)}=p(x_0,y_0)$$

对于任意有限实数 x ，令 $G=(-\infty,x]\times(-\infty,+\infty)$ ，则可以得到 X 的边缘分布

$$F_X(x)=P((X,Y)\in G)=\int_{-\infty}^{x}\int_{-\infty}^{+\infty}p(x,y)dydx$$

求导，可以得到 X 的概率密度为

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

同理，Y 的概率密度为

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

这两个概率密度称为 X,Y 的**边缘概率密度**

连续型随机向量的分量都是连续型随机变量，但连续型随机变量组成的向量不一定是连续型随机向量

平面上有两种常见的二维连续型分布：均匀分布，二元正态分布

均匀分布：设 G 是 $\mathbb{R}^2$ 上的有限区域，其面积 $S>0$ ，由密度函数

$$p(x,y)=\begin{cases}\frac{1}{S} & (x,y)\in G\\ 0 & (x,y)\notin G\end{cases}$$

给出的分布称为 G 上的均匀分布。若 G 为矩形 $[a,b]\times[c,d]$ ，则联合密度为

$$p(x,y)=\begin{cases}\frac{1}{(b-a)(d-c)} & (x,y)\in G\\ 0 & (x,y)\notin G\end{cases}$$

则可以得到 X 的边缘分布

$$F_X(x)=P(X\leqslant x)=\frac{x-a}{b-a},x\in[a,b]$$

其密度函数为

$$p_X(x)=\begin{cases}\frac{1}{b-a} & x\in[a,b]\\ 0 & x\notin[a,b]\end{cases}$$

即 X 服从区间 $[a,b]$ 上的均匀分布。同理 Y 服从区间 $[c,d]$ 上的均匀分布

二元正态分布：若二维随机向量 (X,Y) 的联合密度函数为

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

其中 $\mu_1,\mu_2\in\mathbb{R},\sigma_1,\sigma_2>0,|\rho|<1$ 均为常数，则称 (X,Y) 服从二元正态分布。记为

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

易得 X 的概率密度为

$$p_X(x)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1}e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}}$$

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

二维正态分布的边缘分布是正态分布，且其不依赖于参数 ρ ，从另一角度也说明了根据 X,Y 的边缘分布**一般不能确定联合分布**

相互独立的随机变量

设 $F(x,y)$ 是二维随机向量 (X,Y) 的联合分布，$F_X(x),F_Y(y)$ 为其边缘分布，若对所有 x,y 都有

$$P(X\leqslant x,Y\leqslant y)=P(X\leqslant x)P(Y\leqslant y)$$
$$F(x,y)=F_X(x)F_Y(y)$$

则称随机变量 X,Y 是相互独立的。

对于连续型随机向量 (X,Y) 而言，设其联合密度为 $p(x,y)$ ，且 X,Y 的边缘密度为 $p_X(x),p_Y(y)$ ，则 X,Y 独立等价于

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

在平面上**几乎处处成立**

> 几乎处处成立意为除去平面上面积为 0 的集合，处处成立

对于离散型随机向量 (X,Y) 而言，X,Y 相互独立等价于对于所有 x_i,y_j 有

$$P(X=x_i,Y=y_j)=P(X=x_i)P(Y=y_j)$$

实际中根据分布律或密度函数判断独立性比使用分布函数要方便

事实上，对于连续型随机向量 (X,Y) ，X,Y 独立 $\iff$ 存在函数 $g_1(x),g_2(y)$ ，满足

$$p(x,y)=g_1(x)g_2(y)$$

对于二维正态分布来说，其分量独立 $\iff$ 参数 $\rho=0$

随机向量函数的分布

问题：设 (X,Y) 是一个二维随机向量，$Z=g(X,Y)$ 是一个一维随机变量，由 (X,Y) 的分布计算 Z 的分布

二维离散型随机向量

设 (X,Y) 是二维离散型随机变量，则 $Z=g(X,Y)$ 最多可以取可数个值，Z 也是离散型随即变量。其分布律为

$$P(Z=z_k)=P(g(X,Y)=z_k)=\sum_{g(x_i,y_j)=z_k}p_{ij}$$

考虑几种特殊的 $Z=g(X,Y)$

随机变量和的分布

设 $Z=X+Y$ ，则其分布律为

$$P(Z=z_k)=\sum_{x_i}P(X=x_i,Y=z_k-x_i)$$

特别的，若 X,Y 独立

$$P(Z=z_k)=\sum_{x_i}P(X=x_i)P(Y=z_k-x_i)$$

上述公式被称为**卷积公式**

> 离散型分布的可加性
>
> - 泊松分布：两个独立的泊松分布 $X\sim P(\lambda_1),Y\sim P(\lambda_2)$ ，其和 $Z=X+Y\sim P(\lambda_1+\lambda_2)$
> - 二项分布：两个独立的二项分布 $X\sim B(n_1,p),Y\sim B(n_2,p)$ ，其和 $Z=X+Y\sim B(n_1+n_2,p)$

随机变量商的分布

设 $P(Y=0)=0,Z=X/Y$ ，则其分布律为

$$P(Z=z_k)=\sum_{y_j}P(X=z_k\cdot y_j,Y=y_j)$$

对于随机变量的乘积，也可也看作是商的分布

二维连续型随机向量

对于二维连续型随机向量 (X,Y) ，其联合密度函数为 $p(x,y)$ ，其函数 $Z=g(X,Y)$ 也是一个连续型随机变量，计算其密度函数可以使用**分布函数法**

$$F_Z(z)=P(Z\leqslant z)=\iint\limits_{g(x,y)\leqslant z}p(x,y)dxdy$$

求出其分布函数 $F_Z(z)$ 后求密度函数只要对其求导即可

> 瑞利（Rayleigh）分布：X,Y 独立同分布于 $N(0,1)$，则 $Z=\sqrt{X^2+Y^2}$ 的密度函数为
>
> $$p_Z(z)=\begin{cases}ze^{-\frac{z^2}{2}} & z\geqslant 0\\ 0 & z<0\end{cases}$$

分布函数法是最普适的求连续型随机向量分布的方法，对于一些特殊的函数，有

随机变量和的分布

设 (X,Y) 有联合密度函数 $p(x,y)$ ，$Z=X+Y$ 是连续型随机变量，其密度函数为

$$p_Z(z)=\int_{-\infty}^{+\infty}p(x,z-x)dx$$

特别的，当 X,Y 独立，其边缘密度为 $p_X(x),p_Y(y)$ 时，有

$$p_Z(z)=\int_{-\infty}^{+\infty}p_X(x)p_Y(z-x)dx$$

这个公式也被称为 $p_X(x)$ 和 $p_Y(y)$ 的**卷积公式**

注意在积分时上下限的选择要使得密度函数不为 0

随机变量商的分布

设 (X,Y) 有联合密度函数 $p(x,y)$ ，且 $Y\neq 0$ ，则 $Z=X/Y$ 是连续型随机变量，其密度函数为

$$p_Z(x)=\int_{-\infty}^{+\infty}|y|p(zy,y)dy$$

> Proof. Z 的分布函数为
>
> $$\begin{aligned}F_Z(z)=P(Z\leqslant z)=&\iint\limits_{x/y\leqslant z}p(x,y)dxdy\\&=\int_0^{+\infty}\int_{-\infty}^{zy}p(x,y)dxdy+\int_{-\infty}^{0}\int_{zy}^{+\infty}p(x,y)dxdy\end{aligned}$$
>
> 则其密度函数为
>
> $$\begin{aligned}p_Z(z)=F_Z'(z)&=\left(\int_0^{+\infty}\int_{-\infty}^{zy}p(x,y)dxdy\right)'+\left(\int_{-\infty}^{0}\int_{zy}^{+\infty}p(x,y)dxdy\right)'\\&=\int_0^{+\infty}yp(zy,y)dy+\int_{-\infty}^{0}-yp(zy,y)dy\\&=\int_{-\infty}^{+\infty}|y|p(zy,y)dy\end{aligned}$$

随机变量极值的分布

设 X,Y 相互独立，则考虑 $M=\max(X,Y),N=\min(X,Y)$

对于 $M=\max(X,Y)$ ，其分布函数为

$$F_M(z)=P(M\leqslant z)=P(\max(X,Y)\leqslant z)=P(X\leqslant z,Y\leqslant z)$$

由于 X,Y 独立，有

$$F_M(z)=P(X\leqslant z)P(Y\leqslant z)=F_X(z)F_Y(z)$$

对于 $N=\min(X,Y)$ ，其分布函数为

$$F_N=P(\min(X,Y)\leqslant z)=1-P(\min(X,Y)>z)=1-P(X>z,Y>z)$$

由于 X,Y 独立，有

$$F_N(z)=1-P(X>z)P(Y>z)=1-(1-F_X(z))(1-F_Y(z))$$

上述结论可以推广至有限个相互独立的随机变量。

进而，当 X,Y 是连续型随机变量时，M,N 也是连续型随机变量，对其分布函数求导，有

$$\begin{gathered}p_M(z)=p_X(z)F_Y(z)+F_X(z)p_Y(z)\\ p_N(z)=p_X(z)(1-F_Y(z))+p_Y(z)(1-F_X(z))\end{gathered}$$

> 对于一个串并联系统来说，设两个元件寿命的随机变量为 X,Y ，则整个系统的寿命的随机变量为
>
> - 串联：$\min(X,Y)$
> - 并联：$\max(X,Y)$
> - 备用：$X+Y$

一般情况下随机变量函数的分布

首先考虑 (X,Y) 的两个函数的联合分布。

设 (X,Y) 的联合密度为 $p(x,y)$ ，随机变量 U,V 都是 (X,Y) 的函数

$$U=g(X,Y),V=h(X,Y)$$

这里的函数 g,h 满足:

存在唯一的逆变换

$$\begin{cases}x=x(u,v)\\ y=y(u,v)\end{cases}$$

存在连续的一阶偏导数，且雅可比行列式

$$J(u,v)=\begin{vmatrix}\frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v}\\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v}\end{vmatrix}\neq 0$$

则其联合分布为

$$F_{(U,V)}(u,v) = P(U \leqslant u, V \leqslant v) = \iint\limits_{g(x,y)\leqslant u, h(x,y)\leqslant v} p(x,y)dxdy$$

进行变量替换，可得

$$F_{(U,V)}(u,v) = \int_{-\infty}^{v}\int_{-\infty}^{u} p(x(z_1,z_2), y(z_1,z_2))|J(z_1,z_2)|dz_1dz_2$$

则 (U,V) 的联合密度为

$$l(u,v) = p(x(u,v), y(u,v))|J(u,v)|$$

若求 $Z = g(X,Y)$ 的分布时，只需求上述联合分布的边缘分布即可，即

$$p_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} l(z,v)dv$$

此时一般另一个函数选择 $V = x$ 等易于计算的函数。