

AI 中的数学

第十一讲

方聪，概率统计部分参考章复熹和张原老师课件

2024 年秋季

① 两个随机变量的概率分布

② 两个随机变量函数的数值特征

① 两个随机变量的概率分布

② 两个随机变量函数的数值特征

随机向量函数的概率分布：假设二维随机向量 (X, Y) 有联合密度 $p(x, y)$ (对于离散型情形, 有类似的结论), 随机变量 $Z = f(X, Y)$, 对于任何实数 z , 令 $A = \{(x, y) : f(x, y) \leq z\}$, 则 Z 的分布函数的计算公式为

$$P(Z \leq z) = P(Z \in A) = \iint_A p(x, y) dx dy. \quad (1)$$

定理：设二维随机向量 (X, Y) 有联合密度 $p(x, y)$ ，随机变量 $Z = X + Y$ ，则 Z 的分布密度为

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

证明：令

$$A = \{(x, y) : x + y \leq z\}$$

由式1知

$$P(Z \leq z) = P((X, Y) \in A) = \iint_{\{x+y \leq z\}} p(x, y) dx dy.$$

利用变量替换 $u = x + y$ 有

$$\begin{aligned} \iint_{\{x+y \leq z\}} p(x, y) dx dy &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{z-x} p(x, y) dy \right) dx \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^z p(x, u-x) du \right) dx \end{aligned}$$

推论：设随机变量 X 和 Y 分别有分布密度 $p_X(x)$ 和 $p_Y(y)$ ，且 X 和 Y 相互独立，则随机变量 $Z = X + Y$ 有分布密度

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

例：设 (X, Y) 服从二维正态分布，联合密度 $p(x, y)$ 为

$$p(x, y) = \hat{C} \exp \left\{ -\frac{u^2 - 2\rho uv + v^2}{2(1-\rho^2)} \right\}, \text{ 其中 } u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}, v = \frac{y-\mu_2}{\sigma_2},$$
$$\hat{C} = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}. \text{ 求 } Z = X + Y \text{ 的密度。}$$

例：设 (X, Y) 服从二维正态分布，联合密度 $p(x, y)$ 为
 $p(x, y) = \hat{C} \exp \left\{ -\frac{u^2 - 2\rho uv + v^2}{2(1-\rho^2)} \right\}$ ，其中 $u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}$, $v = \frac{y-\mu_2}{\sigma_2}$ ，
 $\hat{C} = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}}$ 。求 $Z = X + Y$ 的密度。

解：由定理知 Z 的分布密度为 $p_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} p(x, z-x) dx$ 。当 y 取 $z-x$ 时，

$$v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2} = \frac{z - (\mu_1 + \sigma_1 u) - \mu_2}{\sigma_2} = C - \frac{\sigma_1}{\sigma_2} u,$$

其中， $C = (z - \mu_1 - \mu_2) / \sigma_2$ 。此时，

$$\begin{aligned} u^2 - 2\rho uv + v^2 &= u^2 - 2\rho u \left(C - \frac{\sigma_1 u}{\sigma_2} \right) + \left(C - \frac{\sigma_1 u}{\sigma_2} \right)^2 \\ &= \left(1 + 2\rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2} + \left(\frac{\sigma_1}{\sigma_2} \right)^2 \right) u^2 - 2 \left(\rho + \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \right) Cu + C^2. \end{aligned}$$

现在计算 $p_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} p(x, z-x) dx$, 已知:

$$p(x, z-x) = \hat{C} \left\{ -\frac{Au^2 - 2Bu + C^2}{2(1-\rho^2)} \right\}, \quad \text{其中, } u = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1},$$

$$A = 1 + 2\rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2} + \left(\frac{\sigma_1}{\sigma_2} \right)^2, \quad B = \left(\rho + \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \right) C, \quad C = \frac{z - (\mu_1 + \mu_2)}{\sigma_2}.$$

配方:

$$Au^2 - 2Bu + C^2 = A \left(u - \frac{B}{A} \right)^2 - \left(\frac{B^2}{A} - C^2 \right)$$

于是,

$$\begin{aligned} p_Z(z) &= \hat{C} \exp \left\{ \frac{\frac{B^2}{A} - C^2}{2(1-\rho^2)} \right\} \times \int_{-\infty}^{\infty} \exp \left\{ -\frac{A \left(u - \frac{B}{A} \right)^2}{2(1-\rho^2)} \right\} \sigma_1 du \\ &= \tilde{C} \exp \left\{ \frac{B^2 - AC^2}{2(1-\rho^2)A} \right\}. \quad \tilde{C} = \hat{C} \sigma_1 \sqrt{2\pi \frac{1-\rho^2}{A}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma_2^2 A}} \end{aligned}$$

$$B^2 - AC^2 = \left(\left(\rho + \frac{\sigma_1}{\sigma_2} \right)^2 - A \right) C^2 = (\rho^2 - 1) \frac{(z - (\mu_1 + \mu_2))^2}{\sigma_2^2}.$$

因此,

$$p_Z(z) = \tilde{C} \exp \left\{ -\frac{(z - \mu)^2}{2\sigma^2} \right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp \left\{ -\frac{(z - \mu)^2}{2\sigma^2} \right\}.$$

其中, $\mu = \mu_1 + \mu_2, \sigma^2 = \sigma_2^2 A = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2$.

特别地, 若 $\rho = 0$ (即 X, Y 相互独立), 则

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

例：设随机变量 X 与 Y 相互独立，且 X, Y 分别有分布密度：

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

$$p_Y(y) = \begin{cases} \mu e^{-\mu y}, & y > 0, \\ 0, & y \leq 0, \end{cases} \quad (\mu > 0),$$

试求随机变量 $X + Y$ 的分布密度。

例：设随机变量 X 与 Y 相互独立，且 X, Y 分别有分布密度：

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

$$p_Y(y) = \begin{cases} \mu e^{-\mu y}, & y > 0, \\ 0, & y \leq 0, \end{cases} \quad (\mu > 0),$$

试求随机变量 $X + Y$ 的分布密度。

解：随机变量 $Z = X + Y$ 的分布密度为

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

易知，当 $z \leq 0$ 时， $p(z) = 0$ ，设 $z > 0$ ，则

$$\begin{aligned} p(z) &= \int_0^z \lambda e^{-\lambda x} \mu e^{-\mu(z-x)} dx = \lambda \mu e^{-\mu z} \int_0^z e^{-(\lambda-\mu)x} dx \\ &= \begin{cases} \lambda^2 e^{-\lambda z} z, & \lambda = \mu, \\ \frac{\lambda \mu}{\lambda - \mu} (e^{-\mu z} - e^{-\lambda z}), & \lambda \neq \mu. \end{cases} \end{aligned}$$

定理：设二维随机向量 (X, Y) 有联合密度 $p(x, y)$. 令 $Z = X/Y$ (当 $Y = 0$ 时, 规定 $Z = 0$). 则 Z 为连续型, 且

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

定理：设二维随机向量 (X, Y) 有联合密度 $p(x, y)$. 令 $Z = X/Y$ (当 $Y = 0$ 时, 规定 $Z = 0$). 则 Z 为连续型, 且

$$p_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} |y| p(z y, y) dy.$$

证明：首先, $\frac{x}{y} \leq z$ 当且仅当 “ $y > 0$ 且 $x \leq yz$ ” 或者 “ $y < 0$ 且 $x \geq yz$.” 于是,

$$F_Z(z) = P(Y > 0, X \leq Yz) + P(Y < 0, X \geq Yz).$$

其中,

$$\begin{aligned} P(Y > 0, X \leq Yz) &= \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^{yz} p(x, y) dx dy = \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^z p(yu, y) y du dy \\ &= \int_{-\infty}^z \left(\int_0^{\infty} y p(yu, y) dy \right) du \end{aligned}$$

类似的,

$$\begin{aligned} P(Y < 0, X \geq YZ) &= \int_{-\infty}^0 \int_{yz}^{\infty} p(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^0 \int_{-\infty}^z p(yu, y) |y| du dy \\ &= \int_{-\infty}^z \left(\int_{-\infty}^0 |y| p(yu, y) dy \right) du \end{aligned}$$

于是,

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \int_{-\infty}^z \left(\int_{-\infty}^{\infty} |y| p(yu, y) dy \right) du \\ p_Z(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} |y| p(z y, y) dy. \end{aligned}$$

例：随机变量 X, Y 相互独立, 都服从 $N(0, 1)$. 求随机变量 $Z = X/Y$ 的概率密度。

例：随机变量 X, Y 相互独立，都服从 $N(0, 1)$. 求随机变量 $Z = X/Y$ 的概率密度。

解：联合密度为：

$$p(x, y) = \frac{1}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{x^2 + y^2}{2} \right\}.$$

因此，

$$\begin{aligned} p_Z(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} |y| p(z y, y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} |y| \frac{1}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{(zy)^2 + y^2}{2} \right\} dy \\ &= \frac{2}{2\pi} \int_0^{\infty} y \exp \left\{ -\frac{(z^2 + 1) y^2}{2} \right\} dy \\ &= \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} e^{-(z^2 + 1)u} du = \frac{1}{\pi (z^2 + 1)}. \end{aligned}$$

例：设随机变量 X 与 Y 独立同分布，共同分布是 $N(0, 1)$ ，试求随机变量 $Z = \sqrt{X^2 + Y^2}$ 的概率分布。

例：设随机变量 X 与 Y 独立同分布，共同分布是 $N(0, 1)$ ，试求随机变量 $Z = \sqrt{X^2 + Y^2}$ 的概率分布。

解：对任何 $z \leq 0$ ，易知 $P(Z \leq z) = 0$ ，设 $z > 0$ ，则

$$P(Z \leq z) = \iint_{\{x^2+y^2 \leq z^2\}} \frac{1}{2\pi} \exp\left\{-\frac{x^2+y^2}{2}\right\} dx dy$$

做极坐标变换 $x = r \cos \theta$ ， $y = r \sin \theta$ ($0 \leq \theta < 2\pi, r \geq 0$)，于是

$$P(Z \leq z) = \int_0^{2\pi} \left(\int_0^z \frac{1}{2\pi} e^{-r^2/2} r dr \right) d\theta = \int_0^z r e^{-r^2/2} dr.$$

可见， $Z = \sqrt{X^2 + Y^2}$ 有分布密度

$$p(z) = \begin{cases} 0, & z \leq 0, \\ ze^{-z^2/2}, & z > 0. \end{cases}$$

定理：假设 $\xi = (X, Y)$ 为连续型，有密度 $p(x, y)$ ，区域 A 满足 $P((X, Y) \in A) = 1$ ，假设

$$\eta = (U, V), \quad \text{其中 } U = f(X, Y), \quad V = g(X, Y).$$

如果：

- (1) $P(\xi \in A) = 1$ 且 $(f, g) : A \rightarrow G$ 是一对一的；
- (2) $f, g \in C^1(A)$, 且 $\frac{\partial(u, v)}{\partial(x, y)} \neq 0, \forall (x, y) \in A$,

那么, η 是连续型, 且

$$p_{U, V}(u, v) = p(x(u, v), y(u, v)) \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} \right|, (u, v) \in G.$$

证明: 对于 $\forall D \subseteq G$, 设 $D^* = \{(x, y) : (f(x, y), g(x, y)) \in D\}$,
 易知 $D^* \subseteq A$, $(f(x, y), g(x, y))$ 是 D^* 到 D 上的一一映射, 其逆
 映射是 $(x(u, v), y(u, v))$, 根据重积分的变量替换公式,

$$\iint_{D^*} p(x, y) dx dy = \iint_D p(x(u, v), y(u, v)) \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} \right| du dv.$$

于是,

$$\begin{aligned} P((U, V) \in D) &= P((X, Y) \in D^*) = \iint_{D^*} p(x, y) dx dy \\ &= \iint_D p(x(u, v), y(u, v)) \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} \right| du dv. \end{aligned}$$

因此

$$p_{U,V}(u, v) = p(x(u, v), y(u, v)) \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} \right|, (u, v) \in G.$$

① 两个随机变量的概率分布

② 两个随机变量函数的数值特征

定理：设随机变量 X 与 Y 相互独立，且 $E(X)$ 与 $E(Y)$ 都存在，则

$$E(XY) = E(X)E(Y).$$

连续情形的证明：

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyp_X(x)p_Y(y)dxdy = (E(X))(E(Y)).$$

定理：若随机变量 X 与 Y 相互独立，则

$$\text{var}(X + Y) = \text{var}(X) + \text{var}(Y).$$

证明：由于 $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$ ，得

$$\begin{aligned}\text{var}(X + Y) &= E(X + Y - (EX + EY))^2 \\ &= \text{var}(X) + \text{var}(Y) + 2E(X - E(X))(Y - E(Y)).\end{aligned}$$

由 X 与 Y 相互独立得

$$E(X - E(X))(Y - E(Y)) = E(X - E(X))E(Y - E(Y)) = 0$$

因此等式成立。

(1) 设二维随机向量 (X, Y) 的可能值是 a_1, a_2, \dots (有限个或可列无穷个), $f(x, y)$ 是任何二元函数, 则

$$E(f(X, Y)) = \sum_i f(a_i)P((X, Y) = a_i).$$

(当 a_i 有无穷个时, 要求此级数绝对收敛)。

(2) 设二维随机向量 (X, Y) 有联合分布密度 $p(x, y)$, 二元函数 $p(x, y)$ 满足积分

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} |f(x, y)| p(x, y) dx dy$$

收敛, 则

$$E(f(X, Y)) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) p(x, y) dx dy.$$

例：在长为 a 的线段上，任取两个点 X 和 Y ，求此两点间的平均距离。

例：在长为 a 的线段上，任取两个点 X 和 Y ，求此两点间的平均距离。

解：显然 X 和 Y 服从区间 $(0, a)$ 上的均匀分布，且相互独立，从而 X 和 Y 的联合密度为

$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{a^2} & x, y \in (0, a), \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

从而，两点间的平均长度为

$$\begin{aligned} E|X - Y| &= \iint_{\mathbb{R}^2} |x - y| p(x, y) dx dy \\ &= \int_0^a \int_0^a |x - y| \frac{1}{a^2} dx dy \\ &= \frac{1}{a^2} \int_0^a \left(\int_0^x (x - y) dy + \int_x^a (y - x) dy \right) dx \\ &= \frac{1}{a^2} \int_0^a \left(x^2 - ax + \frac{a^2}{2} \right) dx = \frac{a}{3}. \end{aligned}$$

例： x, y, z 为相互独立的随机变量， h, l, f, g 为任意确定性映射。判断

- (1) 令 $a = f(x, y)$, $b = g(x, z)$, a 与 b 是否独立, $a, b \mid x$ 是否独立?
- (2) 令 $c = x + y$, 则 $x, y \mid c$ 是否独立?
- (3) $h(l(x, y), z)$ 与 x 是否独立? $h(l(x, y), z)$ 与 x 在 $l(x, y)$ 给定条件下是否独立?

例： x, y, z 为相互独立的随机变量， h, l, f, g 为任意确定性映射。判断

- (1) 令 $a = f(x, y)$, $b = g(x, z)$, a 与 b 是否独立, $a, b \mid x$ 是否独立?
- (2) 令 $c = x + y$, 则 $x, y \mid c$ 是否独立?
- (3) $h(l(x, y), z)$ 与 x 是否独立? $h(l(x, y), z)$ 与 x 在 $l(x, y)$ 给定条件下是否独立?

解:

- (1) a 与 b 不独立, 都依赖于 x , $a, b \mid x$ 独立。
- (2) 不独立
- (3) $h(l(x, y), z)$ 与 x 不独立, 给定 $l(x, y)$ 则独立。

两个随机变量的协方差：假设随机变量 X, Y 的期望和方差存在，则称

$$E(X - E(X))(Y - E(Y))$$

为 X 与 Y 的协方差，记为 $\text{cov}(X, Y)$ 或 σ_{XY} 。

若 $\sigma_{XY} = 0$ ，则称 X 与 Y 不相关。

注：协方差存在，因为

$$2(X - EX)(Y - EY) \leqslant (X - EX)^2 + (Y - EY)^2.$$

协方差的计算公式为：

$$\text{cov}(X, Y) = E(XY) - (EX)(EY).$$

定理：假设 X, Y 的方差存在, 则

$$(\text{cov}(X, Y))^2 \leq \text{var}(X) \cdot \text{var}(Y). \quad (2)$$

定理：假设 X, Y 的方差存在, 则

$$(\operatorname{cov}(X, Y))^2 \leqslant \operatorname{var}(X) \cdot \operatorname{var}(Y). \quad (2)$$

证明：若 $\operatorname{var}(X) = 0$, 则 $X \equiv c$, 于是 $\operatorname{cov}(X, Y) = 0$. 若 $\operatorname{var}(X) > 0$, 则设

$$\begin{aligned} g(t) &:= E(t(X - EX) + (Y - EY))^2 \\ &= t^2 \operatorname{var}(X) + 2t \operatorname{cov}(X, Y) + \operatorname{var}(Y) \geqslant 0 \end{aligned}$$

由于不等式恒成立, 故 $g(t)$ 的判别式 $\leqslant 0$, 即 $(\operatorname{cov}(X, Y))^2 \leqslant \operatorname{var}(X) \cdot \operatorname{var}(Y)$.

随机变量的相关系数：设 $0 < \text{var}(X), \text{var}(Y) < \infty$ ，则称

$$\frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{var}(X)}\sqrt{\text{var}(Y)}}$$

为 X 与 Y 的相关系数，记为 ρ_{XY} ，简记为 ρ 。

定理：设 ρ 是随机变量 X 与 Y 的相关系数，则有

- (1) $|\rho| \leq 1$ ；
- (2) X 与 Y 独立，则不相关，从而 $\rho = 0$ ；
- (3) $|\rho| = 1$ 当且仅当存在 a, b 以概率 1 使得 $Y = a + bX$ 。

只证明 (3): 设

$$\begin{aligned} g(t) &:= E(t(X - EX) + (Y - EY))^2 \\ &= t^2 \text{var}(X) + 2t \text{cov}(X, Y) + \text{var}(Y) \end{aligned}$$

则 $|\rho| = 1$ 当且仅当 $g(t)$ 的判别式为 0, 即存在 t_0 使得

$$\begin{aligned} g(t_0) &= E(t_0(X - EX) + (Y - EY))^2 = 0 \\ &\Leftrightarrow Y = -t_0X + EY + t_0EX. \end{aligned}$$

例：设 (X, Y) 服从二维正态分布，联合密度为

$$\frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(u^2+v^2-2\rho uv)} \quad u = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}, v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2}.$$

求 ρ_{XY} 。

例：设 (X, Y) 服从二维正态分布，联合密度为

$$\frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(u^2+v^2-2\rho uv)} \quad u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}, v = \frac{y-\mu_2}{\sigma_2}.$$

求 ρ_{XY} 。

解：由之前的结论，

$$\mu_1 = E(X), \mu_2 = E(Y), \sigma_1^2 = \text{var}(X), \sigma_2 = \text{var}(Y).$$

故

$$\begin{aligned} \rho_{XY} &= \frac{E(X - \mu_1)(Y - \mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} = E\left(\frac{X - \mu_1}{\sigma_1} \frac{Y - \mu_2}{\sigma_2}\right) \\ &= \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} uv \cdot e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(u^2+v^2-2\rho uv)} dvdu. \end{aligned}$$

先对 v 积分, $v^2 - 2\rho uv + u^2 = (v - \rho u)^2 + (1 - \rho^2) u^2$,

$$\begin{aligned}\int_{-\infty}^{\infty} uv \cdot e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}(u^2+v^2-2\rho uv)} dv &= ue^{-\frac{u^2}{2}} \times \int_{-\infty}^{\infty} ve^{-\frac{(v-\rho u)^2}{2(1-\rho^2)}} dv \\ &= ue^{-\frac{u^2}{2}} \times \sqrt{2\pi(1-\rho^2)} \cdot \rho u.\end{aligned}$$

代入积分式, 再对 u 积分,

$$\rho_{XY} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \rho u^2 e^{-\frac{u^2}{2}} du = \rho.$$

例：设二维随机向量 (X, Y) 的联合密度是

$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{2}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(x^2 + y^2) \right\}, & xy > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

求 ρ_{XY} 。

例：设二维随机向量 (X, Y) 的联合密度是

$$p(x, y) = \begin{cases} \frac{2}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(x^2 + y^2) \right\}, & xy > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

求 ρ_{XY} 。

解：上一讲第二节已经指出 $X \sim N(0, 1)$, $Y \sim N(0, 1)$, 故

$$E(X) = E(Y) = 0, \quad \text{var}(X) = \text{var}(Y) = 1.$$

因此

$$\begin{aligned} \text{cov}(X, Y) &= E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyp(x, y) dx dy \\ &= \iint_{\{(x, y): xy > 0\}} xy \frac{2}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(x^2 + y^2) \right\} dx dy. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\operatorname{cov}(X, Y) &= E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyp(x, y) dx dy \\&= \iint_{\{(x, y): xy > 0\}} xy \frac{2}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(x^2 + y^2) \right\} dx dy \\&= \int_0^{\infty} ye^{-y^2/2} \left(\int_0^{\infty} \frac{2}{2\pi} xe^{-x^2/2} dx \right) dy \\&\quad + \int_{-\infty}^0 ye^{-y^2/2} \left(\int_{-\infty}^0 \frac{2}{2\pi} xe^{-x^2/2} dx \right) dy \\&= \int_0^{+\infty} \frac{2}{2\pi} ye^{-y^2/2} dy - \int_{-\infty}^0 \frac{2}{2\pi} ye^{-y^2/2} dy \\&= \int_0^{+\infty} \frac{2}{\pi} ye^{-y^2/2} dy = \frac{2}{\pi}.\end{aligned}$$

故相关系数为 $\rho_{XY} = \frac{2}{\pi}$ 。

注意：协方差为 0 不等价于随机变量 X 和 Y 独立。

注意：协方差为 0 不等价于随机变量 X 和 Y 独立。

例如，令随机变量 $X \sim U(0, 2\pi)$ ，设 $Y = \sin X$ ， $Z = \cos X$ ， Y 和 Z 的协方差为

$$\text{cov}(Y, Z) = E(YZ) - E(Y)E(Z) = \frac{1}{2}E(\sin 2X) - E(\sin X)E(\cos X) = 0.$$

而 Y 和 Z 显然是不独立的。