

概率论与数理统计

$X + Y$ 的分布

主讲人：郑旭玲



信息科学与技术学院



01

两个随机变量的 函数的分布



两个随机变量的函数的分布

前面我们讨论过一维随机变量函数的分布，
现在我们进一步讨论：

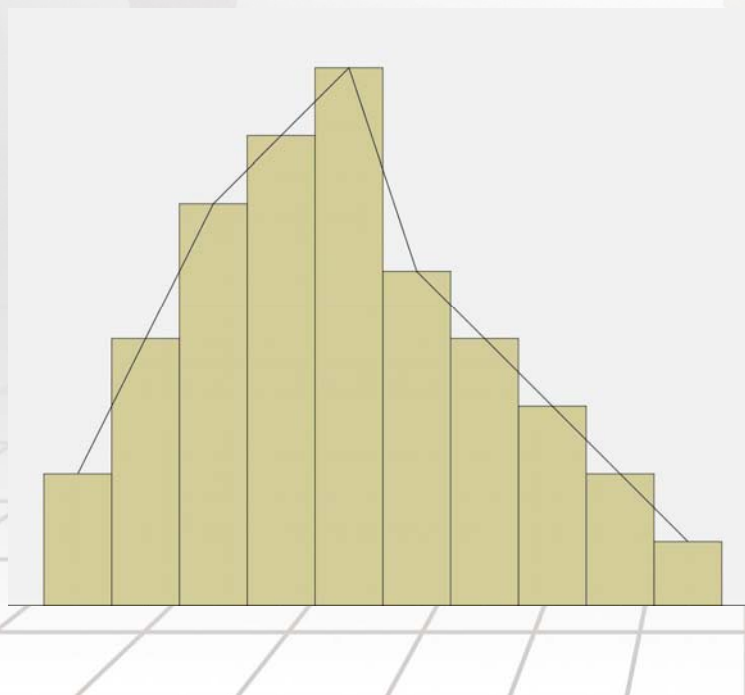
当随机变量 X, Y 的联合分布已知时，如何
求出它们的函数 $Z = g(X, Y)$ 的分布？

两个随机变量的函数的分布

语文

+

数学



$$\text{BMI指数} = \frac{\text{体重 (KG)}}{[\text{身高 (M)}]^2}$$



两个随机变量的函数的分布

二维随机变量 (X, Y) 的联合分布 $F(x, y)$ 与 X, Y 的函数, 如 $X+Y$ 、 $\max\{X, Y\}$ 、 $\min\{X, Y\}$ 等的分布之间有什么关系?

设二维离散型随机变量 (X, Y) 的分布律为

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

则随机变量 $Z = g(X, Y)$ 的分布律为

$$P\{Z=z_k\} = \sum_{z_k=g(x_i, y_j)} P\{X=x_i, Y=y_j\}, \quad k=1, 2, \dots$$



02

$Z = X + Y$ 的分布

$Z = X + Y$ 的分布

例

若 X 、 Y 独立, $P(X=k)=a_k$, $k=0,1,2,\dots$,
 $P(Y=k)=b_k$, $k=0,1,2,\dots$,
求 $Z=X+Y$ 的分布律。

解：

$$\begin{aligned} P(Z=r) &= P(X+Y=r) \\ &= \sum_{i=0}^r P(X=i, Y=r-i) \\ &= \sum_{i=0}^r P(X=i)P(Y=r-i) \\ &= a_0 b_r + a_1 b_{r-1} + \dots + a_r b_0 \quad r=0,1,2, \dots \end{aligned}$$

$Z = X + Y$ 的分布

例

若 X 和 Y 相互独立, 它们分别服从参数为 λ_1, λ_2 的泊松分布, 证明 $Z = X + Y$ 服从参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松分布。

解: 依题意有 $P(X = i) = \frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^i}{i!}, i = 0, 1, 2, \dots$

$$P(Y = j) = \frac{e^{-\lambda_2} \lambda_2^j}{j!}, j = 0, 1, 2, \dots$$

$$\begin{aligned} \text{于是, } P(Z = r) &= \sum_{i=0}^r P(X = i, Y = r - i) \\ &= \sum_{i=0}^r P(X = i)P(Y = r - i) \end{aligned}$$

$Z = X + Y$ 的分布

$$\begin{aligned} P(Z = r) &= \sum_{i=0}^r P(X = i)P(Y = r - i) \\ &= \sum_{i=0}^r e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^i}{i!} \cdot e^{-\lambda_2} \frac{\lambda_2^{r-i}}{(r-i)!} \\ &= \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{r!} \sum_{i=0}^r \frac{r!}{i!(r-i)!} \lambda_1^i \lambda_2^{r-i} \\ &= \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{r!} (\lambda_1 + \lambda_2)^r, r = 0, 1, 2, \dots \end{aligned}$$

即 Z 服从参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松分布.

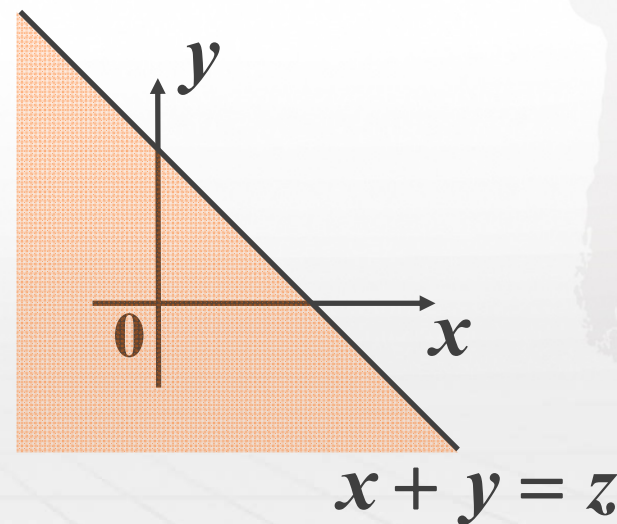
$Z = X + Y$ 的分布

例 设 X 和 Y 的联合密度为 $f(x, y)$, 求 $Z = X + Y$ 的概率密度。

解: $Z = X + Y$ 的分布函数是:

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P(Z \leq z) \\ &= P(X + Y \leq z) \\ &= \iint_D f(x, y) dx dy \end{aligned}$$

这里, 积分区域 $D = \{(x, y): x + y \leq z\}$
即直线 $x + y = z$ 及其左下方的半平面。



$Z = X + Y$ 的分布

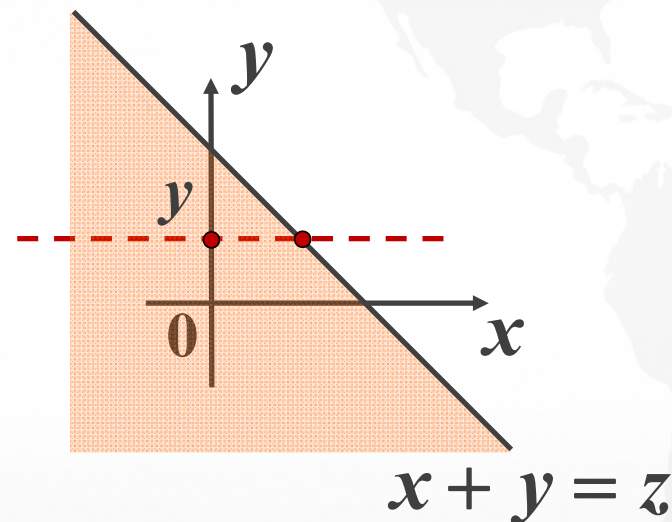
$$F_Z(z) = \iint_{x+y \leq z} f(x, y) dx dy$$

化成累次积分，得

$$F_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} \left[\int_{-\infty}^{z-y} f(x, y) dx \right] dy$$

固定 z 和 y ，对方括号内的积分作变量代换，令 $x = u - y$ ，得

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} \left[\int_{-\infty}^z f(u - y, y) du \right] dy \\ &= \int_{-\infty}^z \left[\int_{-\infty}^{\infty} f(u - y, y) dy \right] du \end{aligned}$$



$Z = X + Y$ 的分布

$$F_Z(z) = \int_{-\infty}^z \left[\int_{-\infty}^{\infty} f(u-y, y) dy \right] du$$

由概率密度与分布函数的关系,

可得 $Z = X + Y$ 的概率密度为:

$$f_Z(z) = F'_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(z-y, y) dy$$

由 X 和 Y 的对称性, $f_Z(z)$ 又可写成

$$f_Z(z) = F'_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, z-x) dx$$

以上两式就是**两个随机变量和的概率密度的一般公式**。

$Z = X + Y$ 的分布

特别地，当 X 和 Y 独立时，设 (X, Y) 关于 X, Y 的边缘密度分别为 $f_X(x)$ ， $f_Y(y)$ ，则上述两式化为：

$$\begin{cases} f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(z-y)f_Y(y)dy \\ f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x)f_Y(z-x)dx \end{cases}$$

卷积公式

当随机变量 X 和 Y 相互独立时，可直接用卷积公式来求 $Z = X + Y$ 的概率密度。

$Z = X + Y$ 的分布

例

若 X 和 Y 独立, 具有共同的概率密度

$$f(x) = \begin{cases} 1, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

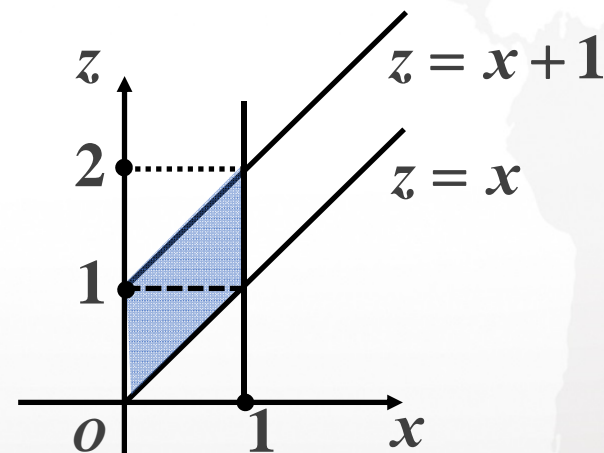
求 $Z = X + Y$ 的概率密度。

解: 由卷积公式

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$

为确定积分限, 先找出使被积函数不为 0 的区域

$$\begin{cases} 0 \leq x \leq 1 \\ 0 \leq y \leq 1 \end{cases}, \text{ 即 } \begin{cases} 0 \leq x \leq 1 \\ 0 \leq z-x \leq 1 \end{cases}, \text{ 也即 } \begin{cases} 0 \leq x \leq 1 \\ x \leq z \leq x+1 \end{cases}$$



$Z=X+Y$ 的分布

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$$

当 $z < 0$ 或 $z \geq 2$ 时, $f_Z(z) = 0$.

当 $0 \leq z < 1$ 时,

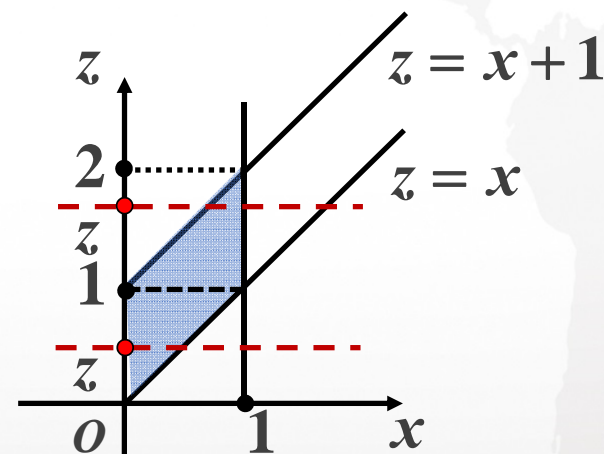
$$f_Z(z) = \int_0^z dx = z$$

当 $1 \leq z < 2$ 时,

$$f_Z(z) = \int_{z-1}^1 dx = 2-z$$

于是

$$f_Z(z) = \begin{cases} z, & 0 \leq z < 1, \\ 2-z, & 1 \leq z < 2, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$



$Z = X + Y$ 的分布

泊松分布的可加性：

设 $X \sim \pi(\lambda_1)$, $Y \sim \pi(\lambda_2)$, X 和 Y 相互独立，
则 $X + Y \sim \pi(\lambda_1 + \lambda_2)$

二项分布的可加性：

设 $X \sim B(m, p)$, $Y \sim B(n, p)$, X 和 Y 相互独立，
则 $X + Y \sim B(m + n, p)$

- 二项分布可看作一系列0-1分布之和。
- 泊松分布是二项分布当 n 趋向正无穷时的极限

$Z = X + Y$ 的分布

正态分布的可加性

若 X 和 Y 独立, $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$,
则 $Z = X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$

n个独立正态变量之和服从正态分布：

若 $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ 且相互独立,

则它们的和 $Z = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ 仍然服从正态分布

且有 $Z \sim N(\mu_1 + \mu_2 + \dots + \mu_n, \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \dots + \sigma_n^2)$

有限个独立正态变量的线性组合仍然服从正态分布