Lec-11. 两个随机变量函数的分布

主讲教师: 吴利苏 (wulisu@sdust.edu.cn)

主 页: wulisu.cn

目录

1. 离散型随机变量函数的分布

- 2. 连续型随机变量函数的分布
 - Z = X + Y的分布
 - $Z = \frac{Y}{Y}$ 和 Z = XY 的分布
 - $M = \max\{X, Y\}$ 和 $N = \min\{X, Y\}$ 的分布

两个随机变量函数的分布

• 已知随机变量 X, Y 的分布、二元函数 g(x, y)

$$\Longrightarrow$$
求 $Z = g(X, Y)$ 的分布.

离散型随机变量函数的分布

若离散型随机变量 (X, Y) 联合分布律为

$$P\{X=x_i, Y=y_j\}=p_{ij},$$

则 Z = g(X, Y) 的分布律为

$$P\{Z = z_k\} = P\{g(X, Y) = z_k\}$$

$$= \sum_{z_k = g(x_i, y_i)} p_{ij}, \quad k = 1, 2, ...$$

例 $\begin{array}{cccc}
\frac{1}{12} & \frac{1}{12} & \frac{3}{12} \\
\frac{2}{12} & \frac{1}{12} & 0 \\
\frac{2}{12} & 0 & \frac{2}{12}
\end{array}$ $\frac{1}{2}$ 求 (1) X + Y, (2) |X - Y| 的分布律. 解:

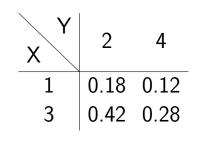


设两个独立的随机变量 X 与 Y 的分布律为

$$\begin{array}{c|cc} X & 1 & 3 \\ \hline P & 0.3 & 0.7 \end{array}$$

求 Z = X + Y的分布律.

解.



$$\begin{array}{|c|c|c|c|c|c|}\hline X+Y & 3 & 5 & 7 \\\hline P & 0.18 & 0.54 & 0.28 \\\hline \end{array}$$

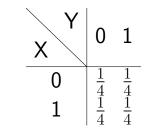


X, Y相互独立且具有同一分布律

$$\begin{array}{c|cc} X & \mathbf{0} & \mathbf{1} \\ \hline P & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{array}$$

求 $Z = \max\{X, Y\}$ 的分布律.

解:



$$\frac{\max\{X, Y\} \mid \mathbf{0} \mid \mathbf{1}}{P \mid \frac{1}{4} \mid \frac{3}{4}}$$



连续型随机变量函数的分布

已知连续型随机变量 (X, Y), 求 Z = g(X, Y) 的概率分布函数或概率密度函数.

• 先求 Z的分布函数,

$$F_Z(z) = P\{Z \le z\}$$

= $P\{g(X, Y) \le Z\} = \iint_{g(x,y) \le z} f(x, y) dx dy$.

• 再通过求导得到概率密度函数,

$$f_Z(z) = F'_Z(z).$$

设 (X, Y) 的概率密度函数 $f(x,y) = \begin{cases} 3x & 0 < y < x < 1; \\ 0 & \text{其他.} \end{cases}$ 求 Z = X - Y 的概率密度函数 $f_Z(z)$.

解:

$$F_Z(z) = P\{Z \le z\}$$

= $P\{X - Y \le Z\} = \iint f(x, y) dx dy$.

z的取值不同, 积分区域不同,

- 1. z < 0 时, 不与 f(x, y) 的非零区域相交. $F_z(z) = 0$.
- 2.0 < Z < 1 时.
 - $\iint f(x,y) dxdy = 1 \iint f(x,y) dxdy$
 - $=1-\int_{0}^{1}\int_{0}^{x-z}3xdydx=\frac{3}{2}z-\frac{1}{2}z^{3}.$
- 3. Z > 1 时, $F_Z(z) = 1$.

故 $f_Z(z) = \begin{cases} \frac{3(1-z^2)}{2} & 0 < z < 1; \\ 0 & 其他. \end{cases}$

连续型随机变量的三种函数

若X, Y为连续型随机变量,则

- Z = X + Y;
- $Z = XY, Z = \frac{Y}{X}$;
- $Z = \max\{X, Y\}, Z = \min\{X, Y\};$

仍为连续型的随机变量.

$$Z = X + Y$$
的分

$$Z = X + Y$$
 的分布
 $F_Z(z) = P\{Z \le z\} = P\{X + Y \le z\}$

$$= \iint f(x,y) dx dy$$

世界次积分
$$\int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{z-y} f(x,y) \, dx \right) \, dy$$

$$= \underbrace{\frac{u=x+y}{z}}_{-\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\int_{-\infty}^{z} f(u-y,y) \, du \right) \, dy$$

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

$$= \int_{-\infty}^{z} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} f(u - y, y) dy \right) du \stackrel{\triangle}{=} \int_{-\infty}^{z} f_{Z}(u) du$$

$$Z = X + Y$$
 的分布

• 所以 Z = X + Y 的概率密度为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y,y) dy.$$

Z = X + Y的分布

• 所以 Z = X + Y 的概率密度为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y,y) dy.$$

• 由对称性,

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx.$$

• 若 X 和 Y 相互独立,则

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$$

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

• 上面公式称为函数 f_X 和 $f_Y(y)$ 的卷积公式,记 为 $f_X * f_Y$. 即 $f_X * f_Y = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z - y) f_Y(y) dy$

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

设X和Y是相互独立的,且都服从N(0,1). 求Z=X+Y的概率密度函数.

设X和Y是相互独立的,且都服从N(0,1). 求Z=X+Y的概率密度函数.

解:

$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X}(x) f_{Y}(z - x) dx = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^{2}}{2}} \cdot e^{-\frac{(z - x)^{2}}{2}}$$

$$= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^{2}}{4}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(x - \frac{z}{2})^{2}} dx = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^{2}}{4}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^{2}} dt$$

$$= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^{2}}{4}} \cdot \sqrt{\pi} = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} e^{-\frac{z^{2}}{4}}$$

所以 $Z \sim N(0,2)$.

一般情况

性质

• 若 X, Y 相互独立且 $X \sim N(\boldsymbol{\mu}_1, \boldsymbol{\sigma}_1^2)$, $Y \sim N(\boldsymbol{\mu}_2, \boldsymbol{\sigma}_2^2)$, 则 Z = X + Y 仍然服从正态分布且

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

• n 个独立正态随机变量的线性组合仍服从正态分布. 即设 $X_i \sim N(\boldsymbol{\mu}_i, \boldsymbol{\sigma}_i^2)$ 且相互独立, 则

$$c_0 + c_1 X_1 + ... + c_n X_n \sim N(\mu, \sigma^2),$$

其中 $c_0, c_1, ..., c_n$ 是不全为 0 的常数, $\mu = c_0 + c_1 \mu_1 + ... + c_n \mu_n$, $\sigma^2 = c_1^2 \sigma_1^2 + ... + c_n^2 \sigma_n^2$.

在一简单电路中, 两电阻 R_1 和 R_2 串联, 设 R_1 , R_2 相互独立, 它们的概率密度均为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{10 - x}{50} & 0 \le x \le 10; \\ 0 & \text{#.e.} \end{cases}$$

求总电阻 $R = R_1 + R_2$ 的概率密度.

$$\Rightarrow \begin{cases} 0 < x < 10; \\ z - 10 < x < z \end{cases}$$

$$f_R(z) = \begin{cases} \int_0^z f(x) f(z - x) dx & 0 \le z < 10; \\ \int_{z-10}^{10} f(x) f(z - x) dx & 10 \le z < 20; \\ 0 & \text{#.w.} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{15000} (600z - 60z^2 + z^3) & 0 \le z < 10; \\ \frac{1}{15000} (20 - z)^3 & 10 \le z < 20; \\ 0 & \text{#.w.} \end{cases}$$

解: $f_R(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{R_1}(x) f_{R_2}(z-x) dx$,

被积函数不为 $0 \Leftrightarrow \begin{cases} 0 < x < 10; \\ 0 < z - x < 10 \end{cases}$

设 X, Y 相互独立, 且分别服从参数为 $\alpha, \theta; \beta, \theta$

的
$$\Gamma$$
 分布 $(X \sim \Gamma(\alpha, \theta), Y \sim \Gamma(\beta, \theta), \alpha, \beta, \theta > 0)$, 概率密度分别为
$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^{\alpha}\Gamma(\alpha)}x^{\alpha-1}e^{-\frac{x}{\theta}} & x > 0; \\ 0 & \text{其他}. \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^{\beta} \Gamma(\beta)} y^{\beta - 1} e^{-\frac{y}{\theta}} & y > 0\\ 0 & \sharp \mathfrak{A}. \end{cases}$$

证 Z = X + Y 服从参数为 $\alpha + \beta$, θ 的 Γ 分布, 即 $X + Y \sim \Gamma(\alpha + \beta, \theta)$.

Γ函数和β函数

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha - 1} e^{-x} dx, \qquad \alpha > 0$$

$$\beta(\alpha, \beta) = \int_0^1 t^{\alpha - 1} (1 - t)^{\beta - 1}, \qquad \alpha, \beta > 0$$

Γ函数和β函数

$$\Gamma(\boldsymbol{\alpha}) = \int_0^\infty x^{\boldsymbol{\alpha}-1} e^{-x} dx, \qquad \boldsymbol{\alpha} > 0$$
$$\boldsymbol{\beta}(\boldsymbol{\alpha}, \boldsymbol{\beta}) = \int_0^1 t^{\boldsymbol{\alpha}-1} (1-t)^{\boldsymbol{\beta}-1}, \qquad \boldsymbol{\alpha}, \boldsymbol{\beta} > 0$$

等式关系:

•
$$\Gamma(\alpha+1) = \alpha\Gamma(\alpha)$$
, $\Gamma(n+1) = n!$;

•
$$\beta(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$$
.

证明: Z = X + Y 的概率密度为 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$, 被积函数不为 0 时 \Leftrightarrow $\begin{cases} x > 0; \\ z - x > 0 \end{cases}$

 $\frac{z=zt}{\boldsymbol{\theta}^{\boldsymbol{\alpha}+\boldsymbol{\beta}-1}e^{-\frac{z}{\boldsymbol{\theta}}}} \int_{0}^{1} t^{\boldsymbol{\alpha}-1} (1-t)^{\boldsymbol{\beta}-1} dt \stackrel{\Delta}{=} Az^{\boldsymbol{\alpha}+\boldsymbol{\beta}-1}e^{-\frac{z}{\boldsymbol{\theta}}}$

 $= \frac{e^{-\frac{z}{\theta}}}{\boldsymbol{\theta}^{\alpha+\beta} \Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)} \int_0^z x^{\alpha-1} (z-x)^{\beta-1} dx$

其中 $A = \frac{1}{\boldsymbol{\theta}^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1}$.

(1) z < 0, $f_Z(z) = 0$, (2) z > 0.

 $f_Z(z) = \int_0^{\infty} \frac{1}{\boldsymbol{\theta}^{\alpha} \Gamma(\boldsymbol{\alpha})} x^{\boldsymbol{\alpha}-1} e^{-\frac{x}{\boldsymbol{\theta}}} \frac{1}{\boldsymbol{\theta}^{\beta} \Gamma(\boldsymbol{\beta})} (z-x)^{\boldsymbol{\beta}-1} e^{-\frac{(z-x)}{\boldsymbol{\theta}}} dx$



$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f_Z(z) dz = \int_{-\infty}^{+\infty} A z^{\alpha + \beta - 1} e^{-\frac{z}{\theta}} dz$$
$$= A \theta^{\alpha + \beta} \int_0^{+\infty} \left(\frac{z}{\theta}\right)^{\alpha + \beta - 1} e^{-\frac{z}{\theta}} d\left(\frac{z}{\theta}\right)$$
$$= A \theta^{\alpha + \beta} \Gamma(\alpha + \beta).$$

$$=Aoldsymbol{ heta}$$
 に $A=oldsymbol{eta}^{lpha+oldsymbol{eta}}$. 所以

$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^{\alpha+\beta}\Gamma(\alpha+\beta)} z^{\alpha+\beta-1} e^{-\frac{z}{\theta}} & z > 0; \\ 0 & \sharp \&. \end{cases}$$

即 $X + Y \sim \Gamma(\alpha + \beta, \theta)$.

性质 (「分布可加性)

若 $X_1, ..., X_n$ 相互独立且 $X_i \sim \Gamma(\boldsymbol{\alpha}_i, \boldsymbol{\beta})$. 则

$$X_1 + \cdots + X_n \sim \Gamma(\alpha_1 + \cdots + \alpha_n, \beta).$$