

Part III-B: Probability Theory and Mathematical Statistics

Lecture by 李漫漫

Note by THF

2024 年 10 月 17 日

目录

0.0.1	条件分布	1
0.1	二维随机变量函数的分布	2
0.2	二元正态分布	5
1	数字特征	6
1.1	数学期望	7

Lecture 8

10.15

0.0.1 条件分布

Notation. 离散型条件分布:

$$P\{X = a_i | Y = b_j\} = \frac{P\{X = a_i, Y = b_j\}}{P\{Y = b_j\}}.$$

$$P\{Y = b_j\} = \sum_{i=1}^{+\infty} P\{Y = b_j, X = a_i\}.$$

性质:

1. $P\{X = a_i | Y = b_j\} \geq 0$

$$2. \sum_{i=1}^{+\infty} P = 1$$

Notation. 连续型条件分布:

$$P\{X = a|Y = b\} = 0.$$

(无穷多个点)

通过微元法:

$$\begin{aligned} P\{X \leq x|Y = y\} &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} P\{X \leq x|y - \varepsilon < Y \leq y\} \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{P\{X \leq x, Y \in (y - \varepsilon, y]\}}{P\{Y \in (y - \varepsilon, y]\}} \\ &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \frac{F(x, y) - F(x, y - \varepsilon)}{F_Y(y) - F_Y(y - \varepsilon)} \\ &= \frac{\partial F(x, y)}{\partial y} \\ &= \frac{dF_Y(y)}{dy} \\ &= \frac{\int_{-\infty}^x f(u, y) du}{f_Y(y)} \\ &= \int_{-\infty}^x \frac{f(u, y)}{f_Y(y)} du \end{aligned}$$

0.1 二维随机变量函数的分布

$$\begin{cases} aX + bY + c \\ \max\{X, Y\} \\ \min\{X, Y\} \end{cases}.$$

重点公式: 3.4.5 ~ 3.4.8

假设随机变量 $Z = aX + bY + c$, 有分布函数 $(X, Y) \rightarrow F(x, y)$

$$\begin{aligned}
F_Z(z) &= P\{Z \leq z\} \\
&= P\{aX + bY + c \leq z\} \\
&= \begin{cases} \sum \sum_{ax_i + by_j + c \leq z} P\{X = x_i, Y = y_j\}, & (X, Y) \text{ 离散} \\ \iint_{ax + by + c \leq z} P\{X = x, Y = y\} dx dy, & (X, Y) \text{ 连续} \end{cases}
\end{aligned}$$

Notation. 二项分布可加性: 有两个相互独立的试验 $X \sim B(m, p), Y \sim B(n, p)$, 相当于一个试验 $Z \sim B(m + n, p)$

泊松分布可加性: 相互独立的两个随机变量 $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2)$, 相当于一个分布 $Z \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$

Notation. 极值公式:

两个随机变量 (连续) X, Y 相互独立, 求 $Z_1 = \max(X, Y), Z_2 = \min(X, Y)$ 的分布函数和密度函数

1. $F_{Z_1}(z)$: 最大的不超过 z 等价于每一个都不超过 z

$$\begin{aligned}
F_{Z_1}(z) &= P\{X \leq z, Y \leq z\} \\
&= P\{X \leq z\} \cdot P\{Y \leq z\} \\
&= F_X(z) \cdot F_Y(z)
\end{aligned}$$

2. $F_{Z_2}(z)$: 最小的不超过 z 不等价于每一个都不超过 z , 但最小的超过 z 等价与每一个都超过了 z

$$\begin{aligned}
F_{Z_2}(z) &= 1 - P\{X > z, Y > z\} \\
&= 1 - [1 - F_X(z)] \cdot [1 - F_Y(z)]
\end{aligned}$$

Notation. 独立同分布: 变量相互独立且分布律相同

对极值公式扩展: (X_1, X_2, \dots, X_n) 独立同分布:

$$F_{Z_1}(z) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(z).$$

由于同分布, 因此 $F_{X_i}(z) = F_X(z)$

$$F_{Z_1}(z) = (F_X(z))^n.$$

$$f_{Z_1}(z) = (F_{Z_1}(z))' = n(F_X(z))^{n-1}.$$

Notation. 3.4.5:

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P\{X + Y \leq z\} \\ &= \iint_D f(x, y) \, dx \, dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} dx \int_{-\infty}^{z-x} f(x, y) \, dy \\ &= \int_{-\infty}^z dt \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, t-x) \, dx \\ f_Z(z) &= F'_Z(z) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z-x) \, dx \end{aligned}$$

同理:

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

称以上两个公式为卷积公式: $f_Z = f_X * f_Y$

Notation. 正态分布的可加性:

$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 且 X, Y 相互独立, 则:

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

多元:

$$Z = \sum_{i=1}^n a_i X_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n a_i \mu_i, \sum_{i=1}^n a_i^2 \sigma_i^2\right).$$

0.2 二元正态分布

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\right. \\ \left.\times \left[\frac{(x_1-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho\frac{(x_1-\mu_1)(x_2-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(x_2-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}.$$

Lecture 9

10.17

Example. $X \sim U[-1, 1]$, 对应的密度函数:

$$f_X(x) = \begin{cases} 0, & x < -1 \text{ or } x > 1 \\ \frac{1}{2}, & x \in [-1, 1] \end{cases}.$$

同理 $Y \sim U[-1, 1]$, 求 $Z = |X - Y|$ 的分布函数

解: Z 的取值: $[0, 2]$

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= P\{Z \leq z\} \\ &= P\{|X - Y| \leq z\} \\ &= \begin{cases} 0, & z < 0 \\ 1, & z \geq 2 \\ P\{-z \leq X - Y \leq z\}, & z \in [0, 2) \end{cases}. \end{aligned}$$

其中

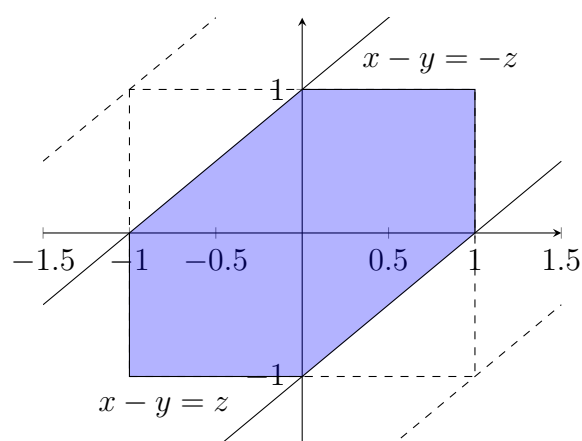
$$P\{-z \leq X - Y \leq z\} = \iint_{-z \leq x-y \leq z} f(x, y) \, dx dy.$$

通过 f_X 和 f_Y 求联合密度函数: X, Y 独立, 即 $f(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$

$$f(x, y) = \begin{cases} 0, & x, y < -1 \text{ or } x, y > 1 \\ \frac{1}{4}, & x, y \in [-1, 1] \end{cases}.$$

$$P\{-z \leq X - Y \leq z\} = \iint_{-z \leq x-y \leq z, x, y \in [-1, 1]} \frac{1}{4} dx dy.$$

画图确认积分区域:



Notation. i.i.d. : 独立同分布

Notation. 伽马分布 $\Gamma(\alpha, \beta)$ 的密度函数:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}.$$

Notation. 重点题目: 3.6.2

1 数字特征

$$\text{数字特征} \left\{ \begin{array}{l} \text{数学期望: } E(X) \\ \text{方差: } D(X) \text{ or } \text{Var}(X) \\ \text{协方差: } \text{cov}(X, Y) \\ \text{相关系数: } \rho(X, Y) \\ \text{矩: } E(X)^k \text{ and } E(X - EX)^k \end{array} \right. .$$

Notation. $D(X) = E(X - EX)^2$

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

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{DX} \sqrt{DY}}$$

Notation. $|\rho_{X,Y}| \in [0, 1]$

ρ 越大越线性相关, $\rho > 0.8$ 时基本可以确定为线性相关

Notation. 矩 (moment) 是最一般的概念

矩分为两大类: k 阶原点矩和 k 阶中心矩

原点矩: $E(X)^k$

中心矩: $E(X - EX)^k$

$k + l$ 阶混合中心矩: $E((X - EX)^k (Y - EY)^l)$

Example. 数学期望为一阶原点矩

方差为一阶中心矩

协方差为二阶混合中心矩

Notation. 可以写出无穷阶的中心矩等同于通过泰勒原理得出分布函数

本章重点: 如何计算任意随机变量有关函数的数学期望

唯一计算公式: 4.1.5 和 4.1.6

1.1 数学期望

Definition. 离散型随机变量 X 的分布律: $P\{X = x_i\} = p_i, i = 1, 2, \dots$

若级数 $\sum_{i=1}^{+\infty} x_i p_i$ 绝对收敛 ($\sum_{i=1}^{+\infty} |x_i| p_i < +\infty$), 则 X 的数学期望存在 (x_i 为取值, p_i 为权重, $p_i \geq 0$)

$$E(X) = EX = \sum_{i=1}^{+\infty} x_i P\{X = x_i\} = \sum_{i=1}^{+\infty} x_i p_i.$$

Rule. 当一个随机变量的密度函数与分布律已知: $X \rightarrow f(x), P\{X = x_i\} = p_i$

即可以求关于 X 函数的数学期望 (公式 4.1.5):

$$E(g(X)) = \begin{cases} \sum_{i=1}^{+\infty} g(x_i) P\{X = x_i\}, & X \text{ 离散} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx, & X \text{ 连续} \end{cases}.$$

Rule. 扩展至二阶: $(X, Y) \rightarrow P\{X = x_i, Y = y_j\}, f(x, y)$

关于 (X, Y) 的函数的数学期望 (公式 4.1.6):

$$E(g(X, Y)) = \begin{cases} \sum_{i=1}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} g(x_i, y_j) P\{X = x_i, Y = y_j\}, & \text{离散} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy, & \text{连续} \end{cases}.$$

Notation. 柯西分布:

$$f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, x \in \mathbb{R}.$$

常见分布数学期望:

Notation. 伯努利分布 $X \sim B(n, p)$: $EX = np$

泊松分布 $X \sim P(\lambda) (\lambda > 0)$: $EX = \lambda$

柯西分布: EX 不存在 (柯西分布不绝对收敛)

Notation. 柯西活了 68 岁, 21 岁成名 (导师拉格朗日), 27 岁当选法国科学院院士