

Contents

§ 1 n 维随机变量及其分布函数 2

n 维随机变量的概念 2

n 维随机变量的分布函数的概念和性质 2

 边缘分布函数 2

§ 2 常见的二维随机变量得概率分布——离散型随机变量与连续型随机变量 2

 二维离散型随机变量得概率分布、边缘分布和条件分布 2

 二维连续型随机变量的概率分布、边缘分布和条件分布 3

§ 3 随机变量的相互独立性 4

 概念 4

 相互独立的充要条件 4

 相互独立的性质 4

§ 4 相互独立随机变量函数的分布和卷积公式 5

§ 1 n 维随机变量及其分布函数

n 维随机变量的概念

如果 X_1, X_2, \dots, X_n 是定义在同一个样本空间 Ω 上的 n 个随机变量, 则称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为 n 维随机变量, 或 n 维随机向量, $X_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 称为第 i 个分量

当 $n = 2$ 时, 称 (X, Y) 为二维随机变量或二维随机向量

n 维随机变量的分布函数的概念和性质

1. 概念

对任意 n 个实数 x_1, x_2, \dots, x_n , 称 n 元函数

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P\{X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n\}$$

为 n 维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布函数或随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 的联合分布函数

当 $n = 2$ 时, 对任意的实数 x, y , 称二元函数

$$F(x, y) = P\{X \leq x, Y \leq y\}$$

为二维随机变量 (X, Y) 的分布函数或随机变量 X, Y 的联合分布函数

2. 性质

- 单调性 $F(x, y)$ 是 x, y 的单调不减函数
- 右连续性 $F(x, y)$ 是 x, y 的右连续函数
- 有界性 $F(-\infty, y) = F(x, -\infty) = F(-\infty, -\infty) = 0, F(+\infty, +\infty) = 1$
- 非负性 对任意 $x_1 < x_2, y_1 < y_2$, 有 $P\{x_1 < X \leq x_2, y_1 < Y \leq y_2\} = F(x_2, y_2) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_1, y_1) \geq 0$

边缘分布函数

设二维随机变量 (X, Y) 的分布函数为 $F(x, y)$, 随机变量 X 与随机变量 Y 的分布函数 $F_X(x), F_Y(y)$ 分别称为 (X, Y) 关于 X 和 Y 的边缘分布函数。由概率性质得

$$\begin{aligned} F_X(x) &= P\{X \leq x\} = P\{X \leq x, Y < +\infty\} \\ &= \lim_{y \rightarrow +\infty} P\{X \leq x, Y \leq y\} \\ &= \lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y) = F(x, +\infty) \end{aligned}$$

§ 2 常见的二维随机变量得概率分布——离散型随机变量与连续型随机变量

二维离散型随机变量得概率分布、边缘分布和条件分布

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

2. 数列 $\{p_{ij}\}, i, j = 1, 2, \dots$ 是某一二维离散型随机变量的概率分布的充要条件是

$$p_{ij} \geq 0, \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = 1$$

3. 联合分布函数

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

设 G 是平面上的某个区域，则

$$P\{(X, Y) \in G\} = \sum_{(x_i, y_j) \in G} p_{ij}$$

4. X, Y 的边缘分布分别为

$$p_{i\cdot} = P\{X = x_i\} = \sum_j P\{X = x_i, Y = y_j\}$$

和

$$p_{\cdot j} = P\{Y = y_j\} = \sum_i P\{X = x_i, Y = y_j\}$$

5. 条件分布

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{Y = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}$$

和

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{X = x_i\}} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}}$$

二维连续型随机变量的概率分布、边缘分布和条件分布

1. 边缘概率密度

$$F_X(x) = F(x, +\infty) = \int_{-\infty}^x \left[\int_{-\infty}^{+\infty} f(u, v) dv \right] du$$

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

2. 条件概率密度

$$f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

3. 条件分布函数

$$F_{Y|X}(y | x) = \int_{-\infty}^y f_{Y|X}(v | x) dv = \int_{-\infty}^y \frac{f(x, v)}{f_X(x)} dv$$

§ 3 随机变量的相互独立性

概念

1. 设二维随机变量 (X, Y) 的分布函数为 $F(x, y)$, 如果边缘分布函数 $F_X(x), F_Y(y)$ 满足

$$F(x, y) = F_X(x) \cdot F_Y(y),$$

则称随机变量 X, Y 是相互独立的

2. 若 n 维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的分布函数 $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 满足

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = F_{X_1}(x_1) \cdot F_{X_2}(x_2) \cdot \dots \cdot F_{X_n}(x_n),$$

则称随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 是相互独立的

3. 若对任意实数 $x_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 与 $y_j (j = 1, 2, \dots, m)$ 有

$$\begin{aligned} & P\{X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n, Y_1 \leq y_1, Y_2 \leq y_2, \dots, Y_m \leq y_m\} \\ &= P\{X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n\} \cdot P\{Y_1 \leq y_1, Y_2 \leq y_2, \dots, Y_m \leq y_m\} \end{aligned}$$

即联合分布函数等于各自部分的分布函数相乘:

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n, y_1, y_2, \dots, y_m) = F(x_1, x_2, \dots, x_n) \cdot F(y_1, y_2, \dots, y_m)$$

则两个多维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 与 (Y_1, Y_2, \dots, Y_m) 是相互独立的

相互独立的充要条件

1. n 个随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立
 \Leftrightarrow 对任意的 n 个实数 x_i , n 个事件 $\{X_1 \leq x_1\}, \{X_2 \leq x_2\}, \dots, \{X_n \leq x_n\}$ 相互独立

2. 设 (X, Y) 为二维离散型随机变量, 则
 X, Y 相互独立 \Leftrightarrow 联合分布律等于边缘分布相乘

3. n 个离散型随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立
 \Leftrightarrow 对任意的 $x_i \in D_i = \{X \text{ 的一切可能值}\} (i = 1, 2, \dots, n)$, 有

$$P\{X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n\} = \prod_{i=1}^n P\{X_i = x_i\}$$

4. 设 (X, Y) 为二维连续型随机变量, 则
 X, Y 相互独立 \Leftrightarrow 联合概率密度函数等于边缘概率密度函数的乘积:

$$f(x, y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$$

5. n 个连续型随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 则
 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立 \Leftrightarrow 联合概率密度函数等于边缘概率密度函数的乘积:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = f_{X_1}(x_1) \cdot f_{X_2}(x_2) \cdot \dots \cdot f_{X_n}(x_n)$$

相互独立的性质

1. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 则其中任意 $k (2 \leq k \leq n)$ 个随机变量也相互独立
2. 设 (X, Y) 为二维离散型随机变量, 且相互独立, 则条件分布等于边缘分布

$$P\{X = x_i \mid Y = y_j\} = P\{X = x_i\}$$

$$P\{Y = y_j \mid X = x_i\} = P\{Y = y_j\}$$

3. 设 (X, Y) 为连续型随机变量且相互独立, 则条件概率密度等于边缘概率密度

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} = \frac{f_X(x)f_Y(y)}{f_X(x)} = f_Y(y)$$

4. 若 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, $g_1(x), g_2(x), \dots, g_n(x)$ 为一元函数, 则 $g_1(X_1), g_2(X_2), \dots, g_n(X_n)$ 相互独立

§ 4 相互独立随机变量函数的分布和卷积公式

1. 和的分布

设 $(X, Y) \sim f(x, y)$, 则 $Z = X + Y$ 的概率密度为

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

2. 差的分布

设 $(X, Y) \sim f(x, y)$, 则 $Z = X - Y$ 的概率密度为

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

3. 积的分布

设 $(X, Y) \sim f(x, y)$, 则 $Z = XY$ 的概率密度为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|x|} f\left(x, \frac{z}{x}\right) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|y|} f\left(\frac{z}{y}, y\right) dy$$

4. 商的分布

设 $(X, Y) \sim f(x, y)$, 则 $Z = \frac{X}{Y}$ 的概率密度为

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|y|} f(zy, y) dy$$

5. 常见分布可加性

- 若 $X \sim B(n, p), Y \sim B(m, p)$, 则 $X + Y \sim B(m+n, p)$
- 若 $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2)$, 则 $X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$
- 若 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 则 $X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$
- 若 $X \sim \chi^2(n), Y \sim \chi^2(m)$, 则 $X + Y \sim \chi^2(n+m)$

6. 万能计算方法

设 (X, Y) 是二维随机变量, 且 $(X, Y) \sim f(x, y)$, 若 $\begin{cases} u=u(x, y) \\ v=v(x, y) \end{cases}$, 且 u, v 具有连续的一阶偏导数, $\begin{cases} x=x(u, v) \\ y=y(u, v) \end{cases}$ 是其唯一反函数, 则 (X, Y) 的函数 $\begin{cases} U=U(X, Y) \\ V=V(X, Y) \end{cases}$ 的 $f_{U, V}(u, v) = f[x(u, v), y(u, v)] \cdot |J|$ 其中

$$J = \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{vmatrix} = \left[\frac{\partial(u, v)}{\partial(x, y)} \right]^{-1} = \begin{vmatrix} \frac{\partial u}{\partial x} & \frac{\partial u}{\partial y} \\ \frac{\partial v}{\partial x} & \frac{\partial v}{\partial y} \end{vmatrix}^{-1} \neq 0$$