

第一章:随机事件与概率知识点总结

随机试验 E 的所有可能结果组成的集合称为 E 的**样本空间**,记为 S .样本空间的元素,样本空间的元素,即试验 E 的每一个结果,称为**样本点**

随机试验 E 的样本空间 S 的子集称为 E 的**随机事件**,简称**事件**

和事件积事件运算性质

$$\begin{aligned} A \cup A &= A, A \cup S = S, A \cup \emptyset = A \\ A \cap A &= A, A \cap S = A, A \cap \emptyset = \emptyset \end{aligned}$$

事件间的运算规律

1. 交换律 $A \cup B = B \cup A; A \cap B = B \cap A$
2. 结合律 $A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C; A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C$
3. 分配律 $A \cup (B \cap C) = (A \cap B) \cup (A \cap C); A \cap (B \cup C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
4. 德·摩根律 $\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}; \overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}$

概率论与集合论之间的对应关系

记号	概率论	集合论
S	样本空间,必然事件	全间
\emptyset	不可能事件	空集
e	可能的结果	元素
A	随机事件	子集
\bar{A}	A 的对立事件	A 的补集
$A \subset B$	A 出现必然导致 B 出现	A 是 B 的补集
$A = B$	事件 A 与事件 B 相等	集合 A 与集合 B 相等
$A \cup B$	事件 A 与事件 B 的和事件	集合 A 与集合 B 的并集
AB	事件 A 与事件 B 的积事件	集合 A 与集合 B 的交集
$A - B$	事件 A 与事件 B 的差事件	集合 A 与集合 B 的差集
$AB = \emptyset$	事件 A 与 B 互不相容	A 与 B 两集合中没有相同的元素

概率的性质

- 性质1
 - $P(\emptyset) = 0$
- 性质2
 - 有限可加性,在无交的时候才可以用

- $P(A) = P(A - B) + P(AB)$ 前提条件是 $P(A - B) \cap P(AB) = \emptyset$
- 性质3
 - 减法公式
 - 设 A, B 是两个事件, 若 $A \subset B$, 则有
 - $P(B - A) = P(B) - P(A)$
 - $P(B) \geq P(A)$
 - $B - A = B - AB = B\bar{A}$ 无论何时都会成立
- 性质4
 - 对于任一事件 A , $P(A) \leq 1$
- 性质5
 - 逆事件的概率
 - 对于任一事件 A , 有 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$
- 性质6
 - 加法公式
 - 对于任意两事件 A, B , 有 $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$
 - 为什么要减去? 因为 $P(AB)$ 是多加的部分, 它多加了一遍, 所以要减去
 - 推广-多个事件的和事件
 - 先是单个事件概率相加, 减去两两事件发生概率, 加上三个事件和事件发生概率, 减去四个事件和事件发生概率直到 n 个事件

典型习题

古典概型计算公式

$$P(A) = \frac{k}{n} = \frac{A \text{ 的基本事件数}}{S \text{ 的基本事件的总数}} = \frac{N(A)}{N(S)}$$

几何概型

当随机试验的样本空间是某个区域 S , 并且任意一点落在测度(长度、面积、体积)相同的子区域 A 是等可能的, 而与 A 的位置和形状无关.

则事件 A 的概率可定义为:

$$P(A) = \frac{mA}{mS}$$

其中 mS 是样本空间的测度, mA 是构成事件 A 的子区域的测度. 这样借助于集合上的测度来合理规定概率称为 **几何概型**

小复习

排列组合数

组合数:

$$C_n^m = \frac{n!}{m!(n-m)!} = \frac{n(n-1)\cdots(n-m+1)}{m!}$$

组合数 C_n^m 也记为 $\binom{n}{m}$

排列数:

$$A_n^m = C_n^m \cdot m! = n(n-1) \cdots (n-m+1)$$

排列数 A_n^m 也记为 P_n^m

matlab求阶乘以及排列组合数的命令

1. $n!$: `factorial(n)` 或 `prod(1:n)`
2. C_n^k : `nchoosek(n, k)`
3. A_n^k : `factorial(n)/factorial(n-k)`

条件概率公式

定义-已知原因找结果

设 A, B 是两个事件, 且 $P(A) > 0$, 称 $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$ 为在事件 A 发生的条件下事件 B 发生的条件概率

同理可得

$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$ 为事件 B 发生的条件下 A 发生的概率

乘法定理

设 A, B 是两个事件, 且 $P(A) > 0$, 则

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \longrightarrow P(AB) = P(A|B)P(A)$$

由此的到下面乘法定理:

设 $P(A) > 0$, 则有 $P(AB) = P(B|A)P(A)$ 乘法公式

推广

设 A, B, C 为事件, 且 $P(ABC) > 0$, 则有 $P(ABC) = P(C|AB)P(B|A)P(A)$

全概率公式

设试验 E 的样本空间为 S , A 为 E 的事件, B_1, B_2, \dots, B_n 为 S 的一个划分, 且 $P(B_i) > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$ 则

$$\begin{aligned} P(A) &= P(AB_1) + P(AB_2) + \cdots + P(AB_n) // \text{概率的有限可加性} \\ &= P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + \cdots + P(A|B_n)P(B_n) // \text{乘法定理} \\ &= \sum_{i=1}^n P(A|B_i)P(B_i) // \text{简洁表示法} \end{aligned}$$

上式称为 全概率公式

化整为零——各个击破——合而为一

贝叶斯公式

定义-已知结果找原因

设试验 E 的样本空间为 S . A 为 E 的时间. B_1, B_2, \dots, B_n 为 S 的一个划分, 且 $P(A) > 0, P(B_i) > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$, 则

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)}$$

上式称为 **贝叶斯公式**

关系

$$\begin{array}{c} \text{条件概率 } P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \longrightarrow \text{乘法定理 } P(AB) = P(B|A)P(A) \\ \downarrow \\ \text{全概率公式} \\ P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2) + \dots + P(A|B_n)P(B_n) \\ \downarrow \\ \text{贝叶斯公式} \\ P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^n P(A|B_j)P(B_j)}, i = 1, 2, \dots, n \end{array}$$

事件相互独立的概念

设 A, B, C 是三个事件, 如果满足不等式

$$\begin{cases} P(AB) = P(A)P(B) \\ P(BC) = P(B)P(C) \\ P(AC) = P(A)P(C) \\ P(ABC) = P(A)P(B)P(C) \end{cases}$$

A, B, C 两两相互独立

则称事件 **A, B, C 相互独立**

$$\left\{ \begin{array}{l} P(AB) = P(A)P(B) \quad \text{两事件互斥} \\ AB = \emptyset \quad \text{两事件相互独立} \end{array} \right\} \text{两者之间没有必然联系}$$

往往通过实际加以判断

定理

- 定理一
 - 设 A, B 是两事件, 且 $P(A) > 0$, 若 A, B 相互独立, 则 $P(B|A) = P(B)$. 反之亦然
- 定理二
 - 必然事件 S 与任意随机事件 A 相互独立; 不可能事件与任意随机事件 A 相互独立
- **定理三** 经常用到
 - 若事件 A 与 B 相互独立, 则下列各事件也相互独立
 - A 与 \bar{B} , \bar{A} 与 B , \bar{A} 与 \bar{B}
 - 推论
 - $n (n \geq 2)$ 个事件相互独立, 则其中任意 $k (2 \leq k \leq n)$ 个事件也是相互独立的
 - $n (n \geq 2)$ 个事件相互独立, 将其中任意多个事件换成与之对立的事件所得的 n 个事件仍相互独立

伯努利概型

一般把只有两种可能结果 A 和 \bar{A} 的试验,称之为**伯努利试验**或称**伯努利概型**

把试验 E 重复 n 次,且 n 次试验互不影响,则称为 n 重**伯努利试验**

定理

- 定理1

- 每次试验中,事件 A 发生的概率为 $p(0 < p < 1)$,则在 n 重伯努利试验中,事件 A 发生 k 次的概率为 $P_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, k = 1, 2, \dots, n$

随机变量

把随机变量理解为一个函数,对应法则

$$r.v. (\text{random variable}) \left\{ \begin{array}{l} \text{离散型} \\ \text{连续型} \\ \text{混合型} \end{array} \right.$$

离散型随机变量的分布律

设离散型随机变量 X 所有可能取的值为 $x_k (k = 1, 2, \dots)$, X 取各个可能值的概率,即事件 $X = x_k$ 的概率为

$$P(X = x_k) = p_k \quad k = 1, 2, \dots$$

,称此为离散型随机变量的分布律

说明:由概率的定义, p_k 满足如下两个条件:

1. $p_k \geq 0, k = 1, 2, \dots$ 非负性
2. $\sum_{k=1}^{\infty} p_k = 1$ 规范性

表格法

X	x_1	x_2	\dots	x_n	\dots
p_k	p_1	p_2	\dots	p_n	\dots

常见的离散型变量的概率分布

1. $(0-1)$ 分布

1. 公式法

$$1. P\{X = k\} = p^k (1-p)^{1-k}, k = 0, 1 \quad (0 < p < 1)$$

2. 表格法

1.	X	0	1
	p_k	$1 - p$	p

2. 伯努利试验、二项分布

1. 伯努利试验

1. 和上面的伯努利试验描述一致

2. 二项分布

1. $P\{X = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$, $k = 0, 1, \dots, n$

2. 这样的分布为二项分布,记为 $X \sim b(n, p)$

3. 二项分布 $\xrightarrow{n=1}$ 两点分布(b(1,p)也叫01分布)

3. 泊松分布

1. 设随机变量 X 所有可能的值为 $0, 1, 2, \dots$,而取各个值的概率为

2. $P\{X = k\} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$, $k = 1, 2, \dots$,其中 $\lambda > 0$ 是常数.则称 X 服从参数为 λ 的泊松分布

3. 记为 $X \sim \pi(\lambda)$

4. 二项分布 $\xrightarrow{np \rightarrow \lambda (n \rightarrow +\infty)}$ 泊松分布

5. 泊松定理

1. 设 $\lambda > 0$ 是一个常数, n 是任意正整数,设 $np_n = \lambda$,则对于任一固定的非负整数 k 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} C_n^k p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$$

2. 一般,当 $n \geq 20$,且 $p \leq 0.05$ 时,使用泊松定理计算近似值颇佳

4. 超几何分布

1. 若随机变量 X 的分布律为

2. $P\{X = k\} = \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n}, k = 0, 1, \dots, \min(n, M)$

3. 其中 n, M 为非负整数且满足: $0 \leq n \leq N, 0 \leq M \leq N$,则称 X 满足超几何分布

4. 用于表示从已知的概率中求事件达成的概率

5. 与二次分布的关系

1. 若 $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{M}{N} = p$ 即在无限多个产品中,废品率为 p ,则有

2. $\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n} = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$

5. 几何分布

1. 进行重复的、独立的伯努利试验,设每次试验的成功概率为 p ,讲实验已知进行到出现一次成功为止

2. 若随机变量 X 表示所需要的试验次数,则其分布律为

3. $P\{X = k\} = q^{k-1} p, k = 1, 2, \dots$,其中 $q = 1 - p$

4. 则称 X 服从参数为 p 的几何分布,记为 $X \sim G(p)$

6. 帕斯卡分布

1. 与几何分布类似,但是要达成出现r次成功才能停止(r为常数)

2. 随机变量 X 表示所需要的试验次数,则其分布律为

3. $P\{X = k\} = C_{k-1}^{r-1} \cdot p^{r-1} \cdot q^{k-r} \cdot p, k = r, r+1, \dots$,其中 $q = 1 - p$

4. 则称 X 服从帕斯卡分布

matlab代码示例

二项分布

```

n=20;
x=0:n;
p=0.5;
y=binopdf(x,n,p);
figure(1);
plot(x,y,'ro-');

```

泊松分布

```

x=0:15;
y=poisspdf(x,6);
figure(1);
plot(x,y,'ro-');

```

$np \rightarrow \lambda$ 泊松近似二项分布

```

y1=poisspdf(x,2);
y2=binopdf(x,10,0.2);
plot(x,y1,'ro-',x,y2,'bo-');

```

分布函数

定义

设 X 是一个随机变量, x 是任意实数函数

$$F(x) = P\{X \leq x\}, -\infty < x < \text{inf}ty$$

称为 X 的分布函数

说明

1. 分布函数组要研究随机变量在区间内取值的概率情况
2. 分布函数 $F(x)$ 是 x 的一个普通实函数
3. 离散型随机变量图像为阶梯状
4. 连续型随机变量图像是连续的

性质

1. $F(x)$ 是一个单调不减函数

1. 对任意实数 $x_1, x_2 (x_1 < x_2)$, 有

$$2. F(x_2) - F(x_1) = P\{x_1 < X \leq x_2\} \geq 0$$

2. $0 \leq F(x) \leq 1$ 且

$$\begin{aligned} 1. \quad F(-\infty) &= \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0 \\ F(\infty) &= \lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1 \end{aligned}$$

3. $F(x+0) = F(x)$, 即 $F(x)$ 是右连续的

重要公式

1. $P\{a < X \leq b\} = F(b) - F(a)$
2. $P\{X > a\} = 1 - F(a)$

设离散随机变量 X 的分布律为

$$P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \dots$$

由概率的可列可加性得 X 的分布函数为

$$\begin{aligned} F(x) &= P\{X \leq x\} = \sum_{x_k \leq x} P\{X = x_k\}, \\ &\quad \text{即} \\ F(x) &= \sum_{x_k \leq x} p_k \end{aligned}$$

这里的和式是对所有满足 $x_k \leq x$ 的 k 的求和的. 分布函数 $F(x)$ 在 $x = x_k (k = 1, 2, \dots)$ 处有跳跃, 其跳跃值为 $p_k = P\{X = x_k\}$

连续型随机变量及其概率密度

概率密度函数的定义

如果对于随机变量 X 的分布函数 $F(x)$, 存在非负可积函数 $f(x)$, 使对于任意实数 x 有

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

则称 X 为连续型随机变量, 其中函数 $f(x)$ 称为 X 的概率密度函数, 简称概率密度

连续型随机变量的分布函数是连续函数, 概率密度未必是连续的

性质

1. $f(x) \geq 0$ 非负性
2. $\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$ 规范性
3. 对于任意实数 $x_1, x_2 (x_1 < x_2)$, $P\{x_1 < X \leq x_2\} = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(x)dx$ 转化成积分
进行解题
4. 若 $f(x)$ 在点 x 处连续, 则有 $F'(x) = f(x)$

$$P\{X \leq a\} = F(a) = \int_{-\infty}^a f(x)dx$$

$$P\{X > a\} = 1 - P\{X \leq a\} = 1 - F(a) = \int_a^{\infty} f(x)dx$$

注意

对于任意指定值 a , 连续型随机变量取 a 的概率等于 0, 即 $P\{X = a\} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \int_a^{a+\Delta x} f(x)dx = 0$ 由此得出:

连续型随机变量取值落在某区间的概率与端点无关

- 连续型随机变量
 - 若 $P\{X = a\} = 0$ 则不能决定 $X = a$ 是不可能事件
- 离散型随机变量
 - $\{X = a\}$ 是不可能事件 $\iff P(X = a) = 0$

常见连续型随机变量及其概率分布

1. 均匀分布

1. $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

2. 则称 X 在 (a, b) 上服从均匀分布. 记为 $X \sim U(a, b)$

3. 落入区间任意等长度的子区间的可能型相同

2. 指数分布/寿命分布

1. $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

2. 其中 $\theta > 0$ 为常数, 则称 X 服从参数为 θ 的指数分布, 记为 $X \sim E(\theta)$

3. 另一种记法, 令 $\frac{1}{\theta} = \lambda$

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

5. 记为 $X \sim E(\lambda)$

6. 分布函数

1. $F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-x/\theta}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

2. 使用积分计算分段函数可得到分布函数

7. **无记忆性**

1. 对于任意 $s, t > 0$, 有

$$P\{X > s + t | X > s\} = P\{X | t\}$$

3. 正态分布/正常分布

1. $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, -\infty < x < \infty$

2. 其中 μ (任意), $\sigma (\sigma > 0)$ 为常数, 则称 X 服从参数为 μ, σ 的**正态分布或高斯分布**. 记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

3. **性质**

1. 曲线关于 $x = \mu$ 对称, 这表明对于任意 $h > 0$, 有

$$P\{\mu - h < X \leq \mu\} = P\{\mu < X \leq \mu + h\}$$

2. 当 $x = \mu$ 时渠道最大值 $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$

3. 在 $x = \mu \pm \sigma$ 处曲线有拐点(凹凸性发生改变)

4. 曲线以 x 轴为渐近线

5. 如果固定 σ , 改变 μ 的大小, 则图形沿着 Ox 轴平移, 而不改变其形状. 正态分布概率分布密度曲线完全由参数 μ 确定. μ 称为位置参数

6. 如果固定 μ , 改变 σ 的大小, $f(x)$ 图形的对称轴不变, 而形状在改变, σ 越小, 图形越高瘦, σ 越大, 图形越矮胖. σ 称为形状参数

4. $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$

5. $\Phi(0) = 0.5$

6. 特征: 倒钟型

4. 标准柯西分布

1. $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, -\infty < x < \infty$

2. 则称 X 服从标准柯西分布

3. 标准柯西分布的分布函数为:

1. $F(x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctan x$

标准正态分布的上 α 分位点

$0 < \alpha < 1$

没看懂

离散型随机变量的函数的分布

用图表来计算.

连续型随机变量的函数的分布

定理

设随机变量 X 具有概率密度 $f_X(x), -\infty < x < \infty$, 设函数 $g(x)$ 处处可到切恒友 $g'(x) > 0$ (或恒有 $g'(x) < 0$), 则 $Y = g(X)$ 是连续型随机变量, 其概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)|, & \alpha < y < \beta \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

其中 $\alpha = \min\{g(-\infty), g(\infty)\}, \beta = \max\{g(-\infty), g(\infty)\}$, $h(y)$ 是 $g(x)$ 的反函数

说明

若 $f(x)$ 在有线区间 $[a, b]$ 以外等于零, 则只需假设在 $[a, b]$ 上恒有 $g'(x) > 0$ (或恒有 $g'(x) < 0$), 此时, $\alpha = \min\{g(a), g(b)\}, \beta = \max\{g(a), g(b)\}$

第三章: 多维随机变量及其分布

多维随机变量

性质

1. $F(x, y)$ 是变量 x 和 y 的不减函数, 即对于任意固定的 y , 当 $x_2 > x_1$ 时 $F(x_2, y) \geq F(x_1, y)$; 对于任意固定的 x , 当 $y_2 > y_1$ 时 $F(x, y_2) \geq F(x, y_1)$
2. $0 \leq F(x, y) \leq 1$, 且对于任意固定的 y , $F(-\infty, y) = 0$, 对于任意固定的 x , $F(x, -\infty) = 0$,
 $F(-\infty, -\infty) = 0$, $F(+\infty, +\infty) = 1$
3. $F(x+0, y) = F(x, y), F(x, y+0) = F(x, y)$, 即 $F(x, y)$ 关于 x 右连续, 关于 y 也右连续
4. 对于任意 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), x_1 < x_2, y_1 < y_2$, 下述不等式成立:
 1. $F(x_2, y_2) - F(x_2, y_1) + F(x_1, y_1) - F(x_1, y_2)$ 加同减异
 2. 二维随机变量落入这个面积的概率

二维离散随机变量的分布律

性质

1. 非负性 $p_{ij} \geq 0$
 2. 规范性 $\sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = 1$
- 公式法
 - 称 $P\{X = x_i, Y = y_i\} = p_{ij}; i, j = 1, 2, \dots$ 为离散型随机变量 (X, Y) 的分布律, 或随机变量 X 和 Y 的联合分布律

- 表格法

o	$Y \setminus X$	x_1	x_2	...	x_i
	y_1	p_{11}	p_{21}	...	p_{i1}
	y_2	p_{12}	p_{22}	...	p_{i2}

	y_j	p_{1j}	p_{2j}	...	p_{ij}

二维连续型随机变量

性质

1. $f(x, y) \geq 0$ 非负性
2. $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx dy = F(\infty, \infty) = 1$ 规范性
3. 设 G 是 xoy 平面上的区域, 点 (X, Y) 落在 G 内的概率为 $P\{(X, Y) \in G\} = \iint_G f(x, y) dx dy$
4. 若 $f(X, Y)$ 在 (x, y) 连续, 则有 $\frac{\partial^2 F(X, Y)}{\partial x \partial y} = f(x, y)$

边缘分布

$$F_X(x) = P\{X \leq x\} = F(x, +\infty) = P\{X \leq x, Y < +\infty\}$$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = F(+\infty, y) = P\{x < +\infty, Y \leq y\}$$

二维离散型的联合分布和边缘分布

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

二维连续型

定义

1. $f(x, y) \geq 0$ 非负性
2. $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$ 规范性
3. $\frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y} = f(x, y)$
4. $P\{(x, y) \in G\} = \iint_G f(x, y) dx dy$ G 是 X, Y 平面上的一个区域

条件分布

离散型

二维离散型随机变量的分布律为

$$P\{X = x_i, Y = y_i\} = P_{ij}, i, j = 1, 2 \dots$$

由条件概率公式

$$P\{X = x_i, Y = y_i\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_i\}}{P\{Y = y_i\}} = \frac{P_{ij}}{P_j}, i = 1, 2, \dots$$

性质

1. $P\{X = x_i | Y = y_i\} \geq 0$ 非负性
2. $\sum_{i=1}^{\infty} P\{X = x_i | Y = y_i\} = 1$ 规范性

连续型

二维连续型随机变量 (X, Y) 的联合概率密度 $f(x, y)$

边缘概率密度 $f_X(x), f_Y(y)$

若 $f_Y(y) > 0$ 在 $Y = y$ 的情况下

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^x \frac{f(u, y)}{f_Y(y)} du$$

$$f(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} \quad f(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$$

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

$$P\{X \leq x | Y \leq y\} = \frac{P\{X \leq x, Y = y\}}{P\{Y = y\}} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\int_{-\infty}^x \frac{1}{\varepsilon} \int_y^{y+\varepsilon} f(u, v) du dv}{\frac{1}{\varepsilon} \int_y^{y+\varepsilon} f_v(v) dv} = \frac{\int_{-\inf_{Y=y}}^x f(u, v) du}{f_Y(y)} = \int_{-\infty}^x \frac{f(u, y)}{f_Y(y)} du$$

随机变量的独立性

离散型

$$P\{X = x_i, Y = y_i\} = P\{X = x_i\} \cdot P\{Y = y_i\}$$

连续型

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

多维随机变量函数的分布

卷积公式

对于连续型随机变量 (X, Y) , 设其概率密度函数为 $f(x, y)$, 则 $Z = X + Y$ 的分布函数为

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

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

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