

《物理与人工智能》

自学课件2： 数学基础

授课教师： 马滢青

2024/09/11（第一周）

鸣谢：基于计算机学院《人工智能引论》课程组幻灯片



北京大学





目录

- 样本空间、随机事件
- 古典概率、条件概率
- 全概率公式、Bayes公式
- 事件的独立性、随机变量
- 数学期望、方差和标准差
- 协方差、相关系数

1.1 样本空间与样本点

样本空间：随机试验 E 所有可能的结果组成的集合称为样本空间，记为 Ω .

样本点：样本空间的元素，即随机试验 E 的可能结果，记为 ω ， $\Omega = \{\omega | \omega \text{ 为样本点}\}$.

随机试验 E_1 ：将一枚硬币投掷2次，正面记为 H ，反面记为 T .

样本空间为： $\Omega_1 = \{HH, HT, TH, TT\}$

随机试验 E_2 ：投掷一颗骰子，观察出现的点数。

样本空间为： $\Omega_2 = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

随机试验 E_3 ：观察一个新灯泡的寿命。可能的结果有无穷多个。

样本空间为： $\Omega_3 = \{t | 0 \leq t < +\infty\}$

有限样本空间

无限样本空间

不包含任何样本点的空间，叫做**空集**，记为 \emptyset

1.2 随机事件

随机事件：满足某些条件的样本点组成的集合。它是样本空间 Ω 的子集，记为 A, B, \dots

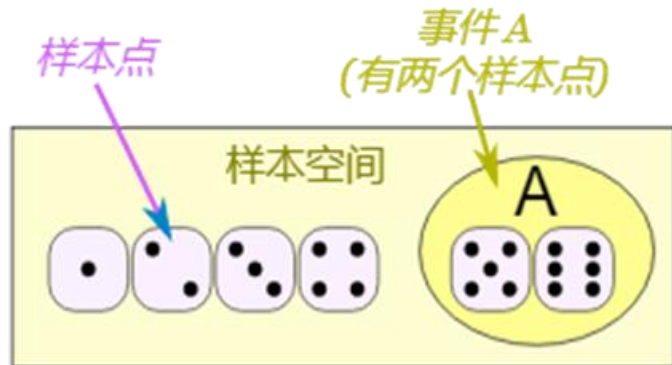
例如：对于试验 E_1 ，以下 A, B, C 都是随机事件：

$$A = \{\text{至少出一个正面}\} = \{HH, HT, TH\}$$

$$B = \{\text{两次出现同一面}\} = \{HH, TT\}$$

$$C = \{\text{恰好出现一次正面}\} = \{HT, TH\}$$

例如：对于试验 E_2 ，以下 A, B 都是随机事件：



$$A = \{\text{掷出奇数点}\} = \{1, 3, 5\}$$

$$B = \{\text{掷出偶数点}\} = \{2, 4, 6\}$$

必然事件?
不可能事件?

随机事件发生 \longleftrightarrow 样本空间中的一些样本点发生

概率论基础

1.2 随机事件的关系

包含关系 $A \subseteq B$: 事件 A 发生则事件 B 一定发生

事件的并 $A \cup B$: 事件 A 与事件 B 至少有一个发生

事件的交 $A \cap B$: 事件 A 与事件 B 同时发生

对立事件 \bar{A} : $\bar{A} \cup A = \Omega$, $\bar{A} \cap A = \emptyset$

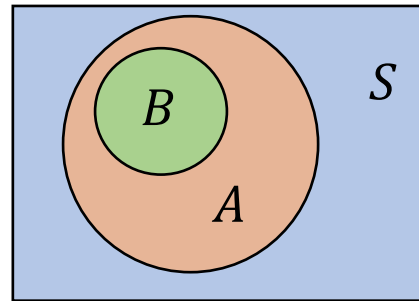
互斥事件 A, B : $A \cap B = \emptyset$

例如: $A = \{\text{掷出奇数点}\} = \{1, 3, 5\}$,

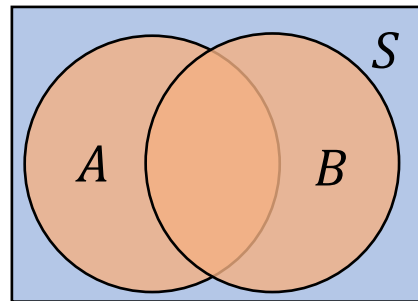
$B = \{\text{掷出偶数点}\} = \{2, 4, 6\}$,

$C = \{\text{掷出2点}\} = \{2\}$, $D = \{\text{掷出5点}\} = \{5\}$

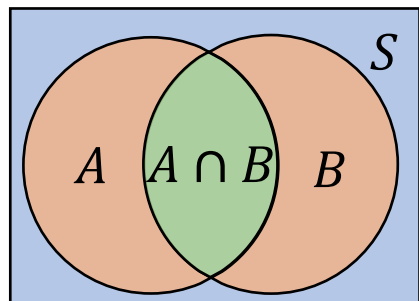
思考: A 和 B , A 和 C , A 和 D 分别什么关系?



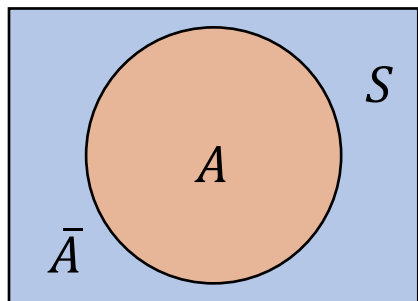
包含关系 $A \subseteq B$



事件的并 $A \cup B$



事件的交 $A \cap B$



对立事件 \bar{A}

1.3 古典概型

古典概型：设 E 为随机试验的样本空间，若：

- ① **有限性**：只有**有限**个试验结果 $\{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}$ ；
- ② **等可能性**：每个试验结果在一次试验中出现的可能性**相等**；

则称具有以上两个特征的随机试验数学模型为**古典概型**。

古典概型概率：设古典概型试验 E 所有可能结果有 n 个，为 $\{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}$ ，事件 A 包含其中 m 个结果，则

$$P(A) = \frac{m}{n} = \frac{\text{A包含}\Omega\text{中样本点的个数}}{\Omega\text{中样本点的总数}} \approx \frac{\text{A包含的试验结果个数}}{\text{试验结果的总数}}$$

1.3 古典概型

例：将一颗骰子连掷两次，试求下列事件的概率。

- (1) 两次掷得的点数之和为8;
- (2) 第二次掷得3点。

解：

设 A 表示 “点数之和为8” 事件, B 表示 “第二次掷得3点” 事件。

样本空间

$\Omega = \{(1, 1), (1, 2), \dots, (1, 6), (2, 1), \dots, (2, 6), \dots, (6, 1), (6, 6)\}$ 共36种等概率结果

$$A = \{(2, 6), (3, 5), (4, 4), (5, 3), (6, 2)\}$$

$$B = \{(1, 3), (2, 3), (3, 3), (4, 3), (5, 3), (6, 3)\}$$

$$\text{所以 } P(A) = \frac{5}{C_6^1 C_6^1} = \frac{5}{36}, \quad P(B) = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$$

1.4 条件概率

研究:

在事件 B **已经出现**的条件下, 事件 A 发生的概率, 记作 $P(A|B)$.

问题:

由于附加了条件, $P(A)$ 与 $P(A|B)$ 意义不同, 一般 $P(A|B) \neq P(A)$, 它们之间有什么关系?

1.4 条件概率

例：

掷一颗均匀骰子， $A = \{\text{掷出2点}\}$ ， $B = \{\text{掷出偶数点}\}$ ， $P(A|B) = ?$

解：

掷一颗骰子可能的结果有6种，并且6种结果等可能， $P(A) = \frac{1}{6}$

由于已知事件 B 已经发生，所以此时试验所有可能结果只有3种，而事件 A 包含的基本事件只占其中一种，故 $P(A|B) = \frac{1}{3}$ 。

上例中， $P(A|B) \neq P(A)$

原因：

“事件 B 已发生” 这个新条件改变了不加条件的样本空间。

1.4 条件概率

研究:

在事件 B **已经出现**的条件下, 事件 A 发生的概率, 记作 $P(A|B)$.

问题:

由于附加了条件, $P(A)$ 与 $P(A|B)$ 意义不同, 一般 $P(A|B) \neq P(A)$,
它们之间有什么关系?

投掷一颗骰子
事件 $A = \{\text{掷出1点}\}$
事件 $B = \{\text{掷出偶数点}\}$
 $P(A|B)=0, P(A) = 1/6$

$$P(A|B) < P(A)$$

连续投掷一颗骰子两次,
事件 $A = \{\text{第一次掷出1点}\}$
事件 $B = \{\text{第二次掷出1点}\}$
 $P(A|B)=1/6, P(A) = 1/6$

$$P(A|B) = P(A)$$

投掷一颗骰子
事件 $A = \{\text{掷出2点}\}$
事件 $B = \{\text{掷出偶数点}\}$
 $P(A|B) = 1/3, P(A) = 1/6$

$$P(A|B) > P(A)$$

1.4 条件概率

条件概率定义：

设 A, B 为两个事件, $P(B) > 0$, 则称 $\frac{P(AB)}{P(B)}$ 为在事件 B 发生的条件下事件 A 发生的概率.

记作: $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$.

一般地, 条件概率与无条件概率之间的大小无确定关系

若有 $A \subseteq B$, 则:

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

1.4 条件概率

例：

某人外出旅游两天，需知道两天的天气情况，据预报，第一天下雨的概率为0.6，第二天下雨的概率为0.3，两天都下雨的概率为0.1. 求当第一天下雨时，第二天不下雨的概率。

解：

设 A 与 B 分别表示第一天与第二天下雨。

故 $P(A) = 0.6$, $P(B) = 0.3$, $P(AB) = 0.1$, $P(\bar{B}) = 1 - P(B) = 0.7$.

第一天下雨时，第二天不下雨的概率为 $P(\bar{B}|A)$.

$$P(\bar{B}|A) = \frac{P(A\bar{B})}{P(A)} = \frac{P(A) - P(AB)}{P(A)} = \frac{0.6 - 0.1}{0.6} = \frac{5}{6}$$

1.4 条件概率

乘法公式:

对任意事件 A, B

$$P(AB) = P(A)P(B|A) \quad (P(A) > 0)$$

$$P(AB) = P(B)P(A|B) \quad (P(B) > 0)$$

推广:

3个事件时: $P(ABC) = P(AB)P(C|AB) = P(A)P(B|A)P(C|AB)$ (其中 $P(AB) > 0$)

n 个事件时: $P(A_1A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1) \cdots P(A_n|A_1A_2 \cdots A_{n-1})$ (其中 $P(A_1A_2 \cdots A_{n-1}) > 0$)

1.5 事件的独立性

思考:

如果 $P(B|A) \neq P(B)$, 则说明 A 事件的发生对 B 事件的发生产生了影响; 否则说明 A 事件的发生对 B 事件的发生没有产生影响, 后者就称 A 事件和 B 事件相互独立。

当 $P(B) \neq 0$ 时, $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$, 且 $P(A) = P(A|B)$

$\Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B)$.

相互独立:

设 A, B 是两事件, 如果满足:

$$P(AB) = P(A)P(B),$$

则称 A, B 为相互独立的事件, 简称 A, B 独立。

1.5 事件的独立性

多个事件相互独立:

一般地, 设 A_1, A_2, \dots, A_n 为 n 个事件, 如果对于任意的 k , ($1 \leq k \leq n$), 任意 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$, 满足

$$P(A_{i_1}A_{i_2} \cdots A_{i_k}) = P(A_{i_1})P(A_{i_2}) \cdots P(A_{i_k})$$

则称 A_1, A_2, \dots, A_n 为相互独立的事件。

两两独立:

设 A, B, C 是三事件, 如果满足等式

$$P(AB) = P(A)P(B), \quad P(BC) = P(B)P(C), \quad P(AC) = P(A)P(C),$$

则称 A, B, C 为两两独立的事件。

例: 若 A, B, C 两两独立, 并且满足

$$P(ABC) = P(A)P(B)P(C),$$

则称 A, B, C 为相互独立的事件。

(1) 两两独立的事件组**不一定**相互独立。

(2) 相互独立的事件组**一定**两两独立。

两两独立和相互独立
之间的关系?

1.6 例子

例：一个盒子中有6个白球、4个黑球，从中不放回地每次任取1个，连取2次，求第二次取到白球的概率。

解：

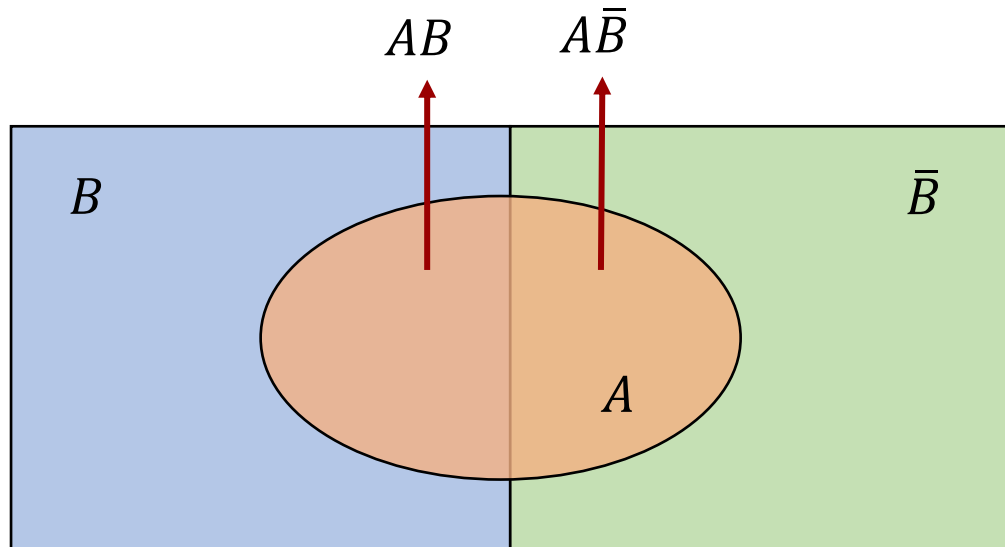
设事件 A 为第一次取到白球，则 \bar{A} 为第一次取到黑球，事件 B 为第二次取到白球。

因为 AB 与 $\bar{A}B$ 互为**对立事件**，且 $B = AB \cup \bar{A}B$ ，所以

$$\begin{aligned} P(B) &= P(AB) + P(\bar{A}B) \\ &= P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A}) \\ &= \frac{6}{10} \times \frac{5}{9} + \frac{4}{10} \times \frac{6}{9} \\ &= \frac{3}{5} \end{aligned}$$

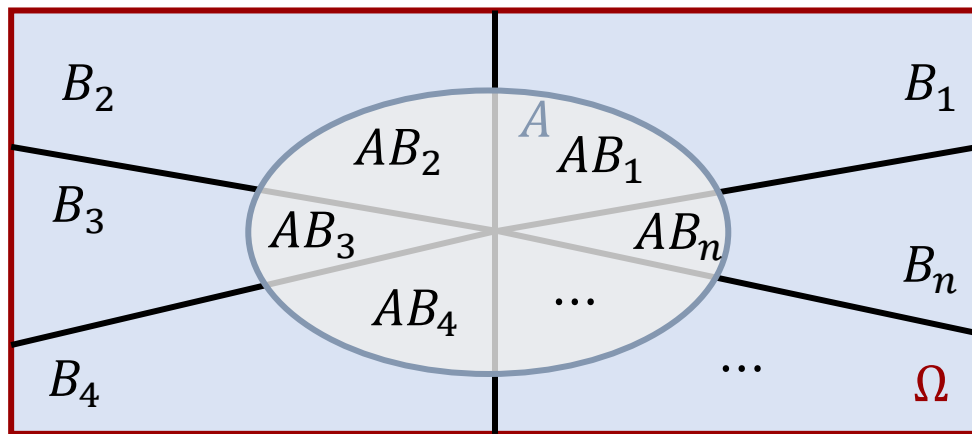
1.6 例子

$$\begin{aligned}P(A) &= P(AB \cup A\bar{B}) \\&= P(AB) + P(A\bar{B}) \\&= P(B)P(A|B) + P(\bar{B})P(A|\bar{B})\end{aligned}$$



1.6 例子

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(AB_i)$$





概率论基础

1.6 全概率公式

完备事件组:

设 B_1, B_2, \dots, B_n 为样本空间 Ω 的一组事件, 如果满足

$$(1) B_i B_j = \emptyset, \quad 1 \leq i \neq j \leq n$$

$$(2) \bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$$

则称这组事件为**完备事件组**。

全概率公式:

设 Ω 为随机试验的样本空间, B_1, B_2, \dots, B_n 为 Ω 中的一个完备事件组, 满足 $\forall 1 \leq i \leq n, P(B_i) > 0$, 则对 Ω 中的任一事件 A , 有

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)$$

1.6 全概率公式

全概率公式：

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)$$

- $P(B_i)$ 为**先验概率** (Prior Probability) : 它由以往经验得到, 一般地, 它是事件 A 的原因
- 全概率公式是**由因求果**

1.6 全概率公式

例：

一批麦种，其中一、二等品分别占90%和10%，并且它们结出的麦粒数为50以上的概率分别为0.5和0.15，现从中任取一个麦种，求结出的麦粒数为50以上的概率是多少？

解：

设 $A = \{\text{结出的麦粒数分别为50以上}\}$,

$B_1 = \{\text{取到一等品麦种}\}$, $B_2 = \{\text{取到二等品麦种}\}$,

$P(B_1) = 0.9$, $P(B_2) = 0.1$, $P(A|B_1) = 0.5$, $P(A|B_2) = 0.15$.

因此由**全概率公式**，可得

$$\begin{aligned} P(A) &= P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) \\ &= 0.9 \times 0.5 + 0.1 \times 0.15 = 0.465 \end{aligned}$$

1.6 全概率公式

例：

某厂由甲、乙、丙三个车间生产同一种产品，每个车间的产量分别占全厂的25%，35%，40%，各车间产品的次品率分别为5%，4%，2%，求该厂产品的次品率。

解：

设 B_1 , B_2 , B_3 分别表示产品来自甲、乙、丙车间， A 表示取到次品，

$$\begin{aligned} P(A) &= \sum_{i=1}^3 P(B_i) \cdot P(A|B_i) \\ &= 0.25 \times 0.05 + 0.35 \times 0.04 + 0.4 \times 0.02 \\ &= 0.0345 \end{aligned}$$

1.7 贝叶斯 (Bayes) 公式

例:

根据收集到的数据, 已知: $P(\text{男性}|\text{糖尿病}) = 0.2$, $P(\text{糖尿病}) = 0.05$, $P(\text{男性}) = 0.5$,
如何计算在已知一个人是男性的情况下, 他患有糖尿病的概率, 即 $P(\text{糖尿病}|\text{男性})$?

解:

$$\begin{aligned} P(\text{糖尿病}|\text{男性}) &= \frac{P(\text{男性且患糖尿病})}{P(\text{男性})} \\ &= \frac{P(\text{男性}|\text{糖尿病}) \cdot P(\text{糖尿病})}{P(\text{男性})} \\ &= \frac{0.2 \times 0.05}{0.5} \\ &= 0.02 \end{aligned}$$

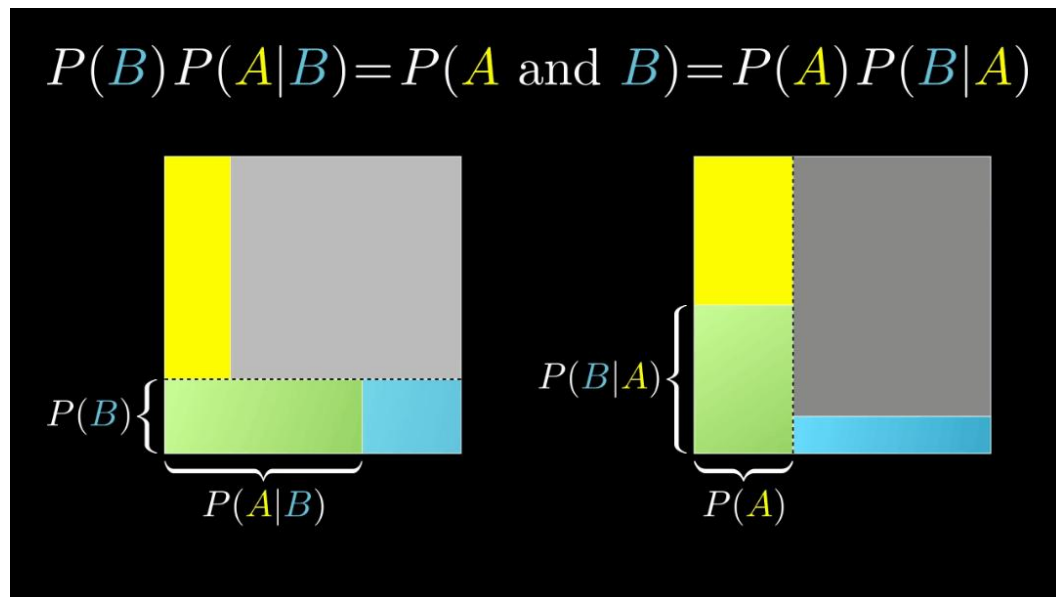
1.7 贝叶斯 (Bayes) 公式

Bayes公式:

设 B_1, B_2, \dots, B_n 构成一组完备事件组, $P(B_i) > 0$,

$$\text{则对任一事件 } A \text{ 有: } P(B_i|A) = \frac{P(B_i)P(A|B_i)}{\sum_{j=1}^n P(B_j)P(A|B_j)}.$$

- 称 $P(B_i|A)$ 为**后验概率**
- 已知结果发生, 对导致结果发生的因素的可能性大小重新修正
- 贝叶斯 (Bayes) 公式体现了**执果求因**



1.7 Bayes公式

例：某厂由甲、乙、丙三个车间生产同一种产品，每个车间的产量分别占全厂的25%，35%，40%，各车间产品的次品率分别为5%，4%，2%，现从中任取一件，已知取出的是次品，问该次品为甲车间产品的概率是多大？

解：设 B_1, B_2, B_3 分别表示产品来自车间甲、乙、丙车间， A 表示取到次品，则所求概率为 $P(B_1|A)$ ，由贝叶斯公式得

$$\begin{aligned} P(B_1|A) &= \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{\sum_{j=1}^3 P(B_j)P(A|B_j)} = \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{P(A)} \\ &= \frac{0.25 \times 0.05}{0.25 \times 0.05 + 0.35 \times 0.04 + 0.40 \times 0.02} \approx 36.23\% \end{aligned}$$

1.7 Bayes公式

例：艾滋病普查：使用一种血液试验来检测人体内是否携带艾滋病病毒。设这种试验的**假阴性**比例为5%（即在携带病毒的人中，有5%的试验结果为阴性），**假阳性**比例为1%（即在不携带病毒的人中，有1%的试验结果为阳性）。据统计，人群中携带病毒者约占0.1%，若某人的血液试验结果呈阳性，试问该人携带艾滋病病毒的概率。

解：设“携带病毒”为 A “试验呈阳性”为 B ，则

$$P(A) = 0.001, P(\bar{A}) = 0.999, P(B|A) = 0.95, P(B|\bar{A}) = 0.01,$$

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{P(AB)}{P(AB) + P(\bar{A}B)} = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})} \approx 0.087$$

1.8 随机变量

随机变量:

设 Ω 是试验 E 的样本空间, 若 $X = X(\omega)$, $\omega \in \Omega$, 是一个单值实函数, 而且满足 $\forall x \in \mathbf{R}$, 集合 $\{\omega | X(\omega) \leq x\}$ 都是随机事件, 则称 X 为随机变量。随机变量常用大写字母 X, Y, Z 等表示, $\{\omega | X(\omega) \leq x\} = \{X \leq x\}$

分布函数:

设 X 是一个随机变量, 则函数

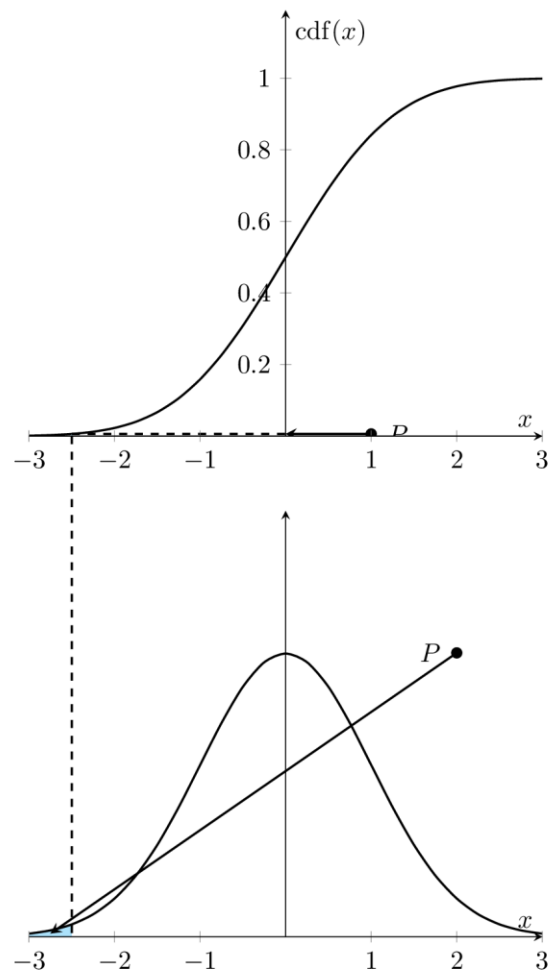
$$F(x) = P\{X \leq x\}, \quad x \in (-\infty, +\infty)$$

称为随机变量 X 的分布函数。

注: 由分布函数的定义有对于任意函数 x_1, x_2 ($x_1 < x_2$), 有

$$P\{x_1 < X \leq x_2\} = P\{X \leq x_2\} - P\{X \leq x_1\} = F(x_2) - F(x_1)$$

分布函数可以完整地描述随机变量取值的概率规律



1.8 随机变量

离散型随机变量：

取值为有限个或者无穷可列个的随机变量。

分布律：

设离散型随机变量 X 的所有可能取值为 x_k , $k = 1, 2, \dots$, 则称

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

为 X 的分布律，也称概率函数。

用分布律表示分布函数：

$$F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_i \leq x} P\{X = x_i\} = \sum_{x_i \leq x} p_i$$

1.8 随机变量

一维连续型随机变量：

设随机变量 X 的分布函数为 $F(x)$ ，若存在非负可积函数 $f(x)$ ，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，并称 $f(x)$ 为 X 的概率密度函数，简称概率密度。

注：连续型随机变量的分布函数 $F(x)$ 必为连续函数。

1.8 随机变量

例：设随机变量 X 的概率密度函数为 $f(x)$ ，试确定常数 A 以及 X 的分布函数。

$$f(x) = \begin{cases} Ae^{-3x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

解：由于 $1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = \int_0^{+\infty} Ae^{-3x}dx = \frac{1}{3}A$ ，可知 $A = 3$ ，即

$$f(x) = \begin{cases} 3e^{-3x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

从而 X 的分布函数为 $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt = \begin{cases} 1 - e^{-3x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$

1.9 数学期望

离散型随机变量数学期望:

设离散型随机变量 X 的分布律为 $P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots$

若级数 $\sum_{k=1}^{+\infty} x_k p_k$ 绝对收敛, 则称其为 X 的**数学期望**, 或称为理论均值, 记作 $E(X)$, 即

$$E(X) = \sum_{k=1}^{+\infty} x_k p_k .$$

注:

- (1) 上述定义要求级数绝对收敛的目的在于使**数学期望唯一**, 由级数的概念可知, 当级数绝对收敛时, 可以保证其和不受次序变化的影响。
- (2) 数学期望是一个**确定的数**, 失去了随机性。
- (3) 数学期望的“**线性**”性质: $E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)$, a 和 b 是常数

1.9 数学期望

连续型随机变量数学期望:

设连续型随机变量 X 的概率密度函数为 $f(x)$, 若广义积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$ 绝对收敛, 则称此积分为 X 的**数学期望**, 记作 $E(X)$, 即 $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$.

例:

随机变量 X 的概率密度函数为 $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$, 求 $E(X)$.

解:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \int_0^{+\infty} x\lambda^{-\lambda x}dx = \frac{1}{\lambda}$$

1.9 方差和标准差

方差:

设 X 为随机变量, 若 $E\{[X - E(X)]^2\}$ 存在, 则称其为 X 的**方差**, 记为 $D(X)$ 或 $Var(X)$, 即

$$D(X) = Var(X) = E\{[X - E(X)]^2\}$$

注:

- (1) 方差的算术平方根 $\sqrt{D(X)}$ 称为 X 的**标准差**或**均方差**, 记为 $\sigma(X)$.
- (2) 方差刻画随机变量取值对于其数学期望的**平均偏离程度**,
若 X 的取值比较集中, 则方差 $D(X)$ 较小;
若 X 的取值比较分散, 则方差 $D(X)$ 较大.
- (3) 方差 $D(X)$ 是一个**确定的数**, 失去了随机性.

1.9 方差和标准差

方差:

$$D(X) = \text{Var}(X) = E\{[X - E(X)]^2\}$$

计算:

(1) 若 X 为离散型, 其概率分布为 $P\{X = k\} = p_k, (k = 1, 2, \dots)$,

$$D(X) = \sum_k [x_k - E(X)]^2 p_k.$$

(2) 若 X 为连续型随机变量, 其概率密度为 $f(x)$,

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(x)]^2 \cdot f(x) dx.$$

$$\begin{aligned} (3) \quad D(X) &= E\{[X - E(X)]^2\} = E\{X^2 - 2XE(X) + [E(X)]^2\} \\ &= E(X^2) - 2E(X)E(X) + [E(X)]^2 = E(X^2) - [E(X)]^2 \end{aligned}$$

1.10 协方差

协方差：

若随机变量 X 的期望 $E(X)$ 和 Y 的期望 $E(Y)$ 存在，则称

$$\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$$

为 X 与 Y 的**协方差**。

注：由定义得 $\text{Cov}(X, X) = D(X)$, $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$.

计算： $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$

推导：

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X, Y) &= E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \\ &= E[XY - E(X)Y - E(Y)X + E(X)E(Y)] \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) - E(Y)E(X) + E(X)E(Y) \\ &= E(XY) - E(X)E(Y)\end{aligned}$$

1.11 相关系数

相关系数:

若随机变量 X, Y 的方差和协方差均存在,
且 $D(X) > 0, D(Y) > 0$, 则

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$$

称为 X, Y 的**相关系数**。

相关系数的性质:

- (1) 相关系数反映随机变量之间的线性相关程度。
- (2) 若 X 与 Y 相互独立, 则 $\rho_{XY} = 0$.
- (3) $|\rho_{XY}| \leq 1$.
- (4) $|\rho_{XY}| = 1 \iff \exists$ 常数 a, b , 使得 $P\{Y = a + bX\} = 1$.

试借助AI证明!

1.12 离散型随机变量示例

例：将扔一个骰子所得结果记为随机变量 X ，另一个随机变量 $Y = X + 1$ ，求 X 和 Y 期望、方差、协方差、相关系数。

解：首先，写出两个变量的分布列，分别求 X 和 Y 的期望

$$E(X) = 1 * \frac{1}{6} + 2 * \frac{1}{6} + 3 * \frac{1}{6} + 4 * \frac{1}{6} + 5 * \frac{1}{6} + 6 * \frac{1}{6} = \frac{7}{2}$$

$$E(Y) = 2 * \frac{1}{6} + 3 * \frac{1}{6} + 4 * \frac{1}{6} + 5 * \frac{1}{6} + 6 * \frac{1}{6} + 7 * \frac{1}{6} = \frac{9}{2}$$

X	1	2	3	4	5	6
Y	2	3	4	5	6	7
$P(X)$	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6

1.12 离散型随机变量示例

例：将扔一个骰子所得结果记为随机变量 X ，另一个随机变量 $Y = X + 1$ ，求 X 和 Y 期望、方差、协方差、相关系数。

解：根据公式求 X 和 Y 的方差

$$D(X) = \frac{25}{4} * \frac{1}{6} + \frac{9}{4} * \frac{1}{6} + \frac{1}{4} * \frac{1}{6} + \frac{1}{4} * \frac{1}{6} + \frac{9}{4} * \frac{1}{6} + \frac{25}{4} * \frac{1}{6} = \frac{35}{12}$$

同样地，可计算得

$$D(Y) = \frac{35}{12}$$

X	1	2	3	4	5	6
$X - E(X)$	$-5/2$	$-3/2$	$-1/2$	$1/2$	$3/2$	$5/2$
$[X - E(X)]^2$	$25/4$	$9/4$	$1/4$	$1/4$	$9/4$	$25/4$
$P(X)$	$1/6$	$1/6$	$1/6$	$1/6$	$1/6$	$1/6$

1.12 离散型随机变量示例

例：将扔一个骰子所得结果记为随机变量 X ，另一个随机变量 $Y = X + 1$ ，求 X 和 Y 期望、方差、协方差、相关系数。

解：最后求协方差与相关系数，将 X 和 Y 的每个取值对应相乘得到 XY 的分布列， $E(XY) = \frac{56}{3}$

协方差：

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = \frac{35}{12}$$

相关系数：

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = 1$$

X	1	2	3	4	5	6
Y	2	3	4	5	6	7
XY	2	6	12	20	30	42
$P(XY)$	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6

概率论小结



北京大学
PEKING UNIVERSITY

- 样本空间与样本点
- 随机事件及其关系
- 古典概率、条件概率
- 事件的独立性、全概率公式、贝叶斯公式
- 随机变量
- 数学期望、方差和标准差
- 协方差、相关系数

谢谢



北京大学
PEKING UNIVERSITY

