



·章·随机事件的概率

上海立信会计金融学院

# 随机现象

人们所观察到的现象大体上分成两类:

- 确定性现象: 在一定条件下必然发生的现象;
- 2 不确定性现象: 在一定条件下可能发生也可能不发生的现象.
  - 1 个别现象 不能重复试验
  - 2 随机现象: 可以重复试验, 并且结果呈现某种规律
  - 太阳东升西落 (确定)
  - 明天是否是晴天 (不确定)
  - 抛一枚均匀的硬币, 正面是否向上 (不确定)

概率论与数理统计就是研究随机现象量的规律性的数学学科.

1234

# 第一节 随机事件

第二节 随机事件的概率

第三节 条件概率

第四节 事件的独立性

第一节	随机事件
1.1	随机试验与样本空间
1.2	随机事件
1.3	事件的关系与运算

#### 试验

产生观测结果的行为或过程称为试验.

- E1 掷一颗骰子, 观察所掷的点数是几;
- E2 将一枚硬币抛两次,观察正面 H 出现的次数;
- E3 将一枚硬币抛两次,观察正面 H,反面 T 出现的情况;
- E4 观察某产品的使用寿命;
- E5 观察某地明天的天气是雨天还是非雨天.

### 随机试验

- 一个试验被称为随机试验,如果它满足条件:
  - 1 可能结果不止一个, 结果明确;
  - 2 进行试验之前不能确定哪一个结果会出现.

小注: 可以在相同的条件下重复进行的随机试验称为可重复的随机试验 (E1-E4), 否则称为不可重复的随机试验 (E5).

在不引起混淆的情况下,我们将用随机试验或试验指代可重复的随机试验.

## 样本空间

随机试验的每个可能结果称为一个样本点,全体样本点组成的集合称为样本空间.

习惯上分别用  $\omega$  和  $\Omega$  表示样本点与样本空间.

### 样本空间

#### 例: 求以下随机试验的样本空间

(1) 掷两枚硬币,观察正、反面出现的情况;

{(正, 正), (正, 反), (反, 正), (反, 反)}

(2) 记录某地的最低与最高气温.

 $\{(x,y)|a \le x \le y \le b\}$ 其中 a,b 分别为该地气温的下界和上界.

第一节	随机事件
1.1	随机试验与样本空间
1.2	随机事件
1.3	事件的关系与运算

#### 随机事件

样本空间  $\Omega$  的任意一个子集称为一个随机事件,简称事件。

事件常用大写字母 A, B, C 等表示.

设 A 是一个事件,当试验中出现的样本点  $\omega \in A$  时,称事件 A 发生.

#### 随机事件

#### 随机事件的分类:

- 1 只含一个样本点的事件称为基本事件
- 2 含有多于一个样本点的事件称为复合事件
- **3** Ω: 必然事件
- 4 Ø: 不可能事件

第一节	随机事件
1.1	随机试验与样本空间
1.2	随机事件
1.3	事件的关系与运算

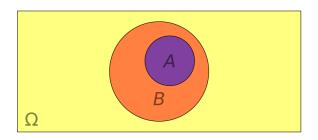
### 事件的关系与运算

事件是一个集合,因此事件间的关系和运算可以按照 集合之间的关系和运算来规定.

设试验 E 的样本空间为  $\Omega$ , A, B, C,  $A_k$  (k = 1, 2, 3, ...) 为  $\Omega$  的子集.

#### 事件的关系

若  $A \subset B$  (或  $B \supset A$ ),则称事件 A 是事件 B 的子事件 (或事件 B 包含 事件 A).

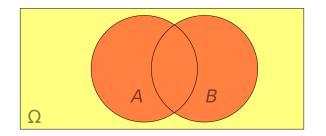


含义: 若事件 A 发生时, 事件 B 一定发生.

小注:对任意事件 A,有  $\emptyset$   $\subset$  A  $\subset$   $\Omega$ 

若  $A \subset B$  且  $B \subset A$ , 即 A = B, 则称事件  $A \subseteq B$  相等.

称事件  $A \cup B$  为事件  $A \subseteq B$  的和事件, 其中  $A \cup B = \{\omega | \omega \in A \ \text{或} \ \omega \in B\}$ .



含义: 事件 A、B 至少有一个发生.

事件的和可以推广到多个的情形: 如 *n* 个事件的和事件

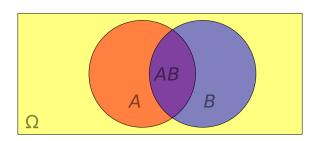
$$\bigcup_{i=1}^{n} A_i = "事件 A_1, \dots, A_n 至少有一个发生"$$

可数个事件的和事件

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = "事件 A_1, A_2 \dots, 至少有一个发生"$$

称事件  $A \cap B$  (简记为 AB) 为事件  $A \subseteq B$  的积事件, 其中

$$A \cap B = \{\omega | \omega \in A \coprod \omega \in B\}.$$



含义: 事件 A 和 B 同时发生.

事件的积可以推广到多个的情形: 如 n 个事件的积事件

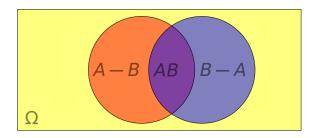
$$\bigcap_{i=1}^{n} A_i =$$
"事件  $A_1, \ldots, A_n$  全都发生"

可数个事件的积事件

$$\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i = \text{"$\sharp$ $A_1, A_2 \dots, $\sharp$ $2$ $a$}$$

称事件 A - B 为事件 A = B 的差事件,其中

$$A - B = \{\omega | \omega \in A \coprod \omega \notin B\}.$$

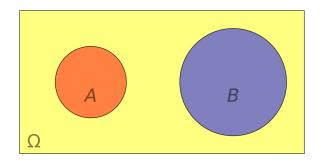


含义: 事件 A 发生, 但 B 不发生.

性质: 对任意两个事件 A 和 B, 总有  $A-B=A-A\cap B$ .

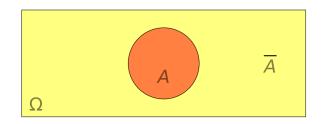
### 事件的关系

若  $A \cap B = \emptyset$ , 则称事件  $A \subseteq B$  互不相容(或互斥).



含义: 事件 A 与 B 不可能同时发生.

称 Ø - A 为事件 A 的对立事件(或逆事件), 记为  $\overline{A}$ . 含义:事件 A 不发生.



#### 性质:

- 1 由差事件与对立事件的定义,显然  $A B = A \cap B$ .
- **2** 事件  $A \setminus B$  对立当且仅当  $A \setminus B$  互斥且  $A \cup B = \Omega$ .

## 事件的运算定律

集合运算的所有规律都适用于事件计算:

- 1 交换律:  $A \cap B = B \cap AA \cup B = B \cup A$
- 2 结合律:  $(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$  $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$
- 3 分配律:  $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$  $(A \cap B) \cup C = (A \cup C) \cap (B \cup C)$
- 4 对偶律:  $\overline{A \cap B} = \overline{A} \cup \overline{B}$ ,  $\overline{A \cup B} = \overline{A} \cap \overline{B}$

例 1 一名射手连续向某个目标射击三次,事件  $A_i$  表示该射手第 i 次射击时击中目标 (i = 1, 2, 3). 试用事件的运算符号表示下列事件:

- (1) 三次射击至少有一次击中目标;
- (2) 三次射击恰有两次击中目标;
- (3) 三次射击至多有一次击中目标.

解: 有条件可得

- (1)  $A_1 \cup A_2 \cup A_3$ .
- (2)  $A_1A_2A_3 \cup A_1\overline{A}_2A_3 \cup \overline{A}_1A_2A_3$ .
- (3)  $\overline{A}_1\overline{A}_2\overline{A}_3 \cup A_1\overline{A}_2\overline{A}_3 \cup \overline{A}_1A_2\overline{A}_3 \cup \overline{A}_1\overline{A}_2A_3$ .

第一节 随机事件

第二节 随机事件的概率

第三节 条件概率

第四节 事件的独立性

#### 随机事件的概率

事件的概率: 刻画试验中随机事件发生的可能性大小的 度量.

在概率论的发展历史上,曾有过多种概率定义方法:

- 1 概率的古典定义
- 2 概率的统计定义
- 3 概率的公理化定义

第二节	随机事件的概率
2.1	事件的频率
2.2	概率的性质
2.3	等可能概型 (古典概型)
2.4	几何概型

# 事件的频率

定义 1 设在 n 次试验中,事件 A 发生了 m 次,则称

$$f_n(A) := \frac{m}{n}$$

为事件 A 发生的频率 (frequency).

# 事件的频率

#### 历史上的掷硬币试验:

试验者	投掷次数	正面次数	频率
德摩根	2048	1061	0.5181
浦丰	4040	2048	0.5069
皮尔逊	12000	6019	0.5016
皮尔逊	24000	12012	0.5005
罗曼诺夫斯基	80640	39699	0.4923

#### 概率的统计定义

在相同条件下重复进行的试验中,若随着试验次数 n 的增加,事件 A 发生的频率稳定在某一常数 p 附近,则称 p 为事件 A 的概率,记作 P(A) = p.

也就是说: 概率是频率的稳定值.

意义:实际应用中常将大量重复试验中事件的频率作为概率的近似估计.

## 事件的频率

#### 频率的性质:

- 1  $0 \le f_n(A) \le 1$ ;
- $f_n(\Omega) = 1, f_n(\emptyset) = 0;$
- 3 若事件  $A_1, A_2, \ldots, A_k$  两两互斥,则

$$f_n(\bigcup_{i=1}^k A_i) = \sum_{i=1}^k f_n(A_i)$$

# 概率的公理化定义

定义 2 设  $\Omega$  是样本空间,对每个事件 A 定义一个实数 P(A) 与之对应.若函数  $P(\cdot)$  满足以下条件:

- **1** 非负性:对任意事件 A,均有  $P(A) \ge 0$ ;
- **2** 规范性:  $P(\Omega) = 1$ ;
- ③ 可列加性: 若事件序列  $\{A_n\}_{n\geq 1}$  两两互斥,则

$$P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P_n(A_i)$$

称 P(A) 为事件 A 的概率 (probability).



第二节	随机事件的概率
2.1	事件的频率
2.2	概率的性质
2.3	等可能概型 (古典概型)
2.4	几何概型

由概率的定义,不难得出概率的一些性质:

性质  $1P(\emptyset) = 0$ .

证明: 因为 
$$\Omega = \Omega \cup \emptyset \cup \cdots$$
, 且  $\Omega \cap \emptyset = \emptyset$ ,

由规范性及可列可加性得

$$P(\Omega) = P(\Omega \cup \emptyset \cup \cdots) = P(\Omega) + P(\emptyset) + \cdots$$

由概率的非负性可得  $P(\emptyset) = 0$ .

性质 2(有限可加性) 若事件  $A_1, A_2, \cdots, A_n$  两两互不相容,则

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \cdots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \cdots + P(A_n).$$

性质 3 若事件 A,B 满足  $A \subset B$ , 则

$$P(B-A) = P(B) - P(A), P(B) \ge P(A).$$
 证明: 证明: 易知  $B = A \cup (B-A), 且 A \cup (B-A) = \emptyset$ .

由概率的可列可加性可知

$$P(B) = P(A \cup (B - A)) = P(A) + P(B - A),$$
  
移项可得

$$P(B-A) = P(B) - P(A).$$

由概率的非负性可得 
$$P(B-A) \ge 0$$
, 即  $P(B) \ge P(A)$ .

推论:对任意事件 A, B, 有 P(B-A) = P(B)-P(AB).

性质 4 对任一事件  $A, P(A) \leq 1$ .

证明: 因为  $A \subset \Omega$ , 由性质 3可得.

性质 5对任一事件 A, 有 P(A) = 1 - P(A).

证明: 因为  $A \cup A = \Omega$ , 且  $A \cap A = \emptyset$ , 由有限可加性可得

$$1 = P(\Omega) = P(A \cup A) = P(A) + P(A),$$

也即

$$P(A) = 1 - P(A).$$

性质 6: (加法公式) 对任意两个事件 A, B, 有  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$ .

证明: 因为

$$A \cup B = A \cup (B - AB),$$

且

$$A(B-AB) = \emptyset$$
,  $AB \subset B$ ,

由性质 2 和性质 3 可得

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B - AB) = P(A) + P(B) - P(AB).$$

# 概率概率的性质

推论 1 对任意三个事件  $A_1, A_2, A_3$ ,有

$$P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3)$$
$$-P(A_1A_2) - P(A_1A_3) - P(A_2A_3)$$

$$+ P(A_1A_2A_3)$$

推论 2 对任意 n 个事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$ ,有

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) = \sum_{k=1}^{n} (A_{i}) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_{i}A_{j}) + \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_{i}A_{j}) + \dots + (-1)^{n-1}P(A_{1} \cdots A_{n}).$$

 $1 \le i < j < k \le n$ 

# 概率的性质

例 1 设 A, B 为两事件, P(A) = 0.3,  $P(A \cup B) = 0.6$ , 求 P(AB).

$$AB = A(\Omega - B) = A - AB,$$

故

$$P(AB) = P(A - AB) = P(A) - P(AB).$$

又因为

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB),$$

所以

$$P(A)-P(AB) = P(A \cup B)-P(B) = 0.6-0.3 = 0.3.$$

## 概率的性质

例 2 设 
$$P(A) = P(B) = \frac{1}{2}$$
 , 求证  $P(AB) = P(\overline{A}\overline{B})$ 

证明: 由对偶率易知
$$\overline{A}\overline{B} = \overline{A \cup B}$$
,故
$$P(\overline{A}\overline{B}) = P(\overline{A \cup B})$$

$$=1-P(A\cup B)$$

$$= 1 - [P(A) + P(B) - P(AB)]$$

$$=1-\left[\frac{1}{2}+\frac{1}{2}-P(AB)\right]$$

= P(AB).

第二节	随机事件的概率
2.1	事件的频率
2.2	概率的性质
2.3	等可能概型 (古典概型)
2.4	几何概型

对某些特殊类型的随机试验,要确定事件发生的概率,并不需要作重复试验,而是根据人类长期积累的关于"对称性"的实际经验,提出数学模型,直接计算出来,从而给出概率相应的定义.这类试验称为等可能概率模型或古典概型.

#### 定义3 如果一个随机试验具有以下特点:

- 1 样本空间只含有限多个元素 (样本点);
- 2 基本事件发生的可能性相同,

则称此随机试验是等可能概型或古典概型. 此时对每个事件  $A \subset \Omega$ ,

$$P(A) = \frac{A \text{ 包含的基本事件数}}{\Omega \text{ 中基本事件总数}} = \frac{n(A)}{n(\Omega)}$$

称为事件 A 的古典概率.



#### 例3 将一枚硬币抛两次,

- (1) 设事件  $A_1$  为" 恰好出现一次正面", 求  $P(A_1)$ ;
- (2) 设事件  $A_2$  为" 至少出现一次正面", 求  $P(A_2)$ .

解: 易知试验的样本空间为

$$\Omega = \{HH, HT, TH, TT\}.$$

故

$$P(A_1) = \frac{2}{4} = 0.5, \ P(A_2) = \frac{3}{4} = 0.75.$$



### 计数原理

加法原理: 设完成一件事有 k 类方式, 每类方式分别 有  $n_1, \ldots, n_k$  种方法, 则完成这件事一共有

$$n_1 + \cdots + n_k$$

种方法.

特点: 一步完成.

乘法原理: 设完成一件事有 k 个步骤,每一步需要  $n_1,\ldots,n_k$  种方法,则完成这件事一共有

 $n_1n_2\cdots n_k$ 

种方法.

特点: 多步完成.

# 计数原理

排列数: A n 个元素中取 k 个不同元素排成一列的所 有个数,记为  $A_n^k$ .

排列数公式:

$$A_n^k = \frac{n!}{(n-k)!} = n(n-1)\cdots(n-k+1)$$

组合数: 从 n 个不同元素中, 取出  $m(m \le n)$  个元素 的所有组合的个数, 记为  $C_n^k$  或  $\binom{n}{k}$ .

组合数公式:

组合致公式:
$$C_n^k = \frac{n!}{k! \cdot (n-k)!} = \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{k!}$$

例 4 (无放回抽样) 设袋中有只 4 白球和 2 只黑球,现从袋中无放回地依次摸出 2 只球 (即取出的球不放回). 试求

- (1) 取到到的两只球都是白球的概率;
- (2) 取到的两只球颜色相同的概率;
- (3) 到的两只球中至少有一只是白球的概率.

解: 记 A = {取到到的两只球都是白球}
 B = {取到到的两只球都是黑球}
 C = {取到到的两只球至少有一白球}
 D = {取到到的两只球颜色相同}

(1) 由古典概率模型:

$$P(A) = \frac{A_4^2}{A_6^2} = \frac{2}{5}, \ P(B) = \frac{A_2^2}{A_6^2} = \frac{1}{15}.$$

(2) 因为 D = AB 且  $AB = \emptyset$ , 故由概率有限可加性,

$$P(D) = P(AB) = P(A) + P(B) = \frac{7}{15}$$

因为 
$$C = \overline{B}$$
, 故  $P(C) = P(B) = 1 - P(B) = \frac{14}{15}$ 

- 例 5 将 n 个球随机地放入  $N(N \ge n)$  个盒子中去, 盒 子的容量不限. 试求
- (1) 每个盒子至多有一只球的概率:
- (2) n 个盒子中各有一球的概率.
- 解: 由条件知,这是一个古典概型问题,每一种放法 是一个基本事件.因为每个球有N种放法.由乘法原 理. 共有  $N^n$  种放法.

(1) 每个盒子中至多只有一只球, 共有

$$N(N-1)\cdot(N-n+1)$$

种放法, 故所求概率为

$$p = \frac{N(N-1)\cdots(N-n+1)}{N^n} = \frac{A_N^n}{N^n}.$$

(2) n 个盒子的选法有  $C_N^n$  种方法,对选定的 n 个盒子,每个盒子各有一个球的放法有 n! 种. 由乘法原理,共有  $n!C_N^n$  种放法,因此所求概率为

$$p = \frac{n!C_N^n}{N^n} = \frac{A_N^n}{N^n}.$$

例 6 (抽签的公平性) 袋中有  $\alpha$  个红球和 b 个白球,每次从袋中任取一个球且不放回. 用事件  $A_n$  表示第 n 次取到红球, $1 \le n \le \alpha + b$ ,试证明

$$P(A_n) = \frac{a}{a+b},$$

即  $A_n$  发生的概率与 n 无关.

解: 考虑到取球顺序,从 a+b 个球中选取 n 个球共有  $A_{a+b}^n$  种取法,即

$$n(\Omega) = A_{a+b}^n = (a+b)(a+b-1)\cdots(a+b-n+1).$$
  
在第  $n$  次取到红球共有  $a$  种取法,而前面  $n-1$  次共  $A_{a+b-1}^{n-1}$  种取法,即

$$n(A_n) = A_{a+b-1}^{n-1} \cdot a = (a+b-1) \cdot \cdot \cdot (a+b-n+1) \cdot a.$$

由古典概率模型,所求的概率为

$$P(A_n) = \frac{n(A_n)}{n(\Omega)} = \frac{a}{a+b}.$$

实际推断原理: 概率很小的事件在一次试验中实际上 几乎不会发生.

例 7 一位常饮奶茶的女士称: 她能从一杯冲好的奶茶中辨别出该奶茶是先放牛奶还是先放茶. 做了 10 次测试, 结果是她都正确地辨别出来了. 问该女士的说法是否可信?

解: 假设该女士的说法不可信,即纯粹是靠运气猜对的.在此假设下,每次试验的两个可能结果为:

奶+茶或茶+奶

且它们是等可能的,因此是一个古典概型问题. 10 次试验一共有  $2^{10}$  个等可能的结果, 10 次都猜对的概率为:

$$p = \frac{1}{2^{10}} = 0.009766$$

由实际推断原理,该女士的说法可信.



第二节	随机事件的概率
2.1	事件的频率
2.2	概率的性质
2.3	等可能概型 (古典概型)
2.4	几何概型

### 几何概型

古典概型是关于试验的结果为有限个, 且每个结果出现的可能性相同的概率模型. 一个直接的推广是: 保留等可能性, 而允许试验具有无限多个结果的.

定义: 如果每个事件发生的概率只与构成该事件区域的长度 (面积或体积或度数) 成比例,则称这样的概率模型为几何概率模型.

几何概型中,事件 A 的概率:

$$P(A) = \frac{S(A)}{S(\Omega)}.$$





#### 几何概型

例 8 (会面问题) 甲乙两人相约在早上 8 点到 9 点在某地会面,先到者等候另一人 20 分种,过时则离开. 假设两人可以在指定时间内任意时刻到达,试计算两人会面的概率.

解: 记 8 点为计算时刻的 0 时刻, 以分钟为时间单位, 以 x,y 分别表示甲、乙到达的时刻, 则样本空间为

$$\Omega = \{(x, y) | 0 \le x \le 60, \ 0 \le y \le 60\}.$$

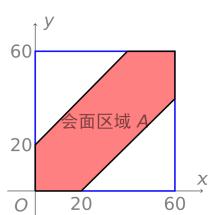
甲、乙能够会面的充要条件为

$$|x-y| \le 20$$
,  $(x,y) \in \Omega$ .



样本空间及事件的几何表示如图所示,由几何概型的 计算公式得

$$p = S(A)/S(\Omega) = \frac{5}{9}.$$





第一节 随机事件

第二节 随机事件的概率

第三节 条件概率

第四节 事件的独立性

第三节	条件概率
3.1	条件概率
3.2	乘法公式
3.3	全概率公式与贝叶斯公式

设 A,B 是两个事件,且 P(A) > 0,在事件 A 发生的条件下,事件 B 发生的概率,称为条件概率,记为 P(B|A).

有时为了强调区别,也称 P(B) 为无条件概率.

例1 一个家庭中有两个小孩,已知其中一个是女孩,问另一个也是女孩的概率是多少?(假定生男生女是等可能的)



解: 由题意,样本空间为

 $\Omega = \{(\mathbf{H}, \mathbf{H}), (\mathbf{H}, \mathbf$ 

$$A = \{(9, 9), (9, 5), (5, 9)\},$$

$$B = \{(女, 女)\}.$$

由于事件已经发生,所以这时试验的所有可能结果只有三种,而事件包含的基本事件只占其中的一种,所以有

$$P(B|A) = \frac{1}{3}$$

在这个例子中,若不知道事件已经发生的信息,那么事件发生的概率为

$$P(B) = \frac{1}{4} \neq P(B|A).$$

原因: 事件 A 的发生改变了样本空间.

注意到

$$P(A) = \frac{3}{4}, P(AB) = \frac{1}{4}$$

于是

$$P(B|A) = \frac{1}{3} = \frac{1/4}{3/4} = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

定义1 设 A.B 是两个事件, 且 P(A) > 0, 称

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

为在事件 A 发生条件下,事件 B 的条件概率.

小注:条件概率  $P(\cdot|A)$  是概率 (满足三个条件).

计算:根据具体的情况,可选用下列两种方法之一来计算条件概率 P(B|A)

- 2 在原来的样本空间 Ω 中,直接由定义计算.



- 例 2 一袋中有 10 个球, 其中 3 个黑球, 7 个白球, 依次从袋中不放回取两球.
- (1) 已知第一次取出的是黑球,求第二次取出的仍是 黑球的概率;
- (2) 已知第二次取出的是黑球,求第一次取出的也是 黑球的概率.

解: 记  $A_i = \{ \hat{\pi} \mid \text{ 次取到黑球} \} (i = 1, 2).$ 

(1) 第一次取到黑球,则第二次取到黑球的方法有两种,所有可取的球有 9 个. 故

$$P(A_2|A_1)=\frac{2}{9}$$

(2) 因为

$$P(A_1A_2) = \frac{3 \times 2}{10 \times 9} = \frac{1}{15}, \ P(A_2) = \frac{3}{10},$$

所以

$$P(A_1|A_2) = \frac{P(A_1A_2)}{P(A_2)} = \frac{2}{9}.$$

例3 保险公司按年向车主收取保险费,并承担交通事故的赔偿费用.假设车主一年内发生事故的概率为0.2,连续两年发生事故的概率是0.08.试解释保险公司的车险浮动费率规则的合理性:

- (1) 若第一年内发生了事故,则上调第二年的保险费;
- (2) 若第一年内未发生事故,则下调第二年的保险费.

 $\mathbf{m}$ : 用事件 A 表示第一年发生了事故,事件 B 表示第二年发生了事故,则有

$$P(A) = P(B) = 0.2, P(AB) = 0.08.$$

若第一年内发生了事故,则第二年发生事故的概率为

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{0.08}{0.2} = 0.4 > P(A)$$

若第一年内未发生事故,则第二年发生事故的概率为

$$P(B|\overline{A}) = \frac{P(\overline{A}B)}{P(\overline{A})} = \frac{P(B) - P(AB)}{1 - P(A)} = 0.15 < P(A)$$

第三节	条件概率
3.1	条件概率
3.2	乘法公式
3.3	全概率公式与贝叶斯公式

# 乘法公式

定理1(乘法公式) 由条件概率的定义,得到

- 1 如果 P(A) > 0,则有 P(AB) = P(B|A)P(A).
- 2 如果 P(B) > 0,则有 P(AB) = P(A|B)P(B).

推论: 如果  $P(A_1A_2) > 0$ ,则有乘法公式  $P(A_1A_2A_3) = P(A_3|A_1A_2)P(A_2|A_1)P(A_1)$ 

更一般地,若  $P(A_1A_2\cdots A_{n1}) > 0$ ,则有乘法公式  $P(A_1A_2\cdots A_n)$ 

 $= P(A_n|A_1A_2\cdots A_{n-1})\cdots P(A_3|A_1A_2)P(A_2|A_1)P(A_1)$ 

# 乘法公式

例 4 一袋中有  $\alpha$  个白球和  $\alpha$  个红球. 现依次不放回地从袋中取两球. 试求两次均取到白球的概率.

解: 记

$$A_i = \{ \hat{\mathbf{x}} \mid \hat{\mathbf{x}} \in \{ \hat{\mathbf{y}} \mid \hat{\mathbf{y}} \in \{ \hat{\mathbf{y}} \in \{$$

要求 P(A<sub>1</sub>A<sub>2</sub>). 显然

$$P(A_1) = \frac{a}{a+b}, \ P(A_2|A_1) = \frac{a-1}{a+b-1},$$

因此

$$P(A_1A_2) = P(A_2|A_1)P(A_1) = \frac{a-1}{a+b-1} \cdot \frac{a}{a+b}.$$

# 乘法公式

例 5 某厂产品的废品率为 4%, 而合格品在中有 75% 是一等品, 求一等品率.

P(B) = P(BA) = P(B|A)P(A) = 0.960.75 = 0.72.

$$P(B) = P(BA) = P(B|A)P(A) = 0.960.75 = 0.72$$

第三节	条件概率
3.1	条件概率
3.2	乘法公式
3.3	全概率公式与贝叶斯公式

# 全概率公式与贝叶斯公式

定义 2 设  $\Omega$  为某试验的样本空间, $B_1, B_2, \ldots, B_n$  为一组事件. 如果以下条件成立:

- 1  $B_1, B_2, \ldots, B_n$  两两互斥,
- $B_1 \cup B_2 \cup \ldots \cup B_n = \Omega$

则称  $B_1, B_2, \ldots, B_n$  为样本空间  $\Omega$  的一个划分.

例子: 对任意事件 A, A 与  $\overline{A}$  为样本空间的一个划分.

# 全概率公式

定理 2 (全概率公式) 设试验 E 的样本空间为  $\Omega$ , A 为 E 的事件, 如果  $B_1, B_2, \ldots, B_n$  是  $\Omega$  的一个划分, 且  $P(B_i) > 0$ ,  $(i = 1, \ldots, n)$ , 则

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + + P(A|B_n)P(B_n).$$

应用: 利用全概率公式,可以把复杂事件概率的计算问题,化为若干互不相容的简单情形,分别求概率然后求和.

# 全概率公式

证明: 因为 
$$B_1, B_2, ..., B_n$$
 是  $\Omega$  的一个划分,所以  $A = A \cap \Omega = AB_1 \cup AB_2 \cup \cdots \cup AB_n$   $(AB_i)(AB_j) = \emptyset$ ,  $i \neq j$ ,  $i = 1, ..., n$  由概率的可加性及乘法公式,有  $P(A) = (AB_1 \cup AB_2 \cup \cdots \cup AB_n)$   $= P(A|B_1) + \cdots + P(A|B_n)$   $= P(A|B_1) P(B_1) + \cdots + P(A|B_n) P(B_n)$ 

# 全概率公式

例 6 两个车间生产同型号的家电. 第 1 车间的次品率为 0.15, 第 2 车间的次品率为 0.12. 两个车间生产的成品混放在一起,假设第 1.2 车间生产的成品比例为 2:3. 在仓库中随机地取一件成品, 求它是次品的概率;

解: 记 
$$A = \{ \text{从仓库种取到的是次品} \}$$
,  $B_i = \{ \text{产品是第} i \text{车间生产的} \}$ ;

易知  $B_1$ ,  $B_2$  是样本空间的一个划分,由全概率公式得:

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_1)P(B_2)$$

$$= 0.15 \times \frac{2}{5} + 0.12 \times \frac{3}{5} = 0.132$$

例 7 假设在某时期内影响股票价格变化的因素只有银行存款利率. 经分析,该时期内利率下调的概率为60%,利率不变的概率为40%. 根据经验,在利率下调时某支股票上涨的概率为80%,在利率不变时,这支股票上涨的概率为40%. 求这支股票上涨的概率.

解: 设  $B_1$ ,  $B_2$  表示事件 "利率上调" 和 "利率不变", A表示事件" 股票上涨", 易知  $B_1 \cup B_2 = \Omega$ ,  $B1B2 = \emptyset$ , 由全概率公式:

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + P(A|B_2)P(B_2)$$
$$= 80\% \times 60\% + 40\% \times 40\%$$
$$= 64\%$$

# 贝叶斯公式

定理 3 如果  $B_1, B_2, ..., B_n$  是样本空间  $\Omega$  的一个划分, A 是一个事件,且  $P(B_i) > 0P(A) > 0$ ,则

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

证明: 由乘法公式可知

$$P(B_i|A) = \frac{P(B_iA)}{P(A)} = \frac{P(AB_i)}{P(A)} = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{P(A)}$$

又由全概率公式可得

$$P(A) = P(A|B_1)P(B_1) + + P(A|B_n)P(B_n).$$

故结论成立.

1 2 3 4

### 贝叶斯公式

贝叶斯公式于 1763 年由贝叶斯 (Bayes) 给出. 它是在观察到事件 A 已发生的条件下,寻找导致 A 发生的每个原因  $B_i$  的概率.

在贝叶斯公式中, $P(B_i)$  和  $P(B_i|A)$  分别称为原因  $B_i$  的先验概率和后验概率.

先验概率常常根据等可能的假设或者以往的数据积累来确定. 是在没有进一步信息(不知道事件 A 是否发生)的情况下,人们对诸事件发生可能性大小的认识.

而在得到进一步的信息之后(知道事件 A 已经发生), 我们得以对各个可能原因发生的概率重新加以修正

由医学统计数据分析可知, 人群中患由某种病菌 引起的疾病占总人数的 0.5%,一种血液化验以 95% 的概率将患有此疾病的人检查出呈阳性,但也以 1% 的概率误将不患此疾病的人检验出呈阳性,现设某人 检查出呈阳性反应,问他确患有此疾病的概率是多少? 解: 记"检出阳性"为事件 A, "被检者患病"和"被 检者不患病"分别为事件  $B_1, B_2$ , 则  $P(B_1) = 0.005, P(B_2) = 0.995$ 

$$P(A|B_1) = 0.95, P(A|B_2) = 0.01$$

由贝叶斯公式可得:

$$P(B_1|A) = \frac{0.005 \times 0.95}{0.005 \times 0.95 + 0.995 \times 0.01}$$

例 9 玻璃杯成箱出售,每箱 20 只,假设各箱含 012 只残次品的概率相应地为 0.80.1 和 0.1. 一顾客欲买一箱玻璃杯,在购买时,售货员随机地查看 4 只,若无残次品,则买下该箱玻璃杯,否则退回.试求:

(1) 顾客买下该箱玻璃杯的概率  $\alpha$ ; (2) 在顾客买下的一箱玻璃杯中,确实没有残次品的

概率 β. **解**: 记" 顾客买下该箱玻璃杯" 为事件 A, "箱中有 i 只残次品 (i = 0, 1, 2)" 为事件  $B_i$  显然  $B_0, B_1, B_2$  为

的一个划分,由题意:  $P(B_0) = 0.8, P(B_1) = 0.1, P(B_2) = 0.1, P(A|B_0) = 1.$ 

$$P(A|B_1) = \frac{C_{19}^4}{C_{20}^4} = \frac{4}{5}, P(A|B_2) = \frac{C_{18}^4}{C_{20}^4} = \frac{12}{19}$$

解: (1)由全概率公式,有:

$$\alpha = P(A) = \sum_{i=0}^{2} P(A|B_i) P(B_i)$$
$$= 0.8 \times 1 + 0.1 \times \frac{4}{5} + 0.1 \times \frac{12}{19} \approx 0.94$$

(2) 由贝叶斯公式,有:

$$\beta = P(B_0|A) = \frac{P(A|B_0)P(B_0)}{P(A)} \approx \frac{0.8}{0.94} \approx 0.85$$

第一节 随机事件

第二节 随机事件的概率

第三节 条件概率

第四节 事件的独立性

设有两个事件 A, B, 一般来说, P(B|A) 与 P(B) 是有差异的,但有时事件 A 的发生与否并不影响事件 B 发生的概率,即 P(B|A) = P(B).

例 1 袋中有 6 个白球,2 个黑球,从中有放回地抽取两次,每次取一球,记 A = 第一次取到白球,B = 第二次取到白球,则有

$$P(A) = \frac{6}{8} = \frac{3}{4},$$
  $P(B) = \frac{8 \times 6}{8^2} = \frac{3}{4}$   
 $P(AB) = \frac{6^2}{8^2} = \frac{9}{16},$   $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{3}{4}$ 

因此 P(B|A) = P(B). 同理可得 P(B|A) = 3/4 = P(B).

小注: 这就是说, 已知事件 A 发生, 并不影响事件 B 发生的概率, 这时称事件 A, B 独立.

由乘法公式

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

当事件 A,B 独立时,有

(1) 
$$P(AB) = P(A)P(B).$$

当 P(A) = 0 时,由

$$0 \le P(AB) \le P(A) = 0$$

可知 P(AB) = 0, (1) 式仍然成立.

注意: P(A) = 0 时,P(B|A) 没有意义.

定义1 若两事件 A,B 满足

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

则称 A,B 独立,或称 A,B 相互独立.

小注:用

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

刻划独立性,比用

$$P(A|B) = P(A) \stackrel{\cdot}{\text{!`}} P(B|A) = P(B)$$

更好, 它不受 P(B) > 0 或 P(A) > 0 的制约, 且体现对称性.

### 事件的独立性

在实际应用中,往往根据问题的实际情况去假设事件 间的独立性.如

- 投掷硬币(或骰子),我们相信每次的结果都不受以前结果的影响;
- 在相同条件下做实验,一般假定每次的实验误差相互独立;
- 一般假定生产中不同的流程(机器、人)也是相互 独立的.

例 2 甲乙二人独立地对目标各射击一次,设甲射中目标的概率为 0.5,乙射中目标的概率为 0.6,求目标被击中的概率.

解: 假设 A, B 分别表示甲乙击中目标,则  $A \cup B$  表示目标被击中,由于 A, B 独立,

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

$$= P(A) + P(B) - P(A)P(B)$$

$$= 0.5 + 0.6 - 0.5 \times 0.6$$

$$= 0.8.$$

定理 1 若事件 A 与 B 独立,则 A 与  $\overline{B}$  、  $\overline{A}$  与 B 、  $\overline{A}$  与  $\overline{B}$  也分别独立.

证明: 因为 
$$P(AB) = P(A)P(B)$$
, 所以 
$$P(A\overline{B}) = P(A(\Omega - B)) = P(A - AB)$$
$$= P(A) - P(AB) = P(A) - P(A)P(B)$$
$$= P(A)[1 - P(B)]$$
$$= P(A)P(\overline{B})$$

由对称性知,  $\overline{A}$  与 B 相互独立. 利用第一条结论, 可得  $\overline{A}$  与  $\overline{B}$  相互独立.

### 互斥与独立的关系

"两个事件互斥"和"两个事件相互独立"是不同的概念:

- 互斥  $\Longrightarrow$   $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .
- 独立  $\Longrightarrow$  P(AB) = P(A)P(B).

但两者也有关系: 如果 P(A) > 0 且 P(B) > 0,则两者不可能既是互斥的又是独立的.

小注: 若 A 与 B 相互独立,且 B 与 C 相互独立,则 A 与 C 未必相互独立.

例子 从全体有两个孩子的家庭中随机选择一个家庭, 并考虑下面三个事件:

- A 为 "第一个孩子是男孩",
- B 为 "两个孩子不同性别",
- **3** C 为 "第一个孩子是女孩".

容易验证 A 与 B 相互独立,B 与 C 相互独立,但是 A 与 C 不独立.

# 三个事件的独立性

#### 定义2

设  $A_1, A_2, A_3$  是三个事件, 如果

1 两两独立 
$$\begin{cases} P(A_1A_2) = P(A_1)P(A_2) \\ P(A_2A_3) = P(A_2)P(A_3) \\ P(A_1A_3) = P(A_1)P(A_3) \end{cases}$$

$$P(A_1A_2A_3) = P(A_1)P(A_2)P(A_3)$$

则称事件  $A_1, A_2, A_3$  相互独立.

# 多个事件的独立性

定义 称  $n(n \ge 2)$  个事件  $A_1, A_2, ..., A_n$  相互独立, 如果对任意一组指标

$$1 \le i_1 < i_2 < \dots < i_k \le n \quad (k \ge 2)$$

都有

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

# 多个事件的独立性

性质 设  $n(n \ge 2)$  个事件  $A_1, A_2, ..., A_n$  相互独立,则

- 1 其中任意  $k(k \ge 2)$  个事件也是相互独立的.
- ② 将若干个  $A_i$  用  $\overline{A_i}$  替换后,得到的新事件集也相互独立.
- 3 特别地,我们有

$$P(A_1 \cup \dots \cup A_n) = 1 - P(\overline{A}_1) \dots P(\overline{A}_n)$$
$$= 1 - \prod_{i=1}^{n} [1 - P(A_i)]$$

例 3 (保险赔付) 设有 n 个人向保险公司购买人身意外保险(保险期为 1 年),假定投保人在一年内发生意外的概率为 0.01. 求

- (1) 保险公司赔付的概率;
- (2) 当 n 为多大时,使得以上赔付的概率超过 1/2.

小注:每个人是否发生意外可以看作是相互独立的.

解: 记  $A_i = \{ \hat{\mathbf{x}} \mid \hat{\mathbf{x}} \in A_i = \{ \hat{\mathbf{x}} \mid \hat{\mathbf{x}} \in A_i = 1, 2, ..., n \}, \}$ 

$$A = \{ \text{保险公司赔付} \}$$

(1) 因为  $A_1, ..., A_n$  相互独立, 且  $A = \bigcup_{i=1}^n A_i$ , 我们有

$$P(A) = 1 - P\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_i\right) = 1 - \prod_{i=1}^{n} P(\overline{A}_i) = 1 - (0.99)^n.$$

(2) 注意到  $P(A) \ge 0.5$  等价于  $(0.99)^n \le 0.5$ , 我们有

$$n \geqslant \frac{\lg 2}{2 - \lg 99} \approx 68.416$$

即当投保人数大于等于 69 人时, 赔付的概率超过 1/2.

例 4 设有电路如下图所示,其中 1,2,3,4 为继电器接点,设各继电器接点闭合与否是相互独立的,且每一继电器接点闭合的概率均为 p,求 L 至 R 为通路的概率.

 $A = \{L \subseteq R \in \mathbb{A}\},$  由  $A = A_1A_2 \cup A_3A_4 \otimes A_1, A_2, A_3, A_4$  的独立性可得

 $\mathbf{M}$ : 设  $\mathbf{A} = \{ \hat{\mathbf{x}} \mid \hat{\mathbf{x}} \in \mathcal{A} \}$ .

田 
$$A = A_1A_2$$
  $O A_3A_4$   $X A_1, A_2, A_3, A_4$  的独立性可得
$$P(A) = P(A_1A_2) + P(A_3A_4) - P(A_1A_2A_3A_4)$$

$$= P(A_1)P(A_2) + P(A_3)P(A_4)$$

$$=2p^2-p^4$$

 $-P(A_1)P(A_2)P(A_3)P(A_4)$ 

例 5 据以往记录的数据分析,某船只运输某种物品损坏的情况共有三种: 损坏 2% (记这一事件为  $A_1$ ),损坏 10% (记这一事件为  $A_2$ ),损坏 90% (记这一事件为  $A_3$ ). 且  $P(A_1) = 0.8$ ,  $P(A_2) = 0.15$ ,  $P(A_3) = 0.05$ .

设物品件数很多,取出一件后不影响后一件取的是否 为

好品的概率,现从已被运输的物品中随机地取 3 件,发现这三件都是好的(记这一事件为 B),试求  $P(A_1|B)$ .

解: 在被运输的物品中,随机取 3 件,相当于在物品中抽取 3 次,每次取一件,作不放回抽样。由于抽取一件后,不影响取后一件是否为好品的概率,已知当  $A_1$  发生时,一件产品是好品的概率为 12% = 98%. 由独立性可知,随机取 3 件,它们都是好品的概率为

$$P(B|A_1) = 0.98^3$$
.

同理可得

$$P(B|A_2) = 0.9^3, P(B|A_3) = 0.1^3.$$

由条件知  $P(A_1) = 0.8, P(A_2) = 0.15, P(A_3) = 0.05, A_iA_j = \emptyset (i \neq j, i, j = 1, 2, 3)$  且  $P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = 1$ 

由贝叶斯公式可得:

$$P(A_1|B) = \frac{P(B|A_1)P(A_1)}{\sum_{i=1}^{3} P(B|A_i)P(A_i)}$$
$$= \frac{(0.98)^3 \times 0.8}{0.8624} = 0.8731$$

