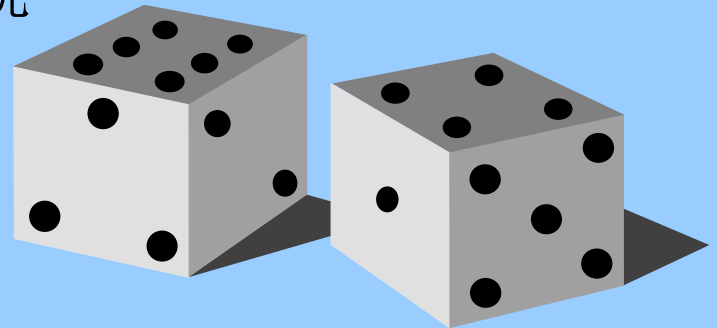
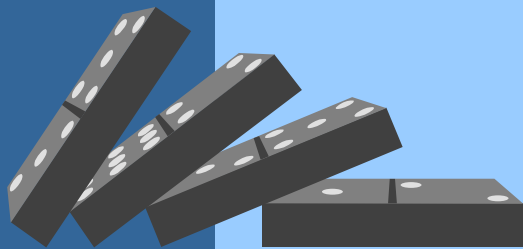


概率论

肖条军 83686733 (O) 13770326750

xiaotj@nju.edu.cn

南京大学工程管理学院



引例：

- 公交车门高度设置：根据城市人口高度的分布情况，设置多高能使绝大部分人顺利通过？
- 保险公司设计重大疾病保险产品，如何设置收费标准、收费年限和理赔额度？
- 为什么教务处要求学生期末成绩服从正态分布？
- 中国人均寿命、人均收入等是如何估算的？



概率论发展简史

概率论：研究随机现象数量规律的数学分支；

- 概率论的起源：（合理分配赌注）17世纪中叶法国数学家帕斯卡与费马在来往信函中讨论“合理分配赌注问题”，概率论的发展被公认为从他们两人开始：
 - 甲、乙两人同掷一枚硬币，规定：正面朝上，甲得一点；若反面朝上，乙得一点；先积满3点者赢取全部赌注；
 - 假定在甲得2点、乙得1点时，赌局由于某种原因中止了，应该怎样分配赌注才算公平合理？



概率论发展简史

➤ 在实践中曲折发展

- 随着概率论在其他基础学科和工程技术上的应用，由拉普拉斯《概率分析理论》给出的概率定义局限性很快便暴露了出来；
- 到20世纪初，概率论的一些基本概念，诸如“概率”等尚没有确切的定义，概率论作为一个数学分支，缺乏严格的理论基础。
- 从17世纪到19世纪，伯努利、棣莫弗、拉普拉斯、高斯、泊松、切比雪夫、马尔可夫等著名数学家都对概率论的发展做出了杰出的贡献。



概率论发展简史

➤ 基础理论的建立

- 概率论的第一本专著是1713年问世的伯努利的《**推测术**》。经过二十多年的艰难研究，伯努利表述并证明了著名的“大数定律”，被称为概率论的奠基人。
- 1933年，苏联数学家柯尔莫哥洛夫发表了著名的《**概率论的基本概念**》，给出了概率论的公理化结构，为概率论的迅速发展奠定了基础。

概率论的应用

- 在最近几十年中，概率论的方法被引入到各个工程技术学科和社会学科。
- 目前，概率论在人口统计、保险理论、误差理论、产品检验和质量控制、近代物理、自动控制、地震预报和气象预报、农业试验和公用事业等方面都得到了重要应用。
- 越来越多的概率论方法被引入到经济、金融和管理科学，概率论成为它们的有力工具。
- 生活中的一些例子：考试成绩服从正态分布，用泊松分布拟合医院和公交站台的顾客到达率……

第一章 概率论的基本概念

- 1.1 随机试验
- 1.2 样本空间、随机事件
- 1.3 频率与概率
- 1.4 等可能概型（古典概型）
- 1.5 条件概率；
- 1.6 独立性；



随机现象

- 确定性现象和不确定性现象。
- 随机现象：在一定条件下可能发生这种结果也可能发生那种结果的，因而无法事先断言出现哪种结果的现象称为随机现象。
- 随机现象具有统计规律性：在大量重复试验或者观察下，结果具有统计规律性。
 - ✓ 比如：抛硬币出现正反面的可能性均为二分之一，生男孩女孩的可能性均为二分之一；

➤ 随机试验

- E1: 抛一枚硬币, 观察正面 H 、反面 T 出现的情况。
- E2: 将一枚硬币抛掷三次, 观察正面 H 、反面 T 出现的情况。
- E3: 将一枚硬币抛掷三次, 观察出现正面的次数。
- E4: 抛一颗骰子, 观察出现的点数。
- E5: 记录某城市120急救电话台一昼夜接到的呼唤次数。
- E6: 在一批灯泡中任意抽取一只, 测试它的寿命。
- E7: 记录某地一昼夜的最高温度和最低温度。



➤ 随机试验的特点

- 可以在相同的条件下重复进行;
- 每次试验的可能结果不止一个, 且能事先明确所有可能的结果;
- 一次试验只出现一个结果, 且试验前不能确定哪个结果会出现。



样本空间

➤ 样本空间：

- 随机试验中，每一个可能结果称为该试验的一个样本点（或基本事件）。全体样本点组成的集合称为该试验的样本空间，记为 S 。

E_1 ：抛一枚硬币，观察正面 H、反面 T 出现的情况。

$$S_1 = \{H, T\}$$

E_2 : 将一枚硬币抛掷三次, 观察正面 H 、反面 T 出现的情况。

$$S_2 = \{HHH, HHT, HTH, THH, HTT, THT, TTH, TTT\}$$

E_3 : 将一枚硬币抛掷三次, 观察出现正面的次数。

$$S_3 = \{0, 1, 2, 3\}$$

E_4 : 抛一颗骰子, 观察出现的点数。

$$S_4 = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

E_5 : 记录某城市120急救电话台一昼夜接到的呼唤次数。

$$S_5 = \{0, 1, 2, \dots\}$$

E_6 : 在一批灯泡中任取一只, 测试它的寿命.

$$S_6 = \{t \mid t \geq 0\}$$

E_7 : 记录某地一昼夜的最高温度和最低温度。

$$S_7 = \{(x, y) \mid T_0 \leq x \leq y \leq T_1\}$$

这里 x 表示最低温度, y 表示最高温度; 并设这一地区的温度不会小于 T_0 , 也不会大于 T_1 。

1. **离散样本空间**: 样本点为有限多个或可列多个; 例 E_1, E_2 等。

E_1 : 抛一枚硬币, 观察正面 H、反面 T 出现的情况。

$$S_1 = \{H, T\}$$

2. **无穷样本空间**: 样本点在区间或区域内取值. 例灯泡的寿命。

E_6 : 在一批灯泡中任取一只, 测试它的寿命.

$$S_6 = \{t \mid t \geq 0\}$$



➤ 随机事件

- “在一定条件下可能发生也可能不发生的事情”叫做随机事件，简称事件。
- 如在上面的例子中，“出现正面”、“出现反面”、“点数 <4 ”、“出现偶数点”、 $\{t < 1000\}$ 等都是随机事件。
- 事件是由样本空间中某些样本点组成的集合（试验 E 的样本空间 S 的子集）；
- 事件发生当且仅当它所包含的某一个样本点出现。

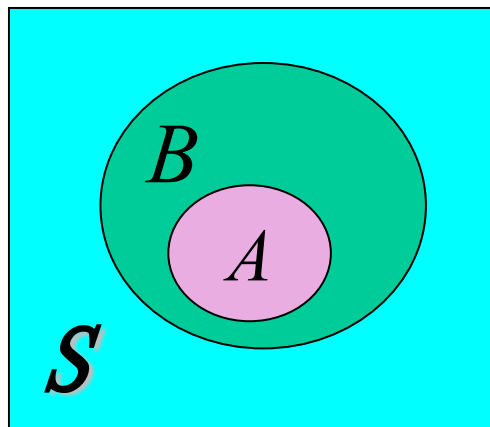
- **基本事件**: 由一个样本点组成的单点集.如: $\{H\},\{T\}$.
- **复合事件**: 由两或两个以上的基本事件复合而成的事件,称为复合事件. 如: E_3 中 {出现正面次数为偶数}.
- **必然事件**: 样本空间 S 是自身的子集, 在每次试验中总是发生的, 称为必然事件。
- **不可能事件**: 空集 \emptyset , 不包含任何样本点, 它在每次试验中都不发生, 称为不可能事件。



事件间的关系与事件的运算

► 包含关系和相等关系：

- 若事件 A 发生必然导致事件 B 发生, 则称事件 B 包含事件 A , 记作 $A \subset B$;
- 若 $A \subset B$ 且 $A \supset B$, 即 $A = B$, 则称 A 与 B 相等;



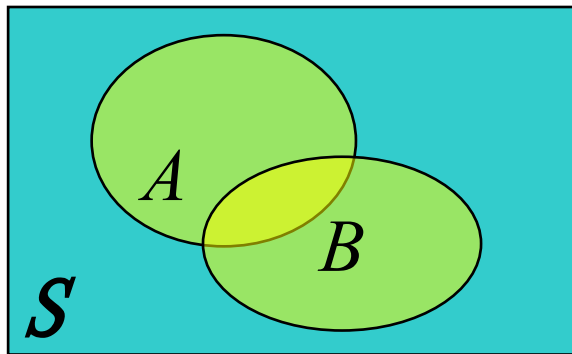
(1) $A \subset B$

► 事件的并:

- 事件 C 发生, 则“事件 A 与 B 至少有一个发生”称为事件 C 是 A 与 B 的并 (或和事件), 记 $C = A \cup B$ 。

$$C = \{x \mid x \in A \text{ 或 } x \in B\}$$

- 可列个事件 A_1, A_2, \dots 的并事件记为 $\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k$ 。



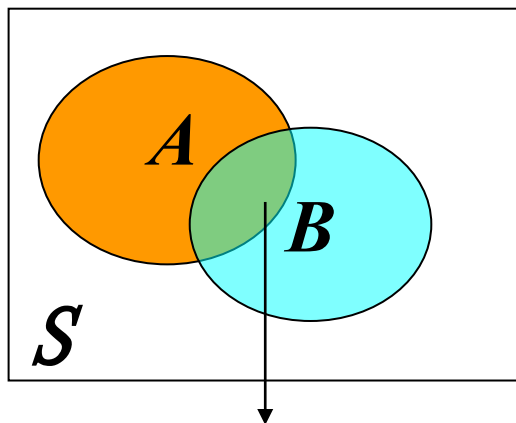
(2) $A \cup B$

► 事件的交：

- 事件 C 表示 “事件 A 与 B 同时发生”，事件 C 称为 A 与 B 的交（积事件），记作 $A \cap B$

$$(AB), A \cap B = \{x \mid x \in A \text{ 且 } x \in B\}$$

- 类似地，事件 $\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k$ 为可列个事件 A_1, A_2, \dots 的交.



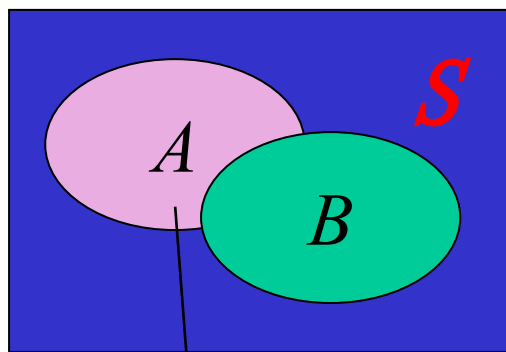
(3) $A \cap B$

►事件的差:

- 事件 $A-B = \{x|x \in A \text{ 且 } x \notin B\}$ 称为 A 与 B 的差; 当且仅当 A 发生, B 不发生时, 事件 $A-B$ 发生. 即:

$$A-B = \overline{A\bar{B}} = A - AB$$

- 显然: $A - A = \emptyset$, $A - \emptyset = A$, $A - S = \emptyset$

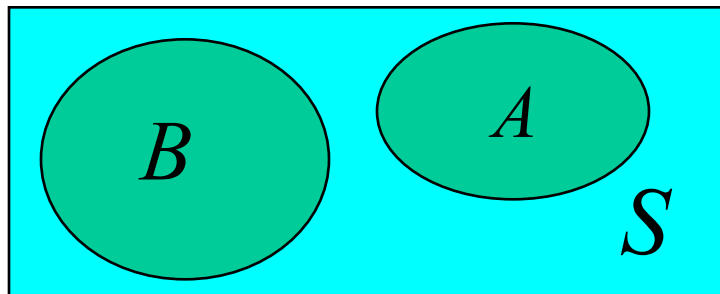


(4) $A - B$

➤ 互不相容事件(互斥事件):

– 若 $A \cap B = \emptyset$, 则称 A 与 B 是互不相容的, 或互斥的, 即 A 与 B 不能同时发生。

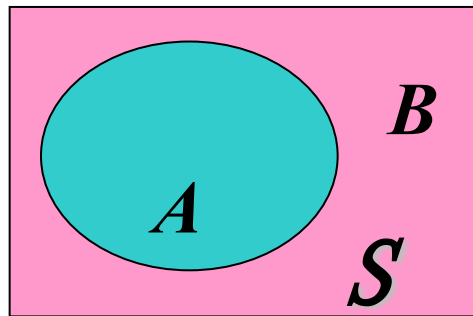
- (1) 基本事件是两两互不相容的, 即样本点是互不相容的, 事件 A 与 $B-A$ 是互不相容的.
- (2) 若用集合表示事件, 则 A, B 互不相容即为 A 与 B 是不相交的.



$$A \cap B = \emptyset$$

➤ 对立事件 (逆事件) :

- 若 $A \cup B = S$ 且 $A \cap B = \emptyset$, 则称 A 与 B 互为逆事件, 也称为对立事件。即在一次实验中, 事件 A 与 B 中必然有一个发生, 且仅有一个发生。
- A 的对立事件记为 \bar{A} 。若 A 与 B 互为对立事件, 则记为 $A = \bar{B}$, 或 $B = \bar{A}$ 。



$$B = \bar{A}$$

➤ 事件的运算律:

交换律: $A \cup B = B \cup A$; $A \cap B = B \cap A$.

结合律: $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$,
 $(AB)C = A(BC)$

分配律: $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$;
 $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$.



德·摩根律：

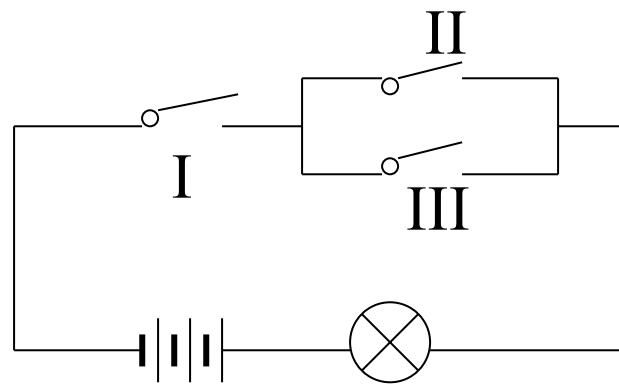
$$\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}; \quad \overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}.$$

说明： $\overline{A \cup B} = \overline{\{A, B \text{至少发生一个}\}}$
 $= \{A, B \text{都不发生}\} = \bar{A} \cap \bar{B}.$

摩根律推广：

$$\overline{\bigcup_i A_i} = \bigcap_i \bar{A}_i, \quad \overline{\bigcap_i A_i} = \bigcup_i \bar{A}_i$$

例1 如右图所示的电路中，以 A 表示“信号灯亮”这一事件，以 B, C, D 分别表示事件：继电器接点 I, II, III 闭合，那么容易知道



$$BC \subset A, BD \subset A, BC \cup BD = A, \text{ 而 } \bar{B}A = \emptyset,$$

即事件 \bar{B} 与事件 A 互不相容。又 $\overline{B \cup C} = \bar{B} \cap \bar{C}$

(左边表示事件“ I, II 至少有一个闭合”的逆事件，也就是 I, II 都不闭合，即 \bar{B}, \bar{C} 同时发生。)

例2. 高射炮对模型飞机射击三次，设 A_i 表示“第 i 次击中飞机”，用 A_i 表示下列事件；

(1) B_1 “只有第一次击中飞机”

(2) B_2 “恰有一次击中飞机”

(3) B_3 “至少有一次击中飞机”

(4) 三次击中飞机时，击落了飞机, B_4 : “飞机没有被击落”

- (1) B_1 “只有第一次击中飞机”； (2) B_2 “恰有一次击中飞机”
(3) B_3 “至少有一次击中飞机”
(4) 三次击中飞机时，击落了飞机, B_4 : “飞机没有被击落”

解: (1) $B_1 = A_1 \overline{A_2} \overline{A_3}$

(2) $B_2 = A_1 \overline{A_2} \overline{A_3} \cup \overline{A_1} A_2 \overline{A_3} \cup \overline{A_1} \overline{A_2} A_3$

(3) $\overline{B_3} = \overline{A_1 A_2 A_3}$, 所以

$$B_3 = \overline{\overline{A_1 A_2 A_3}} = A_1 \cup A_2 \cup A_3$$

(4) 由于 $\overline{B_4} = A_1 A_2 A_3$

所以 $B_4 = \overline{A_1 A_2 A_3} = \overline{A_1} \cup \overline{A_2} \cup \overline{A_3}$

频率与概率

➤ 频率

1、将一试验 E 在相同的条件下重复进行 n 次, 如果事件 A 发生了 n_A 次, 则比值 n_A/n 称为 事件 A 发生的频率, 记为 $f_n(A)$.

2、频率的基本性质:

(1) $f_n(A) \geq 0$; (非负性)

(2) $f_n(S) = 1$; (规范性)

(3) 可加性: 对互斥事件 A, B , 有

$$f_n(A \cup B) = f_n(A) + f_n(B)$$

推广(有限可加性)：若 A_1, A_2, \dots, A_k 两两互不相容, 则

$$f_n(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_k) = f_n(A_1) + f_n(A_2) + \dots + f_n(A_k)$$

➤ 频率的特性：波动性和稳定性.

- (1) **波动性**：对于同样的试验次数，不同的试验其频率不同；对于同一试验，不同的试验次数 n ，其频率也不同，当 n 较小时， $f_n(A)$ 随机波动的幅度较大；
- (2) **稳定性**：随着 n 逐渐增大，事件 A 的频率总在某一定值 $P(A)$ 的附近摆动而逐渐稳定于这个值，这个定值 $P(A)$ 通常称为频率的稳定值。

例 1 考虑“抛硬币”这个实验，我们将一枚硬币抛掷5 次、50次、500次，各做10遍。得到数据如表1所示（其中 n_H 表示 H 发生的频数， $f_n(H)$ 表示 H 发生的频率）。

实验 序号	$n = 5$		$n = 50$		$n = 500$	
	n_H	$f_n(H)$	n_H	$f_n(H)$	n_H	$f_n(H)$
1	2	0.4	22	0.44	251	0.502
2	3	0.6	25	0.50	249	0.498
3	1	0.2	21	0.42	256	0.512
4	5	1.0	25	0.50	253	0.506
5	1	0.2	24	0.48	251	0.502
6	2	0.4	21	0.42	246	0.492
7	4	0.8	18	0.36	244	0.488
8	2	0.4	24	0.48	258	0.516
9	3	0.6	27	0.54	262	0.524
10	3	0.6	31	0.62	247	0.494

投币试验

实验者	掷币次数 n	正面次数 $n(A)$	频率 $f_n(A)$
摩根	2048	1061	0.5181
蒲丰	4040	2048	0.5069
皮尔逊	12000	6019	0.5016
皮尔逊	24000	12012	0.5005

例2 考察英语中特定字母出现的频率，当观察字母的个数 n (试验的次数) 较小时，频率有较大幅度的随机波动。但当 n 增大时，频率呈现出稳定性。下面就是一份英文字母频率的统计表（从大到小排序）：

<u>字母</u>	<u>频率</u>	<u>字母</u>	<u>频率</u>	<u>字母</u>	<u>频率</u>
E	0.1268	L	0.0394	P	0.0186
T	0.0978	D	0.0389	B	0.0156
A	0.0788	U	0.0280	V	0.0102
O	0.0776	C	0.0268	K	0.0060
I	0.0707	F	0.0256	X	0.0016
N	0.0706	M	0.0244	J	0.0010
S	0.0634	W	0.0214	Q	0.0009
R	0.0594	Y	0.0202	Z	0.0006
H	0.0573	G	0.0187		



大量实验证实，当重复试验的次数 n 逐渐增大时，频率 $f_n(A)$ 呈现出稳定性，逐渐稳定于某个常数。这种“频率稳定性”即通常所说的统计规律性。

我们让试验重复大量次数，计算频率 $f_n(A)$ ，以它来表征事件 A 发生可能性的大小是合适的。



➤ 概率

- 概率有很多种定义，比如，概率的古典定义、几何定义、主观定义，较为常用的是统计定义和公理化定义。

1、统计定义：

频率的稳定值 $P(A)$ ，反映了事件 A 在一次试验中发生的可能性大小，称 $P(A)$ 为事件 A 的概率。



2、公理化定义：

设 S 为样本空间， A 为事件，对每一事件 A 赋予一实数 $P(A)$ ，如果 $P(A)$ 满足如下三条公理，则称 $P(A)$ 为事件 A 的概率。

(1) **非负性**： $P(A) \geq 0$

(2) **规范性（正则性）**： $P(S) = 1$;

(3) 对两两互斥事件 A_i ($i = 1, 2, \dots$)，有：

$$\text{可列可加性} : P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

概率的性质

性质1. 对任一事件 A , $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$.

证: 因为 $A \cup \bar{A} = S$, $A\bar{A} = \emptyset$, 由概率的规范性及可加性得 $1 = P(A \cup \bar{A}) = P(A) + P(\bar{A})$, 即 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$

性质2. $P(\emptyset) = 0$.

证: $P(\emptyset) = 1 - P(S) = 1 - 1 = 0$

性质3. 有限可加性 (A_i 互不相容):

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$$

证: 令 $A_{n+1} = A_{n+2} = \dots = \emptyset$, 则有 $A_i A_j = \emptyset$,

由可列可加性可得:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) + \sum_{i=n+1}^{\infty} P(A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$$

可列可加性:
$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

性质4. 对任一事件 A , $P(A) \leq 1$.

证: 由于 $P(\bar{A}) \geq 0$,

$$\text{所以 } P(A) = 1 - P(\bar{A}) \leq 1$$

性质5. 若 $A \subset B$, 则有:

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

$$P(B) \geq P(A).$$

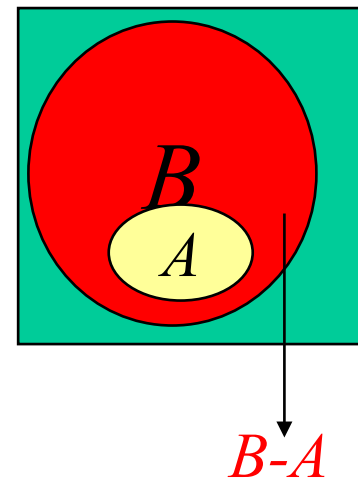
证: $\because A \subset B$, 有 $B = A \cup (B - A)$,

且 $A \cap (B - A) = \emptyset$,

$\therefore P(B) = P(A) + P(B - A)$,

即 $P(B - A) = P(B) - P(A)$.

由 $P(B - A) \geq 0$, 可得: $P(B) \geq P(A)$.



性质6 (加法公式): 对任意两事件 A, B 有

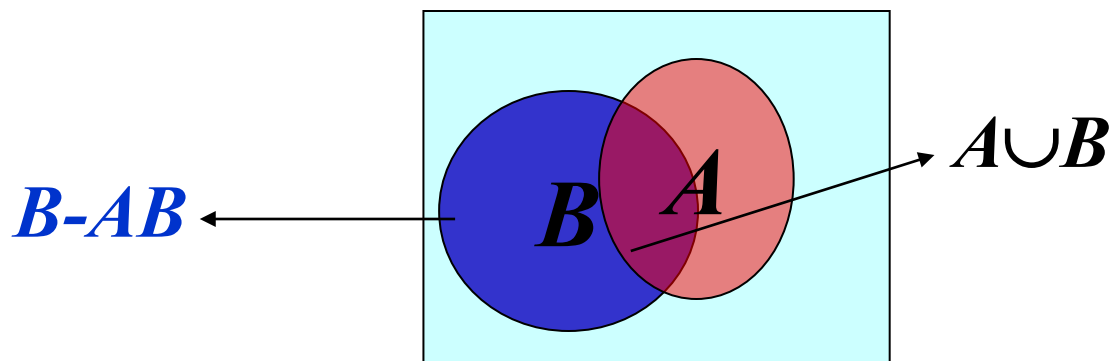
$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB).$$

证: $\because A \cup B = A \cup (B - AB)$,

且 $A \cap (B - AB) = \emptyset$,

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

$$= P(A) + P(B) - P(AB). \quad (\because B \supset AB)$$



可以作如下推广：

$$1. \quad P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) \\ - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC).$$

$$2. \quad P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) \\ = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i A_j) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_i A_j A_k) + \dots \\ + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \dots A_n).$$

这个式子称为“加奇减偶公式”。



例1： 设 A, B 为两个事件, 且 $P(A)=0.5, P(B)=0.3, P(AB)=0.2$, 求下列各事件的概率.

$$(1) \overline{AB}; \quad (2) \overline{A\overline{B}}; \quad (3) \overline{A}B; \quad (4) \overline{A} \cup B.$$

解： (1) $P(\overline{AB}) = 1 - P(AB) = 1 - 0.2 = 0.8.$

$$\begin{aligned} (2) \quad P(\overline{A\overline{B}}) &= P(\overline{A \cup B}) = 1 - P(A \cup B) \\ &= 1 - [P(A) + P(B) - P(AB)] \\ &= 0.4 \end{aligned}$$



例1: 设 A, B 为两个事件, 且 $P(A)=0.5, P(B)=0.3, P(AB)=0.2$, 求下列各事件的概率.

$$(1) \overline{AB}; \quad (2) \overline{A\overline{B}}; \quad (3) \overline{A}B; \quad (4) \overline{A} \cup B.$$

解: (3) $P(B) = P(AB \cup \overline{A}B) = P(AB) + P(\overline{A}B)$

$$P(\overline{A}B) = P(B) - P(AB) = 0.1.$$

$$(4) P(\overline{A} \cup B) = P(\overline{A}) + P(B) - P(\overline{A}B) = 0.7.$$



古典概型

➤ 若随机试验有以下两个特点，这类随机现象的概率模型叫做古典概型：

(1) 样本空间中只有有限个样本点，即 $S = \{e_1, e_2, \dots, e_n\}$

(2) 试验中每个基本事件 (样本点) 的发生是等可能的, 即

$$P(e_1) = P(e_2) = \dots = P(e_n).$$

例如：掷一颗骰子，观察出现的点数.

计算公式：对古典概型，由概率定义及等可能性，可得：

$$1 = P(S) = P(e_1) + P(e_2) + \cdots + P(e_n) = nP(e_i)$$

$$\text{故有： } P(e_i) = 1/n \quad (i = 1, 2, \cdots, n)$$

若 $A = \{e_{i_1}, e_{i_2}, \cdots, e_{i_k}\}$ ，则有 $P(A) = P(e_{i_1}) + P(e_{i_2}) + \cdots + P(e_{i_k}) = k/n$

称 A 中的样本点为 A 的“有利场合”，于是：

$$P(A) = \frac{k}{n} = \frac{A \text{ 包含的样本点数}}{\text{样本点总数}} = \frac{A \text{ 的有利场合数}}{\text{样本点总数}}$$

加法原理:

完成一件工作, 有 m 类方法, 而第1类方法有 n_1 种方法, 第2类方法有 n_2 种方法, ..., 第 m 类方法有 n_m 种方法, 任选一种此工作就完成, 那么完成这项工作共有 $N=n_1+n_2+\dots+n_m$ 种不同的方法.

乘法原理:

完成一件工作, 需要 m 个步骤, 而第 1 步有 n_1 种方法, 第 2 步有 n_2 种方法, ..., 第 m 步有 n_m 种方法, 依次完成这 m 步时这项工作才完成, 那么完成这项工作共有 $N=n_1 \times n_2 \times \dots \times n_m$ 种不同的方法.



例1. 一部5卷的文集随便放在书架上，问：

- (1) A： 第三卷刚好放在中间；
- (2) B： 各卷书自左或自右顺序摆放的概率是多少？

解： 5 卷书所有的排列方法数为 $A_5^5 = 5!$

(1) A 所包含的样本点数为 $1 \cdot A_4^4 = 4!$ 所以

$$P(A) = \frac{4!}{5!} = \frac{1}{5}$$

(2) B 所包含的样本点数为2， 所以

$$P(B) = \frac{2}{5!} = \frac{1}{60}$$

➤ 古典概型概率的计算步骤:

- (1) 选取适当的样本空间 S , 使它满足有限等可能的要求, 且把事件 A 表示成 S 的某个子集.
- (2) 计算样本点总数 n 及事件 A 包含的样本点数 k .
- (3) 用下列公式计算.

$$P(A) = \frac{A \text{ 中的样本点数 } k}{S \text{ 中的样本点总数 } n} .$$

例2. 袋中装有 4 只白球和 2 只红球. 从中有放回摸球两次, 每次任取一球. 求:

- (1) A: 两球颜色相同的概率;
- (2) B: 两球中至少有一只白球的概率.

例2. 袋中装有 4 只白球和 2 只红球. 从中有放回摸球两次, 每次任取一球. 求: (1) A: 两球颜色相同的概率; (2) B: 两球中至少有一只白球的概率.

解: 定义事件: A_1 = “两球都是白球”, A_2 = “两球都是红球”, 样本空间: 取两次球, 共有 6×6 种取法.

A_1 包含 4×4 种取法, A_2 包含 2×2 种取法, 故:

$$P(A_1) = (4 \times 4) / (6 \times 6) \approx 0.444, \quad P(A_2) \approx 0.111,$$

由于 $A = A_1 \cup A_2$, 事件 $B = \overline{A_2}$,

$$\text{所以: } P(A) = P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2) \approx 0.556,$$

$$P(B) = 1 - P(A_2) \approx 0.889$$

例3. 设一袋中有编号为 1, 2, ..., 9 的球共 9 只, 现从中任取3只, 试求:

- (1) 取到1号球的概率, (事件A)
- (2) 最小号码为5的概率. (事件B)

解: 从 9 个球中任取 3 只球, 共有 C_9^3 种取法.

(1) 取到1号球共有 C_8^2 种取法

$$P(A) = \frac{C_8^2}{C_9^3} = \frac{1}{3}.$$

(2) 最小号码为5, 共有 C_4^2 种取法.

$$P(B) = \frac{C_4^2}{C_9^3} = \frac{1}{14}.$$

例4. 将 n 只可识别的球随机地放入 N ($N \geq n$) 个盒子中去, 试求每个盒子至多有一只球的概率; (设盒子的容量不限)

解: 每一只球都可以放入 N 个盒子中的任一个, 共有 $(N \times N \times \dots \times N)$ 种不同的放法;
每个盒子至多放一只球, 共有 A_N^n 种不同的放法,

$$A_N^n = [N \times (N-1) \times (N-2) \times \dots \times (N-n+1)]$$

$$\text{则 } p = \frac{A_N^n}{N^n}.$$

生日问题：假定每个人的生日在一年 365 天的任一天都等可能，随机选取 $n(<365)$ 个人，至少有两人生日相同的概率为：

$$p = 1 - \frac{A_{365}^n}{365^n},$$

取 $n = 32, P(A) \approx 0.75;$

$n = 50, P(A) \approx 0.97; n = 64, P(A) \approx 0.997.$

例5. 设有 N 件产品, 其中 D 件次品, 从中任取 n 件, 求其中恰有 k ($k \leq D$) 件次品的概率.

解: N 件中任取 n 件, 可以不考虑次序共有 $\binom{N}{n}$ 取法,

D 件次品中取 k 件, 所有可能取法共有 $\binom{D}{k}$ 取法,

$$p = \frac{\binom{D}{k} \binom{N-D}{n-k}}{\binom{N}{n}}, (k = 0, 1, 2, \dots, \min\{D, n\}).$$

例6. 15名新生中有3名是优秀生, 将这15名新生随机地平均分配到三个班级中去, 问每一个班级各分配到一名优秀生的概率是多少?

解: 15名新生平均分配到三个班级中的分法总数为:

$$\binom{15}{5} \binom{10}{5} \binom{5}{5} = \frac{15!}{10!5!} \cdot \frac{10!}{5!5!} = \frac{15!}{5!5!5!}$$

将3名优秀生平均分到三个班级(每班一名) 共3! 种分法,
另外 12 名新生平均分到三个班级中共有

$$\binom{12}{4} \binom{8}{4} \binom{4}{4} = \frac{12!}{4!4!4!}$$

$$\text{于是: } p = 3! \times \frac{12!}{4!4!4!} / \frac{15!}{5!5!5!} = \frac{25}{91} \doteq 0.2747.$$

- 人们在长期的实践中总结得到“概率很小的事件在一次试验中实际上几乎是不发生的”（称之为**实际推断原理**）。
- 例7. 某接待站在某一周曾接待过12次来访，已知所有这12次接待都是在周二和周四进行的，问是否可以推断接待时间是有规定的？
 - ✓ 假设接待站的接待时间没有规定，而各来访者在一周的任一天中去接待站是等可能的，那么，12次接待来访者都在周二、周四的概率为 $2^{12}/7^{12}=0.0000003$ 。
 - ✓ 现在概率很小的事件在一次试验中竟然发生了，因此，有理由怀疑假设的正确性，从而推断接待站不是每天都接待来访者，即认为其接待时间是有规定的。



回顾

- 定义：随机试验、样本空间、随机事件；
- 性质：事件运算分配率、摩根律；频率；
- 概率：3条公理，6个性质；
- 古典概型（离散的等可能概型）：性质、计算；

抽签与顺序无关??

- 口袋中有 a 只黑球， b 只白球，现在把球随机地一只一只摸出来，求第 k 次摸出的是黑球的概率；
- 把球依次摸出，共有 $(a+b)!$ 种排列法；
- 第 k 次摸得黑球，有 a 种取法；其他 $(a+b-1)$ 次摸球共有 $(a+b-1)!$ 种排列法；
- 因此 $P\{\text{第 } k \text{ 次摸到黑球}\} = \frac{a \times (a+b-1)!}{(a+b)!} = \frac{a}{a+b}$
- 结果与 k 无关；

例2 一个坛子里共有 n 个球, 其中一个做了标记. 如果依次从中随机取出 k 个球, 那么做了标记的球被取出来的概率有多大?

解 - 从 n 个球中选取 k 个球, 一共有 $\binom{n}{k}$ 种选取方法;

- 每一种选取方法都是等可能的;

- 与事件“做标记的球被取出”相关的选法共有 $\binom{1}{1}\binom{n-1}{k-1}$ 种

- 因此:

$$P\{\text{做标记的球被取出}\} = \frac{\binom{1}{1}\binom{n-1}{k-1}}{\binom{n}{k}} = \frac{k}{n}$$

也可以这样求解：

- 设 k 个球是顺序地被取出的,
- 用 A_i 表示做标记的球在第 i 次被取出 ($i=1, \dots, k$).
- 既然所有的球在第 i 次被抽取的概率是一样的,
那么 $P(A_i)=1/n$.
- 而这些事件是彼此互不相容的,
因此,

$$P(\{\text{做标记的球被取出}\}) = P\left(\bigcup_{i=1}^k A_i\right) = \sum_{i=1}^k P(A_i) = \frac{k}{n}$$

另外， $P(A_i)=1/n$ 可以这样推导：

- 考虑到抽球的过程是有顺序的，
- 一共有 $n(n-1)\cdots(n-k+1) = n!/(n-k)!$ 种等可能试验结果，
- 其中有 $(n-1)(n-2)\cdots(n-i+1)(1)(n-i)\cdots(n-k+1) = (n-1)!/(n-k)!$ 种试验结果表示做标记的球被第 i 次取出，

因此

$$P(A_i) = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}.$$



例 2 假设有 $n+m$ 个球, 其中 n 个红的, m 个蓝的, 将他们随机排成一排, 即所有 $(n+m)!$ 种排列都是等可能的. 如果只记录连续排列的球的颜色, 证明各种可能的结果的概率是一样的.

- 解**
- 将 $(n+m)$ 个球的次序排列称为一组球的排列；
 - 将 $(n+m)$ 个球的颜色次序排列称为一组球的颜色次序排列；
 - 球的排列共有 $(n+m)!$ 种；
 - 在红球、蓝球各自之间作任何一个位置置换，置换的结果并不影响球的颜色次序排列；
 - 从而，一组球的颜色次序排列，对应于 $n!m!$ 个球的排列；
 - 这说明球的次序排列也是等可能的，并且每一种颜色次序出现的概率为 $n!m!/(n+m)!$.

➤ 例如, 假设有

- 2 个红球, 记为 r_1, r_2 ,

- 2 个蓝球, 记为 b_1, b_2 ,

- 这样, 一共有 $4!$ 种球的排列,

- 对于每一种颜色次序排列, 对应于 $2!2!$ 个球的排列.

➤ 例如, 下面 4 个球的排列对应于相同的颜色次序排列:

$$r_1, b_1, r_2, b_2 \quad r_1, b_2, r_2, b_1 \quad r_2, b_1, r_1, b_2 \quad r_2, b_2, r_1, b_1$$

因此, 每一个颜色次序排列出现的概率都是 $4/24=1/6$.



例 3 一手牌有 5 张，如果这 5 张牌是连续的，但又不是同一花色，那么称为顺子。例如，“黑桃 5，黑桃 6，黑桃 7，黑桃 8，红桃 9”就是一个顺子。那么一手牌是顺子的概率是多大？



解 - 假设所有 $\binom{52}{5}$ 种组合都是等可能的.

- 先看由“A, 2, 3, 4, 5”这5张牌(花色不同)能组成多少个顺子;
- 因为, “A”有4种可能的花色, 同样其他4张牌也分别有4种可能的花色;
- 所以, 一共有 4^5 种可能, 但是, 其中有4种可能是5张牌同花色(这种情况称为同花顺);
- 所以一共是 4^5-4 种顺子。

**解**

- 类似地, “10, J, Q, K, A”这种顺子也有 4^5-4 种, 因此一共有 $10 \times (4^5-4)$ 种顺子,;
- 于是所求概率为:

$$\frac{10 \times (4^5 - 4)}{\binom{52}{5}} \approx 0.0039$$

例4 一个俱乐部里有36人会打网球,28人会打软式网球, 18人会打羽毛球; 22人会打网球和软式网球, 12人会打网球和羽毛球, 9人会打软式网球和羽毛球; 4人三种球都会打。至少会打一种球的有多少人?

解 - 记 N 为俱乐部总人数, 设从俱乐部中随机地抽取一人, 又假设 C 为它的任一子集,
- 那么抽到一人刚好在 C 中的概率为:

$$P(C) = \frac{C \text{ 中的人数}}{N}$$

设: T, S, B 分别表示会打网球、软式网球和羽毛球的人的集合,
那么利用上述公式可知

$$\begin{aligned} P(T \cup S \cup B) &= P(T) + P(S) + P(B) - P(TS) - P(TB) \\ &\quad - P(SB) + P(TSB) \\ &= \frac{36 + 28 + 18 - 22 - 12 - 9 + 4}{N} = \frac{43}{N} \end{aligned}$$

➤ 因此, 至少会打一种球的人数为 43 人.

生活中的等可能概型

- 某人午睡醒来，发现表停转，他打开收音机想听电台报时；求他等待10分钟，听到整点报时的概率是多少？
- 在 400ml 自来水中有一个大肠杆菌，随机取 2ml 水样放到显微镜下观察，发现大肠杆菌的概率是多少？
- 如果在 5 万平方公里的海域里有面积达 40 平方公里的大陆架贮藏着石油，求随意选点钻探，钻到石油的概率是多少？



几何概型

- 古典概型的计算，适用于具有等可能性的有限样本空间；
- 为了克服有限的局限性，利用几何方法，可将古典概型的计算加以推广；

➤ 设试验 E 具有以下特点：

- (1) 样本空间 S 是一个几何区域，这个区域的大小是可以度量的（如长度、面积、体积等），并把对 S 的度量记作 $m(S)$;
- (2) 向区域 S 内任意投掷，投掷落点在区域内任一个点处都是等可能的，或者设投掷落点在 S 中的区域 A 内的可能性与 A 的度量成正比，而与 A 的位置、状态及形态无关；

- 设事件 A ：掷点落在区域 A 内，那么事件 A 的概率可用如下公式计算（几何概率公式）：

$$P(A) = \frac{m(A)}{m(S)}$$

- 可以验证，几何概率公式满足概率的公理化定义（非负性、规范性、可列可加性），因此，它是概率；

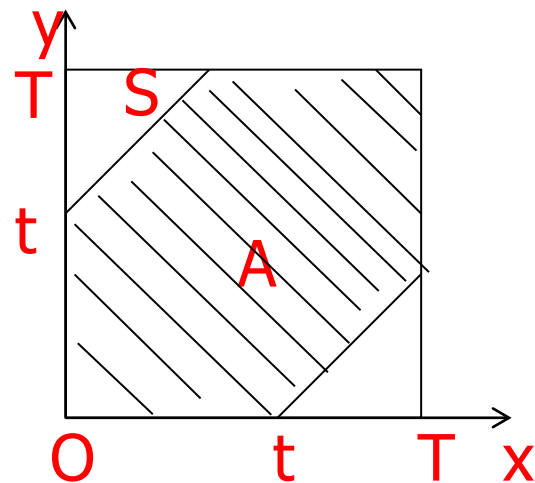
- 例1. (约会问题) 甲乙两人相约在 0 到 T 这段时间内, 在预定的地点会面, 他们到达的时间是等可能的, 先到的人等候另一个人, 经过时间 t ($0 < t < T$) 后离去, 求甲乙两人能会面的概率.

解：设 x, y 分别表示甲、乙到达的时刻，则 $0 \leq x \leq T, 0 \leq y \leq T$ ，
两人到达的时刻与图中正方形的点是一一对应的，

能会面的充要条件是 $|x - y| \leq t$

由几何概率公式，所求概率为

$$p = \frac{A \text{ 的面积}}{S \text{ 的面积}} = \frac{T^2 - (T - t)^2}{T^2} = 1 - \left(1 - \frac{t}{T}\right)^2$$



- 在约会问题中，一般总希望见到面的概率大一些，这就要求等待时间长一些；
- 而轮船、火车进站等场合却相反，希望不遇见的概率大一些，这就要求等待时间短一些。

条件概率

- **条件概率**：设试验 E 的样本空间为 S , A, B 是事件, 要考虑在 A 已经发生的条件下 B 发生的概率, 这就是条件概率, 记为 $P(B|A)$.
 - 例1. 将一枚硬币掷两次, 观察其出现正反面的情况. 设 A —“至少有一次正面”, B —“两次掷出同一面” 求: A 发生的条件下 B 发生的概率.

分析： $S = \{HH, HT, TH, TT\}$

$A = \{HH, HT, TH\}$, $B = \{HH, TT\}$

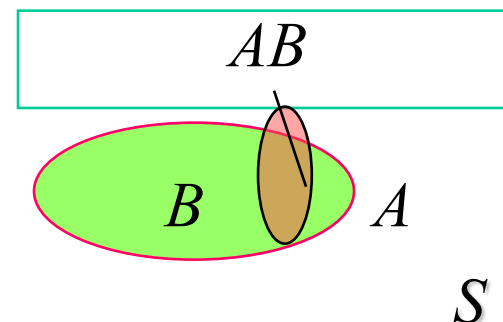
- 已知事件 A 已发生，有了这一信息，知道“TT”不可能发生，即知试验所有可能结果所成的集合就是 A 。

于是 $P(B|A) = 1/3$.

又知, $P(A) = 3/4$, $P(AB) = 1/4$,

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

在古典概型中：样本空间 S 由 n 个样本点组成，若事件 A 包含 n_A 个样本点， AB 包含 n_{AB} 个样本点，则



$$P(B | A) = \frac{n_{AB}}{n_A} = \frac{\cancel{n_{AB}} / \cancel{n}}{\cancel{n_A} / \cancel{n}} = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

直观含义：求这个条件概率， A 发生是一大前提，在这个空间中求 B 发生的概率，因此 $P(B|A)=P(AB)/P(A)$ 。

1. 定义： 设 A, B 是两个事件, 且 $P(A) > 0$, 称 $P(B|A)$ 为在事件 A 发生的条件下事件 B 发生的条件概率.

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

2. 性质: 条件概率符合概率定义中的三条公理, 即
 - 1). **非负性**: 对于每一个事件 B , 有 $P(B|A) \geq 0$.
 - 2). **规范性**: $P(S|A) = 1$.
 - 3). **可列可加性**: 设 B_1, B_2, \dots 两两互不相容, 则

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i | A\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i | A).$$



此外, 条件概率具有无条件概率类似性质. 例如:

$$(1) P(\emptyset | A) = 0.$$

(2) 设 B_1, B_2, \dots, B_n 两两互不相容, 则

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

$$(3) P(\overline{B} | A) = 1 - P(B | A).$$

$$(4) P(B \cup C | A) = P(B | A) + P(C | A) \\ - P(BC | A).$$



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

特别地，当 $A=S$ 时, $P(B|S) = P(B)$ ，条件概率化为无条件概率，因此无条件概率可看成条件概率。



例2. 根据长期气象纪录，甲乙两城市一年中雨天的比例分别为 20% 和 18%，同时下雨的比例为12%。求条件概率。

例2. 根据长期气象纪录，甲乙两城市一年中雨天的比例分别为 20% 和 18%，同时下雨的比例为12%。求条件概率。

解：以 A, B 分别表示甲乙两城市出现雨天。

则 $P(A)=0.2$, $P(B)=0.18$, $P(AB)=0.12$, 于是

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} = \frac{0.12}{0.18} = \frac{2}{3}$$

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{0.12}{0.2} = 0.6$$

(二) 乘法定理:

由条件概率定义, 立即可得 $P(A) > 0$, 则有 $P(AB) = P(A)P(B|A)$.

例3. 袋中有某产品 5 件, 其中一等品 3 件, 二等品 2 件, 不放回从中连续抽两件, A 表示第一次抽到一等品, B 表示第二次抽到一等品, 求 $P(AB)$.

$$\text{解: } P(A) = \frac{3}{5}, \quad P(B|A) = \frac{2}{4}$$

$$\text{则 } P(AB) = P(A)P(B|A) = \frac{3}{5} \times \frac{2}{4} = \frac{3}{10}.$$

推广: $P(AB) > 0$, 则有 $P(ABC) = P(A)P(B|A)P(C|AB)$.

一般, 设 A_1, A_2, \dots, A_n 是 n 个事件 ($n \geq 2$), $P(A_1 A_2 \dots A_{n-1}) > 0$, 则有乘法公式:

$$P(A_1 A_2 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1) \dots P(A_{n-1}|A_1 A_2 \dots A_{n-2}) \\ P(A_n|A_1 A_2 \dots A_{n-1}).$$

例4. 设盒中有 a ($a > 2$) 个黑球, b 个白球, 连续从盒中取球 3 次, 每次取一球, 取后不放回, 求第 1, 3 次取到黑球第 2 次取到白球的概率。

例4. 设盒中有 a ($a > 2$) 个黑球, b 个白球, 连续从盒中取球 3 次, 每次取一球, 取后不放回, 求第 1, 3 次取到黑球第 2 次取到白球的概率。

解: 以 A_i 表示事件“第 i 次取到黑球” ($i=1, 2, 3$),

显然 $P(A_1) = \frac{a}{a+b}$, 若 A_1 发生, 盒中剩下 $a-1$ 个黑球

和 b 个白球, 则得 $P(\bar{A}_2 | A_1) = \frac{b}{(a-1)+b}$, 类似地

$P(A_3 | A_1 \bar{A}_2) = \frac{a-1}{(a-1)+(b-1)}$, 于是所求概率为

$$P(A_1 \bar{A}_2 A_3) = \frac{a}{a+b} \cdot \frac{b}{a+b-1} \cdot \frac{a-1}{a+b-2}$$

例5. 透镜第一次落下打破的概率为 0.5, 若第一次落下未打破, 第二次落下打破的概率为 0.7, 若前两次落下未打破, 第三次落下打破的概率为 0.9, 试求透镜落下三次而未打破的概率.

解: A_i — 第 i 次落下打破, $i = 1, 2, 3$.

B — 三次落下未打破,

$$\begin{aligned} P(B) &= P(\bar{A}_1 \bar{A}_2 \bar{A}_3) \\ &= P(\bar{A}_1)P(\bar{A}_2 | \bar{A}_1)P(\bar{A}_3 | \bar{A}_2 \bar{A}_1) \\ &= (1-0.5)(1-0.7)(1-0.9) \\ &= 0.015 \end{aligned}$$

全概率公式和贝叶斯公式

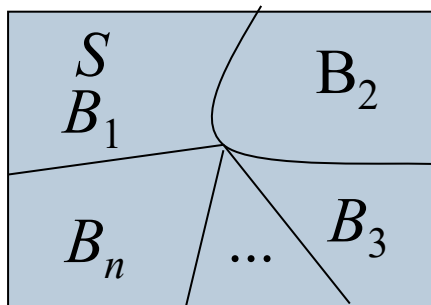
1. 样本空间的划分

定义: 若 B_1, B_2, \dots, B_n 一组事件满足:

$$(i) B_i B_j = \emptyset, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n,$$

$$(ii) \bigcup_{i=1}^n B_i = S,$$

则称 B_1, B_2, \dots, B_n 为样本空间 S 的一个划分.



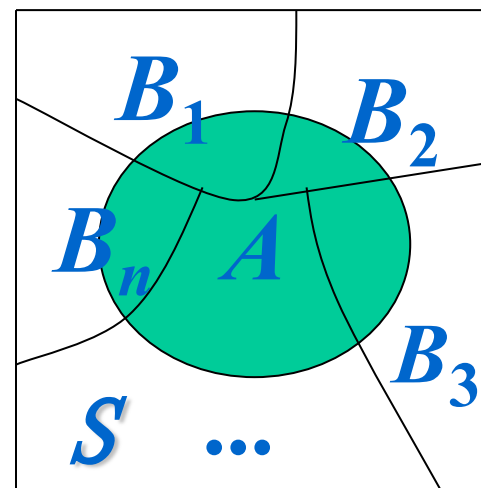
- (1) 若 B_1, B_2, \dots, B_n 是样本空间 S 的一个划分, 则每次试验中, 事件 B_1, B_2, \dots, B_n 中必有一个且仅有一个发生.
- (2) 当 $n = 2$ 时, B_1, B_2 为 S 的一个划分, 则 B_1, B_2 为对立事件, 即 $B_1 = \overline{B_2}$.

分析： 由于 $A = AS = A\left(\bigcup_{i=1}^n B_i\right) = \bigcup_{i=1}^n AB_i$,
 并且 $(AB_i) \cap (AB_j) = \emptyset \ (i \neq j)$.

由概率的有限可加性, 得 $P(A) = \sum_{i=1}^n P(B_i A)$,

再利用乘法定理即得

$$\begin{aligned} P(A) &= \sum_{i=1}^n P(B_i A) \\ &= \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A | B_i). \end{aligned}$$





全概率公式:

设 B_1, B_2, \dots, B_n 为 S 的一个划分, $P(B_i) > 0, (i = 1, 2, \dots, n)$,
对 E 的任一事件 A , 有

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

称上式为全概率公式.

复杂事件分解为简单事件

➤ 送检的两批灯管，每批十支，在运输中各打碎一支，第一批中有1支次品，第二批中有2支次品。现从两批剩下的灯管中各取一支，抽得次品的概率分别是多少？

– 令 A 表示从第一批抽得次品， B 表示从第二批抽得次品；

– C 表示第一批打碎的是次品； D 表示第二批打碎的是次品；

– $P(A) = \frac{1}{10} \times 0 + \frac{9}{10} \times \frac{1}{9} = \frac{1}{10}$ ；(分第一批打碎的是次品和正品两种情况)

– $P(B) = \frac{2}{10} \times \frac{1}{9} + \frac{8}{10} \times \frac{2}{9} = \frac{1}{5}$ ；(同上)

例6. 一批麦种中混有2%的二等种、1%的三等种、1%的四等种。一、二、三、四等种的发芽率为98%、95%、90%、85%，现取一粒种子，问它能发芽的概率是多少？

解: 设表示 B_i “取到一粒种子属 i 等种” ($i=1, 2, \dots, 4$)，显然 B_i 构成 S 的一个划分；

设 A 表示 “取到一粒种子能发芽”，则由全概率公式

$$\begin{aligned} P(A) &= \sum_{i=1}^4 P(B_i)P(A|B_i) \\ &= 0.96 \times 0.98 + 0.02 \times 0.95 + 0.01 \times 0.90 + 0.01 \times 0.85 \\ &= 0.9773 \end{aligned}$$

例7. 甲箱中装有 3 只红球和 2 只白球, 乙箱中 2 只红球和 2 白球, 从甲箱中取两只球放入乙箱中, 再从乙箱中取1球, 求 A : “从乙箱取得白球” 的概率.

例7. 甲箱中装有 3 只红球和 2 只白球, 乙箱中 2 只红球和 2 只白球, 从甲箱中取两只球放入乙箱中, 再从乙箱中取 1 球, 求 A : “从乙箱取得白球” 的概率.

解: 设 $B_i = \{\text{从甲箱中取出 } i \text{ 只白球}\}$, $i=0, 1, 2$. 则 B_0, B_1, B_2 构成样本空间的一个划分。有:

$$P(B_0) = C_3^2 / C_5^2 = \frac{3}{10}, \quad P(A | B_0) = \frac{2}{6}$$

$$P(B_1) = C_3^1 \cdot C_2^1 / C_5^2 = \frac{6}{10}, \quad P(A | B_1) = \frac{3}{6}$$

$$P(B_2) = C_2^2 / C_5^2 = \frac{1}{10}, \quad P(A | B_2) = \frac{4}{6}$$

由全概率公式:

$$P(A) = \sum_{i=0}^2 P(B_i)P(A | B_i) = \frac{3}{10} \times \frac{2}{6} + \frac{6}{10} \times \frac{3}{6} + \frac{1}{10} \times \frac{4}{6} = \frac{7}{15}$$

贝叶斯公式:

设 B_1, B_2, \dots, B_n 是样本空间 S 的一个划分,
 A 是任一随机事件且 $P(A) > 0$, 则有

$$P(B_i | A) = \frac{P(B_i)P(A | B_i)}{\sum_{j=1}^n P(B_j)P(A | B_j)}, i = 1, 2, \dots, n.$$

证明: 由条件概率公式: $P(B_i | A) = \frac{P(AB_i)}{P(A)}$,

由乘法公式: $P(AB_i) = P(A|B_i)P(B_i)$.

由全概率公式: $P(A) = \sum_{j=1}^n P(A | B_j)P(B_j)$.

于是可得结论.

▶ 贝叶斯公式的直观意义：

- ✓ 若事件 B_1, B_2, \dots, B_n 是引起事件 A 发生的 n 个原因，它们的概率 $P(B_i)$ ($i=1, 2, \dots, n$)是在对 A 观察前就已知的，因此通常叫做**先验概率**。
- ✓ 如果在一次试验中，事件 A （结果）发生了，那么反过来： A 的发生是由第 i 个原因引起的概率 $P(B_i|A)$ 是多少？这就是贝叶斯公式解决的问题。通常称 $P(B_i|A)$ ($i=1, 2, \dots, n$)为**后验概率**。
- ✓ 全概率公式是“由因导果”的一个过程，贝叶斯公式则是“由果溯因”的一个推断公式。

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

例6. 一批麦种中混有2%的二等种、1%的三等种、1%的四等种。一、二、三、四等种的发芽率为98%、95%、90%、85%，现取一粒种子，问它能发芽的概率是多少？

B_i = “属 i 等种” ($i=1, 2, \dots, 4$)，显然 B_i 构成 S 的一个划分， A = “能发芽”

例6. (续) 若取一粒种子做发芽实验，结果发芽了，问它是一、二、三、四等种的概率是多大？

解：由贝叶斯公式可得

$$P(B_1 | A) = \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{\sum_{j=1}^4 P(B_j)P(A|B_j)} = \frac{0.96 \times 0.98}{0.9773} = 0.9626$$

$$\text{同理 } P(B_2 | A) = \frac{0.02 \times 0.95}{0.9773} = 0.0194,$$

$$P(B_3 | A) = 0.0092, \quad P(B_4 | A) = 0.0087$$

例7. 某电子设备厂所用的晶体管由三家元件制造厂提供, 数据如下:

元件制造厂	次品率	提供的份额
1	0.02	0.15
2	0.01	0.80
3	0.03	0.05

- (1) 任取一只晶体管, 求它是次品的概率.
- (2) 任取一只, 若它是次品, 由三家工厂生产的概率分别是多少?

解: A — 取到的是一只次品,

B_i — 所取产品是由第 i 家工厂生产的, $i = 1, 2, 3$. (B_1, B_2, B_3 是样本空间 S 的一个划分)

(1) 由已知条件, $P(B_1) = 0.15$, $P(B_2) = 0.80$,

$P(B_3) = 0.05$, 由全概率公式

$$\begin{aligned} P(A) &= \sum_{i=1}^3 P(B_i)P(A|B_i) \\ &= 0.15 \times 0.02 + 0.80 \times 0.01 + 0.05 \times 0.03 \\ &= 0.0125. \end{aligned}$$

(2) 由Bayes公式

$$P(B_1 | A) = \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{P(A)} = \frac{0.02 \times 0.15}{0.0125} = 0.24,$$

$$P(B_2 | A) = 0.64, \quad P(B_3 | A) = 0.12.$$

例8. 对以往数据分析结果表明, 当机器调整得良好时, 产品的合格率为90%, 而当机器发生某一故障时, 其合格率为30%, 每天早晨机器开动时, 机器调整良好的概率为75%, 试求已知某日早上第一件产品是合格品时, 机器调整得良好的概率是多少?

解: 设 A 为事件“产品合格”, B 为事件“机器调整良好”,

由已知, $P(A|B)=0.9$, $P(A|\bar{B})=0.3$, $P(B)=0.75$,

$P(\bar{B})=0.25$, 所求的概率为 $P(B|A)$.

由Bayes公式:

$$\begin{aligned} P(B|A) &= \frac{P(A|B)P(B)}{P(A|B)P(B) + P(A|\bar{B})P(\bar{B})} \\ &= (0.9 \times 0.75) / (0.9 \times 0.75 + 0.3 \times 0.25) \\ &= 0.9. \end{aligned}$$

- 例 9**
- 一架飞机失踪了，推测它等可能地坠落在 3 个区域.
 - 令 $1 - \beta_i (i=1,2,3)$ 表示飞机事实上坠落在第 i 个区域，被发现的概率.
 - (β_i 称为忽略概率，因为它表示忽略飞机的概率，通常由该区域的地理和环境条件决定).
 - 已知对区域 1 的搜索没有发现飞机，求在此条件下，飞机坠落在第 $i (i=1, 2, 3)$ 区域的条件概率.

- 解**
- 令 $R_i (i=1,2,3)$ 表示“飞机坠落在第 i 个区域”这一事件，
 - 令 E 表示“对第 1 个区域的搜索没有发现飞机”这一事件，
 - 利用贝叶斯公式得

$$P(R_1|E) = \frac{P(ER_1)}{P(E)} = \frac{P(E|R_1)P(R_1)}{\sum_{i=1}^3 P(E|R_i)P(R_i)} = \frac{\beta_1 \times \frac{1}{3}}{\beta_1 \times \frac{1}{3} + 1 \times \frac{1}{3} + 1 \times \frac{1}{3}} = \frac{\beta_1}{\beta_1 + 2}$$

对于 $j=2, 3$, 有

$$P(R_j|E) = \frac{P(E|R_j)P(R_j)}{P(E)} = \frac{1 \times \frac{1}{3}}{\beta_1 \times \frac{1}{3} + \frac{1}{3} + \frac{1}{3}} = \frac{1}{\beta_1 + 2}, \quad j = 2, 3$$

注意 当搜索了第 1 个区域没有发现飞机时, 飞机坠落在第 j ($j \neq 1$) 个区域的更新(即条件)概率会增大, 而坠落在第 1 个区域的概率会减小.

这是一个常识问题,

- 因为飞机坠落在第 1 个区域的条件概率是忽略概率 β_1 的递增函数.
- 当 β_1 增加时, 增大了飞机坠落在第 1 个区域的条件概率.
- 类似的, $P(R_j|E)$ ($j \neq 1$) 是 β_1 的递减函数.

独立性

设 A, B 是试验 E 的两事件, 当 $P(A) > 0$, 可以定义 $P(B|A)$

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

一般地, $P(B|A) \neq P(B)$, 但当 A 的发生对 B 的发生没有影响时, 有 $P(B|A) = P(B)$ 。

由乘法公式有 $P(AB) = P(A)P(B|A) = P(A)P(B)$ 。

例1. 设袋中有 a 只红球和 b 只白球 ($b \neq 0$), 今从袋中取两次球, 每次各取一球, 分为放回和不放回两种情况.

记: A —“第一次取得的是红球”

B —“第二次取得的是红球”

1. 有放回时: $P(A) = \frac{a}{a+b}, \quad P(B) = \frac{a}{a+b},$

$$P(B|A) = \frac{a}{a+b} = P(B),$$

所以 $P(AB) = P(A)P(B|A) = P(A)P(B).$



2. 不放回时:

$$P(A) = \frac{a}{a+b}, \quad P(AB) = \frac{a(a-1)}{(a+b)(a+b-1)},$$

$$P(\overline{AB}) = \frac{ba}{(a+b)(a+b-1)},$$

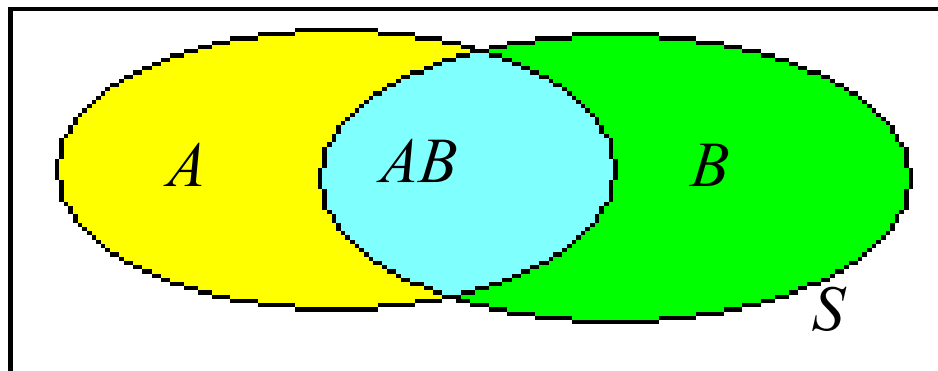
$$P(B) = P(AB) + P(\overline{AB}) = \frac{a}{a+b},$$

得到 $P(B|A) = \frac{a-1}{a+b-1} \neq P(B),$

从而 $P(AB) \neq P(A)P(B).$

定义1: 设 A, B 是两事件, 如果满足等式 $P(AB)=P(A)P(B)$, 则称事件 A 与事件 B 是相互独立的事件, 简称 A, B 独立.

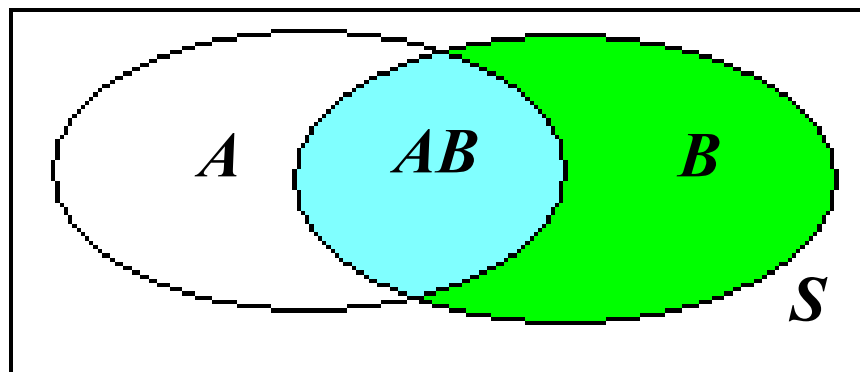
必然事件 S 和不可能事件 \emptyset 与任何事件 A 都独立;



定理： 如果事件 A, B 相互独立，且 $P(B) > 0$ ，则 $P(A|B) = P(A)$ ，反之亦然。

证： 由条件概率及上式定义得：

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

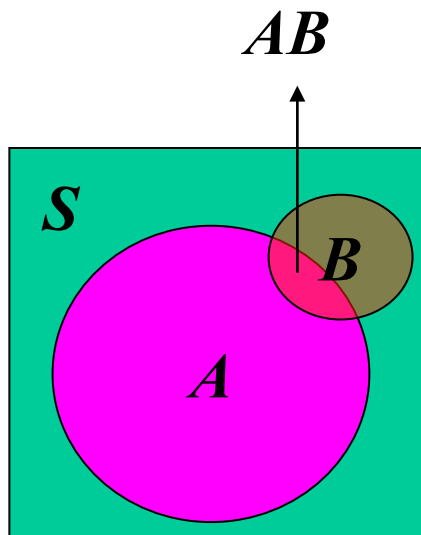


定理: 若 A, B 相互独立, 则 A 与 \bar{B} , \bar{A} 与 B , \bar{A} 与 \bar{B} 也相互独立.

证明:(1) $\because \bar{A\bar{B}} = A - AB$

$$\begin{aligned} \therefore P(\bar{A\bar{B}}) &= P(A) - P(AB) \\ &= P(A) - P(A)P(B) \\ &= P(A)(1 - P(B)) \\ &= P(A)P(\bar{B}). \end{aligned}$$

故 A 与 \bar{B} 相互独立.



例2. 甲、乙两射手向同一目标各射击一次, 甲击中目标的概率为0.9, 乙击中目标的概率为 0.8, 求在一次射击中目标被击中的概率。

例2. 甲、乙两射手向同一目标各射击一次, 甲击中目标的概率为0.9, 乙击中目标的概率为 0.8, 求在一次射击中目标被击中的概率。

解: 记 A : “甲击中目标”, B : “乙击中目标”;
 C : “目标被击中”, 这里可认为事件 A, B 独立, 则

$$\begin{aligned}P(C) &= P(A \cup B) \\&= P(A) + P(B) - P(AB) \\&= P(A) + P(B) - P(A)P(B) \\&= 0.9 + 0.8 - 0.9 \times 0.8 = 0.98\end{aligned}$$

定义2: 设 A, B, C 是三个事件, 若满足:

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

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

则称 A, B, C 为相互独立的事件.

定义3: 对 n 个事件 A_1, A_2, \dots, A_n , 如果对所有可能的组合 $1 \leq i < j < k < \dots \leq n$ 成立着;

$$P(A_i A_j) = P(A_i)P(A_j)$$

$$P(A_i A_j A_k) = P(A_i)P(A_j)P(A_k)$$

$$\vdots$$

$$P(A_1 A_2 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2) \dots P(A_n),$$

则称这 n 个事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立.

推论:

1. 如果 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 那么其中任意 m 个事件也相互独立.
2. 如果 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 则将其中任意个事件换成其逆事件后也相互独立.
3. $P(A) > 0, P(B) > 0$, 则 A, B 相互独立与 A, B 互不相容不能同时成立.

证: 由 A, B 独立知 $P(AB) = P(A)P(B) \neq 0$;

若 A, B 互不相容, 则有 $AB = \emptyset$, 从而 $P(AB) = 0$, 矛盾!

所以 A, B 独立与不相容不能同时成立.

定义4: 设 A_1, A_2, \dots, A_n 是 n 个事件, 如果对任意的 $1 \leq i < j \leq n$ 有 $P(A_i A_j) = P(A_i)P(A_j)$, 则称这 n 个事件两两独立.

注意:

1. 定义2中前面三个式子表明 A, B, C 三事件两两独立, 并不能说 A, B, C 三事件相互独立.
2. 若 n 个事件相互独立, 必蕴含这 n 个事件两两相互独立, 反之不真.

例3 一均匀正四面体,第一、二、三面分别染成红白黑三色,第四面染上红白黑三色.现以分别 A, B, C 记投掷一次四面体出现红白黑颜色的事件,则由于四面体中有两面有红色,

因此 $P(A)=1/2$

同理 $P(B)=P(C)=1/2$,容易算出

$$P(AB)=P(BC)=P(AC)=1/4$$

所以 A, B, C 两两独立,但是

$$P(ABC)=1/4 \neq 1/8 = P(A)P(B)P(C)$$

例4. 假若每个人血清中有肝炎病毒的概率为0.4%，混合100个人的血清，求此血清中含有肝炎病毒的概率.

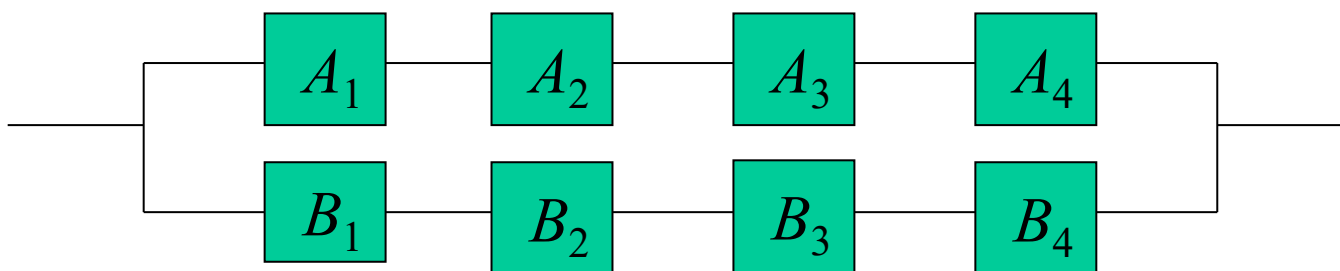
解 以 A_i ($i=1,2,\dots,100$) 记“第 i 个人的血清含有肝炎病毒”，显然 A_i 相互独立的. 所求概率为

$$\begin{aligned} P(A_1 \cup \dots \cup A_{100}) &= 1 - P(\overline{A_1} \overline{A_2} \dots \overline{A_{100}}) \\ &= 1 - P(\overline{A_1}) \dots P(\overline{A_{100}}) = 1 - 0.996^{100} \approx 0.33 \end{aligned}$$

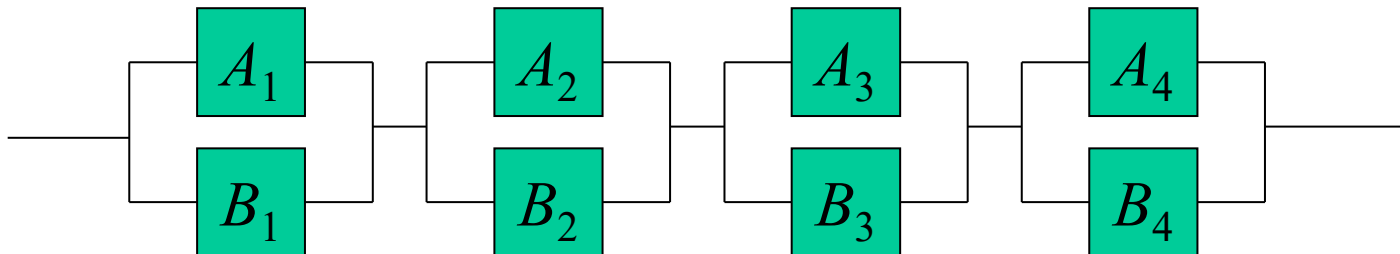
虽然每个人有病毒的概率很小,但是混合后则有很大概率.

例5. 设有8个元件, 每个元件的可靠性均为 p (元件能正常工作的概率), 按如下两种方式组成系统, 试比较两个系统的可靠性.

系统一:先串联后并联



系统二:先并联后串联



解: 用 A_i, B_i 表示如图中诸元件能正常工作的事件, $i=1, 2, 3, 4$.

C_1, C_2 表示系统一、二可靠的事件.

$$\text{则 } C_1 = (A_1 A_2 A_3 A_4) \cup (B_1 B_2 B_3 B_4)$$

$$C_2 = (A_1 \cup B_1) (A_2 \cup B_2) (A_3 \cup B_3) (A_4 \cup B_4)$$

$$\begin{aligned} \text{于是 } P(C_1) &= P(A_1 A_2 A_3 A_4) + P(B_1 B_2 B_3 B_4) - P(A_1 A_2 A_3 A_4 B_1 B_2 B_3 B_4) \\ &= p^4 + p^4 - p^8 = p^4(2 - p^4), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{于是 } P(C_1) &= P(A_1 A_2 A_3 A_4) + P(B_1 B_2 B_3 B_4) - P(A_1 A_2 A_3 A_4 B_1 B_2 B_3 B_4) \\ &= p^4 + p^4 - p^8 = p^4(2 - p^4), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(C_2) &= P(A_1 \cup B_1) P(A_2 \cup B_2) P(A_3 \cup B_3) P(A_4 \cup B_4) \\ &= (p + p - p^2)^4 = p^4(2 - p)^4, \end{aligned}$$

当 $0 < p < 1$ 时, 显然有 $p^4(2 - p)^4 > p^4(2 - p^4)$, 所以 $P(C_2) > P(C_1)$.

一般地 $2n$ 个元件组成以上两个系统, $P(C_1) = p^n(2 - p^n)$,
 $P(C_2) = p^n(2 - p)^n$, 所以有 $P(C_2) > P(C_1)$. ($0 < p < 1$)

独立试验（伯努利试验）

- 在实际中经常碰到这一类试验，每次试验的结果只有两种，这种概型称为**伯努利试验**。例如，检验一件产品的质量看其是合格品还是次品；射击一次的结果击中或未击中；考试一次是否通过等等；
- 有些试验的结果虽然不只有两个，但有时人们在众多的结果中只关心其中一个事件 A ，而把其余情况都归结为 \bar{A} ，这样又把此试验变成伯努利试验

- 将伯努利试验独立重复进行 n 次，称为 n 重伯努利试验；

设在一次伯努利试验中，事件 A 发生的概率为 $p(0 < p < 1)$ ，则在 n 重伯努利试验中， A 发生 k 次的概率为 $C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$ ，
($k = 0, 1, 2, \dots, n$)

例 一张试卷上有10道四选一的单项选择题，某同学投机取巧，随意选答案，试问他至少答对6 道题的概率有多大？

解：这是10重伯努利试验，设事件B表示“至少答对6 道题”，

$$\text{则 } P(B) = \sum_{k=6}^{10} C_{10}^k \left(\frac{1}{4}\right)^k \left(1 - \frac{1}{4}\right)^{10-k} = 0.01973$$

由实际推断原理可知（小概率事件在一次试验中几乎不会发生）能在10道题中答对6道题以上可能性极小

思考题:

1. 对任意随机事件 A 、 B , 试证明

$$1) (A \cup B) \cap \bar{B} = A \cap \bar{B}, \quad 2) (A \cup B)(A \cup \bar{B}) = A$$

2. 设 $A_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 均为随机事件, 试证明:

$$1) \overline{\bigcup_{i=1}^n A_i} = \bigcap_{i=1}^n \bar{A}_i, \quad 2) \overline{\bigcap_{i=1}^n A_i} = \bigcup_{i=1}^n \bar{A}_i$$

3. 设甲掷均匀硬币 $n+1$ 次，乙掷 n 次，求甲掷出正面的次数多于乙掷出正面的次数的概率。

(对称性+全概率公式)