

目录

第一部分	基本概念	2
1	排列 and 组合	2
1.1	加法原理, 乘法原理	2
1.2	不重复排列: $P_{\text{总数 } n}^{\text{选出的数量 } m} = \frac{\text{总数!}}{(\text{总数} - \text{选数})!}$	3
1.3	全排列: $P_{\text{总数 } n}^n = n!$	3
1.4	重复排列	3
1.5	“送利益”模型 (放球模型)	3
1.6	组合 combination : $C_{\text{总}}^{\text{选}} = \frac{\text{总!}}{\text{选!}(\text{总}-\text{选}!) } = C_{\text{总}}^{\text{总}-\text{选}}$	4
2	交集 \cap , 与并集 \cup	5
3	频率	5
4	频率的性质:	6
5	公理化	6
5.1	$P(A) + P(\overline{A}) = 1$	6
5.2	对于“完备事件组”中的所有事件来说: $P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) = P(\Omega) = 1$	6
5.3	$P(A - B) = P(A) - P(AB)$	7
5.4	若 A 包含着 B, 则有: $P(A - B) = P(A) - P(B)$, 且 $P(A) \geq P(B)$	8
5.5	加法公式: $P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB)$	8
5.6	加法公式: $P(A + B + C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$	8
6	古典概型: $P(A) = \frac{A \text{ 中包含的“基本事件”有多少个}}{S \text{ 中“基本事件”的总数}}$	9
7	几何概型	10
7.1	“古典概率模型”和“几何概率模型”的区别	13
8	事件的独立性	13

概率

第一部分 基本概念

1 排列 and 组合

1.1 加法原理, 乘法原理

- 一件事, 只需“一步”就能完成. 但这一步中有几种不同的方案可供选择, 就用“加法”原理.
- 一件事, 要分成“几步骤”才能完成. 每一步, 又有几种不同的选择方案. 就用“乘法”原理.

例

上海汽车摇号, 成功率是 5%.

有灰产称: 能帮你将中签率从 5% 提高到 50%, 只要三次就能保证你中签.

→ 若成功: 你车 20 的话, 他们就收你 10% (即 2 万.)

→ 若失败: 代理费全部返还你, 并再陪你 800 元.

问: 1. 他们真的有内部资源吗? 2. 他们会亏还是赚?

正常人, 摇号三次, 每月一次. 即三个月后中签的概率是多少呢?

→ 错误的算法: $0.05^3 = 0.000125$. ← 这算的是“连续 3 个月, 每个月都能中奖的概率”!

→ 正确的算法: 先算连续三个月, 每个月都没中奖的概率 ($= 0.95^3 = 0.857375$), 然后再 1 减去这个概率值 ($1 - 0.95^3 = 0.142625$). 这个结果, 就是“至少有一个月能中奖的概率”, 即 14.2%.

现在, 我们就用正常人三个月中的中一次奖的概率 14.2 %, 来算算灰产的收益.

灰产找来 100 人, 三个月后:

→ 其中会有平均 14% 个人中签. 每人收 2 万, 就是总收入 $14 \times 2 = 28$ 万.

→ 还有平均 86 个人没中签, 每人赔偿 800 元, 灰产支出 $= 86 \times 800 = 68800$ 元.

→ 即灰产的总收入 = 收入 28 万 - 支出 6.88 万 = 21.12 万.

显然, 灰产根本不需要什么内部资源, 直接普通人的中签概率, 就能在 100 人中, 净赚 21.12 万元.

那么, 我们继续来算一下, 对于没中签的客户, 灰产要陪他们每人多少钱, 灰产才能不赚不亏呢? 即灰产能赚到的钱, 要全部赔出去.

即:

$$280000 \text{元总收入} = 86 \text{人} \cdot x \text{元}$$

$$x = \frac{280000}{86} = 3255.81 \text{元/人}$$

所以如果你是客户, 要让灰产赔 3255 元/人, 如果他们能够接受, 你才能相信他们的确可能有内部资源.

1.2 不重复排列: $P_{\text{总数 } n}^{\text{选出的数量 } m} = \frac{\text{总数!}}{(\text{总数} - \text{选数})!}$

不重复排列: 就是从 n 个不同的元素中, 取出 m 个来排列, 排过的元素不放回, 没有下次排列资格了.

则, 所有可能的排列 (Permutation) 方案, 就是:

$$P_{\text{总数 } n}^{\text{选出的数量 } m} = n(n-1)(n-2)\dots(n-m+1) = \frac{n!}{(n-m)!} = \frac{\text{总数!}}{(\text{总数} - \text{选数})!}$$

例

10 人选 5 人上岸, 共有多少种选择?

$$P_{\text{总}10}^{\text{取}5} = \frac{\text{总!}}{(\text{总}-\text{选})!} = \frac{10!}{(10-5)!} = 30240$$

1.3 全排列: $P_{\text{总数 } n}^n = n!$

全排列, 就是从 n 个里面, 取出全部 n 个来排列, 即所有的元素都参与了排列.

$$P_{\text{总数 } n}^n = n(n-1)(n-2)\dots 3 \cdot 2 \cdot 1 = n!$$

例如:

- $P_2^2 = 2! = 2$
- $P_1^1 = 1! = 1$

例

一套书, 共 5 本, 排在一起. 问: 自左向右, 或自右向左, 是按着 1,2,3,4,5 编号顺序的概率是?

$$\text{即} = \frac{\text{顺序排是 1 种情况} + \text{倒序排是 1 种情况}}{P_{\text{总}5}^{\text{选}5}} = \frac{2}{P_5^5} = \frac{1}{60} = 0.0166667$$

- $0! = 1$. 因为:

- (1) 解释 1: $m! = m(m-1)!$, 如 $10! = 10 \cdot 9!$. 所以 $1! = 1 \cdot 0!$, 即得到 $0! = 1$
- (2) 解释 2: P_0^0 就是从 0 个元素里面, 取出 0 个元素来排列. 这只有一种情况: 即“不选”. 因为不存在任何元素, 所以没法选. 所以 $P_0^0 = 0! = 1$

- $5^0 = 1 \leftarrow$ 因为 $5^0 = 5^{1-1} = \frac{5^1}{5^1} = 1$
- 0^0 无意义. \leftarrow 因为 $0^0 = 0^{1-1} = \frac{0^1}{0^1}$, 而分母不能为 0, 所以该式子无意义.

1.4 重复排列

即: 排过队的元素, 可以拿回去, 重复参加后面的排队. (但同一元素的位置交换不能认为是不同排列。)

重复排列: $\underbrace{n \cdot n \cdot \dots \cdot n}_{\text{共取了 } m \text{ 次的 } n} = n^m$

1.5 “送利益”模型 (放球模型)

将 $n_{benefit}$ 种利益, 随机投送给 N_{man} 个人 ($N_{man} \geq n_{benefit}$). 问: 每个人中, 最多只拿到 1 种利益的概率?

→ 先看样本空间: 第 1 种利益, 有 N_{man} 个人的去向可供选择; 第 2 种利益, 同样如此, ... 所以, 根据“分步骤”法, 全部 $n_{benefit}$ 种利益, 它们的所有去向, 就共有: $\underbrace{N_{man} \cdot N_{man} \cdot \dots \cdot N_{man}}_{\text{共 } n_{benefit} \text{ 个}} = N^n$ 个.

→ 再来看 “每个人中, 最多只拿到 1 种利益”: 第 1 个人, 未完待续... 这里没看懂

1.6 组合 combination : $C_{\text{总}}^{\text{选}} = \frac{\text{总}!}{\text{选}!(\text{总}-\text{选})!} = C_{\text{总}}^{\text{总}-\text{选}}$

组合: 是从 n 个不同元素中, 每次取出 m 个不同元素 ($0 \leq m \leq n$), 合成一组, 而不需要管排队顺序, 就称为: 从 n 个元素中不重复地选取 m 个元素的一个组合.

即: 有顺序, 就用排列; 无顺序, 就用组合.

组合的公式是:

$$C_{\text{总数}}^{\text{选数}} = \frac{P_{\text{总}}^{\text{选}}}{\text{选}!} = \frac{\text{总}!}{\text{选}!(\text{总}-\text{选})!}$$

$$C_{\text{总}}^{\text{选}} = C_{\text{总}}^{\text{总}-\text{选}}$$

上面第二个公式的意思是: 比如你有 100 人, 选其中 10 人上岸, 就相当于选 90 人不上岸.

即: $C_{100}^{10} = C_{100}^{100-10} = C_{100}^{90}$

同理, 有: $C_{\text{总}}^0 = C_{\text{总}}^{\text{总}-0} = C_{\text{总}}^{\text{总}}$

例

有共 N 人, 其中有 w 个女, 你任抽 n 人, 其中恰好有 x 个女人 ($x \leq w$) (记为事件 A) 的概率是?

我们用 “分步骤法” 来做: 第一步, 先取 x 个女人. 第二步, 再取男人 (数量就是 = n-x).

第一步: 先从全部女人里面, 取 x 个女人 第二步: 再从总男人里, 取剩下的男人数量

$$P(A) = \frac{\text{取到 } x \text{ 女}}{\text{从总 } N \text{ 人中取 } n \text{ 人}} = \frac{\overbrace{C_{\text{总 } w \text{ 女}}^{x \text{ 女}}} \cdot \overbrace{C_{\text{总 } N \text{ 人} - \text{总 } w \text{ 女} = \text{总 男人数}}^{\text{总取 } n \text{ 人} - x \text{ 女}}}{\underbrace{C_{\text{总 } N \text{ 人}}^{n \text{ 人}}}}$$

上面这个公式, 其实就是 “古典概型” 里面的 “超几何分布”.

例

有共 9 球, 5 白, 4 黑. 任取 3 球, 问:

第一步: 5 白取 2 第二步: 4 黑取 1

$$(1) \text{ 是 2 白 1 黑的概率: } P(2 \text{ 白 } 1 \text{ 黑}) = \frac{\overbrace{C_5^2} \cdot \overbrace{C_4^1}}{\underbrace{C_9^3}_{\text{总 9 取 3}}} = 0.47619$$

5 白取 3

$$(2) \text{ 取到的 3 球中, 无黑球: } P(3 \text{ 白}) = \frac{\overbrace{C_5^3}}{\underbrace{C_9^3}_{\text{总 9 取 3}}} = 0.119048$$

5 白取 3 或 4 黑取 3

$$(3) \text{ 取到的 3 球中, 颜色相同: } P(3 \text{ 球同色}) = \frac{\overbrace{C_5^3} + \overbrace{C_4^3}}{\underbrace{C_9^3}_{\text{总 9 取 3}}} = 0.166667$$

或, 也可用第二种思路来解:

$$\begin{aligned} P(3 \text{ 球同色}) &= 1 - P(3 \text{ 球存在不同色}) \\ &= 1 - \frac{1 \text{ 白 } 2 \text{ 黑, 或 } 2 \text{ 白 } 1 \text{ 黑}}{9 \text{ 取 } 3} \\ &= 1 - \frac{\overbrace{C_5^1 C_4^2}^{5 \text{ 白取 } 1; 4 \text{ 黑取 } 2} \text{ 或 } \overbrace{C_5^2 C_4^1}^{5 \text{ 白取 } 2; 4 \text{ 黑取 } 1}}{C_9^3} \\ &= 0.166667 \end{aligned}$$

2 交集 \cap , 与并集 \cup

A, B, C 是试验 E 的随机事件. 则表示法是:

- A 发生: A

下面, 加法即表示 “或”:

- A, B, C 恰有一个发生: $\overline{A}BC + A\overline{B}C + AB\overline{C}$
- A, B, C 至少一个发生 (即 ≥ 1): $A+B+C$ 或 $A \cup B \cup C \leftarrow$ 即 3 选 1, 还有两个发不发生, 不用管, 随意, 都行.
- A, B, C 至多一个发生 (即 ≤ 1): $\underbrace{\overline{A}BC + A\overline{B}C + AB\overline{C}}_{3 \text{ 选 } 1} + \underbrace{\overline{A}\overline{B}\overline{C}}_{3 \text{ 选 } 0}$
- 恰有两个发生: $\overline{A}BC + A\overline{B}C + AB\overline{C}$
- 至少两个发生 (即, ≥ 2): $\underbrace{\overline{A}BC + A\overline{B}C + AB\overline{C}}_{3 \text{ 选 } 2} + \underbrace{ABC}_{3 \text{ 选 } 3} + \underbrace{AB + BC + AC}_{3 \text{ 选 } 2, \text{ 还有一个发不发生不用管, 随意}}$

下面, 乘法即表示 “同时”:

- 只有 A 发生: $\overline{A}BC$
- A, B, C 同时发生: ABC

例

一次射击试验, 整个流程是打三枪, 用 $A_i, (i = 1, 2, 3)$ 来表示 “在第 i 次时击中了目标”. 记住: 加法 (+) 代表 “或, 并 \cup ”; 乘法代表 “交 \cap ”.

- $A_1 + A_2$: 表示第一次击中了, 或第二次击中了. 即前两次至少击中一次.
- $\overline{A_2}$: 表示第二次没击中.
- $A_1 + A_2 + A_3$: 表示仅第一次击中, 或仅第二次击中, 或仅第三次击中.
- $A_1 A_2 A_3$: 表示三次全中.
- $A_2 \overline{A_3} = A_2 - A_3$: 表示第二次击中, 并且第三次失败.
- $\overline{A_1} \cap \overline{A_3} = \overline{A_1 + A_3}$: 表示第一次没中, 并且第三次也没中.
- $\overline{A_1} + \overline{A_3}$: 表示第一次没中, 或第三次没中.

3 频率

做 n 次试验, A 事件发生了 m 次, 我们就把 $\frac{A \text{ 事件发生的次数 } m}{\text{共 } n \text{ 次试验}}$ 叫做 “频率”. 记作 $\omega_n(A)$. 比如丢硬币, 丢 10 次, 丢 100 次, 丢 1000 次, 每次的 “频率” 可能都不一样, 比如结果是 $\frac{7}{10}, \frac{55}{100}, \frac{508}{1000}$. 所以这就是 “频率” 和 “概率” 的区别. 但你可以发现, 随着试验次数 n 的增大, A 事件的 “频率” 的值, 会接近与 “概率” 的值. 即: $\lim_{n \rightarrow 0} \omega_n(A) \rightarrow P$

4 频率的性质:

规范性:

- $\omega_n(\Omega) = 1 \leftarrow$ 做 n 次试验, 里面“必然事件”发生的频率, 是 1. 既然是“必然事件 Ω ”, 它肯定会发生, 所以频率肯定是 1.

- $\omega_n(\Phi) = 0 \leftarrow$ 做 n 次试验, 里面“不可能事件”发生的频率, 是 0.

可加性:

比如做 1000 次试验, 即 Ω_{1000} , 则有:

$$\omega_{1000}(A_1 + A_2) = \underbrace{\omega_{1000}(A_1)}_{\text{1000次试验中,A1事件发生的频率}} + \underbrace{\omega_{1000}(A_2)}_{\text{1000次试验中,A2事件发生的频率}}$$

即: “和的频率”, 就等于 “频率的和”.

$$\underbrace{\omega_n(A_1 + A_2 + \dots + A_m)}_{\text{做n次试验, 里面有m个事件发生了的频率}} = \omega_n(A_1) + \omega_n(A_2) + \dots + \omega_n(A_m)$$

做n次试验

里面有m个事件

5 公理化

- 5.1 $P(A) + P(\overline{A}) = 1$
- 5.2 对于“完备事件组”中的所有事件来说: $P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) = P(\Omega) = 1$

完备事件组 collectively exhaustive events 就是: 如果事件 $B_1, B_2, B_3, \dots B_n$ 满足:

1. 它们两两互不相容 (即两两的交集 = 空集),
2. 其“和”为全集 Ω .

换言之, 若 n 个事件两两互斥, 且这 n 个事件的“并”是 Ω , 则称这 n 个事件为“完备事件组”.

全概率公式

一、样本空间的划分（完备事件组）

定义 设 Ω 为试验 E 的样本空间, A_1, A_2, \dots, A_n 为 \square E 的一组事件, 若

(i) $A_i A_j = \emptyset, i \neq j, i, j = 1, 2, \dots, n;$

(ii) $A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n = \Omega.$

则称 A_1, A_2, \dots, A_n 为样本空间 Ω 的一个划分 .



例

有20件衣服，质量分3等，其中一等的6件，二等的10件，三等的4件。
问：“任取3件，至少2件是同质量”的概率？

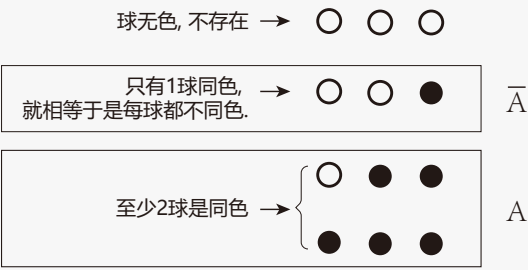
这个问题其实可转化为有色球问题：

20球，三色，每色数量分别是6, 10, 4球。问3取2球，至少2球是同色的概率。

即 $P(\underbrace{\text{同色} \geq 2 \text{球}}_{\text{事件A}}) = 1 - P(\underbrace{\text{3球都不同色}}_{\text{事件}\bar{A}})$

色1中的共6球取1个. 色2中的共10球取1个. 色3中的共4球取1个

$$= 1 - \frac{\underbrace{C_6^1 \cdot C_{10}^1 \cdot C_4^1}_{\text{总20球取3}}}{C_{20}^3}$$
$$= \frac{15}{19} = 0.789474$$



例

n个人中，至少2人生日相同的概率是？

$$P(\underbrace{\text{至少2人生日相同}}_{\text{事件A}}) = 1 - P(\underbrace{\text{只有1人生日相同}}_{\text{即n个人每人生日都不相同. 即事件}\bar{A}})$$
$$= 1 - \frac{\text{n个人生日都不相同}}{\text{n个人, 随便选生日, 无所谓充不重复}}$$

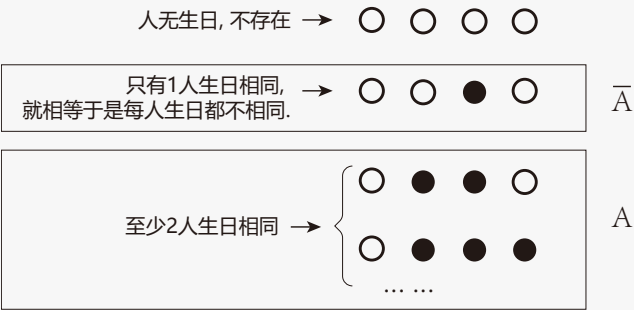
共n人的

$$= 1 - \frac{\underbrace{C_{365}^1 \cdot C_{365-1}^1 \cdot \dots \cdot C_{365-n+1}^1}_{\text{共n人的}}}{\underbrace{C_{365}^1 \cdot C_{365}^1 \cdot \dots \cdot C_{365}^1}_{\text{共n人的}}}$$

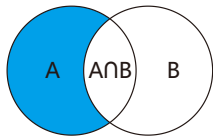
比如，若总人数n = 55人，则：

共55个数

$$P(A) = 1 - \frac{365 \cdot 364 \cdot \dots \cdot (365 - 54)}{(C_{365}^1)^{55}} = 0.99$$



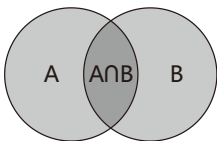
5.3 $P(A - B) = P(A) - P(AB)$



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

5.4 若 A 包含着 B, 则有: $P(A - B) = P(A) - P(B)$, 且 $P(A) \geq P(B)$

5.5 加法公式: $P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB)$



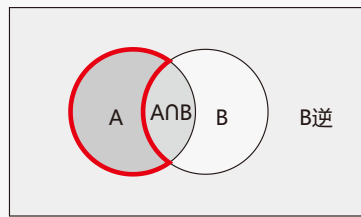
$P(A+B) = P(A) + P(B) -$ 它们的交集部分 $P(AB)$

例

A 事件的概率是 0.4, 即 $P(A)=0.4$;
 $P(B)=0.3$;
且 $P(A+B)=0.6$, ← 说明 A 与 B 有交集部分存在. 否则, 如果 A 与 B 是不相容的话, 它们和的概率, 应该是 $0.4+0.3=0.7$.
所以它们的交集 $P(AB)$ 就是 $=0.1$:

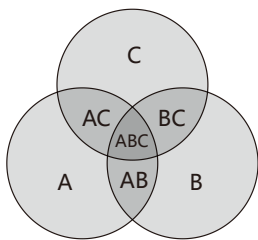
$$\underbrace{P(A+B)}_{0.6} = \underbrace{P(A)}_{0.4} - \underbrace{P(B)}_{0.3} - \underbrace{P(AB)}_{=0.1}$$

求 $P(A\overline{B})$, 即求 $A \cap B$ 逆 的概率:
$$P(A \cap \overline{B}) = P(A - B) = \underbrace{P(A)}_{=0.4} - \underbrace{P(AB)}_{=0.1} = 0.3$$



$A \cap \overline{B}$: 就是红色面积的那块

5.6 加法公式: $P(A + B + C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$



$$\begin{aligned} P(A+B+C) &= P(A)+P(B)+P(C) \\ &\quad -P(AB)-P(AC)-P(BC) \\ &\quad +P(ABC) \end{aligned}$$

说明:

$$P(A + B + C)$$

$$= \underbrace{P(A) + P(B) + P(C)}_{\text{这里, } ABC \text{ 交集部分, 被加了 3 次}} - \underbrace{P(AB) - P(AC) - P(BC)}_{\text{这里, } ABC \text{ 交集部分, 又减了 3 次}} + \underbrace{P(ABC)}_{\text{所以最后, 我们还要把镂空的 } ABC \text{ 交集部分, 加上一份上去}}$$

例

已知 $\begin{cases} P(A) = P(B) = P(C) = \frac{1}{4} \\ P(AB) = 0 \\ P(AC) = P(BC) = \frac{1}{16} \end{cases}$, 求 $\begin{cases} 1. A, B, C \text{ 至少一个发生的概率} \\ 2. A, B, C \text{ 都不发生的概率} \end{cases}$

我们先来算 $P(ABC)$, 因为下面会用到.
因为 $ABC \subset AB$, 所以 $P(ABC) \leq \underbrace{P(AB)}_{=0}$, 因此 $P(ABC) = 0$

→ 至少一个发生, 就是用“并 \cup ”, 用加法:
所以 $P(A + B + C) = \underbrace{P(A)}_{=\frac{1}{4}} + \underbrace{P(B)}_{=\frac{1}{4}} + \underbrace{P(C)}_{=\frac{1}{4}} - \underbrace{P(AB)}_{=0} - \underbrace{P(AC)}_{=\frac{1}{16}} - \underbrace{P(BC)}_{=\frac{1}{16}} + \underbrace{P(ABC)}_{=0}$
$$= \frac{3}{4} - \frac{2}{16} = \frac{5}{8} = 0.625$$

→ 都不发生, 即 $\bar{A}\bar{B}\bar{C} = 1 - \underbrace{P(A + B + C)}_{\text{任意一个发生}} = 1 - \frac{5}{8} = \frac{3}{8} = 0.375$

例

有两台机床, $\begin{cases} \text{第1台: 不需要照看的概率是0.9, 则需要照看它的概率就是0.1} \\ \text{第2台: 不需要照看的概率是0.8, 则需要照看它的概率就是0.2} \\ \text{两台都需要照看的概率, 是0.02} \end{cases}$

问: 至少1台需要照看的概率是?
思路1: $P(\text{至少1台要照看}) = 1 - P(\text{都不需要照看})$
$$= 1 - (0.9 \cdot 0.8) = 0.28$$

思路2: 至少1台需要照看, 就是要照看1台或2台呗, “或”就是用加法, 并集
$$= P(A_1 + A_2) = \underbrace{P(A_1)}_{=0.1} + \underbrace{P(A_2)}_{=0.2} - \underbrace{P(A_1 A_2)}_{=0.02} = 0.28$$

6 古典概型: $P(A) = \frac{A \text{ 中包含的“基本事件”有多少个}}{S \text{ 中“基本事件”的总数}}$

满足这些条件的, 就属于“古典概率 classical models of probability 模型”:
- 样本点是有限的
- 所有样本点出现的可能性, 是相同的. 即“等可能性”.

古典概型模型:
事件 $A = \{e_{i_1}, e_{i_2}, \dots, e_{i_k}\}$ 发生的概率为:
$$P(A) = \frac{k}{n} = \frac{A \text{ 中包含的“基本事件”有多少个}}{S \text{ 中“基本事件”的总数}}$$

古典概率模型的性质:
- $0 \leq P(A) \leq 1$
- $P(\Omega) = 1, \quad P(\Phi) = 0$
- 有限可加: A_1, A_2, \dots, A_n 是互不相容的. 即 $P(A_1 + A_2 + \dots + A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$

古典概率模型:

- 其优点是：可以直接套公式来算.
- 但其缺点是:
 - (1) 其结果必须是“有限个”的结果 (如, 掷骰子, 结果就是 6 个基本事件, 而不是无限个事件.)
 - (2) 其结果, 必须是“等可能性”.

例

有 a 个白, b 个黑, 问: 从中连续取出 m 个球 (连续取, 就是不放回的意思了) ($1 \leq m \leq a + b$), 第 m 个是白球的概率 = ?

思路 1: 其实我们只要考虑第 m 个位置的这一个球的情况就行了, 其他位置的球, 随便它们什么颜色, 我们不用考虑的.

$P(\text{第 } m \text{ 位置是白球}) = \frac{\text{在第 } m \text{ 个位置上, 从 } a \text{ 个白球里取 } 1 \text{ 个放上去. 剩下数量的其他位置上, 依然做全排列}}{\text{所有球的全排列}}$

即 $P(\text{第 } m \text{ 位置是白球}) = \frac{\overbrace{C_{\text{总 } a \text{ 白}}^{\text{取 } 1}} \cdot \overbrace{C_{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑} - 1}^{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑} - 1}}{P_{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑}}^{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑}}}$

思路 2: 或者我们也只需考虑前 m 个数量的球就行了, 后面其他的球, 爱怎样颜色怎样颜色, 不用我们考虑.

$P(\text{第 } m \text{ 位置是白球}) = \frac{\overbrace{C_{\text{总 } a \text{ 白}}^{\text{取 } 1}} \cdot \overbrace{C_{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑} - 1}^{m - 1}}{P_{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑}}^m}$

其实你有没有发现? “在第 m 个位置上出现白球” 这个 “ m 索引位置”, 其实是个障眼法. 白球出现在任何其他位置, 它出现在第 1 个位置, 第 10 个位置, 最后一个位置, 对我们的计算结果没有任何影响. 因为不管白球出现在第几个位置上, 它出现的概率都是相同的, 因为是古典概率嘛! 所以, “位置为几” 其实不重要.

所以, 我们就有了第三种思路: 我们就把这个白球, 让它直接出现在第 1 个位置就好了:

$P(\text{第 } 1 \text{ 个位置是白球}) = \frac{\overbrace{C_{\text{总 } a \text{ 白}}^1}_{\text{(在第 } 1 \text{ 个位置上,) 从白球里, 取 } 1 \text{ 个 的取法数量}}}{\overbrace{C_{\text{总 } a \text{ 白} + \text{总 } b \text{ 黑}}^1}_{\text{(在第 } 1 \text{ 个位置上,) 从总数里, 取 } 1 \text{ 个 的取法数量}}} = \frac{a}{a + b}$

7 几何概型

几何概型 geometric models of probability, 即这类概率问题, 能够转换成用 “几何问题” 来求解.

例

有甲乙两人, 相约在 6-7 点见面 (其实这个具体的时间点也是个障眼法, 只要在 1 个小时的区间就行). 先到者, 最多等对方 15 分钟, 然后就离开了.

甲乙两人, 在这 1 小时内的任意时刻, 都可能到达.

问, 他们能相见的概率是多少?

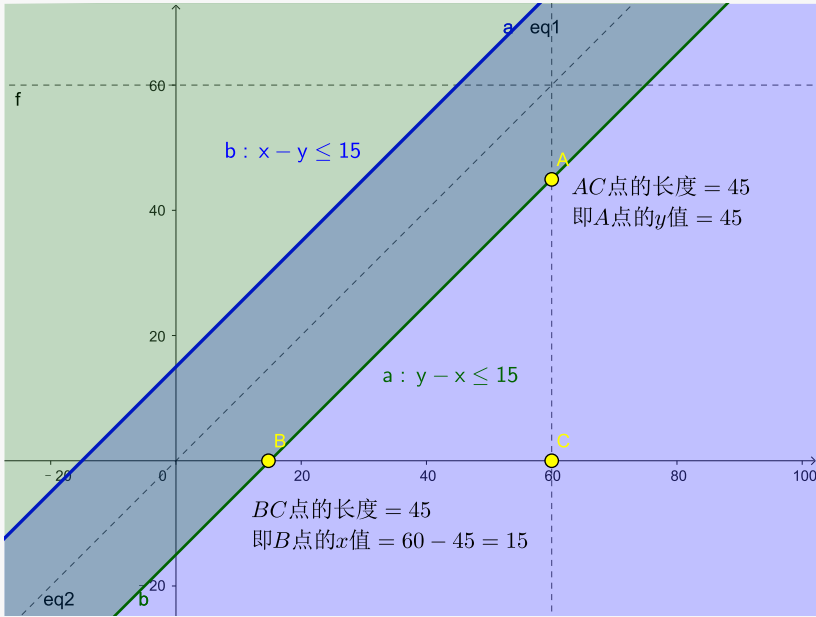
我们令

- 事件 A : 表示两人见到了面
- x : 表示甲到达的时间点
- y : 表示乙到达的时间点

他们要能见到面, 即 $|y - x| \leq 15$ 分钟. 那么这就有两种可能性:

- 甲先到. 即 $x \leq y$ (甲来到的时间点 x, 比乙来到的时间点 y 要小 (早)), 即 $y - x \leq 15$
- 乙先到. 即 $y \leq x$, 即 $x - y \leq 15$

这两组不等式, 能用函数图形来表示出来, 如下图. x 和 y 轴上的 60, 分别代表两人的 1 小时区间 (60 分钟). 中间的交集区域, 就是两人可以见到面的时间段.



显然, 这就是求几何面积的问题.

上面的“边长为 45”的三角形的面积 下面的“边长为 45”的三角形的面积

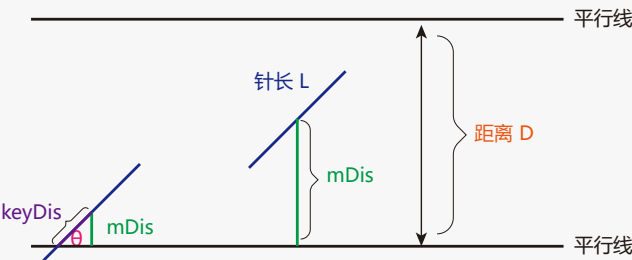
$$\text{即: } P(A) = \frac{60 \cdot 60 - \frac{45 \cdot 45}{2} - \frac{45 \cdot 45}{2}}{60 \cdot 60} = 0.4375$$

即“边长为 60 分钟”的矩形

例

(法国) 布丰 (1707-1788) 投针 Buffon's needle problem.

说: 有两条平行的直线, 相聚为 D(distance), 距离单位不重要. 你哪一个针 (长度为 L (length), $L < D$), 随机地投向针. 问: 针与那两条平行直线相交的概率是?



思路: 针投上去后的位置状态, 是由两个参数决定的:

(1) 针的中点, 距离“最近那根直线”的最短距离. ← 该距离用变量 mDis (midpoint distance) 来表示.

(2) 针倾斜的位置, 与直线的夹角. ← 我们用变量 θ 来表示.

用上面这两个变量, 我们能分别作为 x 轴 (表示 θ 变量) 和 y 轴 (表示 mDis 变量), 来画出函数图像.

针投出后, 所有可能的状态, 其全集就是:

$$\Omega = \left\{ (\theta, \text{mDis}) \mid 0 \leq \underset{\substack{\text{夹角}}}{\theta} \leq \pi; \quad 0 \leq \underbrace{\text{mDis}}_{\substack{\text{针的一半长度} \\ \text{因为针的长度L, 是小于两条平行线的间距D的}}} \leq \underbrace{\frac{D}{2}}_{\substack{\text{两条平行线间距的一半}}} \right\}$$

那么, 什么状态下, “针” 就与 “直线” 相交了呢? – 当 “从针的中点 (沿着针的身体走到直线” 的距离 (下面用变量 keyDis (key distance) 来表示这个距离) \leq 针的一半长度时. 它们就相交了. 否则, 它们就不想交.

即, 就有:

→ 因为 θ 角度有 sin 值: $\sin \theta = \frac{\text{mDis}}{\text{keyDis}},$

则有: $\text{keyDis} = \frac{\text{mDis}}{\sin \theta},$ ← 当该值 $\leq \frac{\text{针长L}}{2}$ 时, 针与直线相交.

→ 因为 y 轴是代表 mDis 变量, 所以我们要写出 mDis 曲线的函数值:

根据 上面的 $\text{keyDis} = \frac{\text{mDis}}{\sin \theta} \leq \frac{\text{针长L}}{2}$

就有: $\text{mDis} \leq \frac{\text{针长L}}{2} \cdot \sin \theta$

即: $\text{mDis} \leq \frac{1}{2} \text{针长L} \cdot \sin \theta$ ← 这个就是 $y = \text{mDis}$ 曲线的函数表达式内容了.
既然这里是 小于等于符号, 则 mDis 的值,
就是 $\frac{1}{2} \text{针长L} \cdot \sin \theta$ 这条曲线下方的面积了,

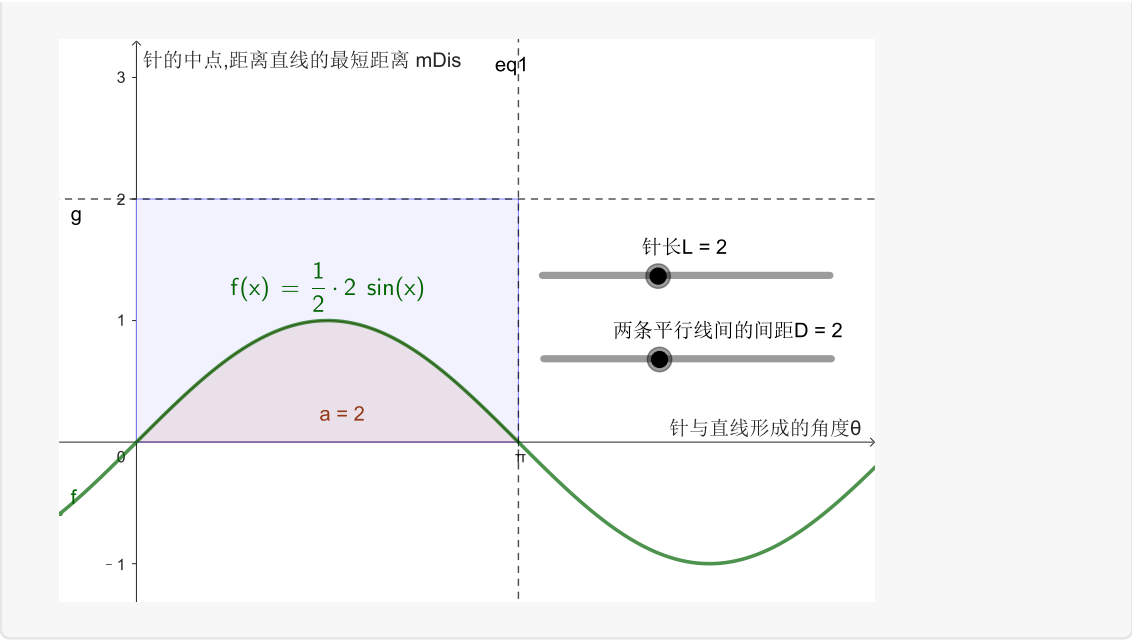
$$\text{即 } \text{mDis} = \int_0^{\pi} \left(\frac{1}{2} \text{针长L} \cdot \sin \theta \right) d\theta$$

→ 所以, 相交的概率

$$\begin{aligned} &= \frac{\text{“针”与“直线”相交时的 mDis 与 } \theta \text{ 的所有取值范围}}{\text{针投出后的 所有可能的 mDis 与 } \theta \text{ 的取值范围}} \\ &= \frac{\int_0^{\pi} \left(\frac{1}{2} \text{针长L} \cdot \sin \theta \right) d\theta}{\underbrace{\int_0^{\pi} 1 d\theta}_{\substack{\text{x轴上代表的} \\ \text{“}\theta\text{”的取值范围}}} \cdot \underbrace{\int_0^{\frac{D}{2}} 1 d\text{mDis}}_{\substack{\text{y轴上代表的} \\ \text{“针的一半长度mDis”} \\ \text{的取值范围}}}} \quad \leftarrow \begin{array}{l} \text{分子上积分的下限是0, 上限是}\pi, \\ \text{这个也就是 } \theta \text{ 角度的所有区间}(0 - \pi) \end{array} \\ &= \frac{\frac{1}{2} \text{针长L} \cdot (-\cos \theta) \Big|_0^{\pi}}{\frac{1}{2} \pi D} = \frac{\text{针长L} \cdot [-\cos \pi - (-\cos 0)]}{\pi D} = \frac{2 \text{针长L}}{\pi D} \end{aligned}$$

即函数图中红色区域的面积

即函数图中蓝色区域的面积



7.1 “古典概率模型” 和 “几何概率模型” 的区别

- 古典概率模型:
具有“有限可加性” (finite additivity): 是指“有限个”两两互不相容事件的“和事件”的概率, 等于“每个事件概率”的和.

即:
$$\underbrace{P(\underbrace{A_1 \cup \dots \cup A_n}_{\text{和}})}_{\text{的概率}} = \underbrace{\sum_{i=1}^n \underbrace{P(A_i)}_{\text{概率}}}_{\text{的和}}$$

- 几何概率模型:
具有“完全可加性”: 即先求和, 再求概率, 等于先求每个事件概率, 再求和.

即:
$$\underbrace{P(\underbrace{A_1 \cup \dots \cup A_\infty}_{\text{和}})}_{\text{的概率}} = \underbrace{\sum_{i=1}^\infty \underbrace{P(A_i)}_{\text{概率}}}_{\text{的和}}$$

注意两者的区别: 一个是“有限 (到 n)” 的加, 一个是“无限 (到 ∞)” 的加.

8 事件的独立性