▼ 第二周作业

- 习题
- ▼ 条件概率性质证明
 - 有限可加性
 - 加法公式
- 系统可靠性
- ▼ 生日问题
 - Python 仿真模拟
 - 理论计算
 - 应用

第二周作业

2022211363 谢牧航

习题

第二月作业. 2021年863 读牧 表元

P>6

14. (1)
$$P(A) = 0.7$$
 $P(B) = 0.6$

: $P(A \cup B) = 0.7 + 0.6 - 0.5 = 0.8$
 $P[B(A \cup B)] = P(AB)$
 $= P(A) - P(AB)$
 $= P(A) - P(AB)$
 $= 0.7 - 0.5 = 0.2$

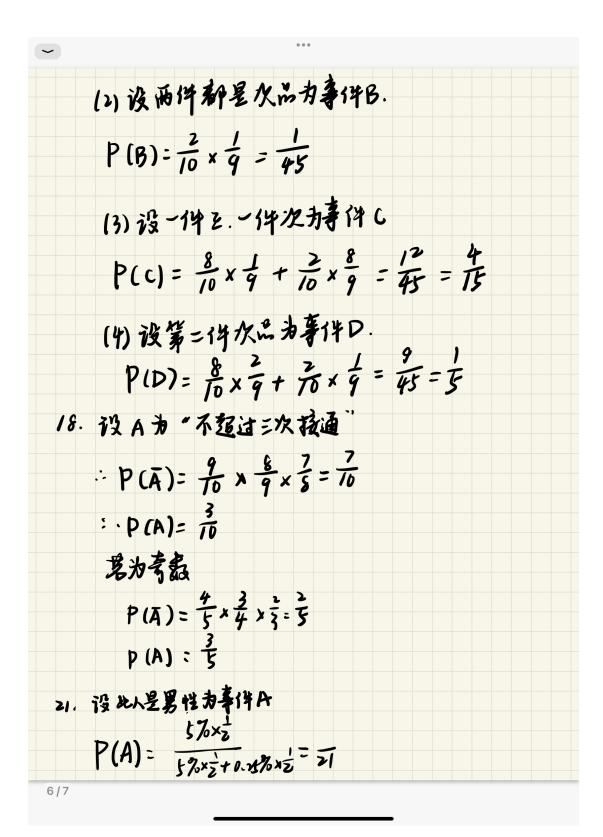
: $P(B \mid A \cup B) = \frac{0.2}{0.8} = 0.25$

(2). $P(AB) = P(A) P(B \mid A) = \frac{1}{12}$
 $P(A \mid B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \Rightarrow P(B) = \frac{1}{12}$

: $P(A \cup B) = \frac{1}{12} + \frac{1}{12} - \frac{1}{12} = \frac{1}{3}$

17. (1) 设 两 许 都 是 2 品 为 事 许 A.

 $P(A) = \frac{1}{10} \times \frac{7}{9} = \frac{28}{45}$



条件概率性质证明

有限可加性

对于任意的不相交事件 A_1, A_2, \ldots, A_n , 证明:

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \ldots \cup A_n | B) = P(A_1 | B) + P(A_2 | B) + \ldots + P(A_n | B)$$

则

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \ldots \cup A_n | B) = \frac{P((A_1 \cup A_2 \cup \ldots \cup A_n) \cap B)}{P(B)}$$

因为 A_1, A_2, \ldots, A_n 是不相交的, 所以:

$$P((A_1 \cup A_2 \cup \ldots \cup A_n) \cap B) = P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + \ldots + P(A_n \cap B)$$

回到条件概率:

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \ldots \cup A_n | B) = rac{P(A_1 \cap B) + P(A_2 \cap B) + \ldots + P(A_n \cap B)}{P(B)}$$

根据条件概率的定义,这可以简化为:

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \ldots \cup A_n | B) = P(A_1 | B) + P(A_2 | B) + \ldots + P(A_n | B)$$

证明完成。

加法公式

要证明条件概率的加法公式,即:

$$P(B_1 \cup B_2|A) = P(B_1|A) + P(B_2|A) - P(B_1 \cap B_2|A)$$

1. 表达 $P(B_1 \cup B_2 | A)$

$$P(B_1 \cup B_2 | A) = \frac{P(A \cap (B_1 \cup B_2))}{P(A)}$$

2. 分解 $A \cap (B_1 \cup B_2)$

$$A \cap (B_1 \cup B_2) = (A \cap B_1) \cup (A \cap B_2)$$

3. 应用概率的加法公式

$$P(A \cap (B_1 \cup B_2)) = P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) - P((A \cap B_1) \cap (A \cap B_2))$$
$$= P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) - P(A \cap B_1 \cap B_2)$$

4. 回到条件概率

$$P(B_1 \cup B_2 | A) = \frac{P(A \cap B_1) + P(A \cap B_2) - P(A \cap B_1 \cap B_2)}{P(A)}$$

$$= \frac{P(A \cap B_1)}{P(A)} + \frac{P(A \cap B_2)}{P(A)} - \frac{P(A \cap B_1 \cap B_2)}{P(A)}$$

$$= P(B_1 | A) + P(B_2 | A) - P(B_1 \cap B_2 | A)$$

证明完成。

系统可靠性

子系统 A_3 , A_4 的可靠性较低,可以考虑将这两个子系统并联以提高他们的组合可靠性。

例如, A_3 和 A_4 并联后的可靠性是:

$$R_{A_3A_4} = 1 - (1 - 0.7) \times (1 - 0.75) = 1 - 0.3 \times 0.25 = 1 - 0.075 = 0.925$$

然后,可以将这个并联组合 ($R_{A_3A_4}=0.925$) 与其他子系统 (A_1,A_2,A_5) 进行串联:

$$R_{total} = 0.925 \times 0.95 \times 0.95 \times 0.95 \approx 0.795$$

这样,整个系统的可靠性就达到了 0.795,满足了不低于 0.78 的要求。

生日问题

生日问题是一个著名的概率论问题,用于考察在一个大小为 n 的随机样本中,至少有两个人生日相同的概率。

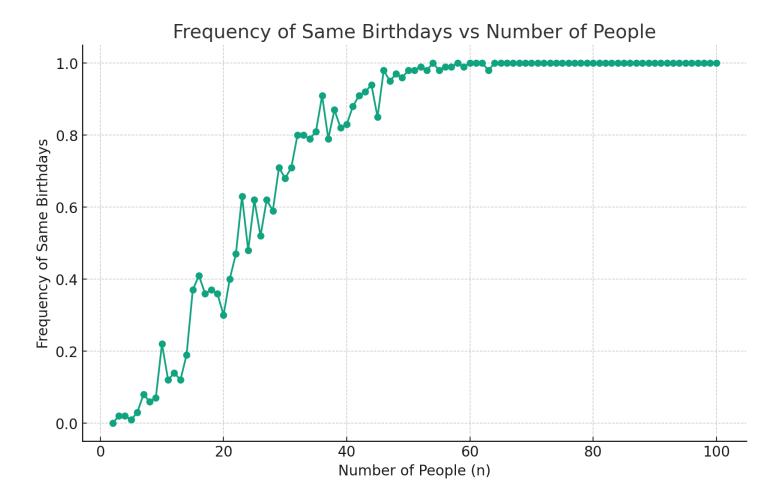
Python 仿真模拟

我将使用 Python 仿真模拟来绘制频率变化曲线。

- 1. 对于每一个 n=k $(k=2,3,\ldots,100)$,我们会进行 100 次随机模拟。
- 2. 在每次模拟中,我们会随机生成 n 个介于 1 和 365 之间的整数,用以代表 n 个人的生日。
- 3. 我们将检查是否存在至少一对相同的生日。
- 4. 记录每次模拟结果,统计出现生日相同的频率。
- 5. 绘制 n=k 和生日相同的累积频率之间的关系图。

```
import random
import matplotlib.pyplot as plt
# 初始化变量
cumulative_frequencies = [] # 用于存储每个n=k时的累积频率
trials = 100 # 每个n=k的试验次数
# 进行模拟
for n in range(2, 101): # n=k从2到100
   same_birthday_count = 0 # 初始化相同生日的计数器
   for _ in range(trials): # 进行100次试验
       birthdays = [random.randint(1, 365) for _ in range(n)] # 随机生成n个生日
       if len(set(birthdays)) < len(birthdays): # 检查是否有相同的生日
           same_birthday_count += 1 # 如果有, 计数器加1
   frequency = same birthday count / trials # 计算频率
   cumulative_frequencies.append(frequency) #添加到累积频率列表
# 绘制图像
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(range(2, 101), cumulative_frequencies, marker='o')
plt.xlabel('Number of People (n)')
plt.ylabel('Frequency of Same Birthdays')
plt.title('Frequency of Same Birthdays vs Number of People')
plt.grid(True)
plt.show()
```

使用 matplotlib 绘制出的图像如下:



以上是 100 次试验中出现生日相同的累积频率变化曲线。横坐标表示人数 n (从 2 到 100) ,纵坐标表示出现至少一对生日相同的频率。

从图中可以明显看出,随着人数 n 的增加,出现至少一对生日相同的频率也逐渐增加。这与生日问题的理论预测是一致的。

在人数达到 23 人以上时, 至少两人生日相同的频率已大于 50%。在人数达到 60 人以上时, 至少两人生日相同的频率已大于 99%。

理论计算

设 k 个人生日互不相同为事件 A, 则事件 A 的概率为

$$P(A) = \prod_{i=0}^{k-1} rac{n-i}{n}$$

至少有两个人生日相同的概率为 $P(\overline{A})=1-P(A)$ 。根据题意可知 $P(\overline{A})\geq rac{1}{2}$,那么就有

$$P(A)=\prod_{i=0}^{k-1}rac{n-i}{n}\leqrac{1}{2}$$

由不等式 $1+x < e^x$ 可得

$$P(A) \leq \prod_{i=1}^{k-1} \exp\left(-rac{i}{n}
ight) = \exp\left(-rac{k(k-1)}{2n}
ight)$$

因此

$$\exp\left(-rac{k(k-1)}{2n}
ight) \leq rac{1}{2} \implies P(A) \leq rac{1}{2}$$

将 n=365 代入,解得 $k\geq 23$ 。所以一个房间中至少 23 人,使其中两个人生日相同的概率达到 50%;当 k>56,n=365 时,出现两个人同一天生日的概率将大于 99%。

应用

Pollard Rho 算法是一种用于找出一个合数 N 的非平凡因子(即既不是 1 也不是 N 自身)的有效算法。这个算法使用一个随机选择的多项式函数 f(x) 和两个初始点 x_1 和 x_2 。然后,它迭代地应用这个函数,并检查是否在某一点找到了合适的因子。

在 Pollard Rho 算法中,我们关心的是何时会有两个不同的 x 值(在模 N 下)满足 $f(x_1)\equiv f(x_2)\pmod N$ 。这样的话, $f(x_1)-f(x_2)$ 可能是 N 的一个非平凡因子。

这里的"碰撞" $f(x_1) \equiv f(x_2) \pmod{N}$ 类似于生日问题中至少两个人生日相同的情况。在生日问题中,我们知道,即使在相对小的人数 n 下,至少有两个人生日相同的概率也会很高。同样,在 Pollard's Rho 算法中,即使在较小的迭代次数下,也有很高的概率找到这样一个碰撞点。实际上根据生日问题可知序列中不同值的个数小于 \sqrt{N} 。