Assignment 01

1. Flowchart

参照流程图要求对 a、b、c 进行判断如下:

```
def Print_value(a, b, c) -> list:
 2
 3
        完全遵照流程图进行大小判断
 4
 5
        if a > b:
           if b > c:
 6
 7
              result = [a, b, c] \# a > b > c
8
            else:
9
               if a > c:
10
                   result = [a, c, b] \# a > c > b
11
               else:
12
                   result = [c, a, b] \# c > a > b
13
       else:
           if b > c:
14
15
               return
16
               # if a > c:
               # result = [b, a, c] # b > a > c
17
               # else:
18
               # result = [b, c, a] # b > c > a
19
20
21
               result = [c, b, a] \# c > b > a
22
        return result
```

Print_value(a=5, b=15, c=10) 的结果为 None。

2. Continuous celing function

题目要求编写一个调用自身(递归)的函数,因此设定好递归返回条件(F(1)=1)防止无限计算下去即可。

```
from math import ceil
from random import random

def F(x: float) -> float:
"""

选归计算,使用条件表达式简化书写
"""

result = F(ceil(x/3)) + 2*x if x != 1 else 1

return result
```

计算结果案例:

3. Dice rolling

3.1

```
1
   def Find number of ways(x: int, n dice: int = 10) -> int:
2
3
       获取在给定骰子个数下,可以得到给定目标骰子面值和的途径数
4
       # Parameters:
                目标骰子面值和
5
          n dice 骰子个数
6
7
       # Returns:
8
          n way n dice 个骰子总面值 x 点的途径数
9
          这里计算的是排列数而非组合数,也即 (骰子 1 投出 1, 骰子 2 投出 2) 与 (骰子 1 投出 2, 骰
10
   子 2 投出 1) 是两种不同的途径
11
       x_min, x_max = n_dice*1, n_dice*6 # 计算给定骰子可以投出的面值范围
12
       n way = 0 # 初始化途径数
1.3
       if (x min <= x <= x max): # 如果在有效范围内,则继续计算,否则途径数为 0
14
          if n_dice > 1: # 有一个以上的骰子, 递归计算第一个骰子的六种面值下的途径数总和
15
              for i in range(1, 6+1):
16
17
                 x new, n dice new = x - i, n dice - 1
18
                 n_way += Find_number_of_ways(x_new, n_dice_new)
19
             n way = 1 # 只有一个骰子, 那就仅有一种途径
20
2.1
       return n_way
```

3.2

在 10 个骰子,设置 \times 取 10 到 60 时,可以看到结果非常接近正态分布,根据中心极限定理,随着骰子数目增加,投出的平均值将集中的 3.5 附近,也即在投出该值的可能性最大(途径数最多),对应的总点数即为 3.5 \times n,在 n 取 10 时, \times 取 35。程序计算的结果也支持该结论。

4. Dynamic programming

4.1

需要获得长度为 N 大小介于 0 到 10 的整数随机数组。因此使用 random 模块的 random 函数获取从 0 到 11 的浮点数,然后向下取整,重复 N 次获得最终的数组。使用的函数决定当 N 较大时,结果在 0 到 10 之间均匀分布。

```
from random import random
2
   from math import floor, factorial
   from itertools import combinations
    import matplotlib.pyplot as plt
 5
 6
    def Random integer(N: int) -> list:
7
        取长度为 N、数值大小从 0 到 10 的随机数组,使用列表推导式简化书写
8
9
10
        result = [floor(random()*11) for x in range(N)]
11
       return result
```

4.2

需要书写函数计算随机数组的所有子集平均值的和。

一种方式比较简单,使用 itertools 库的 combinations 方法,对数组的所有子集进行迭代,需要计算 $\sum_{i=1}^N \mathbf{C}_N^i = \sum_{i=1}^N \frac{N!}{i!(N-i)!}$ 次,当 N 非常大时则计算量非常庞大。

```
1
   def Sum_averages_old(array: list) -> float:
2
       计算数组 array 所有子集的平均和
3
4
       使用 itertools 库的 combinations 方法, 其可以给出给定数组所有给定长度组合的可迭代对象
5
6
7
       n = len(array)
       result = 0
8
       for i in range(1, n+1): # 所有子集可能长度进行迭代
9
10
           for subset in combinations(array, i): # 计算每一个长度 i 的子集的均值, 并累加
              result += sum(subset)/i
11
12
       return result
```

另一种方式先从数学上对计算过程进行简化。因为计算的是数组的所有子集,因此数组中的每个元素应当是等价的,也即其对最终结果的贡献权重应当是相等的。此时我们计算出该权重再乘以数组和即可得到最终结果。其公式 书写如下:

$$Sum = \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{1}{i} \times \frac{N!}{i!(N-i)!} \times \frac{i}{N} \right) \sum_{j=1}^{N} x_j = \sum_{i=1}^{N} \left[\frac{N!}{i!(N-i)!} \right] \sum_{j=1}^{N} \frac{x_j}{N}$$
 (1)

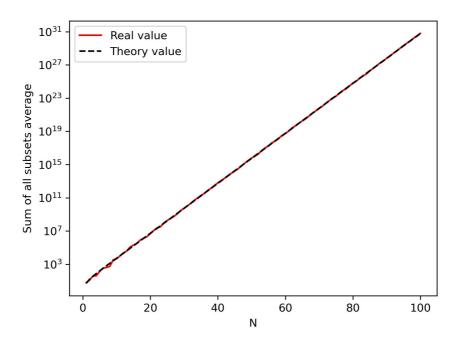
使用程序实现,阶乘通过 math 库的 factorial 函数计算,然后使用 sum 对列表进行求和即可。

```
def Sum_averages(array: list) -> float:
    n = len(array)
    result = sum([factorial(n-1)/(factorial(i)*factorial(n-i)) for i in
    range(1,n+1)])*sum(array)
    return result
```

对于 4.1 定义随机数组的方式,可以得到理论平均值在 5 附近,因此可以得到理论结果为 $\mathrm{Sum} = 5 \times \sum_{i=1}^{N} \frac{N!}{i!(N-i)!}$ 。

4.3

```
N_max = 100
 1
    random_list = [Random_integer(N) for N in range(1, N_max+1)]
 2
    Total sum averages = [Sum averages(x) for x in random list]
 3
 4
    Total sum averages prodict = [5*sum([factorial(N)/(factorial(M)*factorial(N-M)) for M
    in range(1, N+1)]) for N in range(1, N max+1)] # 理论值
 5
    fig = plt.figure(figsize=[6, 4.5], dpi=300)
 6
 7
    ax = fig.add subplot()
    x = range(1, N_max+1)
8
9
    ax.plot(x, Total_sum_averages, "r", label="Real value")
    ax.plot(x, Total_sum_averages_prodict, "k--", label="Theory value")
10
    ax.set xlabel("N")
11
    ax.set_ylabel("Sum of all subsets average")
12
13
    ax.set_yscale("log")
   ax.legend()
14
   fig.savefig("images/PS1_4_figure1.jpg", transparent=True, bbox_inches='tight')
15
```



计算了 N 从 1 到 100 的结果,并将结果绘制出来(这里对 y 轴取了对数),可以看到随着 N 增大,所有子集平均值的和也指数增加。根据集合论的基本定理,n 个元素的集合子集总数为 2^n (该定理通过谷歌搜索获得)。由于这里不考虑非空子集,且在 n 较大时平均值趋向于 5,所以得到的理想结果应该在 $\mathrm{Sum}=5 imes\sum_{i=1}^N rac{N!}{i!(N-i)!}=5 imes(2^N-1)$ 附近。

5. Path counting

5.1

需要创建一个二维数组,并且需要在保证左上和右下设置为 1 的同时,在其他位置随机填充 0 和 1。虽然可以直接 从 0 和 1 中抽取,不过考虑到题目是路径计算,阻碍物的密度也会影响到计算结果,因此采用先抽取 0 到 1 的浮点数,然后设置阈值,高于高阈值则设为 1,否则设为 0。最后在手动设置左上和右下位置为 1。

```
1 matrix = np.random.random([N, M]) > threshold # 生成网格
2 matrix[[0, -1], [0, -1]] = 1 # 强制起点终点为 1
```

5.2

由于题目要求只能朝右下前进,因此对于任意路径,其长度固定为 M+N-2,也就是向右 M-1 次,向下 N-1 次。那么可以采取排列组合的方式,在长度 M+N-2 的位移次数中,抽取 M-1 个位置向右,N-1 个位置向下,此时该路径上如果没有障碍物,则可行路径加一。

```
1
   import numpy as np
2
   from itertools import combinations
3
4
   def Count path(M: int, N: int, threshold: float = 0.3) -> Union[np.ndarray, int]:
5
       计算一个网格在有障碍物的情况下, 从左上到右下位置可能的途径数
6
7
       # Parameters:
                     网格的宽度
8
                     网格的长度
9
          threshold 一个阈值, 有效范围 0 到 1, 越接近 0 则障碍物越少, 越接近 1 则障碍物越多
10
11
       # Returns:
12
          matrix
                    抽到的数组
          n count
                     途径个数
13
14
       # Notes:
15
          考虑到计算效率,使用 numpy 数组而非列表,虽然要迭代所有可能路径,不过应该还是比设置一个点,
   然后移动(用 Python 算)要快(应该,吧?除非障碍物非常多,例如阈值 0.5 的时候就基本为 0 了)
16
17
       length = M + N - 2
18
       n_{count} = 0
       matrix = np.random.random([N, M]) > threshold # 生成网格
19
       matrix[[0, -1], [0, -1]] = 1 # 强制起点终点为 1
20
       for t_right in combinations(range(length), M - 1): # 从 M + N - 2 个时间步中抽 M -
21
   1 个向右
          dxs, dys = np.zeros([length], dtype="i4"), np.zeros([length], dtype="i4") #
22
   初始化数组
23
          dxs[list(t right)] = 1 # 向右的时间步
          dys = 1 - dxs # 向下的时间步
2.4
          xs = np.cumsum(dxs) # 每个时间步的 x 轴坐标
2.5
          ys = np.cumsum(dys) # 每个时间步的 Y 轴坐标
26
          if all(matrix[ys, xs]): # 如果所有坐标都没有障碍物(均为 1),则可能路径加一
27
28
              n count += 1
29
       return matrix, n_count
```

5.3

测试了 10 行 8 列, 在 30% 网格存在障碍物的情况下的结果, 平均可能的路径数为 44.99。

```
1 >>> matrix, n_count = Count_path(8, 10)
2 >>> result = np.mean([Count_path(8, 10)[1] for x in range(1000)])
3 >>> print(f"在 10 行 8 列, 30 % 网格存在障碍物的情况下, 1000 次运行平均可能路径数为 {result}")
4 在 10 行 8 列, 30 % 网格存在障碍物的情况下, 1000 次运行平均可能路径数为 44.99
```