华东师范大学数据科学与工程学院实验报告

课程名称: AI基础	年级: 2022级	实践日期: 2024.3.8
指导教师: 杨彬	姓名: 田亦海	
实践名称: Problem Solving: Search	学号: 10225101529	

(查看.md获得最佳效果)

I 实验任务

练习常见的搜索算法

Ⅱ 使用环境

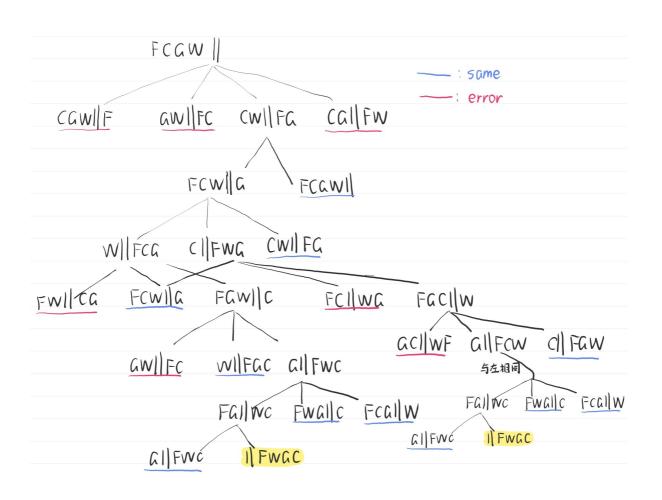
使用c++17(clion), python 3.11.5(vscode)

线下pre,线上oj评测

皿 实验过程

0 附加题

农夫过河问题, 状态转移图



黑塞矩阵

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_{c \in C_1} (2x_1 - 2x_c)$
 $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \sum_$

Prob1 热身

bfs

(可达性)使用队列实现,当前新访问到的点添加到队尾。 每次从队头取出一个点,尝试往其他方向更新从未访问过的点,加进队尾 直到访问至目标点。

基础Dijkstra

(单源最短路)使用一个数组维护当前所有可以访问的点的距离,

每次"固定"其中最近的点,以此更新相邻的点的距离

邻接表,时间 $O(|V|^2 + |E|)$,空间O(|V| + |E|)

堆优化Dijkstra

使用一个优先队列存储所有可以访问到的点,

每次从队头取出最近点,固定,并以此更新相邻的点的距离,再插入优先队列

邻接表,时间O((|V| + |E|)log(|E|)),空间O(|V| + |E|)

Prob2 八数码

DFS判断可解

时间复杂度 $O(9!/2 * log(9!/2)) \approx 1e6$

(复杂度来源于set判重)

即遍历所有情况

BFS最短路

由于所有操作的花费均为1,所以第一次达到目标即为最短路

时间复杂度pprox 1e6

不过,如果使用康托展开作为哈希函数,来判重,则可以去掉set的一个log的复杂度,优化后大概是1e5

Dijkstra最短路

由于所有操作的花费均为1, 所以与bfs路径完全相同

时间复杂度pprox 1e6

(来源于set和优先队列)

A*最短路

使用曼哈顿距离为启发函数很合适

实际运行时时间复杂度 小于 dij,与启发函数的优劣相关,最坏会退化为迪杰斯特拉。

如果启发函数的估计大于实际路径长度,则可能找不到最短路。

Prob3 迷宫及可视化

项目框架



其中, 3_x.py是四种算法的代码, bfs, dfs, Dijkstra, astar

generate.py是一个使用简单prim算法根据参数生成迷宫的代码

puzzle.py 仅用于放置较为典型的迷宫 (毕竟迷宫生成具有随机性)

tmp.py 存放临时代码

visual.py 是可视化代码,其中包括一些我封装的函数,可以根据传入的参数画图

可视化代码

(可以参看代码中的注释.)

函数look_look(maze, vis, pre, dis, now,cnt,fontsiz,t,t_end)

参数分别是迷宫矩阵,访问过的地区,节点的前继,所有点的最短路,当前所处位置,探索次数,字体大小,显示时间,终止时显示时间

首先根据maze使用imshow画图,并标注坐标轴(这里我将x轴调整为上方,与迷宫序号对应)

```
def look_look(maze, vis, pre, dis, now,cnt,fontsiz,t,t_end): #迷宫,访问过的地区,节点的前继,所有点的最短距离,当前所处plt.imshow(maze, cmap='Greys', interpolation='nearest',alpha=0.7) # 使用灰度色图,并关闭插值

plt.xticks(range(len(maze[0])))
plt.yticks(range(len(maze)))
plt.gca().set_xticks([x - 0.5 for x in range(1, len(maze[0]))], minor=True)
plt.gca().set_yticks([y - 0.5 for y in range(1, len(maze))], minor=True)
plt.gca().xaxis.tick_top()
plt.grid(which="minor", color="black", linestyle='-', linewidth=2)
plt.axis('on') # 显示坐标轴
```

然后染色起点和终点

```
rs(0, 0, 'lightgreen')
rs(len(maze) - 1, len(maze[0]) - 1, 'lightgreen')
```

遍历迷宫每个点根据dis和vis对其染色,并显示距离,

使得已经确定最短路的道路显示为浅灰色,即将访问的道路为三角形橘色

```
for i in range(len(maze)):
    for j in range(len(maze[0])):
        if type(dis[i][j])==int and dis[i][j]!=-1 :
            plt.text(j,
                      dis[i][j],
                      fontsize=22,
                      ha='center',
                      va='center')
            if vis[i][j]==0:
                rs_3(i, j, 'orange')
        if type(dis[i][j])==list and dis[i][j]!=[-1,-1] :
            plt.text(j,
                      str(dis[i][j][0])+','+str(dis[i][j][1]),
                      fontsize=fontsiz,
                      ha='center'
                     va='center')
            if vis[i][j]==0:
               rs_3(i, j, 'orange')
        if vis[i][j] == 1 and maze[i][j]==0:
    rs(i, j, 'silver')
```

染色agent当前位置(violet!)

```
rs(now[0], now[1], 'violet')
```

根据前继信息,得出当前点到起点的路经,并绘图

显示尝试次数try,若到达终点则显示finished,根据是否达到终点决定展示时间.最后清空画板

```
plt.text(((len(maze[0]) - 1) / 2),
           -1,
            'try: '+str(cnt),
            fontsize=16,
            ha='center',
            va='center')
if now[0] == len(maze) - 1 and now[1] == len(maze[0]) - 1:
   plt.text(((len(maze[0]) - 1) / 2),
            len(maze) - 0.2,
             'finished',
            fontsize=18,
            ha='center',
            va='center')
   plt.pause(t_end)
plt.pause(t)
plt.cla()
```

算法代码(astar为例)

import需要的库和代码文件

visual是可视化代码,generate是生成迷宫代码.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import queue
import visual
import generate
```

main调用astar讲入,可以传入迷宫为参数,也可以使用函数生成的迷宫为参数

大致算法流程:

```
11
      def astar(maze, n, m,magic):
13
          fig = plt.figure(figsize=(len(maze[0]), len(maze)))
          plt.show(block=False)
14
15
16
          vis = [[0 for j in range(m)] for i in range(n)]
         dis = [[[-1 for k in range(2)] for j in range(m)] for i in range(n)]
17
          pre = [[[-1 for k in range(2)] for j in range(m)] for i in range(n)]
          q = queue.PriorityQueue()
19
          q.put((0 + fun(0, 0, n, m), [0, 0, 0, fun(0, 0, n, m)]))
20
21
          dis[0][0] = [0, 0 + fun(0, 0, n, m)]
         while not q.empty():
22
23
            now = q.get()
24
             cnt+=1
25
             now = now[1]
26
             d = now[2]
              vis[now[0]][now[1]] = 1
27
28
29
30
              for op in ops:
31
                  new = [now[0] + op[0], now[1] + op[1]]
                   if new[0] >= 0 and new[0] < n and new[1] >= 0 and new[1] < m:
                      if maze[new[0]][new[1]] == 0 and (dis[new[0]][new[1]][1] > d + 1 + fun(new[0], new[1], n, m) or dis[new[0]][new[1]] == 0
33
                           q.put((d + 1 + fun(new[0], new[1], n, m),[new[0], new[1], d + 1,fun(new[0], new[1], n, m)]))
34
35
                           dis[new[0]][new[1]] = [d + 1, d + 1 + fun(new[0], new[1], n, m)]
36
                           vis[new[0]][new[1]] = 0
                           pre[new[0]][new[1]] = now
38
                       if magic and maze [new[0]][new[1]] == 1 and (dis[new[0]][new[1]][1] > d + 5 + fun(new[0], new[1], n, new[1])
                            \begin{array}{l} \text{q.put}((\text{d} + \text{5} + \text{fun(new[0], new[1], n, m),[new[0], new[1], d} + \text{5,fun(new[0], new[1], n, m)])) \end{array} 
39
40
                           dis[new[0]][new[1]] = [d + 5, d + 5 + fun(new[0], new[1], n, m)]
41
                           vis[new[0]][new[1]] = 0
42
                           pre[new[0]][new[1]] = now
43
              visual.look_look(maze, vis, pre, dis, now, cnt,fontsiz=16,t=0.1,t_end=10)
              if now[0] == n - 1 and now[1] == m - 1:
44
                  return
```

声明cnt用于记录尝试次数,生成plt窗口并非阻塞显示,初始化vis dis pre数组,声明优先队列,其中权值为总估计距离

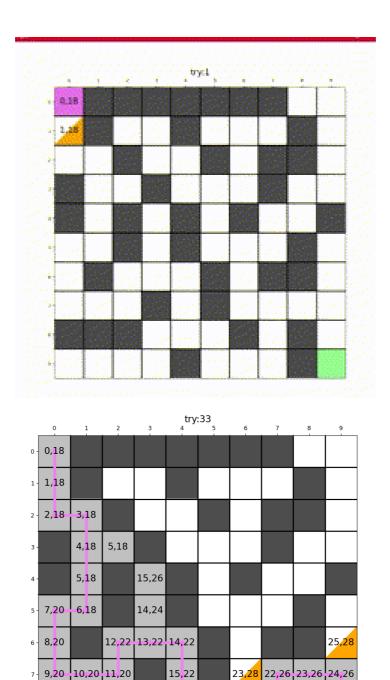
(使用曼哈顿距离为启发函数)内容为 [x位置,y位置,当前已用距离,预估剩余距离],

循环遍历优先队列,并向其他方向探索即可.

这里magic参数主要是是否允许打墙,每进入墙面会产生共计5的花费

每次循环最后调用 look_look 画图,并根据是否达到终点return.

效果如图(这是一个gif图,可在md文件中查看)



17,24 16,22 17,22

finished

20,28 19,26 18,24

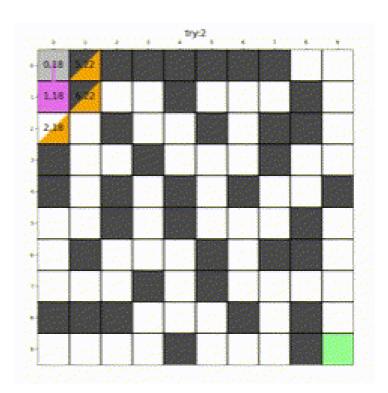
21<mark>,</mark>24

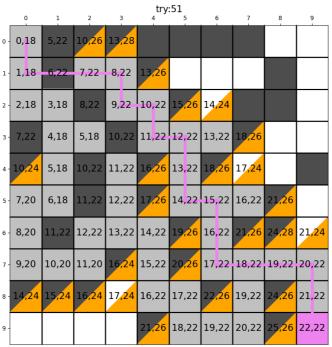
18,22 19,22 20,22

25<mark>,</mark>26

26,26

如果允许穿墙,即使用 magic=True





finished

迷宫生成

```
IDZ / FIODD / T GEHELALE.PY / ...
  1 # 迷宫生成Prim
   2
                    import random as rd
                      def gnr(n,m):
   5
                                    ops = [[0, 1], [1, 0], [0, -1], [-1, 0]]
   6
                                      maze = [[1 \text{ for } j \text{ in } range(m)]] for i in range(n)]
                                     vis = [[0 for j in range(m)] for i in range(n)]
                                     for i in range(0,n,2):
   8
   9
                                                   for j in range(0,m,2):
10
                                                                   maze[i][j]=0
11
                                    1s=[]
12
13
                                     now=[0,m-1]
14
                                      vis[now[0]][now[1]]=1
15
                                     for op in ops:
                                                      \mathsf{new=[now[0]+op[0],now[1]+op[1]]}
16
                                                       \text{if } \mathsf{new}[0] \succ = \emptyset \text{ and } \mathsf{new}[0] \\ \mathsf{new}[1] \succ = \emptyset \text{ and } \mathsf{new}[1] \\ \mathsf{new}[1] = \mathsf{new}[0] \\ \mathsf{new}[1] = \mathsf{new}[1] \\ \mathsf{new}[1] = \mathsf{new}
17
18
                                                                   ls.append([new[0],new[1],op[0],op[1]])
19
                                     while len(ls)!=0:
20
21
                                                   now=ls.pop(rd.randrange(len(ls)))
22
                                                       tmp=[]
23
                                                      new=[now[0]+now[2],now[1]+now[3]]
24
                                                     if not(new[0] \ge 0 and new[0] \le n and new[1] \ge 0 and new[1] \le m:
25
                                                      if (maze[new[0]][new[1]]==1 or vis[new[0]][new[1]]==1):
26
27
                                                                    continue
28
                                                      else:
29
                                                                    maze[now[0]][now[1]]=0
30
31
                                                                     vis[now[0]][now[1]]=1
32
                                                                      for op in ops:
33
                                                                                      \mathsf{new=[now[0]+op[0],now[1]+op[1]]}
34
                                                                                      if new[0] \ge 0 and new[0] \le n and new[1] \ge 0 and new[1] \le m and maze[new[0]][new[1]] ==1:
35
                                                                                              ls.append([new[0],new[1],op[0],op[1]])
36
                                       for item in maze:
37
                                                print(item)
                                     return maze
```

可以生成一张比较简单的迷宫.

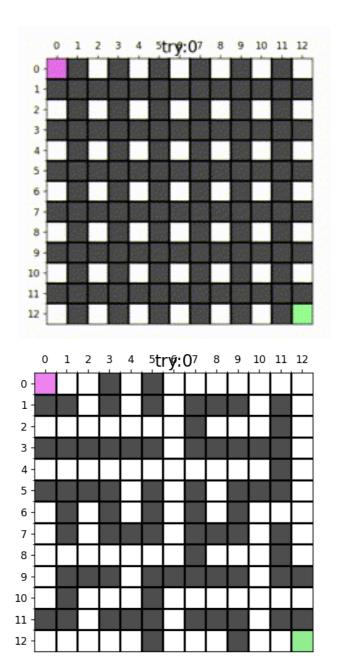
算法:

存储所有待检测墙体及方向,

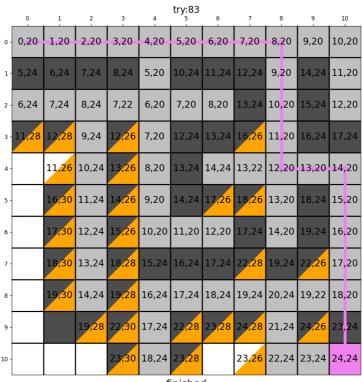
随机取出一个[墙体,方向],如果顺着方向是未使用过的道路则打通墙壁,并标记道路已经使用,将道路附近的墙壁加入墙体库;

如果道路已经使用过,则不做更改.

值得一提的是,同样可以调用look_look来检视生成的过程.



当然,这个只是生成迷宫最简单的算法的一种,对于墙体的利用并不是很完美. 这是调用此函数作为输入的astar

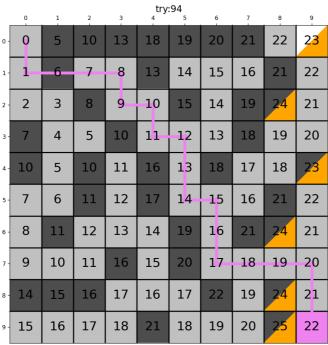


finished

可视化可以看出什么?

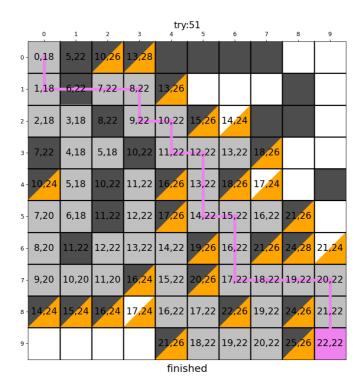
① 对比同一个迷宫(可穿墙)下的dij和astar,

我们可以发现dij探索时几乎是扇形扩散的,需要探索94次



finished

而astar是"一条粗直线",仅允许一定程度的发散.try 51次



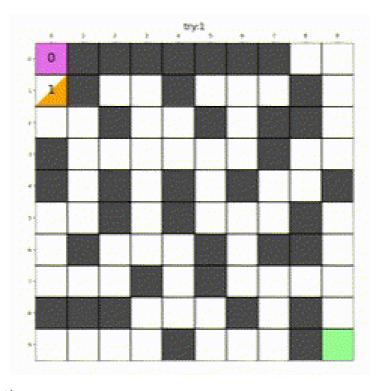
仅仅使用一个启发式函数,探索次数就变成了dij的一半.

② dfs在有环图中的低效性

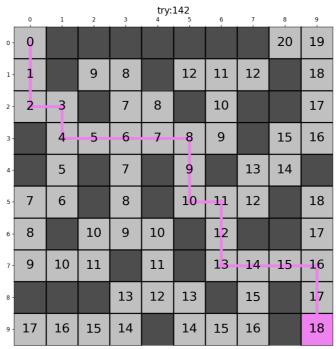
bfs dij astar都可以保证第一次访问到终点就是最短路经(不穿墙情况下),无论有无环

但dfs在有环图却无法保证,其计算得到最短路经的唯一方式只能是把所有点都全部探索完毕,且过程中还会多次探索一个点

请看vcr

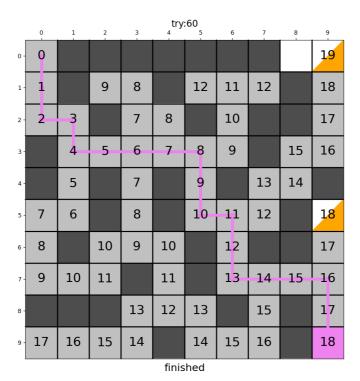


最终探索次数为142次



finished

花费了bfs的两倍多(下图为bfs)



IV 总结

练习了最小化损失函数使用黑塞矩阵的计算,

熟练运用了bfs dfs dij 的 c++和python 编写, 熟练掌握了astar的使用.

掌握了一种迷宫生成算法,编写可视化代码直观展示了算法效果,并相互比较.

良好的项目结构