Project-1 Pacman 实验报告

陈笑字 21340246003 林子开 21307110161

1 使用深度优先搜索找到固定的食物点

在本题中,使用深度优先搜索(DFS),并且使用 util 文件中的 Stack 作为维护"后进先出"的数据结构,将从起点到该点的路径加上到达下一个点的 action 作为 path,与下一个点一起压入 Stack 中。此外,我们使用 explored 列表,来保证不再访问那些已经访问过的节点。

请注意! 在我们以下的所有的算法中, 我们都规定在某个节点弹出 frontier 的时候, 才对其判断是否为目标节点。因此, 我们的算法可能比其他先判断是否为 goal, 然后再入 frontier 的算法多扩展一些节点。

我们的实验结果如下:

| 表 1: DFS 实验结果 | | | |
|--------------------------|-------|-----|--|
| 迷宫类型 | 扩展的节点 | 代价 | |
| TinyMaze | 15 | 10 | |
| ${\bf Medium Maze}$ | 146 | 130 | |
| $\operatorname{BigMaze}$ | 390 | 210 | |

2 广度优先搜索

在本题中,使用广度优先搜索(BFS),并且使用 util 文件中的 Queue 作为维护"先进先出"的数据结构,同样将到达下一个点的 path 和下一个点一起推入 Queue 中。类似的,我们也使用 explored 列表来防止重复访问。我们的实验结果如下:

表 2: BFS 实验结果迷宫类型扩展的节点代价TinyMaze158MediumMaze26968BigMaze620210

3 一致代价搜索

在本题中,我们使用 util 中的优先队列 PriorityQueue 来保证最低代价节点先被访问。我们将下一个节点、到达下一个节点的 path,以及这条 path 的 cost 作为一个三元组推入优先队列中。

其中, path 的 cost 通过 getCostOfActions 函数计算得到。我们的实验结果如下:

| 耒 | 3. | HCS | 实验结果 |
|----|-----|-----|----------|
| 11 | .). | UUM | X-M/51 X |

| 迷宫类型 | 扩展的节点 | 代价 | |
|----------------------------|-------|-------------|--|
| MediumMaze | 270 | 68 | |
| ${\bf Medium Dotted Maze}$ | 187 | 1 | |
| ${\bf Meidum Scary Maze}$ | 108 | 68719479864 | |

4 A* 搜索

在本题中,我们在构建 A* 搜索时,我们将从起点到下一个点的 cost 与启发式函数的估计值相加,将其作为权重,推入优先队列 PriorityQueue 中。在本题中,我们统一使用曼哈顿距离启发式进行测试。我们在 bigMaze 上测试了 DFS,BFS,UCS 和 A*,实验结果如下:

表 4: 在 bigMaze 上测试 DFS, BFS, UCS 和 A* 的实验结果

| 迷宫类型 | 扩展的节点 | 代价 |
|--------------------------------------|-------|-----|
| dfs | 390 | 210 |
| bfs | 620 | 210 |
| ucs | 621 | 210 |
| $a star (with\ manhattan Heuristic)$ | 549 | 210 |

可以看出, A* 比 UCS 扩展的节点略少一点。现在, 我们继续在 openMaze 测试上述四种搜索策略:

表 5: 在 openMaze 上测试 DFS, BFS, UCS 和 A* 的实验结果

| 迷宫类型 | 扩展的节点 | 代价 |
|--------------------------------------|-------|-----|
| dfs | 576 | 298 |
| bfs | 682 | 54 |
| ucs | 683 | 54 |
| $a star (with\ manhattan Heuristic)$ | 535 | 54 |

可以发现, DFS 在 openmaze 上并没有找到最优解。BFS, UCS, A* 都找到了最优解, 但是 A* 算法扩展的节点仍然比 BFS 和 UCS 更少。

5 找到所有角落

在本题中,我们将当前的坐标以及已经访问过的角落作为 state。其中,我们用一个列表来存储已经访问过的角落。在判断是否为目标状态的 isGoalState 函数中,以及得到下一个状态的 getSuccessors 函数中,我们用相同的方法来判断和更新已访问角落的信息。

我们首先判断当前点的坐标是否为角落;如果该坐标是角落,再判断是否为一个不曾访问过的角落;如果确实是一个不曾访问过的角落,则将信息更新,也即向记录已访问角落的列表中加入该坐标。**当该列表的长度到达 4,也即所有的角落都访问过时,我们认为已经达到目标状态**。

现在,使用 BFS 策略,我们已经能够解决找到所有角落问题。实验结果如下:

表 6: 使用 BFS 找到所有角落的实验结果

| 迷宫类型 | 扩展的节点 | 代价 |
|-------------|----------|-----|
| tinyCorners | 435 | 28 |
| mediumCorne | ers 2448 | 106 |

6 使用带启发式的 A* 策略找到所有角落

我们使用的启发式**基于问题松弛**。也即,假设没有围墙,到达距离吃豆人最近角落的曼哈顿距离。示意图如下:

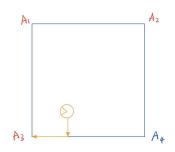


图 1: 所采用的启发式的示意图

在示意图中1中,我们假设没有围墙,且已经访问过 A4 角落,未访问过 A1, A2 和 A3 角落,那么,启发式即等于吃豆人前往角落 A3 的曼哈顿距离。

这个启发式显然是**可采纳的**,因为无论如何,吃豆人最后都会到达这个目前距离自己最近的角落,且在任何有围墙的情况下的路程 cost,必定会大于或等于松弛问题下直接前往最近角落的 cost。

此外,我们的启发式也是**一致的**,我们仍然以图1为例进行说明。假设当前位置到 A1,A2,A3 角落的曼哈顿距离分别为 S_1, S_2, S_3 ,那么,并且有 $S_3 \leq S_1 \leq S_2$,在进行曼哈顿距离为 c的移动之后,到达三个角落的距离分别为 X_1, X_2, X_3 ,并且应该会满足 $X_i \geq S_i - c$,i = 1, 2, 3。若仍然距离 A3 最近,则显然启发值最多能降低 c,因为 $c \geq S_3 - X_3$ 。若距离其他角落更近,我们不妨设距离 A1 更近,那么 $S_3 - X_1 \leq S_3 - S_1 + c \leq c$,也即启发值最多降低 c。至此,我们证明了该启发式是一致的。

我们的实验结果如下:

表 7: 使用 UCS 和 A* 找到所有角落的实验结果

| 迷宫类型 | 搜索策略 | 扩展的节点 | 代价 |
|------------------------|-----------------------------------|-------|-----|
| mediumCorners | A*(with our own cornersHeuristic) | 1745 | 106 |
| ${\it medium Corners}$ | UCS | 2449 | 106 |

注意到,使用 A* 所得到的路径长度与使用 UCS 所得到的路径长度相同,都是 106, 这也进一步验证了我们给出的启发式是可采纳的且一致的。

7 吃掉所有的点

我们使用的启发式为:以当前位置作为起点,再分别以所有剩余食物作为终点,利用 PositionSearchProblem 定义一个新的搜索问题,用 BFS 寻找到最短路径。然后我们将到达各个食物的最短路径中的最大值(也即到最远食物的距离)作为启发值。

这个启发式是**一致的**,证明如下:假设当前吃豆人所在位置是 X,距离最远(在最短路径意义下)的食物的位置是 Y,那么,X 位置的启发值即为从 X 到 Y 的路径长度 S_{XY} 。当吃豆人移动了 c 的路径程度到达了新的位置 Z,此时 Z 到食物 Y 的距离满足 $S_{ZY} \geq S_{XY} - c$ 。如果此时距离位置 Z 最远的食物仍然是 Y 处的食物,那么 Z 处的启发值显然满足 $S_{XY} - S_{ZY} \leq c$ 。若此时距离位置 Z 最远的不是 Y,而是 W 处的食物,那么应该满足 $S_{ZY} < S_{ZW}$,显然也有 $S_{XY} - S_{ZW} \leq c$ 。综上,不论吃豆人在移动后距离最远食物是 Y 还是 W,启发值最多都只可能下降 c。至此,我们证明了我们给出的启发式是一致的。

我们的实验结果如下:

表 8: 带启发式的 A* 搜索在 trickySearch 上的实验结果

| | | v | |
|--------------|-------|----|------|
| 迷宫类型 | 扩展的节点 | 代价 | 探索时间 |
| trickySearch | 4110 | 60 | 21.5 |

8 次优搜索

在本题中,我们总是使用 BFS 找到距离吃豆人最近的食物。我们对 bigSearch 进行搜索,迅速得到了一条 cost 为 350 的路径。但是,在这条路径中,吃豆人忽略了右侧的一个食物,最后还要回到迷宫右侧,这严重导致了该路径的次优性,如下图所示:



图 2: 次优路径忽略了右侧的一个点

下面,我们给出一个简单的一维空间上例子,说明重复前往最近的点,并不会找到吃掉所有点的最短路径,如下所示:



图 3: 一个说明贪婪策略无法找到全局最优解的一维例子

在这个例子中,如果使用贪心算法,不断前往最近的点,则吃豆人的路径应该为 $O \to A \to B \to C \to D$,这条路径的长度为 1+3+7+15=26。但实际上,这条路径缺乏对全局信息的掌握,反复在中间部分来回行走,导致其不是最优。如果使用 BFS 或 UCS 或 A* 等算法,可以发现最优路径应该是 $O \to A \to C \to B \to D$,相应的总路径长度是 1+4+7+8=20。