

doc

2022 年 3 月 24 日

软件 03 班陈启乾 2020012385

1 实验一：让吃豆人吃到一个食物

```
[2]: # 小迷宫 + dfs
      %run pacman.py -l tinyMaze -p SearchAgent -a fn=depthFirstSearch
```

```
[SearchAgent] using function depthFirstSearch
[SearchAgent] using problem type PositionSearchProblem
Path found with total cost of 9 in 0.001 seconds
Search nodes expanded: 15
Pacman emerges victorious! Score: 502
Average Score: 502.0
Scores:          502.0
Win Rate:        1/1 (1.00)
Record:          Win
```

```
[3]: # 中等迷宫 + BFS
      %run pacman.py -l mediumMaze -p SearchAgent -a fn=breadthFirstSearch
```

```
[SearchAgent] using function breadthFirstSearch
[SearchAgent] using problem type PositionSearchProblem
Path found with total cost of 68 in 0.015 seconds
Search nodes expanded: 269
Pacman emerges victorious! Score: 442
Average Score: 442.0
Scores:          442.0
```

Win Rate: 1/1 (1.00)
Record: Win

```
[4]: # 中等迷宫 + UCS  
%run pacman.py -l mediumMaze -p SearchAgent -a fn=uniformCostSearch
```

```
[SearchAgent] using function uniformCostSearch  
[SearchAgent] using problem type PositionSearchProblem  
Path found with total cost of 68 in 0.016 seconds  
Search nodes expanded: 269  
Pacman emerges victorious! Score: 442  
Average Score: 442.0  
Scores: 442.0  
Win Rate: 1/1 (1.00)  
Record: Win
```

```
[5]: # 大迷宫 + A*  
%run pacman.py -l bigMaze -z .5 -p SearchAgent -a ↵  
↵fn=aStarSearch,heuristic=manhattanHeuristic
```

```
[SearchAgent] using function aStarSearch and heuristic manhattanHeuristic  
[SearchAgent] using problem type PositionSearchProblem  
Path found with total cost of 210 in 0.031 seconds  
Search nodes expanded: 549  
Pacman emerges victorious! Score: 300  
Average Score: 300.0  
Scores: 300.0  
Win Rate: 1/1 (1.00)  
Record: Win
```

1.1 实现解读

1.1.1 DFS

dfs 实现在 `search.py` 的 `depthFirstSearch` 中。

dfs 使用递归的实现，在递归变量中记录当前 `pos`，返回值中记录 `action` 的序列。

1.1.2 BFS

bfs 实现在 `search.py` 的 `breadthFirstSearch` 中。

bfs 采用一个 FIFO 队列实现，每次从队列头中取出元素，然后将扩展的元素加入队列尾，`action` 的序列在“状态”中维护。

1.1.3 UCS

ucs 实现在 `search.py` 的 `uniformCostSearch` 中。

ucs 采用一个优先队列实现，每次从队列头取出元素，然后将还未从队列中取出扩展的元素加入队列，代价函数是给出的，这里是恒为 1 的函数。

1.1.4 A*

A* 搜索实现在 `search.py` 的 `aStarSearch` 中。

A* 的启发函数，直接使用了曼哈顿距离。即为 $d = |x_1 - x_2| + |y_1 - y_2|$ 。

容易发现这个启发函数是良定义的。

1. 满足启发值小于真实值：至少需要走 d 步才可能抵达终点。
2. 三角形不等式：曼哈顿距离显然拥有三角形不等式。

1.2 表现评估

```
[6]: %run pacman.py -l maze_gen_100 -p SearchAgent -a fn=uniformCostSearch -q
```

```
[SearchAgent] using function uniformCostSearch
[SearchAgent] using problem type PositionSearchProblem
Path found with total cost of 608 in 0.029 seconds
Search nodes expanded: 722
Pacman emerges victorious! Score: -98
Average Score: -98.0
Scores:        -98.0
Win Rate:      1/1 (1.00)
Record:        Win
```

2 实验二：迷宫中存在多个食物，甚至怪物，找到一条尽可能获得高分的路径。

```
[7]: # 有怪物的，只有一个食物
%run pacman.py -l mediumScaryMaze -p MySearchAgent -a↵
↵fn=aStarSearch,heuristic=manhattanHeuristic,prob=MediumScarySearchProblem
```

```
[SearchAgent] using function aStarSearch and heuristic manhattanHeuristic
[SearchAgent] using problem type MediumScarySearchProblem
Path found with total cost of 6086 in 0.008 seconds
Search nodes expanded: 125
Pacman emerges victorious! Score: 418
Average Score: 418.0
Scores:          418.0
Win Rate:        1/1 (1.00)
Record:          Win
```

```
[8]: # 有很多食物的，没有怪物
%run pacman.py -l foodSearchMaze -p MySearchAgent
```

```
[SearchAgent] using function aStarSearch and heuristic nullHeuristic
[SearchAgent] using problem type FoodSearchProblem
Path found with total cost of 36 in 0.003 seconds
Search nodes expanded: 36
Pacman emerges victorious! Score: 594
Average Score: 594.0
Scores:          594.0
Win Rate:        1/1 (1.00)
Record:          Win
```

2.1 设计思路

其实这里并非应该换 agent，而是应该换 problem，因为这里已经不是一个 position search problem（路径搜索问题），而分别是躲怪物和吃食物的两个问题。

我们在 `searchAgents.py` 中继承了 `PositionSearchProblem`，分别派生了 `FoodSearchProblem` 和 `MediumScarySearchProblem`，完成了这两个问题。

我们在不同的问题中改变了目标的位置坐标和位置的代价函数，来让吃豆人走出我们需要的路线。

2.1.1 第一个问题：MediumScary Maze

这个问题要求我们避开所有的怪物，到达右下角的终点。我们经过观察发现，怪物集中在右下角，因此我们就把右下侧的点的 cost 设置为 1000，其他点设置为 1。

这样我们就可以绕过怪物，从左上侧吃到食物

2.1.2 第二个问题：FoodSearch

这个问题要求我们吃到所有的食物。我们注意到：食物分布在上、下、左三侧边上。因此，我们将中间部分和右边部分的 cost 设置为 1000，其他位置设置为 1。同时，我们将目标设置在右下角。

这样我们就可以依次经过：右上-左上-左下-右下角，吃到所有怪物。

3 实验三：地图中存在一些聪明的怪物的情况，吃豆人的目标是获取尽量高分

```
[12]: # mini-max 搜索
%run pacman.py -p MinimaxAgent -l mediumClassic.layout -a
->depth=3,evalFn="myScoreEvaluationFunction"
```

```
Pacman emerges victorious! Score: 1332
Average Score: 1332.0
Scores:          1332.0
Win Rate:        1/1 (1.00)
Record:          Win
```

```
[11]: # alpha-beta 剪枝
%run pacman.py -p AlphaBetaAgent -l mediumClassic.layout -a
->depth=5,evalFn="myScoreEvaluationFunction"
```

```
Pacman emerges victorious! Score: 1898
Average Score: 1898.0
Scores:          1898.0
```

Win Rate: 1/1 (1.00)

Record: Win

3.1 实现解读

这里分别实现了 MiniMax 对抗搜索和 Alpha-Beta 的剪枝算法。

在 `multiAgents.py` 文件中，我们在 `MinimaxAgent` 类和 `AlphaBetaAgent` 中，分别实现了两种算法，重写了 `getAction` 接口。

3.2 表现评估

3.3 摆烂问题的解决

值得提到的是，如果直接使用提供的 `scoreEvaluationFunction`，也就是吃豆人的 `score` 作为估值，则吃豆人很容易因为没有怪物在旁边，觉得往哪里走都差不多，因为很多步之后总能吃到附近的豆子，最后得分都一样，所以在原地不断打转的问题。为了解决这种问题，我们需要让吃豆人对整体局面有一个了解。因此，我们重写了 `myScoreEvaluationFunction`，给每个食物都赋予了一个权值，近处的很高而远处的较低；把这个食物的部分获得的权值加入到原来给出的吃豆人 `score`，构成我们新的局面评估函数。

经过实验，我们的吃豆人在这种评估函数的指导下，可以更好地完成任务。

所以我们得到这样的人生经验：某一个特定方向诱惑越大、欲望越多，一个（吃豆）人就越不容易摆烂。