lab5:博弈树搜索

姓名	学号		教学班级
张航悦	19335262	计算机科学与技术	19计科2班

lab5: 博弈树搜索

- 一、算法原理
 - 1.1 博弈树
 - 1.2 Minimax搜索
 - 1.3 Alpha-beta剪枝
 - 1.4 评价函数设定
- 二、流程图和伪代码
- 三、关键代码展示
- 四、实验结果分析
 - 4.1 实验结果展示
 - 1. 深度为3,人先手
 - 2 深度为3, 电脑先手
 - 4.2 实验结果分析

一、算法原理

1.1 博弈树

两玩家零和博弈问题中,玩家轮流行动,进行博弈使自己的优势最大。两玩家零和博弈具有确定性、信息完备性、零和性三个特点。而博弈树则是基于两玩家零和博弈问题,抽象表示其博弈的过程。

由于信息完备性和确定性,可以用博弈树的每个节点表示一个确定的状态,在行动后拓展的节点为子节点。两个玩家轮流拓展节点。对于每个节点,我们利用评价函数对当前节点的优劣进行评分。博弈树搜索的目的即找出对双方都是最优的子节点的值。

1.2 Minimax搜索

由于博弈树的零和性,两玩家的利益关系对立,一方通过行动使得自己的评价函数尽可能大,而另一方则让对手的评价函数尽可能小。由于玩家是交替行动,因此在树的每一层让一方的评价函数在取最大最小值间交替进行。

Minimax搜索找到内部节点的值,其中Max节点的每一步扩展要使收益最大,Min节点的扩展要使收益最小。

在本实验中,将AI设为Max节点,人设为Min节点。

1.3 Alpha-beta剪枝

随着博弈的进行,若暴力搜索所有的游戏状态将相当耗费内存资源和时间,效率十分低下。因此引入 Alpha-beta剪枝,剪掉不可能影响对应决策的分支,尽可能地消除部分搜索树。

具体剪枝方法:

- Max节点记录 α 值,Min节点记录 β 值
- 对于Max节点的剪枝:若当前效益值之任何祖先Min节点的β值,则进行剪枝。
 因为此时Max节点估值一定会大于某一祖先Min节点的估值上界,而祖先节点是Min节点,是必然不会选择当前节点的。因此所有的子节点可以停止拓展,从而实现了剪枝。
- 对于Min节点的剪枝:若当前效益值≤任何祖先Max节点的α值,则进行剪枝。
 因为此时Min节点估值一定会小于某一祖先Max节点的估值下界,而祖先节点是Max节点,是必然不会选择当前节点的。因此所有的子节点可以停止拓展,从而实现了剪枝。

1.4 评价函数设定

• 棋盘位置

黑白棋和围棋一样,也遵守着"**金角银边烂肚皮**"的定律,四个角的地势值非常大,其次是四条边。因此我们再给8*8地图点分配地势值时,大体满足角边重,中腹轻的模式。棋盘的各位置的权重如下设置。

• 行动力

在某局面中, 选择多, 则灵活主动。而选择少, 则往往陷入被动。因此可以落子的位置个数, 就成为了评估局面好坏的参考因素了。将可落子的位置数目称为行动力。

稳定子

稳定子是指无论如何,都不可能被翻覆的子。稳定值越多,未来获胜的几率就越大。

• 评价函数

评价函数即上面三个因素的线性组合,赋予每个因素不同的权重。在这里我希望AI能更灵活,主动出击,所以将行动力设置了较高的权重。

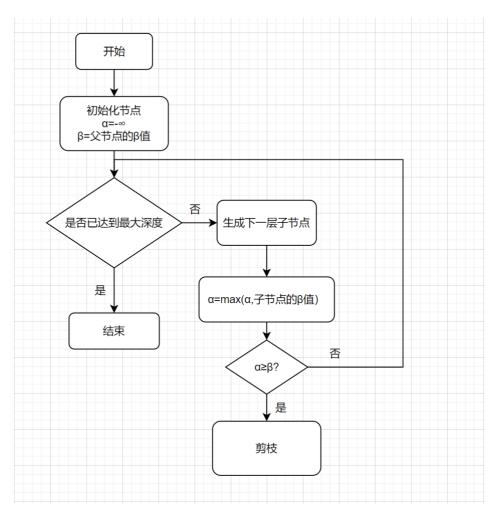
评价函数公式为

分数 = 棋盘位置权重 $+2 \times$ 稳定子 $+5 \times$ 行动子

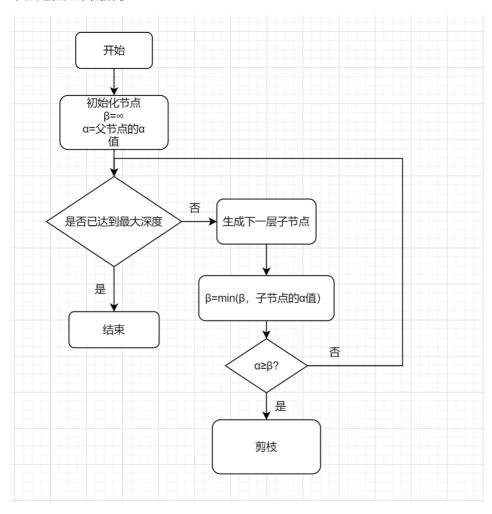
二、流程图和伪代码

Minimax搜索

生成Max节点过程如下图所示



生成Min节点过程如下图所示



可以看到Max节点和Min节点的生成有相当高的对称性,因此在这里我们可以使用同一个递归函数实现Max和Min节点的生成和剪枝。

```
Algorithm 1: Alpha-beta 搜索
  Input: state: 当前状态, depth: 最大搜索深度, last_alpha: 父节点
         的 alpha 值, last_beta: 父节点的 beta 值, color: 当前下棋方
         的颜色
  Output: alpha: 当前节点的 alpha 值, beta: 当前节点的 beta 值,
           pos: 当前落子的位置
1 //若已到达最大深度则直接返回评价函数值
2 if depth==0 then
     return score(state,color),score(state,color),(-1,-1)
4 end
5 //根据节点类型初始化节点
6 \text{ alpha} = -\inf
7 beta= inf
s if type == Max then
     beta= last beta
10 end
11 else alpha = last\_alpha
12 //遍历所有可以落子操作
13 for eachpos is valid do
     //根据当前落子调整棋局状态
     nextstate=flipped(state,eachpos)
15
     //递归遍历子节点
16
     alpha,beta,=Alphabeta(newstate,depth-
17
      1,oppo_color, alpha, beta)
     //根据节点类型更新 alpha 和 beta 值
18
     if type == Max and alpha < next_alpha then
19
        pos=eachpos
20
        alpha = next\_alpha
21
     if type == Min and beta > next_beta then
23
        act = eachpos
24
        beta = next\_beta
25
26
     end
     //判断是否需要剪枝
27
     if alpha>beta then
28
        return alpha, beta,pos
29
     end
30
31 endfor
32 return alpha, beta, pos
```

三、关键代码展示

• 获取可落子位置

```
1 def validpos(chess, color):
2 # 返回当前可以下棋的位置
```

```
poslist = {} # 用来记录是否有可以落子的位置 并记录其中可以翻转的棋子的坐标
4
        oppo\_color = 1 - color
 5
 6
        for startx in range(8):
            for starty in range(8):
8
               # 若该位置非空 直接跳过
9
               if chess.board[startx][starty] != -1:
10
                   continue
               # 遍历周围位置
11
12
               for ix, iy in move:
13
                   x = startx + ix
14
                   y = starty + iy
15
                   while chess.onboard(x, y) and chess.board[x][y] ==
    oppo_color:
16
                       x += ix
17
                       y += iy
                       # 将夹在自己棋子和对手棋子中间的棋子记录下来
18
19
                       if chess.onboard(x, y) and chess.board[x][y] == color:
20
                           if (startx, starty) not in poslist:
21
                               poslist[(startx, starty)] = [(startx, starty)]
                           # 存下中间可以翻转的棋子的坐标
22
23
                           if ix != 0:
                               m = (x - startx) * ix
24
25
                           else:
26
                               m = (y - starty) * iy
27
                           for i in range(1, m):
28
                               poslist[(startx, starty)].append((startx + i *
    ix, starty + i * iy))
29
                           break
30
31
                       elif chess.onboard(x, y) and chess.board[x][y] == -1:
32
                           break
33
34
        return len(poslist), poslist
```

• 评价函数

```
def evaluate(chess, color):
 2
        # 估值函数 为位置权重和稳定动点数
 3
        self_wei = 0
4
        oppo\_wei = 0
 5
        self_val = 0
 6
        oppo_val = 0
 7
        oppo\_color = 1 - color
8
        for i in range(8):
9
            for j in range(8):
10
                if chess.board[i][j] == color:
11
                    self_wei += WEIGHT[i][j]
12
                elif chess.board[i][j] == oppo_color:
13
                    oppo_wei += WEIGHT[i][j]
14
        # 可落子的数目
        temp_self_val, list = validpos(chess, color)
15
16
        temp_oppo_val, list = validpos(chess, oppo_color)
17
        self_val += temp_self_val
        oppo_val += temp_oppo_val
18
```

```
# 稳定点数
steady_self = steadypoint(chess, color)
steady_oppo = steadypoint(chess, oppo_color)

return (self_wei - oppo_wei) + 2 * (steady_self - steady_oppo) + 5 * (self_val - oppo_val)
```

• 博弈树搜索函数

```
def alphabeta(chess, depth, last_alpha, last_beta, color):
 2
        # 叶节点直接返回即可
 3
        if depth == 0:
4
            score = evaluate(chess, ai_color)
 5
            return score, score, (-1, -1)
 6
        # 初始化节点 alpha beta记录该节点的a和b值
        if color == ai_color:
 7
            alpha = float('-inf')
8
9
            beta = last_beta
10
        else:
11
            alpha = last_alpha
            beta = float('inf')
12
13
14
        posnum, posdict = validpos(chess, color)
        if posnum == 0:
15
16
            color = 1 - color
17
            posnum, posdict = validpos(chess, color)
18
            if posnum == 0: # 棋局结束
19
20
                checkwin(chess)
21
            else:
22
                return alphabeta(chess, depth - 1, alpha, beta, color)
23
24
        validmove = posdict.keys()
        for move in validmove:
25
26
            for flipped in posdict[move]:
27
                chess.board[flipped[0]][flipped[1]] = color
28
            # 递归遍历
29
            next_alpha, next_beta, _ = alphabeta(chess, depth - 1, alpha, beta,
    1 - color)
30
            # 撤销刚刚的操作 翻回颜色 取消落子
31
32
            for flipped in posdict[move]:
33
                chess.board[flipped[0]][flipped[1]] = 1 - color
            chess.board[move[0]][move[1]] = -1
34
35
            if color == ai_color and alpha < next_beta:
36
37
                alpha = next_beta
38
                pos = (move[0], move[1])
            if color == player_color and beta > next_alpha:
39
40
                beta = next_alpha
41
                pos = (move[0], move[1])
42
            if beta <= alpha:
43
                return alpha, beta, pos
        return alpha, beta, pos
44
```

四、实验结果分析

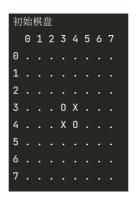
4.1 实验结果展示

其中'X'符号表示为黑棋, 'O'符号表示为白棋, ':'符号表示为空闲。

得分以评价函数值得分作为评判标准。

由于全部展示实验结果截图过于繁多,在此只展示深度为3时,人先手和电脑先手的结果截图。

• 初始棋盘



1. 深度为3, 人先手

- 第一回合
- 人落子位置:(4,5)

• 电脑 落子位置:(3,5)

• 第一回合: 人VS电脑=-15:0

• 第二回合

• 人落子位置:(2,3)

• 电脑 落子位置:(5,5)

• 第二回合: 人VS电脑=-23:10

• 第三回合

• 人落子位置:(5,6)

• 电脑 落子位置:(5,7)

• 第三回合: 人VS电脑=-15:5

• 第四回合

• 人落子位置:(2,5)

```
      2
      5

      0
      1
      2
      3
      4
      5
      6
      7

      0
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .
      .</t
```

• 电脑 落子位置:(1,5)

• 第四回合: 人VS电脑=-6:43

• 第五回合

• 人落子位置:(6,7)

• 电脑 落子位置:(7,7)

• 第五回合: 人VS电脑=30:129

2深度为3,电脑先手

- 第一回合
- 电脑 落子位置(2,3)

• 人落子位置(2,2)

• 第一回合: 人VS电脑=-21:15

• 第二回合

• 电脑 落子位置(3,2)

• 人落子位置(2,4)

• 第二回合: 人VS电脑=-2:27

• 第三回合

• 电脑 落子位置(1,2)

• 人落子位置(0,1)

• 第三回合: 人VS电脑=32:2

- 第四回合
- 电脑 落子位置(2,5)

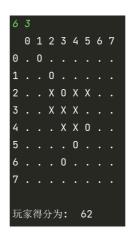
• 人落子位置(4,5)

• 第四回合: 人VS电脑=26:70

• 第五回合

• 电脑 落子位置(5,4)

• 人落子位置(6,3)



• 第五回合: 人VS电脑=62:70

4.2 实验结果分析

对深度为3,人先手和电脑先手;深度为2,人先手的结果进行分析。

用户得分: 电脑得分	深度为3,人先手	深度为2,人先手	深度为3,电脑先手
第一回合	-15:10	-15:21	-21:15
第二回合	-23: 10	-7:22	-2:27
第三回合	-15:5	34:23	32:2
第四回合	-6:43	15:35	26:70
第五回合	30:129	35:53	62:70

• 先后手对比

对比第1,3列可以看到电脑先手时,可以很快的建立起优势,且人的优势大幅度下降。可以看出, 先后手选择非常重要,奠定了整个棋盘的一个基调。

• 搜索深度对比

对比第1,2列,反而看到深度为3时,电脑的优势建立反而比深度为2时慢。**在这里我认为是我的评估函数权重设置不够合理导致的**,由于行动力的权重过于大,导致电脑放弃了一些可以翻转更多的位置而选择了更灵活的位置,导致优势建立的较慢。通过对比可以看到当深度为3时,电脑一旦建立优势,将显著高于人,后续将持续处于领先地位。

后我对评价函数的权重进行了修改,改为了分数 = 棋盘位置权重 $+2 \times$ 稳定子 $+5 \times$ 行动子,再次重复实验查看结果。

可以看见修改评价函数后在深度为3时电脑相较于以前更快的建立起了优势。并且随着电脑思考的深度的增加,人的优势大幅减少。且经常在电脑落棋之后处于很大劣势,十分被动。

用户得分: 电脑得分/人落子, 电脑落子	深度为3,人先手	深度为2,人先手
第一回合	-15:18 / (4,5) (5,5)	-15:18 /(3,2) (2,2)
第二回合	3: 12 / (3,5) (5,6)	-13:10 / (1,2) (4,2)
第三回合	9:25 / (5,6) (5,7)	-7:31 /(5,4) (0,2)
第四回合	6:45 / (2,5) (1,5)	14:34 /(3,1) (2,0)
第五回合	57:151 / (6,7) (7,7)	23:52 /(3,0) (4,0)