基于 α - β 剪枝的五子棋人机对弈设计与优化

2021.05.12

摘要

本实验根据 Minmax 对抗搜索算法与 α - β 剪枝算法,利用 python 语言设计五子棋人工智能人机博弈游戏。本实验基于 pygame 交互界面,在线对战界面设置有悔棋,重开,认输等功能。智能体状态空间搜索深度为四层,包括两层智能体执子局面与两层人类执子局面,局面评估函数根据五子棋棋谱中的基本棋形设计。在原对抗搜索函数基础上加入了搜索面积,搜索顺序和迭代深化的优化项,有效缩小了搜索空间,提高了搜索速度。实验最后我们将不同训练程度的 Alphago Zero 与本实验进行博弈,并得出算法对比表。

关键词: 五子棋, 人工智能, Minmax 算法, α - β 剪枝, 对抗搜索

目录

| 目 | 录 | 2 |
|---|-----------------------|----|
| 1 | 背景介绍 | 3 |
| 2 | Minmax 算法 | 3 |
| 3 | 局面评估函数 | 5 |
| 4 | α - β 剪枝 | 7 |
| 5 | 剪枝算法优化 | 8 |
| | 5.1 局部搜索 | 8 |
| | 5.2 静态评价启发 | 9 |
| | 5.3 迭代深化 | 9 |
| 6 | 实验设计 | 9 |
| | 6.1 实验环境 | 10 |
| | 6.2 算法流程图 | 10 |
| | 6.3 获取棋局状态 | 11 |
| | 6.4 α-β 剪枝函数 | 12 |
| | 6.5 优化函数 | 14 |
| | 6.6 游戏界面 | 15 |
| 7 | 实验评价 | 16 |
| | 7.1 实验分工 | 16 |
| | 7.2 方案扩展 | 16 |

1 背景介绍

人机博弈是人工智能的重要分支,人们在对人机博弈搜索算法研究中产生了大量的研究成果。其中,Minmax 算法是其中最为基础的算法,该算法是一种零和算法,即一方要在可选的选项中选择将其优势最大化的选择,而另一方则选择令对手优势最小化的方法。而改进 Minmax 算法所产生的 α - β 剪枝算法则是其中最重要的算法之一,该方法可以有效地减少在搜索过程中生成的结点数从而提高搜索效率。 α - β 剪枝算法的效率与平均分枝因子以及着法排列顺序息息相关,因此,根据游戏规则对算法搜索的平均分枝因子和着法排列顺序 [1] 进行改进成为提高 α - β 剪枝算法效率的关键。

2 Minmax 算法

对抗搜索(Adversarial Search)也称为博弈搜索(Game Rearch)在一个竞争的环境中,智能体(agents)之间通过竞争实现相反的利益,一方最大化这个利益,另一方最小化。对抗搜索的方法主要有三个:最小最大搜索(Minmax Search)Alpha-Beta 剪枝搜索(Pruning Search)蒙塔卡洛树搜索(Monte-Caelo Tree Search)最大最小搜索为对抗搜索中最基本的搜索方法;剪枝搜索是一种对最大最小搜索进行改进的算法,即在搜索过程中可以减去无需搜索的分支节点,且不影响搜索结果。蒙特卡洛树搜索通过采样而非穷举方法来实现搜索。

Minmax 搜索这里通过一个例子说明 Minmax Search 的计算过程。假设根据当前局面我们得到一个图 1 所示的博弈树:

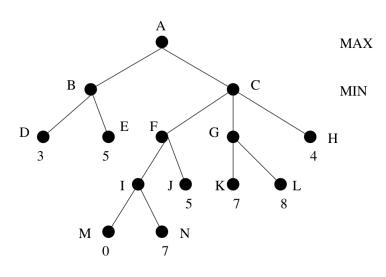


图 1: 博弈树

从上往下,单数层是我方行动,双数层是对方行动,我方行动需要选择对我最有利的行动,即 value 大的行动,对方行动则是选择使我方最不利的行动,即 value 小的行

动。

我们需要从最底层第四层开始考虑,双数层所以是对方行动。对于 node I,会选择值更小的 node M,node I 的值更新为 0。再考虑第三层,单数层是我方行动。node F 会选择 I,J 中值更大的 J,更新为 5,G 会选择 K,L 中值更大的 L,更新为 8。依次一层层向上类推,可以得到最终结果为图 2:

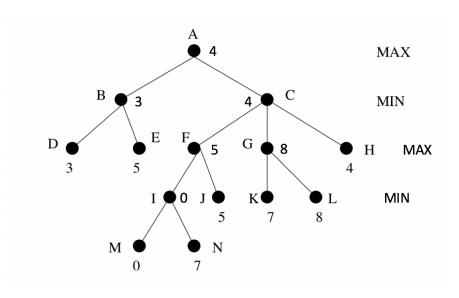


图 2: Minmax 搜索

通过以上例子可以得出对 Minmax 算法的性质与评价:

表 1: Minmax 算法性质

| 性质 | 评价 | 说明 |
|---------------|-------------|-----------------------|
| 完备性(complete) | 是 | 决策树有限 |
| 最优性(optimal) | 是 | 对手是理性的 |
| 空间复杂度(space) | $O(b^*m)^1$ | 深度优先探索 |
| 时间复杂度 (time) | $O(b^m)$ | |
| 优点 | 简单有效 | 可返回最优结果 |
| 缺点 | 搜索空间过大 | |
| 优化 | 剪枝减少搜索节点 | α - β 剪枝 |
| 优化 | 节点采样 | MCTS 搜索 |

¹ m-树最大深度, b-平均分枝数

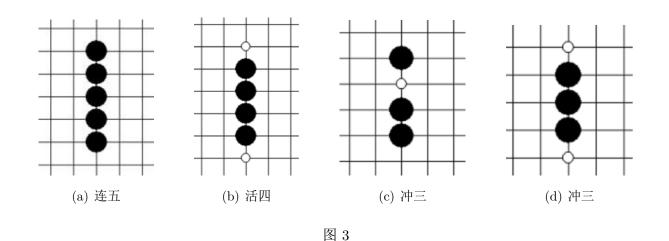
3 局面评估函数

五子棋最常见的基本棋型大体有以下几种:连五,活四,冲四,活三,眠三,活二,眠二。

连五顾名思义, 五颗同色棋子连在一起。胜负已分, 评分 10000。

活四有两个连五点 (即有两个点可以形成五),活四出现的时候,如果对方单纯过来 防守的话,是已经无法阻止自己连五了,评分 1000。

活三可以形成活四的三,当我们面对活三的时候,需要非常谨慎对待。在自己没有更好的进攻手段的情况下,需要对其进行防守,以防止其形成可怕的活四棋型。中间跳着一格的活三,也可以叫做跳活三,评分 100。



冲四有一个连五点,相对比活四来说,冲四的威胁性就小了很多,因为这个时候,对方只要跟着防守在那个唯一的连五点上,冲四就没法形成连五,评分 100。

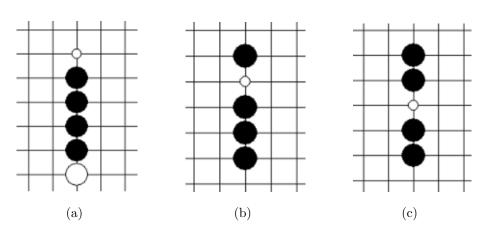


图 4: 冲四

眠三只能够形成冲四的三,如下各图,分别代表最基础的六种眠三形状。眠三棋型即使不去防守,下一手它也只能形成冲四,而对于单纯的冲四棋型,我们知道,是可以防守住的,评分 100。

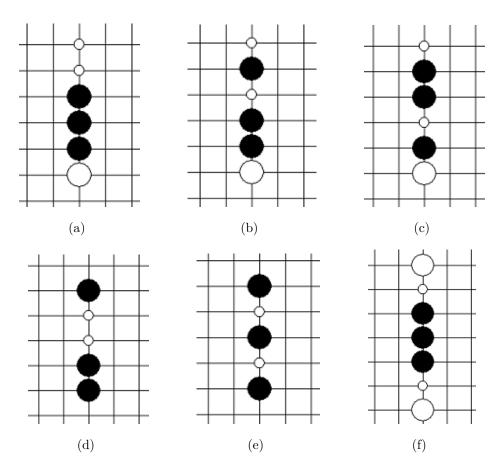


图 5: 眠三

活二能够形成活三的二,下一手棋才能形成活三,等形成活三,我们再防守也不迟。 但其实活二棋型是非常重要的,尤其是在开局阶段,我们形成较多的活二棋型的话,当我 们将活二变成活三时,才能够令自己的活三绵绵不绝微风里,让对手防不胜防,评分 100。

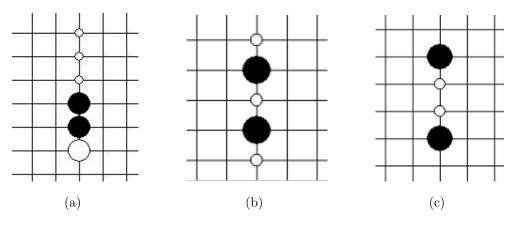


图 6: 活二

眠二能够形成眠三的二。图中四个为最基本的眠二棋型,评分100。

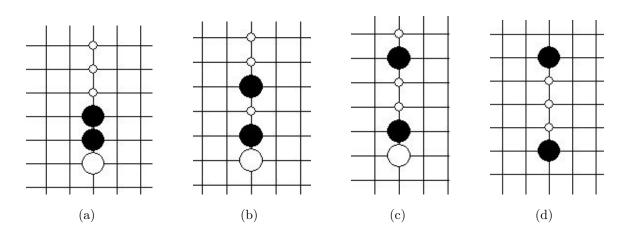


图 7: 眠二

4 α - β 剪枝

 α - β 剪枝的基本思想是对于每个 max 结点设置一个目前已知下界 α , 每个 min 节点设置一个目前已知上界 β 。 α 代表我方可以搜索到的最好值, β 代表了对方可以接受的最坏值。如果某个行动的结果小于或等于 α , 那么它就是很差的行动,我方可以选择更好的行动(当前 α 值的行动)。反之,如果某个行动的结果大于或等于 β , 那么整个节点就作废了,因为对手不希望走到这个局面,而它有一定有别的行动(即走当前 β 值的行动)可以避免到达这个局面。

但发生下面两种情况时可以剪枝,即停止搜索该节点的其余子节点: 1) 当计算一个 min 结点时,如果它的 β 值小于等于其父结点的 α 值,则可以立即停止此结点的计算 (α 剪枝)。2) 当计算一个 max 结点时,如果它的 α 结点大于等于其父结点的 β 值,也可以立即停止此结点的计算 (β 剪枝)。

简单来说,当 $\alpha \geq \beta$ 时,发生剪枝,因为后续搜索到的行动一定会差于之前的行动或是对方一定不会采取后续的行动。通过剪枝可以减少遍历的节点数,从而加快速度。即对于当前局面,我的选择最好可以达到价值 =4。

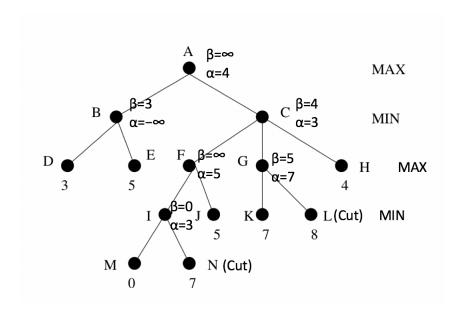


图 8: α-β 剪枝

5 剪枝算法优化

依据五子棋的特点,分别提出了3种改进方法[2]。局部搜索,对棋盘进行局部化搜索,减少平均分枝因子;静态评价启发和迭代深化方法,优化着法排列顺序。下文将详细阐述。

5.1 局部搜索

在五子棋博弈的搜索中,所有空白位置都是合法的着法。对于 10×10 的棋盘,这意味着棋局刚开始时,博弈搜索的第 1 层的分枝因子为 10×10—1=99,第 2 层为 98,如果用 d 表示搜索深度,那么 d 层的分枝因子为 100-d。依据五子棋的特点,通过仔细分析可以看出,在这些大量的着法中,其实很多着法都是没有必要进行搜索的。因为在五子棋中,博弈的目的是阻止对方形成五连并尽量使己方形成五连,在实践中,发现最优走法应该是围绕在棋盘上已经形成的走法周围,所以没有必要对整个棋盘中的空白位置都进行搜索,而可以将棋盘进行剪切,形成一个局部棋盘,对局部棋盘上的空白位置进行搜索,这样将大大减少平均分枝因子。如果把棋盘看成是一个以左下角为坐标原点,两条边线为坐标轴的坐标系,对于每一个要进行搜索的节点,设其为 P,P 中具有最小级坐标的棋子的坐标为 miny,P 中具有最大级坐标的棋子的坐标为 maxy,P 中具有最小人横坐标的棋子的坐标为 minx,P 中具有最大横坐标的棋子的坐标为 maxx,。可以为

户产生一个 $m \times n$ 的局部棋盘,其中,m=max-min+3,行 =max-min+3,这个棋盘包含 P 中所有的棋子,也就是说产生了一个等同于 P,但是却减少了很多无用分枝着法的棋盘。

5.2 静态评价启发

由 α - β 搜索算法原理可知,越早搜索到较优着法,那么剪枝就将越早得发生, α - β 搜索算法的效率也就越高。静态评价启发是本文提出的一种用来优化着法顺序的启发方法,它使得较优的走法能优先被搜索,因此可以简单而有效地提高 α - β 搜索算法的效率。在五子棋博弈中,当前节点最佳的着法可能不是在多层搜索的基础上的最佳的着法,但是它往往是一个较优的着法。例如,当前节点能产生一个形成活四的着法,那么这个着法将是一个最优的着法,不管还要进行多少层的搜索。因此,对于每一个要进行搜索的节点,设为 P,其每一个着法为 m_i ,每一个着法 m_i 。形成局面 P_i ,那么可以对 P_i ,进行评估,产生其评估值 v_i ,如果 P 是极大方,则以 v_i ,为关键字对 m_i 。进行非递增排序;如果 P 是极小方,则以砖为关键字对 m_i ,进行非递减排序。最终把这个排序的着法序列作为 P 的着法搜索顺序。

5.3 迭代深化

在搜索的过程中,针对第 1 个要搜索的节点,为了得到一个较好的着法作为第 1 个着法,可以采用迭代深化的方法。当对一个节点进行深度为 d 的搜索时,可以首先对其进行一次 d-1 层搜索,得出的最佳着法作为 d 层搜索的最先搜索的着法。由于两层相邻之间的节点比较相似,因此这一着法很有可能便是最佳的着法或者是较优的着法。由此,在搜索过程中,将得到一个较高的剪枝效率 p,。在进行 d 层搜索时首先进行咖 1 层的搜索看似多进行了一次搜索,花费了更多的时间,但实际上搜索将变得更加有效。[3] 的实验表明, α - β 剪枝搜索 d 层所需时间大约是扣 1 层所需时间的 b 倍,其中,b 为平均分枝因子。五子棋中平均分枝因子大约为取 b=200,因此,每多搜一层就会花上原先的200 倍时间。所以,对出 1 层的搜索大约只有进行 d 层搜索的 1 / 200,这个代价并不大,但却对 d 层的搜索提供了一个较优的着法的启发,这使剪枝效率将大大提高。

6 实验设计

6.1 实验环境

表 2: 实验环境

| 环境 | 版本 |
|--------------|---------------------------|
| Windows 操作系统 | 10.0.19042 |
| pycharm | $2020.2.2 \ \mathrm{x}64$ |
| python | 3.8.3 |
| pygame | 2.0.1 |

6.2 算法流程图

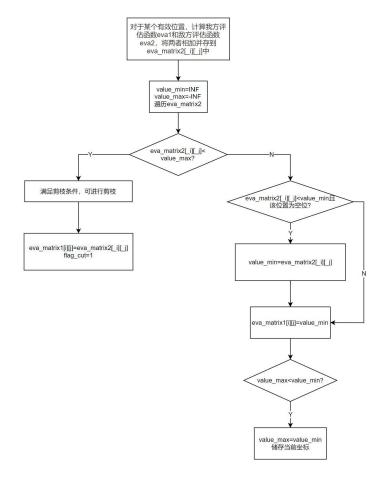


图 9: 算法流程图

6.3 获取棋局状态

设当前棋局状态为 π ,程序从当前状态扩展两层得到节点状态集合 $\Pi = \{\pi_i | i = 0,1,2,...\}$,根据局面评估函数分别确定节点状态 π_i 的价值。判断状态价值的关键在于分别获取黑白棋子行、列和对角线上的同色棋子分布。getlist 函数返回棋子行,列,左右对角线同色棋子的四个列表,四个列表分别求解评估函数得到该状态的价值。函数源代码如下:

Listing 1: 获取行列对角线上的同色棋子分布

```
#这里以水平线为例
   def get list(mx, my, color):
2
3
       global matrix
       # list_h:水平
 4
       # 向右
5
       list1 = []
 6
7
       tx, ty = mx, my
       while matrix[tx][ty] == color:
8
           list1.append(1) # 1表示是已方棋子, -1是敌方棋子
 9
           tx = tx + 1
10
11
       if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
          SIZE:
           list1.append(-1)
12
13
       else:
14
           list1.append(0)
15
       # 删除拼接交叉点
16
17
       list1.pop(0)
18
19
       # 向左
       list2 = []
20
21
       tx = mx
22
       ty = my
       while matrix[tx][ty] == color:
23
24
           list2.insert(0, 1)
25
           tx = tx - 1
26
       if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
          SIZE:
           list2.insert(0, -1)
27
```

6.4 α - β 剪枝函数

发生下面两种情况时可以剪枝,即停止搜索该节点的其余子节点:

- 1. 当计算一个 min 结点时,如果它的 β 值小于等于其父结点的 α 值,则可以立即停止此结点的计算 (α 剪枝)。
- 2. 当计算一个 \max 结点时,如果它的 α 结点大于等于其父结点的 β 值,也可以立即停止此结点的计算 (β 剪枝)。

函数源代码如下:

Listing 2: α - β 剪枝函数

```
def round ai():
1
2
       global min_x, max_x, min_y, max_y, flag_color, matrix
 3
       time_s = time.time()
4
       if step != 0: # step=0 步骤为玩家(对手)行棋
5
 6
               min_tx1, min_ty1, max_tx1, max_ty1 = legal_range(min_x, min_y,
                  max_x, max_y)
7
               eva_matrix1 = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype=
                  int) # 第一层的估值矩阵
8
               value max = -INF
9
               rx, ry = 0, 0
10
               for i in range(min_tx1, max_tx1 + 1):
11
                   for j in range(min ty1, max ty1 + 1):
12
                       # 是否剪枝
13
                       flag cut = False
14
15
                       eva matrix2 = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype=
                          int)
16
                       if matrix[i][j] == 0:
17
18
                           matrix[i][j] = flag_color
19
                           min_tx2, min_ty2, max_tx2, max_ty2 = legal_range(
                              min_tx1, min_ty1, max_tx1, max_ty1)
```

```
20
                             [list_h, list_v, list_l, list_r] = get_list(i, j,
                                flag color)
21
                            eva1 = evaluation(list_h, list_v, list_l, list_r)
22
23
                            for _i in range(min_tx2, max_tx2 + 1):
24
                                 for _j in range(min_ty2, max_ty2 + 1):
25
26
                                     if matrix[_i][_j] == 0:
27
                                         matrix[_i][_j] = -flag_color
28
                                         [list_h, list_v, list_s, list_b] =
                                            get_list(_i, _j, -flag_color)
                                         eva2 = -evaluation(list_h, list_v,
29
                                             list_s, list_b)
30
                                         eva_matrix2[_i][_j] = eva2 + eva1
31
                                         matrix[_i][_j] = 0
32
33
                                         #剪枝
34
                                         if eva_matrix2[_i][_j] < value_max:</pre>
35
                                             eva_matrix1[i][j] = eva_matrix2[_i
                                                 ][_j]
                                             flag_cut = 1
36
37
                                             break
38
                                 if flag_cut:
39
                                     break
40
41
                            if not flag_cut:
42
                                 value min = INF
43
                                 for i in range(min tx2, max tx2 + 1):
                                     for _j in range(min_ty2, max_ty2 + 1):
44
45
                                         if eva_matrix2[_i][_j] < value_min and</pre>
                                            matrix[ i][ j] == 0:
46
                                             value_min = eva_matrix2[_i][_j]
47
48
                                 eva matrix1[i][j] = value min
49
50
                                 if value_max < value_min:</pre>
51
                                     value max = value min
```

6.5 优化函数

对于 15x15 的棋盘,最优走法应该是围绕在棋盘上已经形成的走法周围,所以没有必要对整个棋盘中的空白位置都进行搜索,而可以将棋盘进行剪切,形成一个局部棋盘,对局部棋盘上的空白位置进行搜索,这样将大大减少平均分枝因子。

如果把棋盘看成是一个以左下角为坐标原点,两条边线为坐标轴的坐标系,对于每一个要进行搜索的节点,设其为 P,P 中具有最小纵坐标的棋子的坐标为 miny,P 中具有最大纵坐标的棋子的坐标为 maxy,P 中具有最小横坐标的棋子的坐标为 minx,P 中具有最大横坐标的棋子的坐标为 maxx。可以产生一个局部棋盘,其中,mintx=minx-3,maxtx=maxx+3,minty=miny-3,maxty=maxy+3,这个棋盘包含 P 中所有的棋子,也就是说产生了一个等同于 P,但是却减少了很多无用分枝着法的棋盘。函数源代码如下:

Listing 3: α-β 剪枝函数

```
1
                miny, maxy=0, 14
                for i in range(np.array(matrix).shape[0]):
 2
                    for j in range(np.array(matrix).shape[1]):
 3
                        if matrix[i][j]!=0:
 4
 5
                            miny=i
                            break
 6
 7
                for i in range(np.array(matrix).shape[0]-1,-1,-1):
                    for j in range(np.array(matrix).shape[1]):
8
                        if matrix[i][j]!=0:
 9
10
                            maxy=i
                            break
11
                minx, maxx=0,14
12
                for i in range(np.array(matrix).shape[0]):
13
                    for j in range(np.array(matrix).shape[1]):
14
                        if matrix[i][j]!=0:
15
                            minx= max(j,minx)
16
```

```
17
                            break
               for i in range(np.array(matrix).shape[0]):
18
                   for j in range(np.array(matrix).shape[1]-1,-1,-1):
19
                        if matrix[i][j]!=0:
20
                           maxx= min(j,maxx)
21
22
                            break
23
24
               min_tx1, min_ty1, max_tx1, max_ty1 = legal_range(min_x, min_y,
                   max_x, max_y)
25
               min_tx1 = max(minx - 3, min_tx1)
               min_ty1 = max(miny - 3, min_ty1)
26
               max_tx1 = min(maxx - 3, max_tx1)
27
               max_ty1 = min(maxy - 3, max_ty1)
28
```

6.6 游戏界面

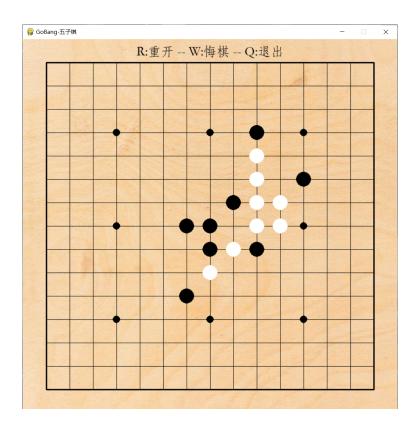


图 10: 游戏界面

7 实验评价

7.1 实验分工

表 3: 实验分工

| 实验内容 | 姓名 |
|--------------|-----|
| 程序设计与交互界面 | 赵昊堃 |
| 剪枝算法改进与论文写作 | 苗成林 |
| 答辩 PPT 与资料查找 | 唐骏龙 |

7.2 方案扩展

为了提高本次实验五子棋的战力,我们在 Github 社区下载了 Alphago Zero[4] 五子棋源代码并进行训练,当训练次数为 8000 次时,我们的 α - β 剪枝状态空间搜索程序还可以战胜 Alphago Zero,但是当训练次数为 15000 次时,Alphago Zero 在对战 α - β 剪枝五子棋 AI 几乎无一败绩。这提示我们程序还有很大的待改进空间。

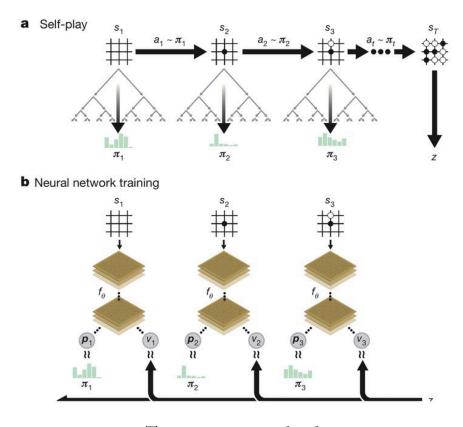


图 11: Alphago Zero 原理图

通过阅读原论文与相关博客我们得出两种算法的对比表,作为我们面对更大的状态 空间时改进对抗搜索算法的一种可能。算法对比表 4:

表 4: 算法对比

| 智能体 | 对抗搜索五子棋 | Alphago Zero |
|--------|---------------------------|----------------|
| 核心算法 | α - β 剪枝对抗搜索 | MCTS+ 策略价值网络 |
| 状态价值评估 | 预先设定评估函数 | 价值网络 |
| 状态空间 | 状态空间越大层数越少 | 更适合大状态空间 |
| 模拟方法 | 无模拟 | 策略网络代替 Rollout |

参考文献

- [1] 纪洪生. 基于概率的剪枝算法 [J]. 电脑知识与技术(学术交流),2006(11):99-100.DOI:10.3969/j.issn.1009-3044.2006.11.055.
- [2] 程字, 雷小锋. 五子棋中 Alpha-Beta 搜索算法的研究与改进 [J]. 计算机工程,012,38(17):186-188.DOI:10.3969/j.issn.1000-3428.2012.17.051.
- [3] Knuth D E, Moore R W-An Analysis of Alpha—Beta Pruning[J]. Artificial Intelligence, 1975, 6(4): 293—326.
- [4] SILVER, DAVID, SCHRITTWIESER, JULIAN, SIMONYAN, KAREN, et al. Mastering the game of Go without human knowledge[J]. Nature,2017,550(Oct.19 TN.7676):354-359.

附录

Listing 4: 源代码完整版

```
import pygame
 1
   import os
3
   import time
   import sys
 4
   import tkinter.messagebox
 5
 6
  import numpy as np
7
   import random as rand
8
  #参数设置
9
10 WIDTH = 800
11 | HEIGHT = 800
12 SIZE = 15 # 棋盘大小为15*15
13 | SPACE = WIDTH // (SIZE + 1) # 网格大小
14 FPS = 60 # 帧率
15 INF = 999999 # 定义无穷值
   COLOR WHITE = (255, 255, 255)
16
   COLOR_BLACK = (0, 0, 0)
17
18
19 | # init_pygame
   pygame.init()
20
21 | screen = pygame.display.set_mode((WIDTH, HEIGHT))
22
   pygame.display.set_caption("GoBang-五子棋")
   clock = pygame.time.Clock()
23
24 bg_img = pygame.image.load(os.path.join("images", "background.png"))
   background = pygame.transform.scale(bg_img, (WIDTH, HEIGHT))
25
26
   back_rect = background.get_rect()
27
28
   # 全局变量
29 | flag_win = 0 # 白子获胜:-1 黑子获胜:1
30 flag color = 1 # ai执白子
31 flag_gg = True
32 | flag running = True
33 | flag start = True
34 # 步数记录
```

```
35
   step = 0
   # 棋盘矩阵
36
   matrix = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype= int)
   # 搜索范围
38
   |\min_x, \min_y, = 0, 0
39
   max_x, max_y = 0, 0
40
   # 步骤记录
41
   movements = []
42
43
44
   #绘制网格线
45
46
   def draw_background(surf):
47
       screen.blit(background, back rect)
48
       rect_lines = [((SPACE, SPACE), (SPACE, HEIGHT - SPACE)),
49
                      ((SPACE, SPACE), (WIDTH - SPACE, SPACE)),
50
51
                      ((SPACE, HEIGHT - SPACE), (WIDTH - SPACE, HEIGHT - SPACE)
52
                      ((WIDTH - SPACE, SPACE), (WIDTH - SPACE, HEIGHT - SPACE))
                         ٦
       # 边框线
53
       for line in rect_lines:
54
           pygame.draw.line(surf, COLOR_BLACK, line[0], line[1], 3)
55
       # 网格线
56
57
       for i in range(17):
           pygame.draw.line(surf, COLOR_BLACK, (SPACE * (2 + i), SPACE),
58
                             (SPACE * (2 + i), HEIGHT - SPACE))
59
60
           pygame.draw.line(surf, COLOR BLACK,
                             (SPACE, SPACE * (2 + i)),
61
                             (HEIGHT - SPACE, SPACE * (2 + i)))
62
63
       # 画棋盘上的黑色标记
       dots = [(SPACE * 4, SPACE * 4),
64
                (SPACE * 8, SPACE * 4),
65
                (SPACE * 12, SPACE * 4),
66
                (SPACE * 4, SPACE * 8),
67
               (SPACE * 8, SPACE * 8),
68
               (SPACE * 12, SPACE * 8),
69
```

```
70
                (SPACE * 4, SPACE * 12),
71
                (SPACE * 8, SPACE * 12),
72
                (SPACE * 12, SPACE * 12)]
73
74
        for dot in dots:
75
            pygame.draw.circle(surf, COLOR_BLACK, dot, 8)
76
77
    # 刷新棋盘已占有棋子的外切矩形范围
78
    def update_range(x, y):
79
        global min_x, min_y, max_x, max_y
80
        if step == 0:
81
            min_x, min_y, max_x, max_y = x, y, x, y
82
        else:
83
            if x < min_x:</pre>
                min_x = x
84
85
            elif x > max_x:
86
                max_x = x
87
            if y < min_y:</pre>
88
                min_y = y
89
            elif y > max_y:
90
                max_y = y
91
92
    # 棋型评估
93
    model score = {
94
        # 一子:两端开
95
        (0, 1, 0): 2,
        # 死二
96
97
        (-1,1,1,-1): -5,
98
        # 死三
99
        (-1,1,1, 1, -1): -5,
        # 死四
100
101
        (-1,1,1,1,1,-1):-5,
        # 二子:一端死
102
        (0, 1, 1, -1): 5,
103
104
        (-1, 1, 1, 0): 5,
        # 二子:两端开
105
106
        (0, 1, 1, 0): 20,
```

```
107
        # 三子:一端死
        (-1, 1, 1, 1, 0): 20,
108
         (0, 1, 1, 1, -1): 20,
109
         (-1, 1, 1, 1, 0, 0): 20,
110
         (0,0, 1, 1, 1, -1): 20,
111
112
         (0, 1, 0, 1, 1, -1): 20,
113
         (-1, 1, 1, 0, 1, 0): 20,
         (0, 1, 1, 0, 1, -1): 20,
114
         (-1, 1, 0, 1, 1, 0): 20,
115
116
        (1, 0, 0, 1, 1): 20,
         (1, 1, 0, 0, 1): 20,
117
         (1, 0, 1, 0, 1): 20,
118
         (-1, 0, 1, 1, 1, 0, -1): 20,
119
120
        # 三子:两端开
121
        (0, 1, 1, 1, 0): 40,
122
         (0, 1, 0, 1, 1, 0): 40,
123
         (0, 1, 1, 0, 1, 0): 40,
124
        # 四子:一端死
125
         (-1, 1, 1, 1, 1, 0): 80,
126
         (0, 1, 1, 1, 1, -1): 80,
127
         (0,1,0,1,1,1,0): 80,
128
         (0,1,1,1,0,1,0): 80,
129
         (0,1,1,0,1,1,0): 80,
130
        # 四子:两端开
131
        (0, 1, 1, 1, 1, 0): 160,
132
        # 五子
133
        (0, 1, 1, 1, 1, 1, 0): 320,
134
         (0, 1, 1, 1, 1, 1, -1): 320,
135
        (-1, 1, 1, 1, 1, 1, 0): 320,
136
        (-1, 1, 1, 1, 1, 1, -1): 320
137
    }
138
139
    # 评估一个节点分值AI为正数 玩家为负数(调用的时候确定符号)
140
141
    def evaluation(list h, list v, list s, list b):
142
        score_h = model_score.get( tuple(list_h), 0)
143
        score v = model score.get( tuple(list v), 0)
```

```
144
        score s = model score.get( tuple(list s), 0)
145
        score b = model score.get( tuple(list b), 0)
        rank = [score h, score v, score s, score b]
146
147
        return sum(rank)
148
    # 获得该结点在水平、竖直、左斜、右斜方向上构成的同色的棋子
149
150
    def get list(mx, my, color):
151
        global matrix
        # list h:水平
152
153
        # 向右
154
        list1 = []
155
        tx, ty = mx, my
156
        while matrix[tx][ty] == color:
            list1.append(1) # 1表示是已方棋子,-1是敌方棋子
157
            tx = tx + 1
158
159
        if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
           SIZE:
160
            list1.append(-1)
161
        else:
162
            list1.append(0)
163
        # 删除拼接交叉点
164
165
        list1.pop(0)
166
167
        # 向左
        list2 = []
168
169
        tx = mx
170
        ty = my
        while matrix[tx][ty] == color:
171
172
            list2.insert(0, 1)
173
            tx = tx - 1
        if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
174
           SIZE:
175
            list2.insert(0, -1)
176
        else:
177
            list2.insert(0, 0)
        list h = list2 + list1
178
```

```
179
        # list_v:垂直方向
180
         list1 = []
181
182
         tx = mx
183
         ty = my
184
         while matrix[tx][ty] == color:
185
             list1.append(1)
186
             ty = ty + 1
187
         if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
            SIZE:
188
             list1.append(-1)
189
         else:
190
             list1.append(0)
191
         list1.pop(0)
         list2 = []
192
193
         tx = mx
194
         ty = my
195
         while matrix[tx][ty] == color:
196
             list2.insert(0, 1)
197
             ty = ty - 1
         if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
198
            SIZE:
199
             list2.insert(0, -1)
200
         else:
201
             list2.insert(0, 0)
202
         list_v = list2 + list1
203
204
        # list 1:向左斜
205
        list1 = []
206
         tx = mx
207
         ty = my
208
         while matrix[tx][ty] == color:
209
             list1.append(1)
210
            tx = tx - 1
211
             ty = ty + 1
         if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
212
            SIZE:
```

```
213
             list1.append(-1)
214
         else:
215
             list1.append(0)
216
        list1.pop(0)
217
        list2 = []
218
         tx = mx
219
         ty = my
220
         while matrix[tx][ty] == color:
221
             list2.insert(0, 1)
222
            tx = tx + 1
223
             ty = ty - 1
224
         if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
            SIZE:
225
            list2.insert(0, -1)
226
         else:
227
             list2.insert(0, 0)
228
         list_l = list2 + list1
229
230
         # list_r:向右斜
231
        list1 = []
232
         tx = mx
233
         ty = my
234
         while matrix[tx][ty] == color:
235
             list1.append(1)
236
            tx = tx + 1
237
             ty = ty + 1
238
         if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
            SIZE:
239
            list1.append(-1)
240
         else:
241
             list1.append(0)
242
        list1.pop(0)
243
         list2 = []
244
        tx = mx
245
         ty = my
         while matrix[tx][ty] == color:
246
247
             list2.insert(0, 1)
```

```
248
            tx = tx - 1
249
             ty = ty - 1
250
         if matrix[tx][ty] == -color or tx == 0 or ty == 0 or tx > SIZE or ty >
            SIZE:
251
             list2.insert(0, -1)
252
         else:
253
             list2.insert(0, 0)
254
        list r = list2 + list1
255
256
        return [list_h, list_v, list_l, list_r]
257
     # 判断搜索范围是否超出边界, 返回合法的搜索范围
258
259
     def legal_range(min_x, min_y, max_x, max_y):
260
         change = 1
261
         if min_x - change < 1:</pre>
262
             min tx = 1
263
         else:
264
             min_tx = min_x - change
265
266
         if min_y - change < 1:</pre>
267
            min ty = 1
268
         else:
269
             min_ty = min_y - change
270
271
         if max_x + change > SIZE:
272
             max_tx = SIZE
273
         else:
274
             \max tx = \max x + \text{change}
275
276
         if max_y + change > SIZE:
277
            max ty = SIZE
278
         else:
279
             max_ty = max_y + change
280
         return [min tx, min ty, max tx, max ty]
281
282
    # alpha-beta剪枝搜索
283
    def round ai():
```

```
284
        global min_x, max_x, min_y, max_y, flag_color, matrix
285
        time s = time.time()
286
287
        if step != 0: # step=0 步骤为玩家(对手)行棋
288
            if step == 1:
                # 第一步抢占中心,若中心被占则随机选择周围四点
289
290
                if matrix[(SIZE + 1) // 2][(SIZE + 1) // 2] == 0:
291
                    rx, ry = (SIZE + 1) // 2, (SIZE + 1) // 2
292
                else:
293
                    case = rand.randint(1, 4)
294
                    if case == 1:
                        dx, dy = 1, 1
295
296
                    elif case == 2:
297
                        dx, dy = 1, -1
298
                    elif case == 3:
299
                        dx, dy = -1, 1
300
                    else:
301
                        dx, dy = -1, -1
302
                    rx, ry = (SIZE + 1) // 2 + dx, (SIZE + 1) // 2 + dy
303
            else:
304
305
                min_tx1, min_ty1, max_tx1, max_ty1 = legal_range(min_x, min_y,
                   max_x, max_y)
306
307
                eva_matrix1 = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype=
                    int) # 第一层的估值矩阵
308
                value_max = -INF
309
                rx, ry = 0, 0
310
311
                for i in range(min_tx1, max_tx1 + 1):
312
                    for j in range(min_ty1, max_ty1 + 1):
313
                        # 是否剪枝
314
                        flag cut = False
315
                        eva matrix2 = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype=
316
317
                        if matrix[i][j] == 0:
318
                            matrix[i][j] = flag_color
```

```
319
                             min tx2, min ty2, max tx2, max ty2 = legal range(
                                 min tx1, min ty1, max tx1, max ty1)
                              [list h, list v, list l, list r] = get list(i, j,
320
                                 flag color)
321
                             eva1 = evaluation(list_h, list_v, list_l, list_r)
322
323
                             for i in range(min tx2, max tx2 + 1):
324
                                 for _j in range(min_ty2, max_ty2 + 1):
325
326
                                     if matrix[ i][ j] == 0:
327
                                         matrix[_i][_j] = -flag_color
                                          [list_h, list_v, list_s, list_b] =
328
                                             get_list(_i, _j, -flag_color)
329
                                          eva2 = -evaluation(list h, list v,
                                             list_s, list_b)
330
331
                                         eva_matrix2[_i][_j] = eva2 + eva1
                                         matrix[_i][_j] = 0
332
333
                                          #剪枝
334
                                          if eva_matrix2[_i][_j] < value_max:</pre>
335
                                              eva_matrix1[i][j] = eva_matrix2[_i
                                                 ][_j]
                                              flag_cut = 1
336
337
                                              break
338
                                 if flag_cut:
339
                                     break
340
341
                             if not flag cut:
342
                                 value min = INF
343
                                 for i in range(min tx2, max tx2 + 1):
344
                                     for j in range(min ty2, max ty2 + 1):
345
                                          if eva_matrix2[_i][_j] < value_min and</pre>
                                             matrix[_i][_j] == 0:
346
                                              value min = eva matrix2[ i][ j]
347
348
                                 eva_matrix1[i][j] = value_min
349
```

```
350
                                if value_max < value_min:</pre>
351
                                    value max = value min
352
                                    rx, ry = i, j
353
354
                            matrix[i][j] = 0
355
356
            time e = time.time()
357
            print("Time cost:", round(time_e - time_s, 4), "s")
            add_chess(rx, ry, flag_color)
358
359
360
361
    def round_ai2():
362
        global min_x, max_x, min_y, max_y, flag_color, matrix
363
        time s = time.time()
364
365
        if step != 0: # step=0 步骤为玩家(对手)行棋
366
            if step == 1:
                # 第一步抢占中心,若中心被占则随机选择周围四点
367
                if matrix[(SIZE + 1) // 2][(SIZE + 1) // 2] == 0:
368
369
                    rx, ry = (SIZE + 1) // 2, (SIZE + 1) // 2
370
                else:
371
                    case = rand.randint(1, 4)
372
                    if case == 1:
373
                        dx, dy = 1, 1
374
                    elif case == 2:
375
                        dx, dy = 1, -1
376
                    elif case == 3:
377
                        dx, dy = -1, 1
378
                    else:
379
                        dx, dy = -1, -1
380
                    rx, ry = (SIZE + 1) // 2 + dx, (SIZE + 1) // 2 + dy
381
            else:
382
                min_tx1, min_ty1, max_tx1, max_ty1 = legal_range(min_x, min_y,
                    max x, max y)
383
                eva_matrix1 = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype=
384
                    int) # 第一层的估值矩阵
                value max = -INF
385
```

```
386
                rx, ry = 0, 0
                #第一层搜索
387
388
                for i in range(min tx1, max tx1 + 1):
                     for j in range(min_ty1, max ty1 + 1):
389
                         # 是否剪枝
390
                         flag cut = False
391
392
                         eva matrix2 = np.zeros((SIZE + 2, SIZE + 2), dtype=
                            int)
393
394
                         if matrix[i][j] == 0:
395
                             matrix[i][j] = flag color
396
                             min tx2, min ty2, max tx2, max ty2 = legal range(
                                min_tx1, min_ty1, max_tx1, max_ty1)
                             [list_h, list_v, list_l, list_r] = get_list(i, j,
397
                                flag color)
398
                             eva1 = evaluation(list_h, list_v, list_l, list_r)
                             #第二层搜索
399
400
                             for i in range(min tx2, max tx2 + 1):
401
                                 for _j in range(min_ty2, max_ty2 + 1):
402
403
                                     if matrix[ i][ j] == 0:
404
                                         matrix[_i][_j] = -flag_color
405
                                         [list_h, list_v, list_s, list_b] =
                                            get list( i, j, -flag color)
                                         eva2 = -evaluation(list h, list v,
406
                                            list_s, list_b)
407
408
                                         eva_matrix2[_i][_j] = eva2 + eva1
409
                                         matrix[_i][_j] = 0
                                         #剪枝
410
411
                                         if eva_matrix2[_i][_j] < value_max:</pre>
412
                                             eva_matrix1[i][j] = eva_matrix2[_i
                                                ] [_j]
413
                                             flag_cut = 1
414
                                             break
415
                                 if flag_cut:
416
                                     break
417
```

```
418
                             if not flag cut:
419
                                 value min = INF
420
                                 for i in range(min tx2, max tx2 + 1):
421
                                     for j in range(min ty2, max ty2 + 1):
422
                                          if eva_matrix2[_i][_j] < value_min and</pre>
                                             matrix[ i][ j] == 0:
423
                                              value min = eva matrix2[ i][ j]
424
425
                                 eva_matrix1[i][j] = value_min
426
427
                                 if value_max < value_min:</pre>
428
                                     value_max = value_min
429
                                     rx, ry = i, j
430
431
                             matrix[i][j] = 0
432
433
             time e = time.time()
434
             print("Time cost:", round(time_e - time_s, 4), "s")
435
             add_chess(rx, ry, flag_color)
436
437
    # 玩家行棋
438
    def round_player(pos):
439
         x = round(pos[0] / SPACE)
440
         y = round(pos[1] / SPACE)
         if 1 \le x \le SIZE and 1 \le y \le SIZE and matrix[x][y] == 0:
441
442
             add_chess(x, y, -flag_color)
443
             return True
444
445
    #添加棋子
446
    def add_chess(x, y, color):
447
         global step, matrix
448
         step = step + 1
        movements.append((x, y, color, step))
449
450
        matrix[x][y] = color
451
        update range(x, y)
452
         is_gg()
453
```

```
#撤销棋子
454
455
    def withdraw chess():
456
        global step, matrix
457
        i = 0
458
        while i != 2 and len(movements):
            step = step - 1
459
460
            x = movements[-1][0]
461
            y = movements[-1][1]
462
            del movements[-1]
463
            matrix[x][y] = 0
464
            i = i + 1
465
466
    # 绘制文本
467
    def draw text(surf, text, size, x, y):
        font = pygame.font.SysFont("华文仿宋", size)
468
469
        text_surface = font.render(text, True, COLOR_BLACK)
470
        text_rect = text_surface.get_rect()
471
        text_rect.center = (x, y)
472
        surf.blit(text_surface, text_rect)
473
    # 绘制棋子
474
475
    def draw_chess(surf):
476
        for move in movements:
477
             if move[2] == flag color:
478
                pygame.draw.circle(surf, COLOR_WHITE, (move[0] * SPACE, move[1]
                     * SPACE), 16)
479
             else:
480
                pygame.draw.circle(surf, COLOR_BLACK, (move[0] * SPACE, move[1]
                     * SPACE), 16)
481
482
    # 判断游戏是否结束
483
    def is_gg():
484
        global flag_win, flag_gg, flag_start
485
        x = movements[-1][0]
486
        y = movements[-1][1]
        color = movements[-1][2]
487
         [list h, list v, list l, list r] = get list(x, y, color)
488
```

```
sum(list h[1:-1]) == 5 or sum(list v[1:-1]) == 5 or
489
            sum(list 1[1:-1]) == 5 \text{ or } sum(list r[1:-1]) == 5:
            flag_win = color
490
491
            flag_gg = True
492
            flag_start = True
493
494
    # 开始界面显示
495
    def init ui(surf):
496
        global flag_win, movements, step, matrix, min_x, min_y, max_x, max_y,
            flag gg, flag start
497
         if flag start:
498
             if flag_win != 0:
499
                 root = tkinter.Tk()
500
                root.withdraw()
501
                 if flag win == 1:
                     tkinter.messagebox.showinfo("游戏结束", "你输了!")
502
503
                 else:
504
                     tkinter.messagebox.showinfo("游戏结束", "你赢了!")
505
            else:
506
                 screen.blit(background, back rect)
507
            draw text(surf, "Enter键以开始游戏", 36, WIDTH / 2, HEIGHT / 2)
508
509
        pygame.display.flip()
510
        flag_win = 0
511
        movements = []
512
         step = 0
513
        matrix = [[0 for i in range(SIZE + 2)] for j in range(SIZE + 2)]
514
        min_x, min_y, max_x, max_y = 0, 0, 0, 0
515
         flag gg = False
516
        flag_waiting = True
517
         while flag_waiting and flag_start:
518
            clock.tick(FPS)
519
            for e in pygame.event.get():
520
                 if e. type == pygame.QUIT:
521
                     pygame.quit()
522
                     sys.exit()
523
                 elif e. type == pygame.KEYDOWN:
524
                     if e.key == pygame.K RETURN:
```

```
525
                         round ai()
526
                         flag_waiting = False
527
         flag start = False
528
    # 主循环
529
530
    while flag running:
531
         if flag gg:
             init_ui(screen)
532
533
         clock.tick(FPS)
534
         if step % 2 == 1: # ai行奇数步
535
            round_ai()
536
         else:
537
             for event in pygame.event.get():
538
                 if event. type == pygame.QUIT:
539
                     flag_running = False
540
                 elif event. type == pygame.MOUSEBUTTONDOWN:
541
                     round_player(event.pos)
542
543
                 elif event. type == pygame.KEYDOWN:
544
                     if event.key == pygame.K_r:
545
                         flag_gg = True
                     elif event.key == pygame.K_w:
546
547
                         withdraw_chess()
548
                     elif event.key == pygame.K_q:
549
                         flag_running = False
550
551
        draw background(screen)
552
        draw chess(screen)
553
        draw text(screen, "R:重开 -- W:悔棋 -- Q:退出", 28, WIDTH // 2, SPACE
            //2)
554
        pygame.display.flip()
555
556
    pygame.quit()
557
    sys.exit()
```