2021 计算概论 A——同化棋 AI 设计实验报告

王瑞环 2100013112

一、编写过程

(一) 完善基础架构

本阶段的主要目的是保证游戏可以正常运 行,实现了如下功能:

1. 棋盘显示功能

每走一步棋之后刷新界面并输出当前棋盘 状态,主要通过 print chessboard()函数实现。

通过 **r、一、¬** 等表格符号和●、○等棋子符号显示整洁美观的棋盘,在棋盘边显示数字使玩家获取行列信息更为容易。

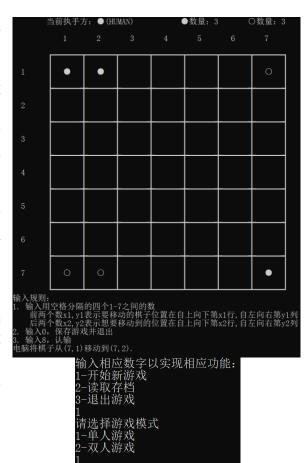
同时,在页面上显示输入规则、双方棋子的数目、当前执子方等信息、AI 走子后移动棋子的坐标、对局结束后的胜利方等,使玩家能迅速获得充分准确的信息。

2. 交互功能

对局中: 玩家通过输入起点和落点的坐标操纵棋子移动。当玩家输入出错时(如坐标数字大于 7,或所选起点不是己方棋子,或落点位置已经有棋子等),显示"输入错误"并要求玩家重新输入。

对局外: 玩家可通过输入相应数字以选择:

- 开始新游戏/读取存档/退出游戏;
- 单人游戏/双人游戏;
- (单人游戏时) 执先手/后手;
- (对局结束后) 查看复盘/重新游戏。



青选择游戏模式

3. 存档、复盘、读档功能

自动记录:每一场对局开始时,程序自动开始记录对局情况到"save.txt"文件中,以供在当前对局结束后进行复盘。

手动记录: 对局中途玩家可以输入 0 以保存退出,待下次打开游戏,可以从上次保存的局面继续游戏。

4. 用随机数实现的最基础自动走子

本功能用以进行试验,旨在确定单人游戏可以正常运行,为下阶段进行算法设计后程序的运行奠定基础。

(二) 算法设计与改进

本阶段为 AI 配备了较强的算法,详见"核心算法"部分。

(三) UI 设计、交互改良与其他功能的设计

通过使用 EasyX[®],对 UI 进行了设计,并且交互方式由键盘交互改为鼠标交互[®]。

1. 改进 UI 架构

如右图所示,在游戏过程中,新的 UI 界面相较于第 一阶段有如下改良:

- 选择棋子后,显示可能落子的位置;
- 当 AI 走子时,用红色和绿色分别标记起始位置和 落子位置,并调用<Windows.h>库中的 Sleep()函数使玩 家能够充分获取信息;
 - 增加回合数的展示。



返回上层

2. 增加"查看帮助"功能

如左图所示,点击"查看规则" 将跳转至 botzone 上介绍规则的网 0 OlOl olo 当前行动方 (AI) 棋子数目 ()6 悔棋 认输 0

○○ 第9 回合

当前行动方

06

棋子数目

00

•

站 https://wiki.botzone.org.cn/index.php?title=Ataxx#,点击"观 看演示",则可跳转到 botzone 上演示同化棋规则的视频页面 https://www.botzone.org.cn/match/580ca98df1001dd47a928bdc。

3. 增加"难度选择"功能

在单人游戏模式下,玩家在选择先后手后,能在"找自信"、"简单"、"普通"、 "困难"四个难度中进行选择,分别对应于随机走子和搜索深度分别设置为 1~3 的 Minimax 算法。

4. 增加悔棋功能

二、核心算法

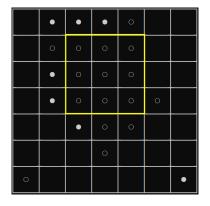
第一版本:初始想法。

(一) 算法

单步贪心算法

在当前局势下,仅考虑下一步的收益,考虑以下方 面,将各个因素量化进行加权平均,找出最优走法:

- ①行动后己方与对方棋子相差数目。
- ②走子一格还是两格。
- ③走出一步之后,己方棋子图案中的"最大矩形"的 面积。因为当棋子形成边长大于等于 2 的矩形时,中间 的棋子总是安全的,这给决策增加了防御的因素。



(二) 缺陷

虽然本想法的目的是想要攻防兼备,但是当全体因素加权后混合于同一个量内进行 比较时,可能存在如攻击性较强的优解因防御力不足,使得整体估值低于某平凡解的情 况。

① 官方网站: https://easyx.cn/, 文档: https://docs.easyx.cn/。

② 鼠标交互代码参考: https://blog.csdn.net/weixin 45750972/article/details/108021021。

第二版本:参考谷雨助教关于亚马逊棋的博弈算法⁰,对第一版本进行了改进。 (一)算法

1. 贪心算法的改进

调整为仅考虑单一因素: 走完一步之后本方的棋子占总棋子的比例。

一方面,第一版本的贪心算法,虽然尝试考虑多个因素,但是各方面混杂后效果并不理想,另一方面,棋子数占比相比较棋子相差数更能反映局势。

至于抛弃了所谓"最大矩形"的想法,是由于此版本并非分析单步局势,而是多步后的情况,将把对方的行子法考虑在内,故而可以将对单步防御力的衡量,转移到对对方下一步攻击力的衡量上。

根据改进后的贪心算法,定义估价函数 evaluation(), 伪代码如下:

```
int evaluation(){ //对某个局面 if(对方已获胜)return -1; //最不希望出现的情况 else if(己方已获胜)return 1; //最希望出现的情况 else(游戏能继续进行)return my_chess_num / total_chess_num; }
```

2. MiniMax 算法(极大极小值算法)

本程序的策略为: 我方所要走的每一步都要使得 evaluation()最大,并假定对方的策略为使我的 evaluation()最小。则我方可以通过分析按照这种策略多步之后, evaluation()的最大值,从而确定下一步。

定义函数 minimax(int depth, int minimax_depth)函数来实现此功能较优解,其中 minimax_depth 为设定的搜索深度,而 depth 为当前搜索深度,伪代码如下:

```
int minimax(int depth, int minimax_depth){
depth++:
if(depth >= minimax_depth || 游戏已结束)返回估值;
if(我方走子){
   for(每一种可能的移动){
       行子:
       evaluation=minimax(depth, minimax);
       恢复原棋盘:
       result=max(result, evaluation); //我方走子,要使得估值尽可能大
   }
}
else if(我方走子){
   for(每一种可能的移动){
       行子;
       evaluation=minimax(depth, minimax);
       恢复原棋盘:
       result=min(result, evaluation); //对方走子,要使得估值尽可能小
   }
return result;
```

① GitHub 文档: https://github.com/Guyutongxue/Amazons。

实际程序中,出于对已完成部分整体结构的考虑,将 minimax()函数又分为三部分。 考虑到时间因素, minimax_depth 设定为 3, 但是这样一来, depth 和 minimax_depth 便处于一种较尴尬的地位,因为将三个函数分别调用一次后, depth 便达到 3, 似乎并未达到用函数的递归调用简化程序的目的。虽然算法没有问题,但整体设计和架构方面是第二版本的一个不足之处。

3. 简单的剪枝

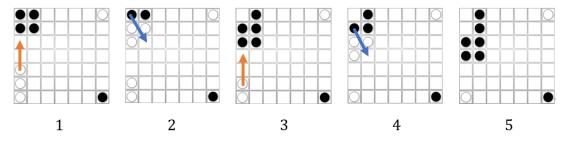
决策树节点随搜索深度指数级增加,即使最大深度设置为 4,检索用时也不可小觑。故而有必要在决策过程中进行剪枝,本程序采用最简单的剪枝方法,在 minimax()函数中增加一条 if 语句,实现下面的功能:

当我方走子时,若走过某一步后的 evaluation(记为 E0)相较于 result(已有的在 minimax_depth 步后最大可能的 evaluation)更小,则剪去。因为这一步之后轮到对方 走子,在我们假定的策略下,它将走一步子使得我方的 evaluation 尽量小(记为 E1),则 E1 < E0。鉴于搜索深度仅为 3,几乎不可能在下一步挽回所有的损失,剪去最优解 的概率并不大。

同样的道理,当模拟对方走子时,若走过某一步后的 evaluation 相较于 result 更大,则剪去。

(二)缺陷

在 botzone 上进行对局实验后,发现搜索深度为 3 时,在开局阶段,算法缺陷体现得十分明显。(我方执白)



当面对局势 1 时,AI 将会考虑到局势 4(3 步之后)是使得估值 evaluation 最大的情况之一,(在本程序对多种优解的取舍方式下)从而判断由局势 1 行子至局势 2 为自身的最优解;但是在对方行子至第 5 种情况时,己方反而将处于较大的劣势中。

第三版本: 尝试解决第二版本的缺陷。

随机数

出于时间限制考虑,若不对剪枝算法进行较好的优化,便难以通过增加搜索深度的 方式解决第二版本程序中的缺陷。

为了在一定程度上缓解这个问题,决定增加走子的随机性,即,将所有估值相同的 走法记录下来,并随机选择其中的某一种,针对开局阶段,由于估值相同的情况较多, 因而对局沿着"缺陷"方向进行的可能性会大大下降。

经 botzone 对局实验发现,引入随机数之后,便可能战胜第二版本无法战胜的对手。 这说明,引入随机数虽然增加了对局的不确定性,但确实对于解决某些情况下"愈走愈 劣"的问题有一定帮助。