# 使用 Minimax 实现 TicTacToe

## 言晓梅

#### Abstract

本次项目使用 Minimax 算法,实现了人机 对弈 TicTacToe 井字游戏

#### 1 问题分析

在我们之前学过的经典搜索算法中,都是 从初始地点到目的地点的一个路径搜索过程, 而搜索领域还有对抗性搜索这样超越经典的搜 索算法。对抗性搜索算法面对的是想要实现相 反目标的对手,例如在井字游戏中,就会遇到 这种类型的搜索。



图 1: 井字游戏

井字游戏中, X 想要赢得比赛, O 也想赢得比赛, 二者的目的是相反的, 并且在进行决策时, 倾向于使自己赢得比赛 (也可以理解为阻止对方赢得比赛)。作为人类, 我们在玩游戏时, 决定我们如何下这一步棋的因素是我们要"赢", 但是计算机无法理解"输赢"的概念, 我们需要将游戏的输赢, 翻译成计算机可以理解的数学语言。计算机不知道什么是"输赢", 但它可以解决谁大谁小的问题。因此我们可以将井字游戏的 3 种结果分别定义为-1(O 获胜)、0(平局)、1(X 获胜), 计算机要做的就是如何决策, 使得结果最大或者最小, 这样, 我们就可以和 AI 对弈。

## 2 算法分析

通过上面的分析,我们可以使用一种 Minimax 算法来实现 AI 下棋,对抗双方 (X 和 O) 在下棋时,X 试图获得最高分数 1,O 试图获得最低分数-1,在这过程中产生的决策,需要综合考虑对方的"想法"。

使用规范的数学语言来描述:

S0: 初始状态,在井字游戏中,表示一个3行3列的空棋盘

Players(s): 输入当前状态 s, 返回轮到哪个玩家下棋 (X 或者 O)

Actions(s): 输入当前状态 s, 返回在该 状态下所有可选的下棋方案

Result(s, a): 输入状态 s 与动作 a, 返回一个新的状态,即进行动作 a 之后产生的新的状态

Terminal(s): 输入当前状态 s, 检查是否是游戏的最后一步,即有人获胜或者是打成平手则游戏结束,返回 True,否则返回False。

Utility(s): 输入终端状态 s 的函数,返回状态的有效值: -1、0 或者 1。

当算法执行到最后一步(也就是即将分出胜负)时,结果是显而易见的,那么 Minimax 真正发挥作用的地方,就在游戏还没结束的过程中,决定一个玩家(X 或者 O) 如何下棋。

如图 2,以这一步由 X 下棋为例。当 X 拿着棋子,看着眼前的棋盘的时候,有 3 个地方可以下棋,尽管作为人类,我们一眼就看出应该选择第 3 种方法就能获得胜利,但计算机需要通过计算才能做出决策。X 试图让分数接近

1 而 O 试图让分数接近-1, 那么 X 就会考虑我下了这一步棋后, O 会如何应对,同时 O 的决策也会考虑 X 下一步的"想法",这是一个函数递归的过程。

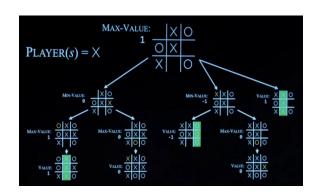


图 2: 算法简图

利用伪代码表示算法过程:

给定一个状态 s

玩家 X 在 Actions(s) 中会选择让 Min-Value(Result(s, a)) 最大的动作 a。玩家 O 在 Actions (s) 中会选择让 Max-Value(Result(s, a)) 最小的动作 a。

其中

函数 Max-Value(s):

If Terminal(s):

Return Utility(s)

 $V=-\infty$ 

for action in Actions(s):

v=max(v, Min-Value(Result(s, a)))

return v

函数 Min-Value(s):

If Terminal(s):

Return Utility(s)

 $V=\infty$ 

for action in Actions(s):

v=min(v, Max-Value(Result(s, a)))

return v

我们可以发现,玩家 X 在决策时,会调用玩家 O 的 Min 函数,同样的,玩家 O 也会调用玩家 X 的 Max 函数,递归由此进行。

# 3 算法精解

从哈佛 CS50AI 课程下的 project 目录下载的文件有两个主要文件, runner.py 和 tictactoe.py. tictactoe.py 包含玩游戏和做出最佳动作的所有逻辑。runner.py 已经实现,并包含运行游戏图形界面的所有代码。我们只需要完成 tictactoe.py 所有需要的功能,就可以在 runner.py 上与 AI 对弈。

在 tictactoe.py 中, 首先调用 math、copy 库, 定义变量 X、O、EMPTY,便于我们对棋盘上的状态进行描述。函数 initia\_lstate 返回 board的初始状态,即游戏开始我们的棋盘是 3 行 3 列的空板,将 board 定义为 3 行 3 列的二维列表(list)变量。

图 3: 初始化

根据前面的分析,在 tictactoe.py 中,我们要实现以下几个函数

#### 3.1 player(board)

该函数 (图 4) 以状态 board 为输入,返回轮到哪个玩家下棋 (X 或者 O)。在初始状态下,X 先手,随后 X 与 O 交替进行移动遍历 board 的每个元素,以计数的方式统计棋盘上的 X 和 O 的数量,将两者进行比较,数量更少的一方则轮到其下棋。

#### 3.2 actions(board)

action 函数 (图 5) 表示在输入状态为 board 的情况下,返回可以在棋盘上执行的所有操作。其中每个动作表示为一个元组 (i, j), i 对应移动的行 (0、1、2), j 对应该行中哪个单元格 (也

就是哪一列) 进行移动 (0、1、2), 使用 set 函数 创建一个列表变量储存这些动作元组, 合法的 移动是棋盘上并未包含 X 或者 O 的单元格。

```
def player(board):
"""

Returns player who has the next turn on a board.
"""

# If board is initial state, X gets the first move if board == initial_state():
    return X

# Count numbers of X's and 0's on board numX = 0
numO = 0
for row in board:
    numX += row.count(X)
    numO += row.count(O)

# Next player is the one with fewer moves now if numX > numO:
    return O
else:

# ceturn X
```

图 4: player(board)

```
def actions(board):

46

47

Returns set of all possible actions (i, j) available on the board.

48

49

50

# (row, cell) is legal move if its position on the board is empty now

1 legal_actions = set()#set a list

52

for row in range(3):

53

for cell in range(3):

54

if board[row][cell] == EMPTY:

55

legal_actions.add((row, cell))

56

77

return legal_actions
```

图 5: actions(board)

#### 3.3 result(board, action)

result 函数将棋盘状态 board 和棋子的移动 action 作为输入,在不修改原始棋盘的基础上,返回一个新的棋盘状态,这个新的状态是当前下棋的玩家落子后产生的新的棋盘。

首先我们必须确保这个移动 action 对于棋盘是合法有效的,因此使用 raise 函数自定义一个异常类型,一旦执行了 raise 语句,raise 后面的语句将不能执行,以确保当 action 不合法时,程序不再无效进行。即当 action 元组 (i, j)的 i 和 j 超出数组下标范围或者 (i, j) 表示的单元格并非空着的时候,程序将产生异常报错并结束。

更重要是,原始的 board 棋盘状态应保持不变,因为 Minimax 算法需要在过程中考虑所有不同的棋盘状态,如果简单地更新单元格则无法正确实现 result 函数。因此使用copy.deepcopy 函数对棋盘状态 board 进行深层复制。

copy.deepcopy 函数是一个深复制函数。所谓深复制,就是从输入变量完全复刻一个相同的变量,无论怎么改变新变量,原有变量的值都不会受到影响。与等号赋值不同,等号复制类似于贴标签,两者实质上是同一段内存。像列表这样的变量,可以用深复制,从而建立一个完全的新变量,如果用等号给列表赋值,则新变量的改变将会引起原变量的随之改变。

图 6: result(board, action)

### 3.4 winner(board)

winner 函数棋盘状态以 board 为输入,若X 赢得游戏,则函数返回 X,若 O 赢得游戏,则返回 O。获胜的条件是玩家的棋子在水平、垂直或者对角线上连续出现 3 个,若游戏没有赢家(可能是游戏正在进行或者游戏以平局结束),则返回 None。

图 7: winner(board)

### 3.5 terminal(board)

terminal 函数以棋盘状态 board 为输入,返回一个布尔值,表示游戏是否结束。若有人赢得比赛或者所有单元格被填满后打成平手,则函数返回 Ture,表示游戏结束,否则游戏还在进行,返回 False。

#### 3.6 utility(board)

utility 函数以终态棋盘状态 board 为输入,返回一个实际的数值。若 X 赢得比赛,则返回

```
def terminal(board):

"""

Returns True if game is over, False otherwise.

"""

104

105

# If there is a winner

106

107

return True

108

# If all cells have been filled

110

111

112

112

114

# Otherwise game in progress

return False
```

图 8: terminal(board)

1, O赢得比赛返回-1, 平局则返回 0。

```
def utility(board):
    """
    Returns 1 if X has won the game, -1 if O has won, 0 otherwise.
    """

122
    if winner(board) == X:
        return 1
125    if winner(board) == 0:
        return -1
126        return -1
127    return 0
```

图 9: utility(board)

#### 3.7 minimax(board)

minimax 以棋盘状态 board 为输入, 返回当前玩家在棋盘上进行的最佳的移动。返回的最佳移动 (i, j) 应为棋盘上允许进行的动作之一, 若 board 是终态棋盘,则 minimax 返回 None。

以 X 下棋为例, X 会考虑所有可能的移动, 在其中考虑对手 O 的选择, 在 O 的选择中, 选择使得数值最大的那一个作为自己的落子选择。O 的选择同理 X, 但目的与 X 恰恰相反, 它试图使比分最小化。

图 10: minimax(board)

#### 3.8 min\_value/max\_value

在 minimax 函数中调用的 min\_value 函数 以棋盘状态 board 为输入返回在所有可选的移动中(考虑了 X 的选择),选择使比分最小的那一个。max\_value 与 min\_value 互相调用,实现递归运算。

图 11: min\_value/max\_value

# 4 运行结果

在 runner.py 调用 tictactoe.py 作为一个 python 库使用,实现和 AI 的对弈!

### 4.1 选择成为 X 或者 O 玩家

开始游戏,选择自己的身份



图 12: 开局

### 4.2 X 玩家先落子, AI 在思考后做出判断

作为 X 玩家, 我们落子后, AI 通过计算 所有可能的情况后选择最佳的移动。同时注意 到,当我们选择成为 O 玩家时, AI 成为 X 玩家, 在 AI 进行第一步时,由于棋盘上没有参考的棋子,因此计算时间相对较长。

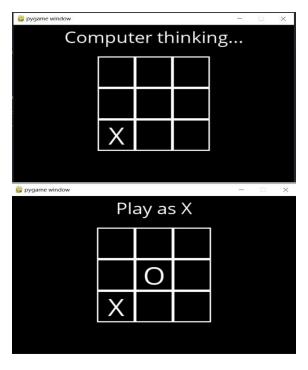


图 13: 对弈

#### 4.3 对局结果

由于井字游戏是双方都给予最佳发挥的对局,因此我们永远无法击败 AI,只有可能和它打成平手。(图 14、15)

### 5 总结

本次项目使用 minimax 算法,实现了人机对弈,从算法的层面更加深入地了解了人工智能在进行搜索时的一些处理。本项目在人机交互方面并未下太多功夫,主要是对 minimax 算法进行复现。将所要实现的功能进行模块划分,创建多个子函数来实现代码,这是编程中的模块化思想,能使得我们的代码更有条理。Minimax 是一个优秀的算法,本次实现的是最普通的 minimax,关于 minimax 的优化,例如 Alphabeta 修剪算法等可以使得我们的 AI 在处理问题时更加高效,但由于个人能力有限,在本项目中并未体现。

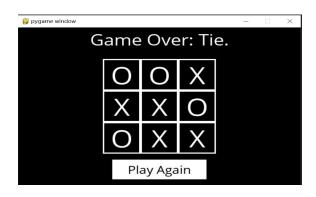


图 14: 平局



图 15: AI 获胜

# 6 感想

于我这样的 python 小白来说,本次大作业可以说是相当硬核。之前在中国大学 MOOC 跟随北京理工大学嵩天老师学习过一段时间《Python 语言程序设计》,有一点 Python 语法的基础,能看得懂一些简单的代码,但并未自己开发过项目。由于过了很长时间没有再接触python 并且当时学习时只是在 python 自带的编译环境中学习,并没有使用 python 进行数据分析的能力。

这次大作业我首先还是对老师讲授过的内容进行复习,不懂的地方就上B站搜学习视频, 磕磕绊绊地也大致理解了 minimax 算法是在讲什么。接下来就是最难的编程环节,总所周知,编程第一步就是要配置环境,这也是我比较头疼的一步。无论是 Anaconda 还是 VScode 亦或是 Pycharm,对于我来说都显得比较复杂,虽然跟着老师给的指导文档一步步安装,但在过程中难免会遇到很多奇奇怪怪的问题,我只能通过百度搜索,一个一个地解决。在环境配置

好之后,就要开始进行编程,我的编程能力是 极差的,逻辑什么的不太拎得清,很多语法也 忘了,一些本次项目中要用到的函数我也不会 用,整个编程过程可以说是相当艰难。我认识 到我自己是无论如何也写不出这个代码了, 毕 竟我是一点项目开发的经验也没有。之后就开 始上网查找关于井字游戏的相关代码实现,这 方面的代码还是很多的, 对阅读的资料进行综 合以及参考其中的代码后, 我对网上的代码进 行了自己的复现。但尽管是简单地将现成的代 码在 VScode 中进行复现,也会出现各种各样 的问题,文件读取失败或者是变量命名重复等 等,都需要通过查阅资料来解决。对于参考的 代码, 我力求做到理解它们每一步的逻辑以及 各种变量之间的关系,最终对于这个项目也有 了比较明晰的认识。

总的来说,本次大作业我收获颇丰,既加深了对人工智能的认识,也锻炼了自己的编程能力,感觉自己离成为一名优秀的程序员又近了一步!

### 7 附录

#### GitHub 仓库链接

https://github.com/
yanxiaomei-github/tictactoe

B站展示视频链接

https://www.bilibili.com/
video/BV1aY4y157VL/

### References

### [1]B 站视频

https://www.bilibili.com/
video/BV1tT4y137LB?p=2

#### [2]B 站视频

https://www.bilibili.com/
video/BV1fA411W7kZ?spm\_id\_from=
333.337.search-card.all.click

[3] 知乎文章

https://www.zhihu.com/ question/46309360/answer/ 254638807

### [4] 知乎文章

https://www.zhihu.com/question/41206352

[5]CSDN https://blog.csdn.
net/qazwsxpcm/article/details/
68946736

[6]CSDN https://ask.csdn.net/
questions/7498273

[7]CSDN https://blog.csdn.net/
qq\_43511299/article/details/
115260534

## [8]CSDN

https://blog.csdn.net/
gouqinan/article/details/
122411736

[9]CSDN https://blog.csdn.
net/kissmoon\_/article/details/
117437893

[10]MOOC 北理 《Python 语言程序设计》 https://www.icourse163.org/ course/BIT-268001

[11]CSDN https://blog.csdn.
net/qq\_38981614/article/details/
115013188

[12]CSDN https://blog.csdn.net/
weixin\_39876450/article/details/
112287980

[13]CSDN https://blog.csdn.
net/qq\_36931982/article/details/
90551356

#### [14] 简书

https://www.jianshu.com/p/86117613b7a6

### [15] 代码参考

https://download.csdn.net/
download/weixin\_42131316/16220671