

## 第 3 章

# 对抗与博弈：井字棋

### 3.1 教学目标

- (1) 能够设计实现对抗性游戏的程序框架。
- (2) 能够分析研究 Minimax 决策的优缺点，并提出改进思路。
- (3) 能够理解并应用对抗搜索的技术。

### 3.2 实验内容与任务

TicTacToe 游戏，也叫“井字棋”，是一款简单的双人游戏。在一个 3×3 的 9 个方格构成的棋盘上，两个玩家轮流选一个格子布放棋子，如果一方的棋子占据了水平、竖直或对角线上的 3 个格子，则取得胜利。请设计一个游戏的软件框架，包含一个应用 Minimax 决策的 AI 玩家，能跟人类玩家对弈。图 3.1 是执棋子 × 的玩家游戏先行且下到第 5 步时的图，下面轮到执棋子 ○ 的玩家下棋。

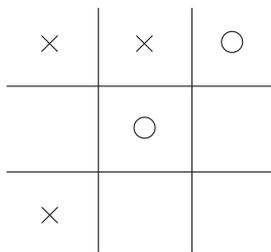


图 3.1 井字棋游戏（轮到玩家 ○ 下棋）

### 3.3 实验过程及要求

- (1) 实验环境要求：Windows/Linux 操作系统，Python 编译环境，random 等程序库。
- (2) 依次实现 Game、TicTacToe、Minimax\_player、query\_player 等各模块。
- (3) 进行人机对战、机机对战、人人对战的测试。
- (4) 将 TicTacToe 棋盘扩大，观察并讨论 Minimax\_player 的表现。

### 3.4 相关知识及背景

从 20 世纪 50 年代人工智能学科初创, 到 21 世纪深度学习技术的广泛应用, 博弈游戏一直是人工智能研究的重要领域, 五子棋、国际象棋、围棋领域的人工智能分别战胜了人类。其中 Minimax 决策树是博弈的基本手段, 应用在各种人工智能博弈中。由于博弈游戏的规模决定了决策树的大小, 也决定了应用 Minimax 策略的计算时间复杂性, 因此完全应用 Minimax 策略的游戏只能适应小型游戏。井字棋游戏就是一个小型游戏, 其决策树的高度只有 9, 应用 Minimax 策略可以处理。本实验给出了一个博弈游戏的框架, 并应用 Minimax 决策树实现人工智能玩家参与井字棋游戏。

### 3.5 实验教学与指导

本次实验有游戏模型、棋局状态、玩家 3 个主要对象, 玩家根据模型知识和当前棋局, 提供策略给出下一步行棋。

#### 3.5.1 Minimax 决策

游戏的决策策略构成一棵决策树: 不妨假设进行井字棋游戏的两个玩家名字是 Max 和 Min, 当前局面下轮到 Max 行棋。根结点是玩家 Max 面对的棋局状态, 称为 Max 结点。根据 Max 的行动选择, 决策树生成多个子结点, 构成了玩家 Min 面对的状态, 称为 Min 结点。再下一层经 Min 选择行动后又是 Max 结点。假设有一个对棋局  $s$  的评分函数  $\text{Minimax}(s)$ , 值越大对 Max 越有利, 则 Max 一定会选择一个行动, 获得所有子结点中的最大的 Minimax 值, 而 Min 则会选择一个行动, 为所有子结点中具有最小的 Minimax 值, 如图 3.2 所示。

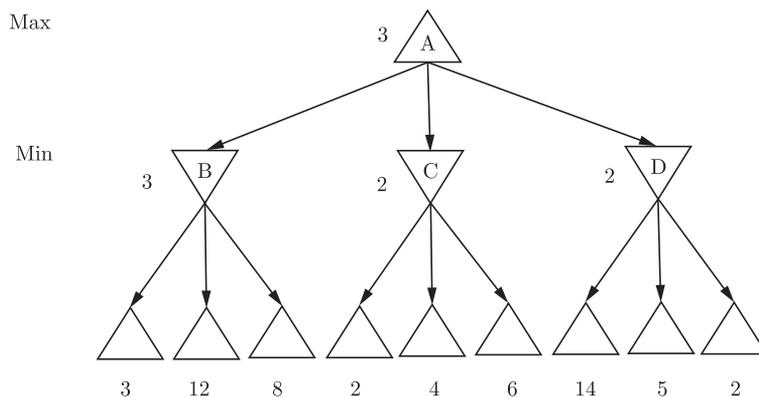


图 3.2 Minimax 决策树

根据上述关于 Minimax 值的描述，一个局面的 Minimax 可以由其子结点的 Minimax 得到，因此这是一个递归定义，还需要对叶子结点也就是终止局面的 Minimax 值进行定义。下面介绍一个比 Minimax 更直接但粗糙一点的局面评价函数，也就是局面的效用函数  $Utility(s)$ ，即

$$Utility(s) = \begin{cases} 1, & \text{如果 } s \text{ 是 Max 胜的终局状态} \\ -1, & \text{如果 } s \text{ 是 Max 负的终局状态} \\ 0, & \text{如果 } s \text{ 是非终局状态, 或者是平局状态} \end{cases} \quad (3.1)$$

规定终局状态的 Minimax 值等于其效用值，因此在井字棋游戏中，Minimax 函数可以定义为

$$Minimax(s) = \begin{cases} Utility(s), & \text{终局} \\ \max_{a \in Action(s)} Minimax(Results(s, a)), & \text{Max 结点} \\ \min_{a \in Action(s)} Minimax(Results(s, a)), & \text{Min 结点} \end{cases} \quad (3.2)$$

须强调的是本实验中，使用 Minimax 决策的玩家每次轮到自己行棋时都会新建一棵决策树进行计算，把自己当作 Max，把对方当作 Min。

### 3.5.2 游戏模型

首先用一个四元组定义游戏状态： $GameState = \text{namedtuple}('GameState', 'to\_move, value, board, moves')$ 。在井字棋中， $to\_move$  是当前行棋的玩家。

为记录简便，此处直接用所执棋子代表两个玩家，用字符“X”或者“O”表示。 $utility$  是对当前棋局对先行者的效用，如公式 (3.1) 定义。 $board$  是当前的棋盘，记录每个位置  $(x, y)$  的棋子字符“X”或者“O”，用 Python 的字典类型表示。 $moves$  是当前棋局下可行位置  $(x, y)$  的列表。

游戏模型和 Problem 模型类似，需要定义  $actions$ ,  $result$  等方法。

```

1 class Game:
2     def actions(self, state):           # 某状态下的行为集合
3         raise NotImplementedError
4     def result(self, state, move):     # 采取某行为后的新状态
5         raise NotImplementedError
6     def terminal_test(self, state):    # 判定是否终止状态
7         return NotImplementedError
8     def utility(self, state, player):  # 此函数返回针对 player 的效用
9         if player == self.initial.to_move:
10            return state.utility

```

```

11     else:
12         return -state.utility
13     def to_move(self, state):           # 获取当前状态下哪个玩家行棋
14         return state.to_move
15     def display(self, state):          # 显示当前状态下的棋盘
16         print(state)
17     def play_game(self, *players):     # players 是玩家列表
18                                         # 每个 player 函数确定自己的行棋
19
20     state = self.initial
21     while True:
22         for player in players:
23             move = player(self, state) # player 决定一个行棋
24             state = self.result(state, move)
25             if self.terminal_test(state):
26                 self.display(state)
27                 return self.utility(
28                     state, self.to_move(self.initial))

```

### 3.5.3 玩家

在 Game 定义的游戏规则下，由玩家提供某状态下的走法。由于其功能单一，因此玩家写成一个函数。minimax\_player 是使用 Minimax 策略的玩家。

```

1 def minimax_player(game, state):
2     player = game.to_move(state)
3
4     def max_value(state): #Max 结点计算 Minimax
5         if game.terminal_test(state):
6             return game.utility(state, player)
7         v = -np.inf
8         for a in game.actions(state):
9             v = max(v, min_value(game.result(state, a)))
10        return v
11
12    def min_value(state): #Min 结点计算 Minimax
13        if game.terminal_test(state):
14            return game.utility(state, player)
15        v = np.inf
16        for a in game.actions(state):
17            v = min(v, max_value(game.result(state, a)))

```

```

18     return v
19
20     return max(game.actions(state),
21                key=lambda a:min_value(game.result(state,a)))
22 # 玩家将自己当作 Max, 构建 Minimax 决策树, 选择最大 Minimax 行棋

```

再提供一个玩家，通过界面询问人类的行棋，从而可以实现人机对战。

```

1 def query_player(game, state):
2     print("current state:")
3     game.display(state)
4     print("available moves: {}".format(game.actions(state)))
5     print("")
6     move = None
7     if game.actions(state):
8         move_string = input('Your move? ')
9         try:
10            move = eval(move_string)
11        except NameError:
12            move = move_string
13    else:
14        print('no legal moves: passing turn to next player')
15    return move

```

### 3.5.4 井字棋游戏的实现

井字棋游戏继承 Game，实现相应的方法如下：

```

1 class TicTacToe(Game):
2     def __init__(self, h=3, v=3, k=3):
3         self.h = h # 棋盘行数
4         self.v = v # 棋盘列数
5         self.k = k # k 个棋子连线算胜利
6         moves = [(x, y) for x in range(1, h + 1)
7                  for y in range(1, v + 1)]
8         self.initial = GameState(to_move='X',
9                                   utility=0,
10                                  board={},
11                                  moves=moves)
12
13     def actions(self, state):
14         return state.moves

```

```
15
16 def result(self, state, move):
17     if move not in state.moves:
18         return state #非法行棋时, 将放弃行棋机会
19     board = state.board.copy()
20     board[move] = state.to_move
21     moves = list(state.moves)
22     moves.remove(move)
23     return GameState(
24         to_move=('O' if state.to_move == 'X' else 'X'),
25         utility=self.compute_utility(
26             board, move, state.to_move),
27         board=board, moves=moves)
28
29 def terminal_test(self, state):
30     return state.utility != 0 or len(state.moves) == 0
31
32 def display(self, state): #打印棋盘 state.board
33     board = state.board
34     for x in range(1, self.h + 1):
35         for y in range(1, self.v + 1):
36             print(board.get((x, y), '.'), end=' ')
37         print()
38
39 def compute_utility(self, board, move, player):
40     #判断 0°、90°、±45° 四个方向是否 k 子连线, 确定棋局效用值
41     if (self.k_in_row(board, move, player, (0, 1)) or
42         self.k_in_row(board, move, player, (1, 0)) or
43         self.k_in_row(board, move, player, (1, -1)) or
44         self.k_in_row(board, move, player, (1, 1))):
45         return +1 if player==self.to_move(self.initial) \
46             else -1
47     else:
48         return 0
49
50 def k_in_row(self, board, move, player, delta_x_y):
51     #从当前行棋位置开始, 在方向 delta_x_y 上判断是否 k 子连线
52     (delta_x, delta_y) = delta_x_y
53     x, y = move
```

```
54     n = 0
55     while board.get((x, y)) == player:
56         n += 1
57         x, y = x + delta_x, y + delta_y
58     x, y = move
59     while board.get((x, y)) == player:
60         n += 1
61         x, y = x - delta_x, y - delta_y
62     n -= 1
63     return n >= self.k
```

### 3.6 实验报告要求

实验报告须包含实验任务、实验平台、实验原理、实验步骤、实验数据记录、实验结果分析和实验结论等部分，特别是以下重点内容。

- (1) 实现游戏模型和 Minimax 策略。
- (2) 完成人机对战系统测试。
- (3) 试验 Minimax 策略在更大规模问题上的应用，分析其局限性。

### 3.7 考核要求与方法

实验总分 100 分，通过实验报告进行考核，标准有如下 3 点。

- (1) 报告的规范性 10 分。报告中的术语、格式、图表、数据、公式、标注及参考文献是否符合规范要求。
- (2) 报告的严谨性 40 分。结构是否严谨，论述的层次是否清晰，逻辑是否合理，语言是否准确。
- (3) 实验的充分性 50 分。实验是否包含“实验报告要求”部分的 3 个重点内容，数据是否合理，是否有创新性成果或独立见解。

### 3.8 案例特色或创新

本实验的特色在于：培养学生应用对抗搜索方法解决博弈问题的能力，提高博弈系统的设计和实现能力，加强学生对人工智能算法时间复杂性的认识，同时提高学生针对复杂工程问题的建模能力和研究分析能力。