Wstęp do sztucznej inteligencji

Laboratorium trzecie - dwuosobowe gry deterministyczne

Krystian Kamiński nr 304013

Polecenie:

Tematem trzecich ćwiczeń są dwuosobowe gry deterministyczne. Państwa zadaniem będzie napisanie programu / skryptu, który buduje drzewo zadanej gry a następnie gra sam ze sobą w sposób losowy (tzn. jeden z graczy używa naszego algorytmu a drugi nie) i odrzuca ścieżki, które prowadzą do przegranej. Proszę też sprawdzić przypadek, gdy obaj gracze grają w sposób optymalny. Aktualny stan planszy powinien być wyświetlany w konsoli, ale mogą Państwo użyć dodatkowych bibliotek do pisania i wyświetlania gier w Pythonie takich jak pygame.

W raporcie należałoby przedstawić przykład wykonania programu wraz z odpowiadającymi stanami drzewa gry i wyborami algorytmu min-max. Zastosowanie algorytmu alpha-beta nie jest wymagane, ale może okazać się potrzebne. Proszę wykazać w raporcie wygraną każdej ze stron, czyli że gra nie jest ustawiona.

Osoby z nazwiskami od K do Ż

Program buduje drzewo gry dla gry w Reversi (zasady: https://en.wikipedia.org/wiki/Reversi).

Wejściem są wymiary planszy NxN i maksymalna głębokość drzewa.

Założenia:

W grze zamiast pionów czarnych i białych występują "x" i "o".

Ze względu na dosyć dużą planszę 8x8, przyjąłem głębokość drzewa nie większą od 4.

(W przypadku zwiększenia nawet o 1 do 5 czas oczekiwania na rezultat trwa nawet do kilku minut, więc jest to nieopłacalne)

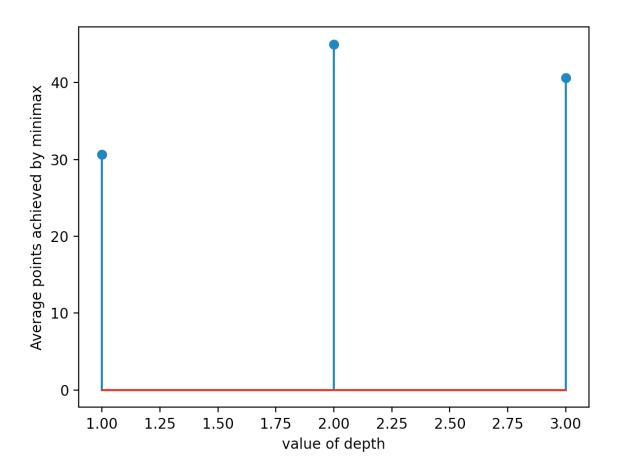
W przypadku gry Othello przewidywanie rezultatu do 4 ruchów do przodu powoduje czasami, że przeciwnik nawet wykonując losowe ruchy, ma szanse wygrać rozgrywkę z "minimax'em".

Implementacja:

Cały program jest podzielony na następujące funkcje:

- generate_board Tworzy podstawową tablicę do gry o wymiarach 8x8
- get_board Tworzy reprezentację tablicy do wyświetlenia
- find_moves Zwraca wszystkie dozwolone ruchy dla aktualnej planszy
- selections Umożliwia dodawanie kolejnych "pionów" wraz z aktualizacją planszy
- result Zwraca aktualny stan rywalizacji
- is_game_end sprawdza czy gra jest zakończona
- othello funkcja scalająca pozostałe funkcje w grę othello
- minimax realizuje algorytm minimax

Wyniki:



Wykres przedstawia średnie wartości końcowe gracza z algorytmem minimax.

Statystycznie im większa wartość głębokości drzewa w algorytmie, tym "lepsze" wyniki zostaną uzyskane. Niestety w tym przypadku zmuszony byłem do używania jedynie bardzo małych wartości głębokości ze względu na długość czasu wykonywania programu.

Poniżej znajduje się fragment rozgrywki, gdzie "o" odpowiada za algorytm minimax, "x" za sposób losowy, przy głębokości równej 3.

```
Move: o
dict_keys([(5, 0), (5, 1), (0, 2), (5, 2), (6, 4), (5, 5), (6, 5)])
Chosen point (5, 1)
0 X . O . . .
0 0 X 0 .
0 0 0 0
0 0 0 0
0 0 0 0
 0 . 0 X
Move: x
dict_keys([(6, 1), (5, 2), (1, 4), (4, 5)])
Chosen point (1, 4)
0 X . O . . .
0 0 X X X . .
0 0 0 0 X
0 0 0 0 X
 0 0 0 X
  0 . 0 X
```

Gra kończy się gdy plansza zostanie zapełniona, lub 2 razy pod rząd żaden z graczy nie będzie miał możliwości ustawienia kolejnego piona. Grę wygrał w tym przypadku algorytm minimax wynikiem 49 do 15

W przypadku zmiany wartości player'a na 2 (Wartość 1 w przypadku gracza i oponenta oznacza stosowanie algorytmu minimax, a wartość 2 oznacza sposób losowy) i wartości oponenta na 1, otrzymałem następujący rezultat: 56 do 8 wygrał algorytm minimax ze sposobem losowym.

```
347
             player = 2
348
             opponent = 1
349
             depth = 3
350
             result = othello(player, opponent, depth)
351
352
PROBLEMS 15
                  OUTPUT DEBUG CONSOLE
                                                  TERMINAL
x x x x x x x .
Move: x
dict_keys([(7, 7)])
Chosen point (7, 7)
x x x x x x x x
x x x x x x 0 x x
x \times x \times x \times x \times x
x x 0 x x x x x
x \circ x \times x \times x \times x
x x x x x 0 x x x
X X O O O O X X
x x x x x x x x
Move: o
dict_keys([])
x x x x x x x x
x x x x x x 0 x x
x \times x \times x \times x \times x
x \times o \times x \times x
x o x x x x x x
x x x x x 0 x x x
x x o o o o x x
x \times x \times x \times x
Move: x
dict_keys([])
Result: X have 56 points, 0 have 8 points
```

Poniżej kilka początkowych ruchów pojedynku minimax z przeciwnikiem losowym wraz w wynikiem, zwycięstwo algorytmu.

```
Move: o
                                                                         dict_keys([(2, 5), (3, 5), (4, 5), (5, 5), (6, 5)])
Chosen point (2, 5)
  . . 0 X . . .
  . . X O . . .
                                                                         . . . . . 0 . .
  . . . . . . .
                                                                         . . . 0 X . . .
                                                                         . . . 0 X . . .
dict_keys([(4, 2), (5, 3), (2, 4), (3, 5)])
Chosen point (5, 3)
                                                                         Move: x dict_keys([(2, 2), (3, 2), (4, 2), (5, 2), (6, 2), (2, 4)]) Chosen point (2, 2)
. . . 0 X . . .
  . . 0 0 . . .
                                                                         . . . 0 X . . .
                                                                         . . . o x . . .
Move: x
dict_keys([(3, 2), (5, 2), (5, 4)])
Chosen point (5, 4)
                                                                         Move: o
                                                                         dict_keys([(3, 2), (2, 3), (6, 4), (3, 5), (4, 5), (5, 5), (6, 5)])
Chosen point (3, 2)
  . . 0 X . . .
                                                                         . . 0 0 0 . . .
. . . 0 X . . .
                                                                         . . . o x . . .
  . . 0 X . . .
                                                                         . . . o x . . .
  . . . . . . . .
                                                                         dict_keys([(2, 1), (4, 2), (5, 2), (6, 2), (2, 4)])
Chosen point (5, 2)
dict_keys([(2, 5), (3, 5), (4, 5), (5, 5), (6, 5)])
Chosen point (2, 5)
```

Przykładowe zakończenia gry, dla obu graczy stosujących algorytm minimax

```
player = 1
349
350
           opponent = 1
351
           depth = 3
           result = othello(player, opponent, depth)
352
353
354
PROBLEMS (15) OUTPUT DEBUG CONSOLE TERMINAL
x x x o o o o o
X X X X X X O O O
x o o o o o o
x x o o x x o o
0 X X 0 0 X 0 0
0 X X X 0 0 0 0
0 X X 0 X X X 0
x \times x \times x \times x \times o
Move: x
dict_keys([])
Result: X have 31 points, 0 have 33 points
```

```
349
              player = 1
350
              opponent = 1
351
              depth = 2
352
              result = othello(player, opponent, depth)
353
PROBLEMS 15
                    OUTPUT DEBUG CONSOLE
                                                      TERMINAL
0 0 0 0 0 0 0
x \circ o \circ x \times o \circ
x x x x x 0 x 0 0
x \circ x \circ \circ x \times x
x \circ o \times x \times x \times x
X   0   0   X   X   X   X   X
x \times x \times x \times x
x \times x \times x \times x \times x
Move: x
dict_keys([])
Result: X have 40 points, 0 have 24 points
```

Wnioski:

Po wielu symulacjach nie zaobserwowałem wpływu pozycji początkowych na wynik końcowy.

W ogólności przy braku ograniczeń związanych z doborem głębokości drzewa, pewnie byłoby to zauważalne, lecz dla głębokości mniejszych od 5 istnieje zbyt duża losowość pojedynków.