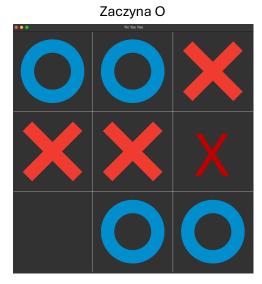
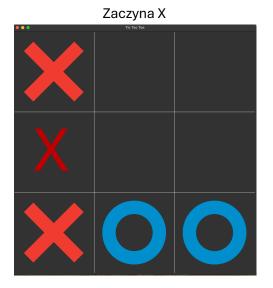
Sprawozdanie Lab 3

Jakub Kwaśniak 331396

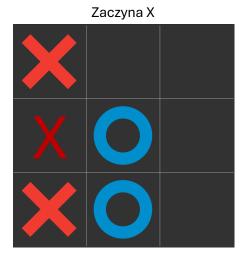
1. Treść ćwiczenia

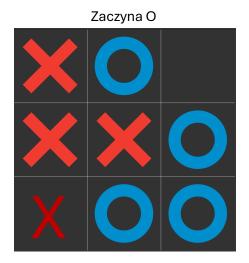
- \circ Zaimplementować algorytm minimax z obcinaniem α β grający w kółko i krzyżyk, używając przygotowanego w tym repozytorium kodu.
- Przeprowadzić następujące symulacje gier próbując znaleźć jak najlepsze parametry algorytmu minimax:
 - Gracz minimax vs gracz losowy
 - Gracz minimax vs gracz minima
- Rozegrać samemu kilka gier przeciwko:
 - Graczowi losowemu
 - Graczowi minimax ze znalezionymi parameterami
- o Zbadać eksperymentalnie wpływ głębokości odcinania drzewa gry.
- 2. Cel i opis eksperymentów oraz wyniki (do zdjęć dopisywany jest ostatni ruch gracza w rozgrywce)
 - Gracz minimax korzysta z heurystyki przypisującej każdemu polu na planszy wartość równą ilości wygranych kombinacji w których to pole jest używane
 - Gracz x minimax (depth=5) vs gracz o random wygrywa gracz x minimax, gdy zaczyna gracz O gracz minima wykonuje więcej ruchów by wygrać



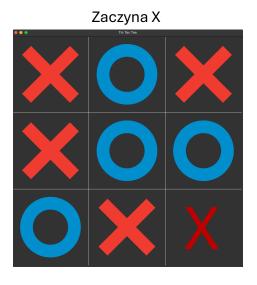


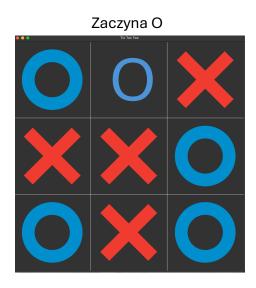
 Gracz x minimax (depth=6) vs gracz o random - wygrywa gracz x minimax, gdy zaczyna gracz O gracz minima wykonuje więcej ruchów by wygrać



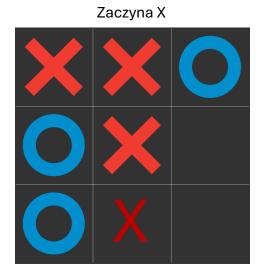


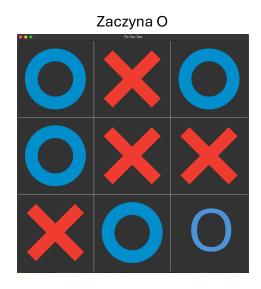
Gracz x minimax (depth=6) vs gracz o minimax (depth=6) – zawsze tie, obaj gracze grają
 optymalnie więc żaden nie wygra niezależnie kto rozpoczął rozgrywkę





 Gracz x minimax (depth=6) vs gracz o minimax (depth=2) – gracz o małym depth przegrywa gdy gracz o wyższym depth rozpoczyna grę a gdy sam zaczyna doprowadza do remisu





Zaczyna X

Player x moved Player o moved _x_|__|__ _0_|__|_ Player x moved _x_|_x_|__ __|__| _0_|__|__ Player o moved _x_|_x_|_ __|__|__0_ _0_|__|_ Player x moved _x_|_x_|_x_ __|__|__ _0_|__|__ Winner is x

Zaczyna O

Player o moved
ll
Player x moved _x_ _o_
ll
Player o moved _x_ _o_
0 _
Player x moved _x_ _o_ _x_
0 _
ll_ Plaver o moved
Player o moved _x_ _o_ _x_
0 _ _0_
Player x moved
x _0_ _x_
0 _x_ _0_
Player o moved
_×_Í_0_ _×_ _0_ _×_
0 _0_
Player x moved _x_ _o_ _x_
-^_ _°_ _^_ _0_ _x_ _x_
0 _0_
Player o moved _x_ _o_ _x_
o _x_ _x_
0 _0_ _0_
Winner is o

- 3. Instrukcja potrzebna do odtworzenia wyników (wraz z przygotowaniem środowiska, danych)
 Skrypt należy uruchomić komendą
 python3 main.py --config config.json
 - config.json plik z zadeklarowanymi graczami sformatowany w podany sposób:

```
{
    "x": {
        "type": "minimax",
        "depth": 5
    },
    "o": {
        "type": "random"
    },
    "gui": false
}
```

- x, o gracze gry w kółko i krzyżyk,
- type określa jakim typem gracza jest x / o, przyjmuje jedną z 3 możliwych wartości [minimax, human, random] odpowiednio 'gracz algorytm minimax alpha-beta', 'gracz człowiek', 'gracz losowy',
- depth głębokość odcinania drzewa gry, należy ją podać w przypadku wybrania gracza minimax
- gui dla wartości true rozgrywka odbywa się w interfejsie graficznym, dla false w interfejsie tekstowym

4. Wnioski:

- Optymalna wartość głębokości odcinania drzewa gry dla planszy 3x3 to depth=6, przy tej wartości algorytm minimax osiąga bardzo dobre wyniki, wygrywa z graczem grającym nieoptymalnie (nieoptymalnie chociaż w jednym ruchu) oraz doprowadza do remisu w rozgrywce z graczem grającym optymalnie w eksperymentach nie było przypadku chociażby 1 porażki.
- Gracz minimax o niskim depth np. depth=2 nie jest w stanie wygrać z innym graczem grającym optymalnie ale jeśli sam zaczyna to broni się doprowadzając często do remisu, jeśli natomiast zaczyna gracz grający optymalnie to przegrywa z nim.
- Z kolei gdy gracz minimax o niskim depth np. depth=2 gra z innym graczem grającym nieoptymalnie np. random wówczas minimax wygrywa większość rozgrywek ale mogą zdarzyć się rozgrywki np. te które rozpoczyna gracz o (np. random) które gracz o wygrywa lub doprowadza do remisu są to sporadyczne przypadki wynikające z niedostatecznie dużej głębokości drzewa przeszukiwań oraz faktu że w trakcie przeszukiwania drzewa ruchów zakładamy że obaj gracze grają optymalnie co nie jest prawdą w tym przypadku.
- W niektórych rozgrywkach gracz minimax wygrywa rozgrywkę w nie najmniejszej
 możliwej liczbie ruchów dzieję się tak gdyż wybierany jest ruch który jako pierwszy

- został oceniony za najlepszy nawet jeśli w późniejszym przeszukiwaniu znaleziono ruchy o równej ocenie, nie wpływa to na wyniki ale w celu optymalizacji można wypróbować następującą metodę np. od znalezionej wartości ruchu odejmować głębokość drzewa przeszukiwań na której oceniono ruch.
- Gracz człowiek nie może wygrać z graczem minimax o dobrze dobranej wartości depth, może jedynie doprowadzić do remisu grając jedynie optymalnie, z kolei gracz random gra z zasady nieprzewidywalnie więc i nieoptymalnie dlatego gracz random w większości przypadków przegrywa z optymalnie grającym minimax (takim o dobrze dobranym depth).