METODY SZTUCZNEJ INTELIGENCJI 2

## ZASTOSOWANIE UTC DO STWORZENIA SZTUCZNEJ INTELIGENCJI GRAJĄCEJ W TAIFHO

Przemysław Chojecki & Paulina Przybyłek

### AGENDA PREZENTACJI

GRA TAIFHO
ALGORYTMY AI
HIPOTEZY
WYNIKI EKSPERYMENTÓW
WNIOSKI
PREZENTACJA GRY

#### TAIFHO DLA 2 GRACZY

#### PLANSZA GRY

- plansza 8x10
- 8 pionków, po dwa tego samego typu: trójkąt, koło, kwadrat, romb

#### ZASADY

- wygrana = ustawienie swoich bierek na linii startowej przeciwnika
- wszystkie pionki pozostają na planszy do końca
- ruch zwany "skokiem"
- zasada "fair-play"

#### Możliwe ruchy bierek

```
1 | . . . . . . . .
2|.....
3 | . . . . . . .
4 | . . . . *** .
5|...*0*.
6 | . . . . *** .
7 | . . . . . . .
8 | . . . . . . .
91△・◇□◇○□△
  ABCDEFGH
```

```
1 | . . . . . . . .
2|......
3|.....
4 | . . . . * . * .
5 | . . . . . . . .
6 | . . . . * . * .
7 | . . . . . . .
8 | . . . . . . .
91∆0.□∞□□
  ABCDEFGH
```

```
11 . . . . . . . .
21 . . . . . . .
3|.....
4|...*..
5|...*□*.
6|...*..
7 | . . . . . . .
8 | . . . . . . .
91400.00
  ABCDEFGH
```

```
11 . . . . . . . . .
2 | . . . . . . .
3 | . . . . . . .
4 | . . . . * . * .
5 | . . . . . ∆ . .
6 | . . . . . * . .
7 | . . . . . . .
8 | . . . . . . .
91.00□00□△
  ABCDEFGH
```

```
11......
21.....
3 | . . . . . . .
4 | . . . . . * . .
5 | . . . . . .
6 | . . . . * . * .
7 | . . . . . . .
8 | . . . . . . .
ABCDEFGH
```

## MONTE-CARLO TREE SEARCH (MCTS)

SELEKCJA

EKSPANSJA

SYMULACJA

PROPAGACJA

Wybór kolejnego ruchu.

Etap, w którym stosuje się strategię UCT bądź jego modyfikacje! Dodanie nowego węzła do drzewa gry.

Symulowanie losowych ruchów obu graczy aż do pozycji terminalnej.

Zwrócenie wyniku gry do korzenia drzewa rozważonych pozycji.

# Zaimplementowane algorytmy Al

- MCTS z UCT
- MCTS z PUCT
- MCTS z UCT i heurystyką h
- MCTS z UCT i heurystyką h\_G
- MCTS z PUCT i heurystyką h
- MCTS z PUCT i heurystyką h\_G

#### UPPER CONFIDENCE BOUND APPLIED TO TREES (UCT)

Jeśli jakieś dziecko węzła nie było jeszcze odwiedzone, to odwiedź je. Jeśli wszystkie dzieci były już odwiedzone, to wybierz to dziecko a, które maksymalizuje wartość:

$$g(a) = \hat{a} + C \cdot \sqrt{\frac{ln(N)}{N(a)}}$$

gdzie a z daszkiem to estymacja wartości dziecka a, N jest liczbą odwiedzin rozważanego węzła, N(a) jest liczbą odwiedzin dziecka a, natomiast C > 0 jest parametrem metody.

#### PUCT = "PREDICTOR" + UCT

$$g(a) = \hat{a} + C \cdot \sqrt{\frac{ln(N)}{N(a)}} - m(N, a)$$

$$m(N,a) = \begin{cases} \frac{2}{M_a} \cdot \sqrt{\frac{\ln(N)}{N}} & gdy \ N > 1, \\ \frac{2}{M_a} & wpp \end{cases}$$

$$M_a = \frac{exp(\frac{1}{K}x_a)}{\sum_{i=1}^{K} exp(\frac{1}{K}x_i)} \qquad \sum_{a \in \{dzieci\}} M_a = 1$$

gdzie K to liczba dzieci węzła, a wartości x\_i związane są z ruchem bierki.

## Heurystyki zastosowane do etapu symulacji MCST

Heurystyka h

$$h(p) = \Big[\sum_{i \in \{\text{bierki gracza}\}} b_i\Big] - \Big[\sum_{j \in \{\text{bierki przeciwnika}\}} b_j\Big]$$

b\_i oznacza odległość bierki od linii startowej

Heurystka h\_G

$$h_G(p) = \Big[\sum_{i \in \{\text{bierki gracza}\}} \frac{b_i \cdot log(9+G)}{log(b_i+G)} \Big] - \Big[\sum_{j \in \{\text{bierki przeciwnika}\}} \frac{b_j \cdot log(9+G)}{log(b_j+G)} \Big]$$

b\_i oznacza odległość bierki od linii startowej, a G € (1, ∞) jest parametrem, który im mniejszy, tym bardziej karane jest zostawianie bierek "z tyłu".

#### Postawione hipotezy

Etap symulacji MCTS w podstawowym algorytmie UCT będzie działała na tyle długo, że podstawowy UCT będzie niepraktycznym algorytmem AI do gry Taifho.

Algorytm UCT będzie grał podobnie niezależnie, czy w implementacji będzie istnieć zasada "fair-play", czy też nie.

Al będzie grało najlepiej z wartością parametru C inną niż teoretycznie najlepsze  $C = \sqrt{2}$ .

Najlepsza wartość parametru G dla heurystyki h\_G będzie w przedziale [2, 5].

Skuteczność zaimplementowanych AI będzie następująca: podstawowy UCT, UCT z heurystyką h, UCT z heurystyką h\_G, modyfikacja PUCT.

Algorytmy Al będą w stanie pokonać ludzkiego gracza amatora.

#### EKSPERYMENTY

ODZIELNIE DLA KAŻDEJ HIPOTEZY POWTÓRZONA KILKUKROTNIE WYNIKI

#### Działanie podstawego MCTS

#### Etap symulacji



14000 losowych ruchów 14500 losowych ruchów

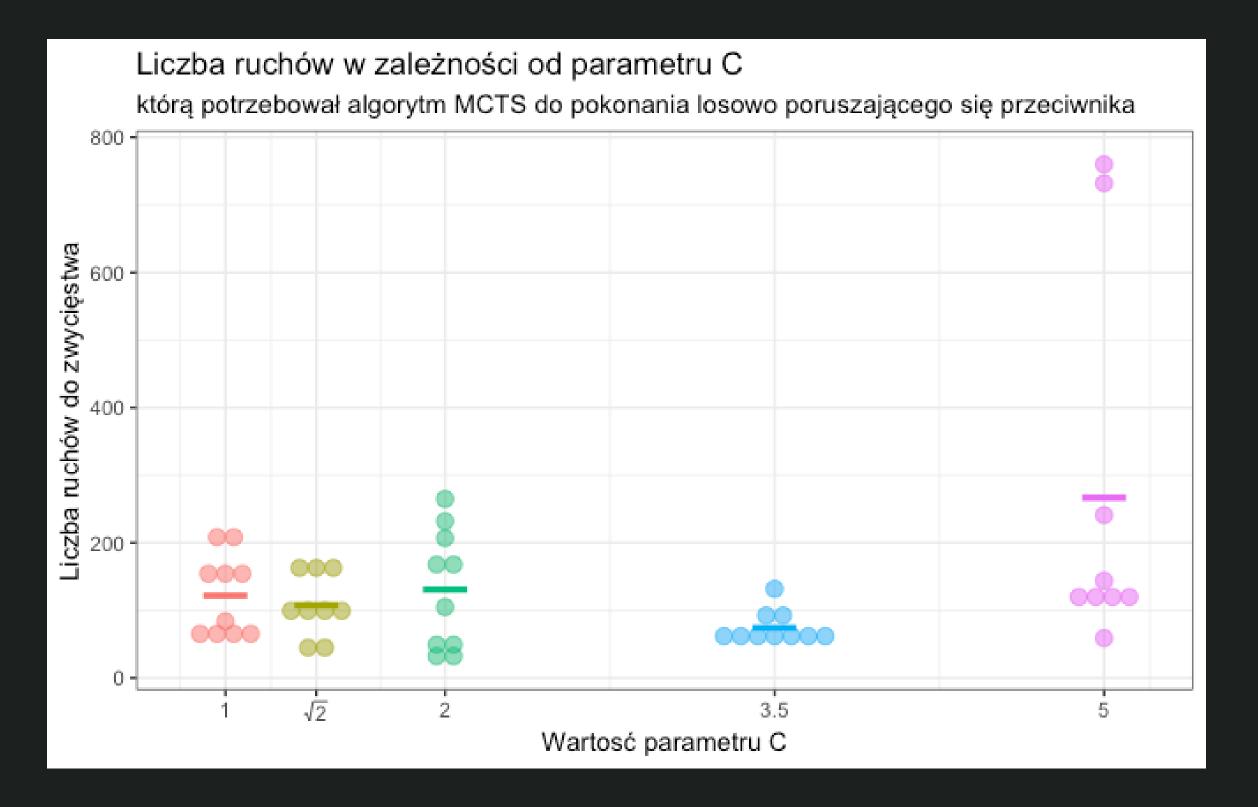
#### Zastosowanie zasady "fair-play"

Stan przed Stan po Now move: Green Now move: Blue . . . . . . . 3|. . . . . . . . . . . . . 4|. . . . . . . . 7lo 🗆 🛆 · · · · 7lo 🗆 🛆 · · · ■ ▼ 91. 0 □ ■ DEFGH ABCDEFGH

Wykonano:

branching factor = 15
num\_of\_rollouts = 3109

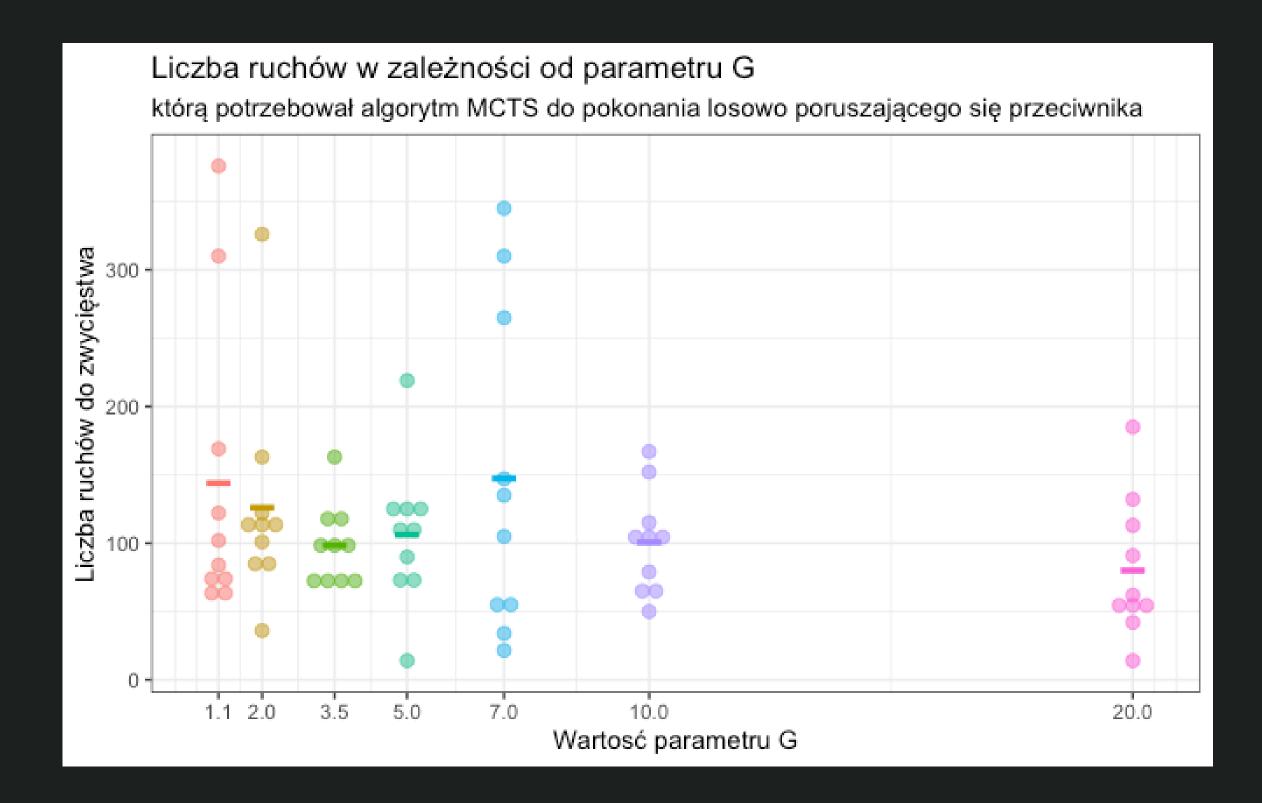
#### Wybór parametru C



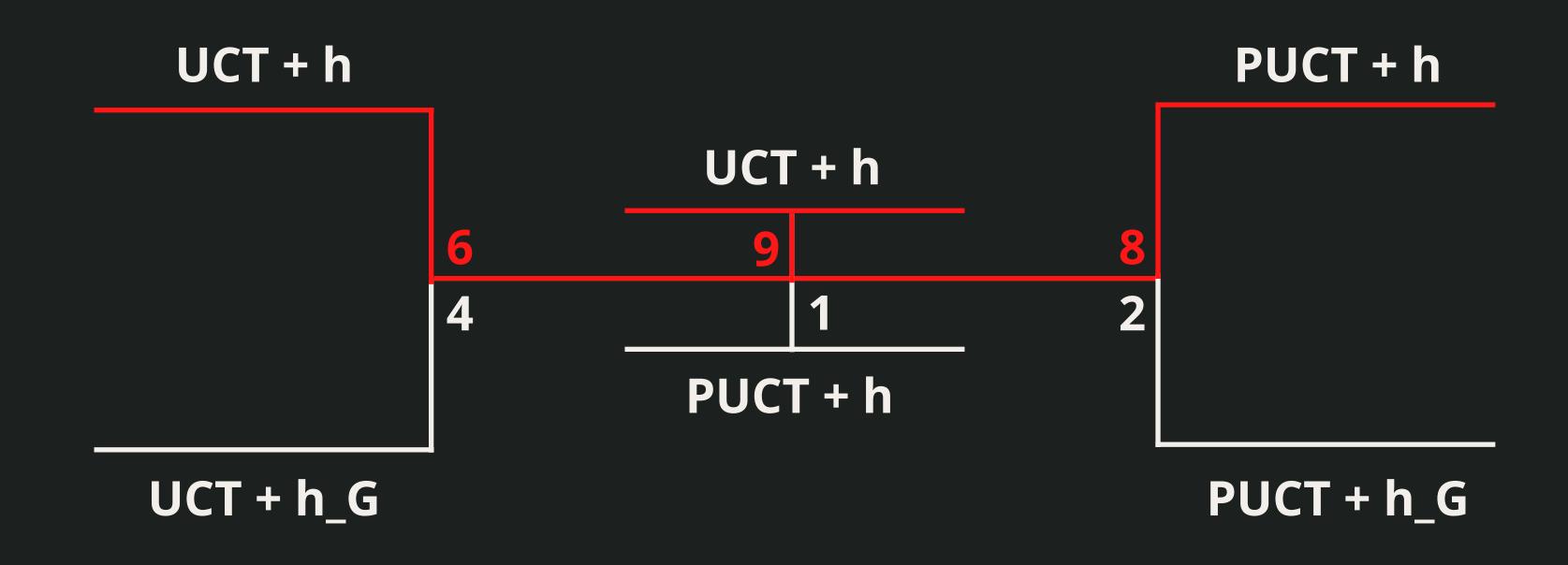
Porównanie
najlepszych wartości
C -> √2 oraz 3.5,
zakończyła się
wygraną 6/10 gier
przez Al używającego
wartości pierwiastka z
2 jako parametr C.

#### Wybór parametru G

Porównanie najlepszych wartości G - 20 oraz 3.5, zakończyła się wygraną 6/10 gier przez Al używającego wartości 20 jako parametr G.



#### Porównanie algorytmów: rozgrywki turniejowe



```
You (Blue) won after 36.0 moves! You (Blue) won after 42.0 moves!
                       0 · · □ □ Δ Δ 0 ♦
0 | ○ ◇ · ◇ △ ○ □ ·
1 | · △ · □ · · · ·
                       1 | · · · · · · ·
                      2 | · · · · · · · ·
2| · · · · · · ·
                      3|. . . . . . . .
3|. . . . . . . .
                      4| · · · • · · · ·
4 | · · · · · · ·
                       5 . . . . . . . .
5| · · · · · · ·
                       6| · · · · · · ·
6| · · · · · · ·
                       7 | . . . . . . . .
7| . . . . . . . .
                       8 | · · · · · · ·
8|----
                        ABCDEFGH
 ABCDEFGH
```

# Rozgrywki przeciwko człowiekowi

Žaden algorytm sztucznej inteligencji nie był w stanie pokonać człowieka.

Jednak potrafił grać na swoją korzyść i mimo wygranej gracza kierowanego przez człowieka on również był blisko zakończenia gry.

# Potwierdzone czy obalone hipotezy?

Etap symulacji MCTS w podstawowym algorytmie UCT będzie działała na tyle długo, że podstawowy UCT będzie niepraktycznym algorytmem AI do gry Taifho.

Algorytm UCT będzie grał podobnie niezależnie, czy w implementacji będzie istnieć zasada "fair-play", czy też nie.

Al będzie grało najlepiej z wartością parametru C inną niż teoretycznie najlepsze  $C = \sqrt{2}$ .

Najlepsza wartość parametru G dla heurystyki h\_G będzie w przedziale [2, 5].

Skuteczność zaimplementowanych AI będzie następująca: podstawowy UCT, UCT z heurystyką h, UCT z heurystyką h\_G, modyfikacja PUCT.

Algorytmy Al będą w stanie pokonać ludzkiego gracza amatora.

#### PODSUMOWANIE I WNIOSKI

ALGORYTMY AI GRAJĄ W MIARĘ INTELIGENTNIE, JEDNAK MAJĄ PROBLEM W KOŃCOWEJ FAZIE GRY



#### Prezentacja gry Taifho z zaimplementowanymi Al

Aplikacja zawierająca pojedynczą rozgrywkę człowiek vs komputer

## DZIĘKUJEMY ZA UWAGĘ

Czas na pytania