Universitatea Tehnică "Gheorghe Asachi", Iași Facultatea de Automatică și Calculatoare Domeniul Calculatoare și Tehnologia Informației Specializarea Calculatoare

# INTELIGENȚĂ ARTIFICIALĂ

# "Jocul NIM"

# Algoritmul minimax cu retezarea alfa-beta aplicat jocului Nim

Coordonator, Prof. dr. ing. Mircea Hulea Studenti, Spataru Alexandru - 1405B Versanu George-David - 1405B

# **Cuprins**

#### Descrierea problemei considerate

- 1.1. Prezentarea jocului Nim
- 1.2. Obiectivele implementării

#### Aspecte teoretice privind algoritmul

- 2.1. Algoritmul Minimax
- 2.2. Retezarea alfa-beta

#### Modalitatea de rezolvare

- 3.1. Structura solutiei
- 3.2. Funcția de evaluare
- 3.3. Calcularea următoarei poziții a calculatorului
- 3.4. Algoritmul Minimax cu retezare alfa-beta

## **Exemple semnificative din implementare**

- 4.1. Funcția pentru calculul Minimax cu retezarea alfa-beta
- 4.2. Funcția pentru determinarea mutării botului
- 4.3. Funcția pentru afișarea grămezilor
- 4.4. Funcția pentru actualizarea statusului jocului
- 4.5. Funcția bot decide
- 4.6. Funcția de generare a grămezilor
- 4.7. Funcția de pornire a jocului
- 4.8. Funcția de afișare a meniului
- 4.9. Funcția de afișare a setărilor

#### Rezultatele obținute

- 5.1. Prezentarea interfeței grafice
- 5.2. Setarea mediului de joc
- 5.3. Startul jocului
- 5.4. Mutarea botului

#### Concluzii

- 6.1. Performanța algoritmului Minimax cu tăiere alfa-beta
- 6.2. Limitări și îmbunătățiri posibile

#### **Bibliografie**

#### Rolul fiecărui membru al echipei

## ❖ Descrierea problemei considerate

Jocul Nim este un joc strategic în care doi jucători iau pe rând bețe din mai multe grămezi, având libertatea de a alege câte bețe să ia dintr-o singură grămadă, într-un interval definit. Scopul este de a evita să iei ultimul băț, care semnifică pierderea jocului. Implementarea de față permite jucătorului să concureze împotriva unui bot inteligent care utilizează algoritmul Minimax cu retezarea alfa-beta pentru a lua decizii optime. De asemenea, jocul oferă o interfață grafică pentru o experiență mai plăcută utilizatorului.

# **❖** Aspecte teoretice privind algoritmul

Algoritmului minimax este un algoritm recursiv pentru a găsi cea mai bună mișcare într-o situație dată. Algoritmul minimax constă dintr-o funcție de evaluare pozițională care măsoară bunătatea unei poziții (sau a stării de joc) și indică cât de dorit este ca jucătorul dat să atingă acea poziție; jucătorul face apoi mișcarea care minimizează valoarea celei mai bune poziții atinse de celălalt jucător.

Cei doi jucători sunt numiți maximizant și minimizant. Maximizantul încearcă să obțină cel mai mare scor posibil, în timp ce minimizantul încearcă să obțină cel mai mic scor posibil. Dacă asociem fiecărei table de joc un scor de evaluare, atunci unul din jucători încearcă să aleagă o mutare care să îi maximizeze scorul, iar celălalt alege o mutare care are un scor minim, încercând să contra-atace.

Vom considera jocul ca fiind de sumă nulă, ceea ce înseamnă că aceeași funcție de evaluare poate fi aplicată ambilor jucători.

- Dacă f(n) > 0, poziția n este avantajoasă pentru calculator și nefavorabilă pentru om.
- Dacă f(n) < 0, poziția n este dezavantajoasă pentru calculator și favorabilă pentru om.

Astfel, se calculează funcția de evaluare pentru frunze și se propagă evaluarea în sus, selectând minimele pe nivelul minimizant (decizia omului) și maximele pe nivelul maximizant (decizia calculatorului).

Algoritmul de tăiere alfa-beta îmbunătățește Minimax eliminând din analiză subarborii inutili. Dacă o mutare *m* este mai slabă decât cea mai bună mutare curentă, restul variantelor sale nu mai sunt evaluate. Parametrul alfa reprezintă cea mai bună valoare garantată pentru maximizator, iar beta pentru minimizator. Pe măsură ce arborele este parcurs, alfa și beta se actualizează, iar ramurile care nu pot îmbunătăți rezultatul sunt ignorate, economisind timp și resurse

#### ❖ Modalitatea de rezolvare

Rezolvarea jocului Nim din acest script se bazează pe implementarea algoritmului Minimax cu optimizare prin tăiere alfa-beta pentru deciziile botului. Soluția este implementată astfel:

#### 1. Algoritmul Minimax

• **Scop**: Determină mutarea optimă pentru bot, asigurând cel mai bun rezultat posibil împotriva unui adversar care joacă perfect.

#### • Functionare:

- o Jocul este modelat ca un arbore de decizii.
- Nivelurile arborelui:
  - Nivelurile corespunzătoare jucătorului sunt de **maximizare** (botul încearcă să câștige).
  - Nivelurile corespunzătoare adversarului sunt de **minimizare** (adversarul încearcă să câștige).
- Se evaluează toate mutările posibile, simulând jocul până la o stare terminală sau până la o adâncime prestabilită.

#### • Funcția de evaluare:

- o Returnează:
  - +1: Dacă botul se află într-o poziție câștigătoare.
  - -1: Dacă adversarul se află într-o poziție câstigătoare.
  - 0: Dacă poziția este neutră (nu oferă avantaje clare).

#### 2. Optimizarea prin Tăiere Alfa-Beta

• **Scop:** Reduce numărul de mutări evaluate în arborele de decizii fără a afecta rezultatul final.

#### • Mecanism:

- $\circ$   $\alpha$  (alfa): Cea mai bună valoare găsită pentru bot de-a lungul ramurilor analizate.
- β (beta): Cea mai bună valoare găsită pentru adversar.
- Dacă în timpul evaluării unei ramuri se constată că o altă ramură este mai favorabilă, evaluarea curentă este întreruptă.

#### 3. Strategia Botului

- **Euristică**: Botul decide în funcție de situația curentă și adâncimea permisă a evaluării:
  - Adâncimea este limitată pentru a menţine performanţa (de ex., depth = total bete // 3).
  - Mutarea optimă este determinată de funcția minimax, care ia în considerare toate posibilitățile de joc.

#### 4. Structura Jocului

#### • Generarea grămezilor:

• Se distribuie un număr total de bețe în mod uniform între grămezi, cu variații aleatorii pentru diversitate.

## • Reguli de joc:

- Jucătorii pot lua între 1 și max picks bețe dintr-o singură grămadă.
- o Jocul continuă până când toate grămezile sunt goale, moment în care:
  - Jucătorul care ia ultimul băţ pierde.

# ❖ Părți semnificative

Funcția pentru calculul Minimax cu retezarea alfa-beta:

```
def minimax(depth, is_maximizing, sticks, alpha, beta, max_picks):
       return -1 if is_maximizing else 1
   if depth == 0:
   if is_maximizing:
       max_eval = -math.inf
       for i in range(1, min(max_picks, sticks) + 1):
           max_eval = max(max_eval, eval)
           alpha = max(alpha, eval)
           if beta <= alpha:
               break
       return max_eval
       min_eval = math.inf
       for i in range(1, min(max_picks, sticks) + 1):
           eval = minimax(depth - 1, is_maximizing: True, sticks - i, alpha, beta, max_picks)
           min_eval = min(min_eval, eval)
           beta = min(beta, eval)
           if beta <= alpha:
               break
       return min_eval
```

Aceasta funcție implementează algoritmul Minimax pentru a evalua stările jocului și a decide mutarea optimă. Ea returnează 1, -1, sau 0 în funcție de evaluarea stării jocului pentru bot sau adversar.

Funcția pentru determinarea mutării botului:

```
def bot_move(sticks, max_picks, max_depth, factor=3):
    depth = min(max_depth, max(1, sticks // factor))
    best_move = None
    best_value = -math.inf
    for i in range(1, min(max_picks, sticks) + 1):
        value = minimax(depth, is_maximizing: False, sticks - i, -math.inf, math.inf, max_picks)
        if value > best_value:
            best_value = value
            best_move = i
    return best_move
```

Aceasta decide numărul de bețe pe care botul ar trebui să le ia, utilizând algoritmul Minimax. Returnează numărul optim de bețe pe care botul ar trebui să le ia.

Funcția pentru afișarea grămezilor :

```
def display_gramezi(gramezi, frame):
   for widget in frame.winfo_children():
       widget.destroy()
   max_per_row = 5
   for idx, sticks in enumerate(gramezi):
       row = idx // max_per_row
       col = idx % max_per_row
       pile_frame = tk.Frame(frame, bg="lightblue", bd=2, relief="groove")
       pile_frame.grid(row=row, column=col, padx=15, pady=15)
       ).pack()
       stick_frame = tk.Frame(pile_frame, bg="lightblue")
       stick_frame.pack()
               stick_frame = tk.Frame(pile_frame, bg="lightblue")
               stick_frame.pack()
```

Funcția display\_gramezi primește o listă ce conține numărul de bețe din fiecare grămadă și afișează vizual grămezile și bețele rămase în interfața grafică. În final creează elemente vizuale pentru fiecare grămadă și afișează bețele ca simboluri grafice.

Funcția pentru actualizarea statusului jocului:

```
update_game_state(gramezi, max_picks, depth, player_turn, frame, inputs_frame):
if sum(gramezi) <= 0:
    frame.master.destroy()
display_gramezi(gramezi, frame)
    bot_choice, gramada_idx = bot_decide(gramezi, max_picks, depth)
    gramezi[grămadă_idx] -= bot_choice
   update_game_state(gramezi, max_picks, depth, player_turn: True, frame, inputs_frame)
    def on_player_move():
           gramada_idx = int(pile_input.get()) - 1
            if 0 <= grămadă_idx < len(gramezi) and 1 <= sticks_to_remove <= min(max_picks, gramezi[grămadă_idx]):
```

Această funcție actualizează starea jocului după fiecare mutare și determină câștigătorul dacă jocul s-a terminat.

## Funcția bot\_decide:

```
def bot_decide(gramezi, max_picks, depth):
    for gramada_idx, sticks in enumerate(gramezi):
        for i in range(1, min(max_picks, sticks) + 1):
            gramezi_test = gramezi[:]
            gramezi_test[gramada_idx] -= i
                if minimax(depth, is_maximizing: False, sum(gramezi_test), -math.inf, math.inf, max_picks) == 1:
                return i, gramada_idx
                return 1, 0
```

Funcția alege grămada și numărul de bețe pe care botul le va lua, utilizând Minimax și va returna un tuplu cu numărul de bețe de luat și indexul grămezii alese.

Funcția de generare a gramezilor:

```
def generate_gramezi(total_bete, num_gramezi):
   base_bete = total_bete // num_gramezi
   gramezi = [base_bete] * num_gramezi
   bete_ramase = total_bete - sum(gramezi)
   for i in range(bete_ramase):
       gramezi[random.randint( a: 0, num_gramezi - 1)] += 1
    for i in range(num_gramezi):
        if gramezi[i] > 1: # Asigură-te că grămada nu devine 0
           schimb = random.randint(-1, b: 1) # Mică variație: poate adăuga/scădea 1
           gramezi[i] += schimb
           alt_index = random.randint( a: 0, num_gramezi - 1)
                alt_index = random.randint( a: 0, num_gramezi - 1)
           gramezi[alt_index] -= schimb
   for i in range(num_gramezi):
       if gramezi[i] <= 0:</pre>
           gramezi[i] = 1
   random.shuffle(gramezi)
   assert sum(gramezi) == total_bete, "Suma totală a bețelor nu este corectă!"
   return gramezi
```

Funcția de generare a gramezilor generează grămezile inițiale cu distribuție aleatorie de bețe și returnează o listă cu numărul de bețe din fiecare grămadă.

#### Funcția de pornire a jocului:

Această funcție inițializează jocul și modulul tkinter cu setările specificate și începe interacțiunea.

## Funcția de afișare a meniului:

Această funcție creează și afișează meniul principal al jocului și permite navigarea între opțiuni (joacă, informații, exit).

Funcția de afișare a setărilor:

```
def show_settings(frame):
    frame.pack_forget()
    settings_frame = tk.Frame(root, bg="#f0f8ff")
    settings_frame.pack(fill=tk.80TH, expand=True)

tk.Label(settings_frame, text="Setary Joc", font=("Arial", 20, "bold"), bg="#f0f8ff").pack(pady=20)

tk.Label(settings_frame, text="Numar total de bete:", font=("Arial", 14), bg="#f0f8ff").pack(pady=5)
    sticks_entry = tk.Entry(settings_frame, font=("Arial", 14))
    sticks_entry.pack()
    sticks_entry.sert(index:0, String: "15")

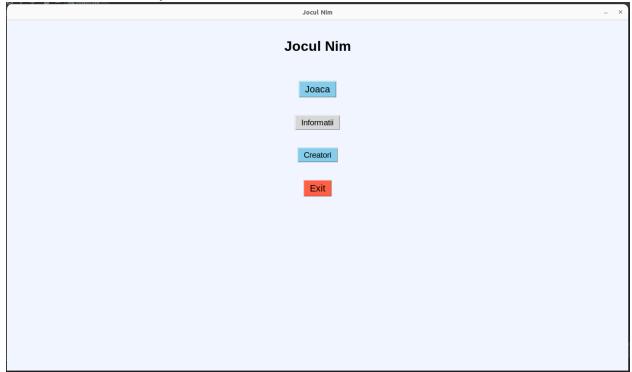
tk.Label(settings_frame, text="Numar de gramezi:", font=("Arial", 14), bg="#f0f8ff").pack(pady=5)
    piles_entry.pack()
    piles_entry.pack()
    piles_entry.insert(index:0, String: "3")

tk.Label(settings_frame, text="Numar maxim de bete per mutane:", font=("Arial", 14), bg="#f0f8ff").pack(pady=5)
    max_picks_entry.pack()
    max_picks_entry.pack()
    max_picks_entry.pack()
    max_picks_entry.insert(index:0, String: "3")

tk.Button(settings_frame, text="Numar maxim de bete per mutane:", font=("Arial", 14), bg="#f0f8ff").pack(pady=5)
    max_picks_entry.pack()
    int(sticks_entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(piles.entry.get()),
    int(sticks_entry.get()),
    int(sticks_entry.get()),
```

Această funcție afișează interfața pentru configurarea jocului înainte de start.

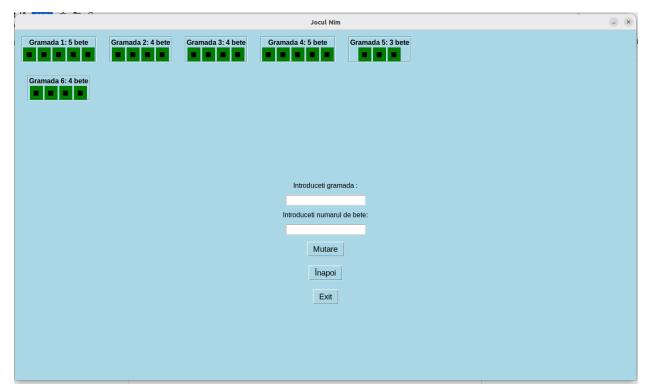
# \* Rezultatele obținute



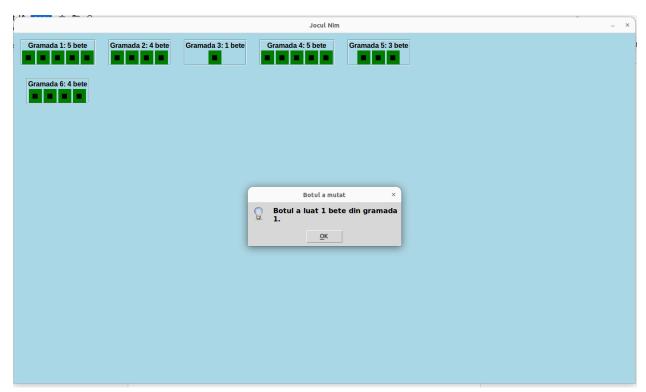
Meniul de start al jocului, cu opțiunile disponibile.



Setarea mediului de joc.



Startul jocului.



Mutarea botului.

Algoritmul Minimax cu tăiere alfa-beta a fost aplicat pentru a dezvolta un joc Nim, cu scopul de a oferi o experiență competitivă utilizatorului. Implementarea a fost orientată către maximizarea performanței botului și oferirea unei interfețe intuitive utilizatorului. Proiectarea a avut în vedere două obiective esențiale:

- 1. **Maximizarea performanței botului** prin utilizarea algoritmului Minimax pentru a determina cea mai bună mutare posibilă într-un interval de timp rezonabil, luând în considerare starea curentă a jocului.
- 2. **Interfața prietenoasă pentru utilizator** prin afișarea clară a informațiilor despre grămezi și utilizarea unui design simplu și interactiv pentru efectuarea mutărilor.

#### \* Concluzii

În final, implementarea algoritmului Minimax cu tăiere Alpha-Beta în contextul jocului Nim a reprezentat o provocare interesantă și instructivă. Algoritmul a demonstrat eficiență în luarea deciziilor strategice și în gestionarea complexității deciziilor pe termen scurt. Cu toate acestea, limitările practice, precum reducerea adâncimii arborelui de căutare pentru a asigura un timp de răspuns rezonabil, au generat unele compromisuri în ceea ce privește optimizarea mutărilor botului.

Proiectul a evidențiat importanța echilibrului dintre performanță și complexitate, subliniind valoarea ajustărilor fine pentru îmbunătățirea jocului. Este clar că o abordare adaptivă ar putea oferi un nivel suplimentar de dificultate personalizată, sporind astfel experiența utilizatorului.

În concluzie, această implementare a oferit o perspectivă mai profundă asupra potențialului algoritmilor de căutare și decizie în dezvoltarea de jocuri interactive, demonstrând utilitatea lor în rezolvarea problemelor practice din domeniul inteligenței artificiale.

# \* Bibliografie

https://realpython.com/python-minimax-nim/

https://github.com/marcjethro/Nim-Game

https://www.geeksforgeeks.org/minimax-algorithm-in-game-theory-set-1-introduction/https://www.geeksforgeeks.org/minimax-algorithm-in-game-theory-set-4-alpha-beta-pruning/

# \* Contribuția fiecărui membru:

#### Versanu George-David:

- o Implementarea algoritmilor
- o Documentatie
- o Research
- o Fixare si rezolvare de bug-uri

#### Spătaru Alexandru:

- o Interfată grafică
- o Documentație
- o Implementarea algoritmilor
- o Fixare și rezolvare de bug-uri