

Blatt_3: Minimax und Alpha Beta Suche

Wilfried Namon

Aufgabe 1)

1) Minimax Werte

$$\begin{aligned}B &= \min(8, 7, 3) = 3 \\E &= \max(9, 1, 6) = 9 \\F &= \max(2, 1, 1) = 2 \\G &= \max(6, 5, 2) = 6 \\C &= \min(E, F, G) = \min(9, 2, 6) = 2 \\D &= \min(2, 1, 3) = 1 \\A &= \max(B, C, D) = \max(3, 2, 1) = 3\end{aligned}$$

2) Alpha Beta Suche mit Intervallen und Schnitten

Start an der Wurzel A (MAX) mit Intervall $[\alpha, \beta] = [-\infty, +\infty]$.

Schrittfolge

- 1) **Knoten B (MIN)** hat $[-\infty, +\infty]$.
Blätter $8, 7, 3 \Rightarrow B = 3$.
Zurück zu A : $\alpha \leftarrow \max(-\infty, 3) = 3$.
 A : $[3, +\infty]$.
- 2) **Knoten C (MIN)** hat $[3, +\infty]$.
 - **Knoten E (MAX)** hat $[3, +\infty]$.
 $E = 9$. Update bei C : $\beta \leftarrow \min(+\infty, 9) = 9$.
 C : $[3, 9]$.
 - **Knoten F (MAX)** hat $[3, 9]$.
 $F = 2$. Update bei C : $\beta \leftarrow \min(9, 2) = 2$.
 C : $[3, 2]$. Da $\beta \leq \alpha$ gilt, erfolgt ein Schnitt.
Der verbleibende Teilbaum G wird nicht mehr untersucht.
 C gibt 2 zurück.
Zurück zu A : Intervall bleibt $[3, +\infty]$.
- 3) **Knoten D (MIN)** hat $[3, +\infty]$.
Erstes Blatt liefert 2, also $\beta \leftarrow 2$.
Da $\beta \leq \alpha$ gilt, erfolgt ein Schnitt.
Die zwei übrigen Blätter unter D werden nicht betrachtet.
 D gibt 2 zurück.
An A : $\alpha \leftarrow \max(3, 2) = 3$.
 A final: $[3, +\infty]$.

Abgeschnittene Kanten

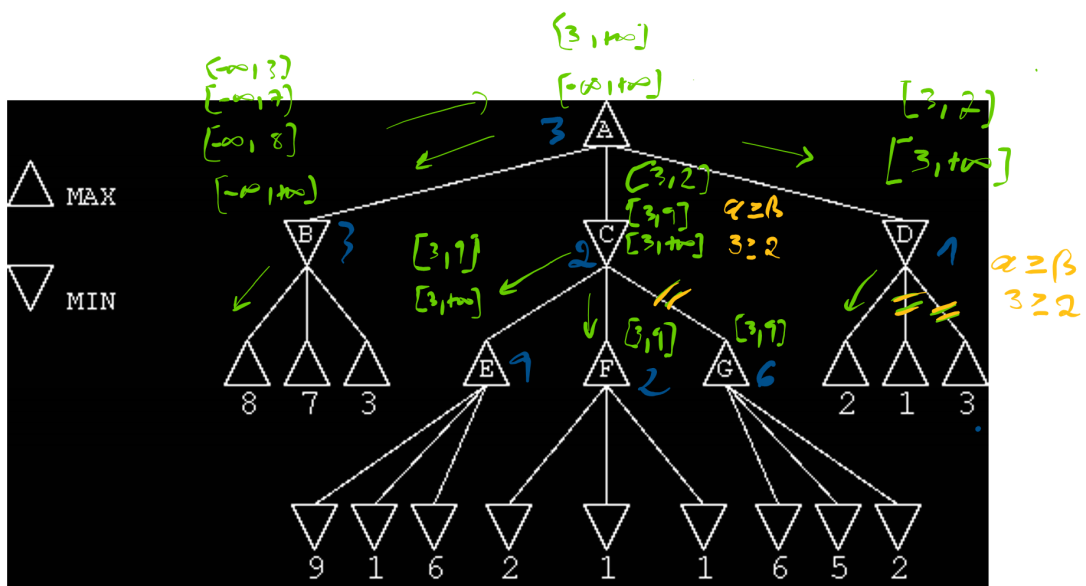
- $C \rightarrow G$ und der gesamte Teilbaum unter G .
- Die zwei letzten Blätter unter D .

3) Reihenfolge zur Maximierung der Schnitte

Bei C zuerst F auswerten. Dann liefert C sofort den Wert 2 und schneidet die übrigen Kinder E und G ab.

Bei D bringt eine andere Reihenfolge keinen Zusatzgewinn, da bereits das erste Blatt zum Schnitt führt.

Endwert an der Wurzel $A = 3$.



Aufgabe 2)

1. Minimax Implementierung

Listing 1: Minimax

```
1 from math import inf
2
3 def minimax(state, player):
4     term, u = terminal(state)
5     if term:
6         return u, None
7     best, best_move = (-inf, None) if player == 'X' else (inf, None)
8     for m in legal_moves(state):
9         s2 = play(state, m, player)
10        v, _ = minimax(s2, 'O' if player == 'X' else 'X')
11        if (player == 'X' and v > best) or (player == 'O' and v < best):
12            best, best_move = v, m
13    return best, best_move
```

2. Alpha Beta Pruning ergänzung

Listing 2: Alpha-Beta-Pruning

```
1 from math import inf as INF
2
3 def alphabeta(state, player, alpha=-INF, beta=INF):
4     term, u = terminal(state)
5     if term:
6         return u, None
7
8     best_move = None
9     if player == 'X': # MAX
10         best = -INF
11         for m in legal_moves(state):
12             s2 = play(state, m, player)
13             v, _ = alphabeta(s2, 'O', alpha, beta)
14             if v > best:
15                 best, best_move = v, m
16             if best > alpha:
17                 alpha = best
18             if alpha >= beta: # beta-cut
19                 break
20         return best, best_move
21     else: # MIN
22         best = INF
23         for m in legal_moves(state):
24             s2 = play(state, m, player)
25             v, _ = alphabeta(s2, 'X', alpha, beta)
26             if v < best:
27                 best, best_move = v, m
28             if best < beta:
29                 beta = best
30             if alpha >= beta: # alpha-cut
31                 break
32         return best, best_move
```

3. Vergleich der berechneten Knoten

Für den Knotenvergleich verwenden wir Tic Tac Toe mit *X* als MAX, *O* als MIN und Terminalbewertung Sieg *X* = +1, Sieg *O* = -1, Remis = 0. In einer typischen Mittelspielstellung A mit *X* am Zug (Brett: *X . O / . X . / . . O*) ergeben Zähler-Wrapper für die rekursiven Funktionen: Minimax expandiert 186 Knoten und wählt Feld 5 bei Wert 0; Alpha-Beta erreicht denselben Wert 0 mit demselben besten Zug, expandiert aber nur 88 Knoten und erzeugt 26 Schnitte. In einer zweiten Mittelspielstellung B mit *O* am Zug (Brett: *X O X / X O . / . . .*) liefert Minimax 38 Knoten und besten Zug 7 bei Wert -1, während Alpha-Beta beim Wert -1 und besten Zug 7 bleibt, jedoch auf 28 Knoten reduziert und 7 Schnitte verzeichnet. Damit zeigt sich: Alpha-Beta hält den Minimax-Wert konstant, verringert aber die Anzahl der berechneten Knoten deutlich; der Nutzen des Prunings ist bereits in kleinen Tic-Tac-Toe-Szenarien klar sichtbar.

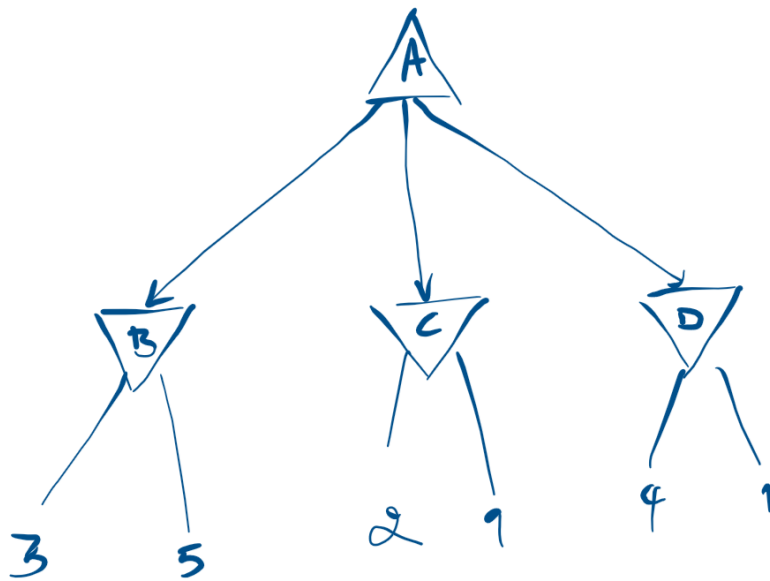
Aufgabe 3)

1. Vereinfachter Minimax-Algorithmus

Listing 3: vereinfachter Minimax

```
1
2 # sign = +1 pour den Spieler am Zug (MAX-Sicht),
3 # sign = -1 pour den Gegenspieler
4 def Value(state, sign):
5     if Terminal-Test(state):
6         return sign * Utility(state)
7
8     v = -INF
9     for (a, s) in Successors(state):
10         v = MAX(v, -Value(s, -sign))
11     return v
```

2. Beispielbaum



Minimax Schritt für Schritt

$$B = \min(3, 5) = 3$$

$$C = \min(2, 9) = 2$$

$$D = \min(4, 1) = 1$$

$$A = \max(B, C, D) = \max(3, 2, 1) = 3$$

Ergebnis an der Wurzel: 3, bester Zug von A geht zu B.

Vereinfachter Algorithmus (eine Funktion $\text{Value}(\text{state}, \text{sign})$) Definition im Terminal:
 $\text{Value}(\text{state}, \text{sign}) = \text{sign} \cdot \text{Utility}(\text{state})$. Rekurrenz: $\text{Value}(\text{state}, \text{sign}) = \max_{(a, s') \in \text{Successors}(\text{state})} (-\text{Value}(s', -\text{sign}))$.
 Start an der Wurzel mit $\text{sign} = +1$.

- Kind B mit $\text{sign} = -1$: Blätter liefern -3 und -5 , Maximum ist -3 . Kandidat an A : $-(-3) = 3$.
- Kind C mit $\text{sign} = -1$: Blätter -2 und -9 , Maximum -2 . Kandidat: $-(-2) = 2$.
- Kind D mit $\text{sign} = -1$: Blätter -4 und -1 , Maximum -1 . Kandidat: $-(-1) = 1$.
- Wurzel A : $\max\{3, 2, 1\} = 3$.

Beide Verfahren liefern an der Wurzel denselben Wert 3 und dieselbe Entscheidung zugunsten des Zuges nach B . Die vereinfachte Variante benötigt nur eine rekursive Funktion und nutzt das Vorzeichen zum Spielerwechsel.

Aufgabe 4)

Bewertungsfunktion

Für Tic Tac Toe seien X_n die Anzahl der Reihen, Spalten oder Diagonalen mit genau n X und keinem O. Analog ist O_n definiert.

- Terminale Nutzenfunktion: $+1$ falls $X_3 = 1$, -1 falls $O_3 = 1$, sonst 0.
- Nicht terminale Bewertung:

$$\text{Eval}(s) = 3X_2(s) + X_1(s) - (3O_2(s) + O_1(s)).$$

Drei Endzustände

Zustand	Beschreibung	Utility
T1	X gewinnt in der oberen Reihe	+1
T2	O gewinnt auf der Hauptdiagonale	-1
T3	Vollständiges Brett ohne Dreier (Remis)	0

Drei Zwischenzustände

Koordinaten sind (Zeile, Spalte) mit Werten in $\{1, 2, 3\}$. Gezählt wird über alle acht Gewinnlinien (drei Reihen, drei Spalten, zwei Diagonalen).

Zustand	Brettbeschreibung	X_2	X_1	O_2	O_1	Eval
Z1	X auf (1, 1), O auf (2, 2)	0	2	0	3	-1
Z2	X auf (1, 1), (1, 2), O auf (2, 2)	1	1	0	2	+2
Z3	X auf (1, 1), (3, 2), O auf (2, 1), (2, 2)	0	2	1	1	-2

Begründung der Sinnhaftigkeit

- Die Funktion spiegelt die Nullsummenstruktur wider, da Beiträge von X und O symmetrisch gegeneinander verrechnet werden.
- Unmittelbare Drohungen werden priorisiert, weil Linien mit zwei gleichen Steinen ohne Gegenspieler dreifach gewichtet werden.

- Die lineare Form ist rechnerisch sehr günstig und daher gut geeignet für Suchtiefenbegrenzung mit vielen zu bewertenden Knoten.
- Invarianz gegenüber Brettsymmetrien, da nur die Anzahl der Kandidatenlinien zählt und nicht deren Lage.
- Gute Muster für X erhöhen den Wert, gute Muster für O senken ihn. Das korreliert mit den realen Gewinnchancen.

Aufgabe 5)

