

Blatt _3: Minimax und Alpha Beta Suche

Wilfried Namo

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

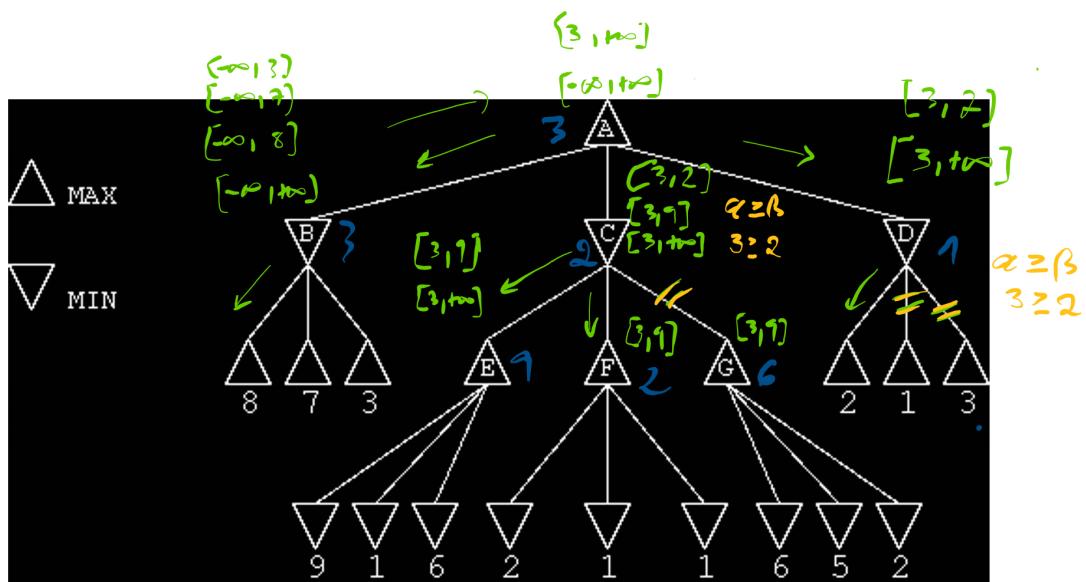
- $C \rightarrow G$ und der gesamte Teilbaum unter G .
- Die zwei letzten Blätter unter D .

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: Aplha-Beta-Prunning

```
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: $XOX/XO/...$) 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.

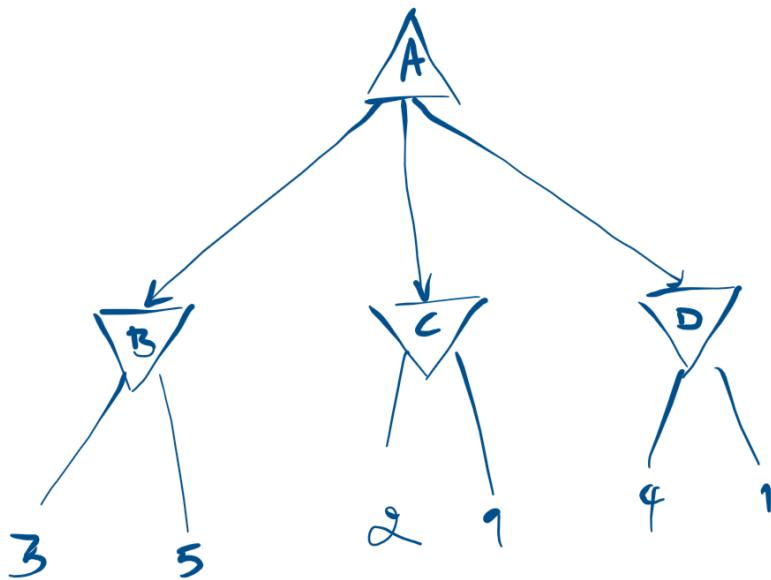
Aufgabe 3)

1. Vereinfachter Minimax-Algorithmus

Listing 3: vereinfachter Minimax

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

2. Beispielbaum



Minimax Schritt für Schritt

$$\begin{aligned} B &= \min(3, 5) = 3 \\ C &= \min(2, 9) = 2 \\ D &= \min(4, 1) = 1 \\ A &= \max(B, C, D) = \max(3, 2, 1) = 3 \end{aligned}$$

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

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

- Kind B mit $sign = -1$: Blätter liefern -3 und -5 , Maximum ist -3 . Kandidat an A : $-(-3) = 3$.
- Kind C mit $sign = -1$: Blätter -2 und -9 , Maximum -2 . Kandidat: $-(-2) = 2$.
- Kind D mit $sign = -1$: 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)

