

PCS 2428 / PCS 2059
Inteligência Artificial

Prof. Dr. Jaime Simão Sichman
Prof. Dra. Anna Helena Reali Costa

Jogos

Jogos: considerações gerais

- Aplicações atrativas para métodos IA desde o início.
 - Formulação simples do problema (ações bem definidas)
 - Ambiente totalmente observável (geralmente);
 - Abstração (representação simplificada de problemas reais);
 - Sinônimo de “inteligência”;
 - Primeiro algoritmo para xadrez foi proposto por Claude Shannon na década de 50.
- Porém desafiador:
 - Tamanho + limitação de tempo (35^{100} nós para xadrez);
 - Incerteza devido ao outro jogador;
 - Problema “contingencial”: agente deve agir antes de completar a busca

Formulando e resolvendo o problema

- 2 jogadores, revezam o lance, são adversários
- Formulação
 - Estado inicial: posições do tabuleiro + de quem é a vez
 - Estado final: posições em que o jogo acaba
 - Operadores: jogadas legais (=válidas)
 - Função de utilidade: valor numérico do resultado (pontuação)
- Busca: **algoritmo minimax**
 - **Idéia: maximizar a utilidade** (ganho) supondo que o adversário vai tentar minimizá-la.
 - Minimax faz **busca cega em profundidade**.
 - O agente é MAX e o adversário é MIN.

Algoritmo Minimax

© Russel and Norvig, AIMA slides

```

function MINIMAX-DECISION(state) returns an action
  inputs: state, current state in game
  return the a in ACTIONS(state) maximizing MIN-VALUE(RESULT(a, state))

function MAX-VALUE(state) returns a utility value
  if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
  v ← -∞
  for a, s in SUCCESSORS(state) do v ← MAX(v, MIN-VALUE(s))
  return v

function MIN-VALUE(state) returns a utility value
  if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
  v ← ∞
  for a, s in SUCCESSORS(state) do v ← MIN(v, MAX-VALUE(s))
  return v
    
```

Jogo da velha (min-max)

Função utilidade:
 0 → empate
 -1 → perde
 +1 → ganha

Minimax

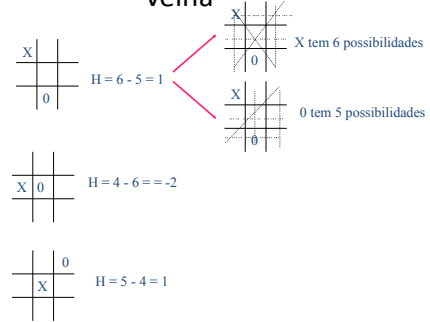
- Passos:
 - Gera a árvore **inteira** até os estados terminais (ganha, perde ou empate).
 - Aplica a **função de utilidade** nas folhas.
 - Propaga os valores dessa função subindo a árvore através do minimax.
 - Determinar qual a ação que será escolhida por MAX.

Críticas

- Problemas
 - Tempo gasto para determinar a decisão ótima é totalmente impraticável (ir até as folhas), porém o algoritmo serve como base para outros métodos mais realísticos.
 - Complexidade: $O(b^n)$ – idem Busca em Profundidade.
- Para melhorar
 - 1) Limitar a profundidade da busca e substituir função de utilidade por função de avaliação (heurística);
 - 2) Podar a árvore onde a busca seria irrelevante: poda alfa-beta

7

Função heurística para o jogo da velha



8

Uso da Função de Avaliação

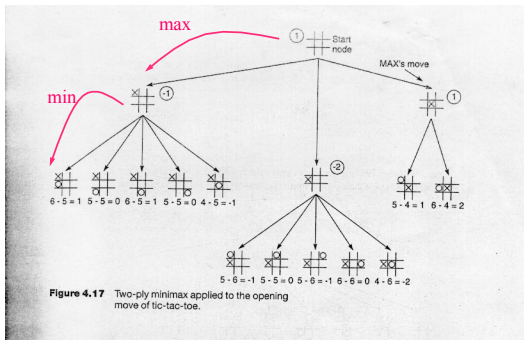


Figure 4.17 Two-ply minimax applied to the opening move of tic-tac-toe.

Poda Alpha-Beta

- Objetivo: não expandir desnecessariamente nós durante o minimax.
- Idéia: não vale a pena piorar, se já achou algo melhor.
- Mantém 2 parâmetros:
 - α – melhor valor (no caminho) para MAX
 - β – melhor valor (no caminho) para MIN
- Teste de expansão:
 - α não pode diminuir (não pode ser menor que um ancestral)
 - β não pode aumentar (não pode ser maior que um ancestral)

10

Poda Alpha-Beta

© Russel and Norvig, AIMA slides

```
function ALPHA-BETA-SEARCH(state) returns an action
inputs: state, current state in game
v ← MAX-VALUE(state, -∞, +∞)
return the action in SUCCESSORS(state) with value v

function MAX-VALUE(state, α, β) returns a utility value
inputs: state, current state in game
α, the value of the best alternative for MAX along the path to state
β, the value of the best alternative for MIN along the path to state
if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
v ← -∞
for a, s in SUCCESSORS(state) do
    v ← MAX(v, MIN-VALUE(s, α, β))
    if v ≥ β then return v
    α ← MAX(α, v)
return v
```

Poda Alpha-Beta

© Russel and Norvig, AIMA slides

```
function MIN-VALUE(state, α, β) returns a utility value
inputs: state, current state in game
α, the value of the best alternative for MAX along the path to state
β, the value of the best alternative for MIN along the path to state
if TERMINAL-TEST(state) then return UTILITY(state)
v ← +∞
for a, s in SUCCESSORS(state) do
    v ← MIN(v, MAX-VALUE(s, α, β))
    if v ≤ α then return v
    β ← MIN(β, v)
return v
```

Poda Alpha-Beta: exemplo – I

Início: Inicia valores α (max) e β (min).

13

Poda Alpha-Beta: exemplo – I

Expande até 1ª folha e aplica função utilidade, atualizando o máximo valor que o β de B pode ter (já que é um nó de MIN). Precisa continuar procurando para ver se β ainda é reduzido.

14

Poda Alpha-Beta: exemplo – II

Continua expansão de B: folha com $12 > 3$ (β não muda seu máximo), depois folha com $8 > 3$ (β não muda seu máximo). B não tem mais filhos, portanto $\beta_1 = 3$ e α do pai pode ser iniciado. Continua expansão, com α limitando a busca.

15

Poda Alpha-Beta: exemplo – III

Expande C: folha com 2, atualiza $\beta_2 \leq 2$. Como $2 < \alpha$ do pai, C não precisa mais ser expandido. Deve-se verificar se $\beta_3 > 3$ para mudar α .
Justificativa: se novo filho de C tiver valor MAIOR que 2, como β_2 não pode aumentar, nada será mudado; se novo filho tiver valor MENOR que 2, β_2 reduzirá mas não afetará α , que só pode aumentar e já está com valor 3.

16

Poda Alpha-Beta: exemplo – IV

Expande D: folha com 14, atualiza $\beta_3 \leq 14$ e como $14 > \alpha$ e β_3 ainda pode diminuir, continua a expansão de D. Folha com 5, reduz β_3 e como $5 > \alpha$ e β_3 ainda pode diminuir, continua a expansão de D. Última folha tem 2: define valor de $\beta_3 = 2$ e verifica se atualiza α ; como $\alpha > 2$, ele não muda e a busca termina.

17

Poda Alpha-Beta: exemplo – IV

Busca termina, com escolha da jogada B.

18

