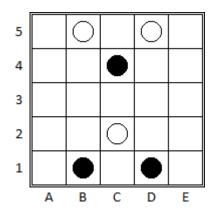


3º ANO – MIEIC 2020/2021 Inteligência Artificial Grupo 58 NEUTREEKO

Pedro Coelho, up201806802@fe.up.pt
Ricardo Carvalho, up201806791@fe.up.pt
Xavier Pisco, up201806134@fe.up.pt

Especificação



Neste trabalho vamos criar o jogo neutreeko e resolver o problema de pesquisa com adversários a ele associado.

Este jogo é jogado num tabuleiro com 5 linhas e 5 colunas em que cada um dos dois jogadores tem 3 peças que começam distribuídas conforme a imagem ao lado.

As peças são movimentadas ortogonalmente ou diagonalmente numa linha reta até chegarem ao fim do tabuleiro ou a uma casa que esteja ocupada.

Para ganhar, um jogador tem de formar uma linha ortogonal ou diagonal constituída pelas 3 peças do jogador antes do adversário.

Caso no decorrer do jogo se repita 3 vezes seguidas a mesma posição o jogo acaba em empate.

Formulação do problema

Representação do estado

- Peças pretas -> Matriz de tamanho 3 com as posições das peças
- Peças brancas -> Matriz de tamanho 3 com as posições das peças
- Jogador -> 1 (jogador com peças pretas) ou 2 (jogador com peças brancas)

Estado inicial

Jogador = 1

Teste objetivo

Tendo as coordenadas da última jogada, verificar se existe alguma linha de 3 (composta por peças da mesma cor) que seja composta pela peça da última jogada, ortogonalmente ou diagonalmente

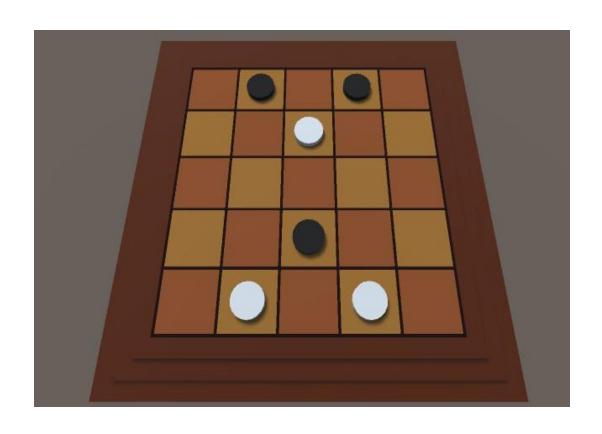
Operadores

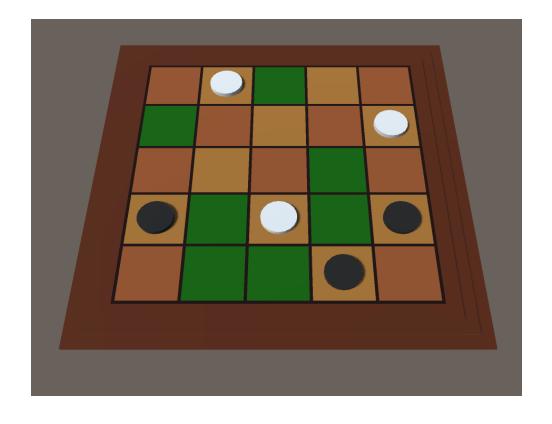
Nome	Pré-condições	Efeito	Custo
Cima	Ypeça > 0 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça, Ypeça - 1)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1
Baixo	Ypeça < 4 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça, Ypeça + 1)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1
Direita	Xpeça < 4 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça + 1, Ypeça)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1
Esquerda	Xpeça > 0 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça - 1, Ypeça)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1

Cima Direita	Ypeça > 0, Xpeça < 4 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça + 1, Ypeça - 1)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1
Cima Esquerda	Ypeça > 0, Xpeça > 0 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça - 1, Ypeça - 1)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1
Baixo Direita	Ypeça < 4, Xpeça < 4 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça + 1, Ypeça + 1)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1
Baixo Esquerda	Ypeça < 4, Xpeça > 0 ∀peça2, Posição peça2 != (Xpeça - 1, Ypeça + 1)	Posição peça = (Xfinal, Yfinal)	1

Estas operações aplicam-se a qualquer uma das 3 peças do jogador que seja selecionada peça -> peça que foi selecionada para mover peça2 -> peça para comparar posição com a peça selecionada

Estado de implementação





Heuristicas

H1 - Atribuímos pontos a cada par de peças juntas e a cada par de peças com um espaço vazio no meio.

Notação: H1(10, 5) - 10 pontos para peças juntas e 5 pontos para peças com espaço vazio no meio

H2 – Atribuímos pontos a cada par de peças juntas e a cada par de peças com um espaço vazio no meio, bem como a 3 peças com 1 espaço vazio entre elas

Notação: H2(10, 5, 10) – 10 pontos para peças juntas, 5 pontos para peças com espaço vazio no meio e 10 pontos para 3 peças com um espaço vazio entre elas

H3 – Atribuímos pontos a cada par de peças juntas, a cada par de peças com um espaço vazio no meio e a peças que estejam em linha reta com um espaço vazio

Notação: H3(10, 5, 10) – 10 pontos para peças juntas, 5 pontos para peças com espaço vazio no meio e 2 pontos para cada peça que esteja em linha reta com o espaço vazio

H4 – Atribuímos pontos a cada par de peças juntas, a cada par de peças com espaço vazio no meio e mais pontos consoante maior seja a distância ao centro

Notação: H4(10, 5, 2) – 10 pontos para peças juntas e 5 pontos para peças com espaço vazio no meio

H5 – Atribuímos pontos a cada par de peças juntas

Notação: H5(10) – 10 pontos para cada par

H6 – Atribuímos pontos a cada par de peças juntas, a cada par de peças com um espaço vazio no meio e a 3 peças na mesma linha sem peças do adversário no meio

Notação: H6(10, 5, 10) – 10 pontos para peças juntas, 5 pontos para peças com espaço vazio no meio e 10 pontos para 3 peças na mesma linha

Algoritmos

```
function minimax(node, depth) is
   if (player == 0)
     value := -∞
   else value := +∞;
   if (depth == 0 or node is a terminal node) then
     return the heuristic value of node;
   for each child of node do
     if (player == 0) then
        value := max(value, minimax(child, depth - 1));
     else (* player == 1 *)
        value := min(value, minimax(child, depth - 1));
   return value;
```

```
function alphabeta(node, depth, \alpha, \beta) is
    if (player == 0) value := -\infty;
    else value := +\infty;
    if (depth == 0 or node is a terminal node) then
         return the heuristic value of node;
    for each child of node do
         if (player == 0)
              value := max(value, alphabeta(child, depth - 1, \alpha, \beta));
              \alpha := \max(\alpha, \text{ value});
              if (\alpha \ge \beta) then
                   break (* β cutoff );
         else
              value := min(value, alphabeta(child, depth - 1, \alpha, \beta));
              \beta := \min(\beta, \text{ value});
              if (\beta \leq \alpha) then
                   break ( α cutoff *);
    return value;
```

Algoritmo 1: Minimax

Algoritmo 2: Minimax com cortes alfa-beta

Resultados

Analisando as diversas Fig. Do Anexo 2, concluímos que o Minimax com cortes Alfa-Beta é mais eficiente do que o Minimax.

Nas Fig. 7 e 8 foi usado um sentido diferente para procurar movimentos possíveis para as diferentes peças (sentido do ponteiro dos relógios). Testando esse sentido, concluímos que os resultado foram muito semelhantes relativamente ao sentido que usávamos antes (cima, baixo, direita, esquerda, e depois diagonais). Os resultados finais (vitória/empate/derrota) foram os mesmos usando esse novo sentido.

Conclusões

A realização deste projeto foi bem-sucedido, tendo sim cumpridos todos os objetivos propostos. Conseguiu-se ainda implementar uma interface gráfica apropriada que facilita tanto a visualização como a jogabilidade. Os integrantes do grupo sentem-se satisfeitos com o trabalho realizado e destacam a evolução do seu conhecimento desde o início do semestre no que à área da Inteligência Artificial diz respeito. Para tal, contribuiu largamente a aplicação de conceitos neste trabalho prático, que aumentou ainda o interesse pela área. Foi, portanto, um projeto satisfatório de executar, o que motivou um maior esforço e dedicação.

Por fim, espera-se que os conhecimentos adquiridos e aplicados possam vir a ser úteis ao longo do nosso percurso enquanto engenheiros informáticos e que sirvam de base à aprendizagem de conhecimentos futuros.

Referências

- https://en.boardgamearena.com/gamepanel?game=neutreeko
- https://www.neutreeko.net/neutreeko.htm

Classificação	Heurística
1º	H4
2º	H2/H6
3º	H1/H3
4º	H5

	Minimax		Alfa-Beta	
Depth-3	H1 - B	H2 - W	H1 - B	H2 - W
	0.021967	0.021966	0.006616	0.008224
	0.018858	0.025777	0.002755	0.003555
	0.025867	0.02571	0.007856	0.003637
	0.017806	0.16136	0.003506	0.006556
Average	0.0211245	0.05870325	0.00518325	0.005493
Total average	0.	039913875	0.005338125	

Fig1. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H1 e H2, usando profundidade 3

	Minimax		Alfa-	Beta
Depth-6	H1 - B	H2 - W	H1 - B	H2 - W
	39.95	39.84	0.4036	0.6464
	29.76	28.04	0.6974	0.7252
	21.16	21.26	0.2277	0.6881
	29.65	28.47	0.6881	0.735
Average	30.13	29.4025	0.5042	0.698675
Total average	29.76625		0.6014375	

Fig2. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H1 e H2, usando profundidade 6

	Minimax		Alfa-Beta	
Depth-3	H3 - B	H4 - W	H3 - B	H4 - W
	0.02622	0.02116	0.009857	0.01131
	0.02326	0.02637	0.003283	0.01016
	0.02725	0.0231	0.005303	0.009376
	0.01874	0.01712	0.01126	0.002505
Average	0.0238675	0.0219375	0.00742575	0.00833775
Total average	0.0229025		0.00788175	

Fig3. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H3 e H4, usando profundidade 3

	Minimax		Alfa-	Beta
Depth-6	H3 - B	H4 - W	H3 - B	H4 - W
	36.7	36.41	0.4036	0.6464
	27.5	25.91	0.6974	0.7252
	19.38	19.11	0.2277	0.6881
	27.39	25.79	0.6881	0.735
Average	27.7425	26.805	0.5042	0.698675
Total average	27.27375		0.6014375	

Fig4. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H3 e H4, usando profundidade 6

	Minimax		Alfa-Beta	
Depth-3	H5 - B	H6 - W	H5 - B	H6 - W
	0.02	0.0278	0.01654	0.01054
	0.03487	0.02519	0.01101	0.00464
	0.01974	0.0309	0.00385	0.00345
	0.01694	0.02148	0.00353	0.005186
Average	0.0228875	0.0263425	0.0087325	0.005954
Total average	0.024615		0.00734325	

Fig5. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H5 e H6, usando profundidade 3

	Minimax		Alfa-Beta	
Depth-6	H5 - B	H6 - W	H5 - B	H6 - W
	36.7	36.41	0.4036	0.6464
	27.5	25.91	0.6974	0.7252
	19.38	19.11	0.2277	0.6881
	27.39	25.79	0.6881	0.735
Average	27.7425	26.805	0.5042	0.698675
Total average	27.27375		0.6014375	

Fig6. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H5 e H6, usando profundidade 6

Clockwise	Minimax		Alfa-	Beta
Depth-3	H5 - B	H6 - W	H5 – B	H6 - W
	0.01859	0.02565	0.01152	0.00735
	0.03816	0.02245	0.00456	0.00345
	0.02084	0.01818	0.01859	0.00567
	0.02474	0.01772	0.003297	0.006989
	0.01905	0.0208	0.009292	0.010819
	0.02389	0.02727	0.005097	0.008468
	0.01444	0.01948	0.008342	0.00868
	0.02015	0.01556	0.006689	0.00268
Average	0.0224825	0.02088875	0.008423375	0.00676325
Total average	0.021685625		0.0075933125	

Fig7. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H5 e H6, usando profundidade 3 e sendo que os movimentos possíveis são encontrados usando o sentido do ponteiros do relógio

Clockwise	Minimax		Alfa-Beta	
Depth-6	H5 - B	H6 - W	H5 - B	H6 - W
	34.94	36.88	0.3471	0.5526
	25.41	26.09	0.5816	0.5265
	17.93	19.37	0.1399	0.5372
	25.32	26.04	0.5727	0.5214
Average	25.9	27.095	0.410325	0.534425
Total average	26.4975		0.472375	

Fig8. Comparação dos dois algoritmos (Minimax e Minimax com cortes alfa-beta) entre as heurísticas H5 e H6, usando profundidade 6 e sendo que os movimentos possíveis são encontrados usando o sentido dos ponteiros do relógio