

Klotski

Trabalho de:

Francisco Martins 202107432

João Baptista 202207629

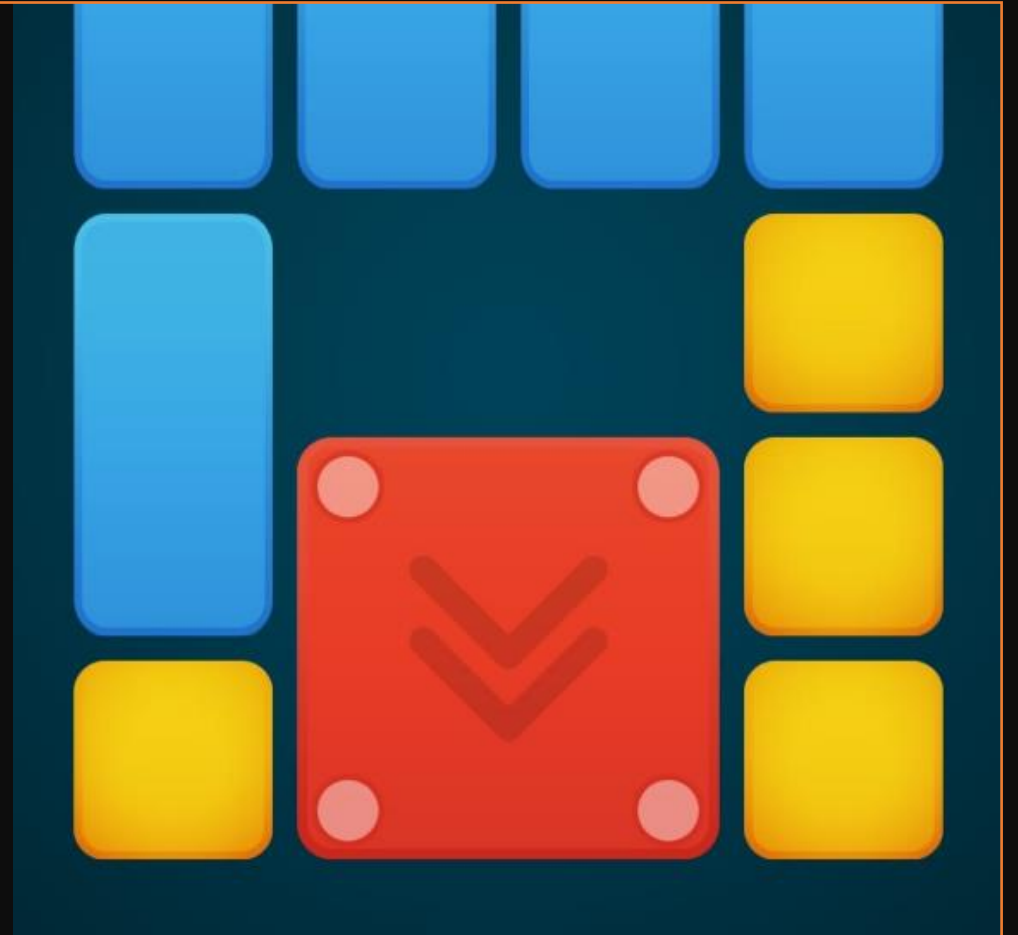


Processo de desenvolvimento

- Funcionamento do jogo
- Métodos de pesquisa
- Comparação entre métodos
- Desenvolvimento da interface

Funcionamento do Klotsky

- Objetivo de levar a peça para a posição centrada do tabuleiro na linha mais abaixo
- Não pode haver sobreposição de peças
- Mínimo de movimentos possíveis



Transformação num problema de pesquisa

- Definição dos estados
- Divisão do tipo de peças por valor
- Utilização de dicionário para ter minipeça representativa
- Estrutura do jogo em matriz
- Função de teste objetivo



```
1 #value of board;
2 #if value%2 == 0 and value != 0 ->double piece vertical
3 #if value%2 != 0 and value != 1 and value >0 -> double piece horizontal
4 #if value < 0 -> sigle piece
5 #if value == 1 -> big piece *peça objetivo*
6 #if value == 0 -> free space
```



```
1 def test_goal(self):
2     mid_of_board=len(self.board[0])//2-1
3     if 1==self.board[-1][mid_of_board] and self.board[-1][mid_of_board+1]==1:
4         return True
5     return False
```



```
1 def dicionario(nivel_board):
2     pieces = {}
3     for i in range(len(nivel_board)):
4         for j in range(len(nivel_board[i])):
5             piece_id = nivel_board[i][j]
6             if piece_id not in pieces and piece_id != 0:
7                 pieces[piece_id] = (i, j)
8     return pieces
```



```
1 class Klostki:
2     def __init__(self,board,pieces,move_history=[]):
3         self.board = deepcopy(board)
4         self.pieces=deepcopy(pieces)
5
6         self.move_history = [] + move_history + [self.board]
```



1			3		3		
2	-----						
3				1		1	
4	-----						
5				1		1	
6	-----						
7			4				
8	-----						
9			4		-2		
10	-----						

Métodos de Pesquisa

BFS:

- Garante o menor caminho possível
- Demora muito tempo

Greedy:

- Demora menos tempo que a BFS
- Não garante o melhor caminho

A*:

- Garante o menor caminho
- Grande probabilidade de ser mais rápido que a Greedy e que a BFS

```
1 def bfs(problems):
2     queue = [problems]
3
4     while queue:
5         board = queue.pop(0)
6
7         if board.test_goal():
8             resultados=board
9             break
10
11         for child in board.children():
12             queue.append(child)
13
14
15
16     return resultados
```

```
1 def greedy_search(problem, heuristic):
2     setattr(Klostki, "__lt__", lambda self, other: heuristic(self) < heuristic(other))
3     states = [problem]
4     visited = set()
5     while states:
6         current=heapq.heappop(states)
7         visited.add(current)
8         if current.test_goal():
9             return current
10
11         for child in current.children():
12             if child not in visited:
13                 heapq.heappush(states, child)
14     return None
```

```
1 def a_star_search(problem, heuristic):
2     return greedy_search(problem, lambda state: heuristic(state) + len(state.move_history) - 1)
3
4 print_sequence(a_star_search(problems(1), h1))
```

Heurísticas e Comparação de Métodos de pesquisa

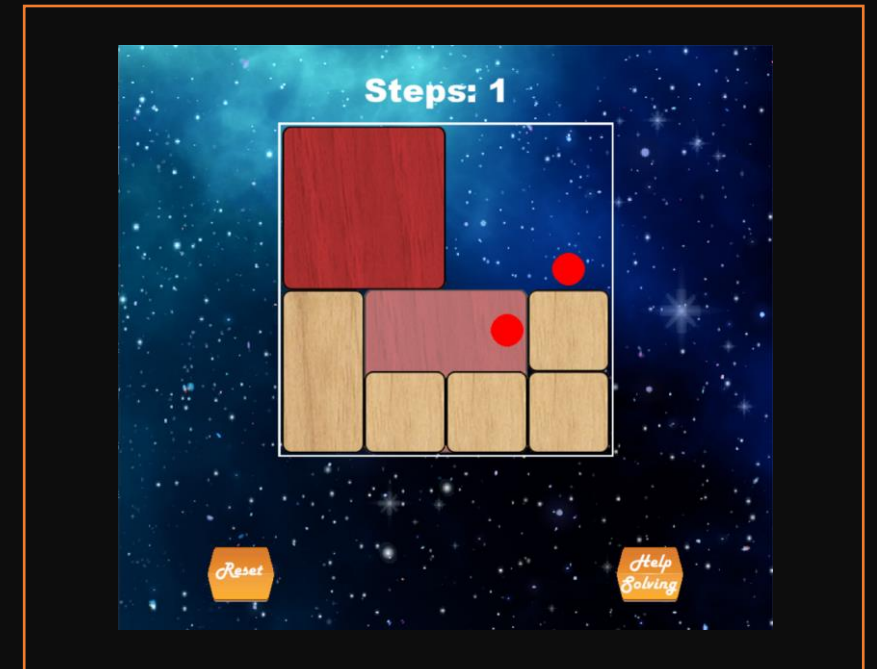
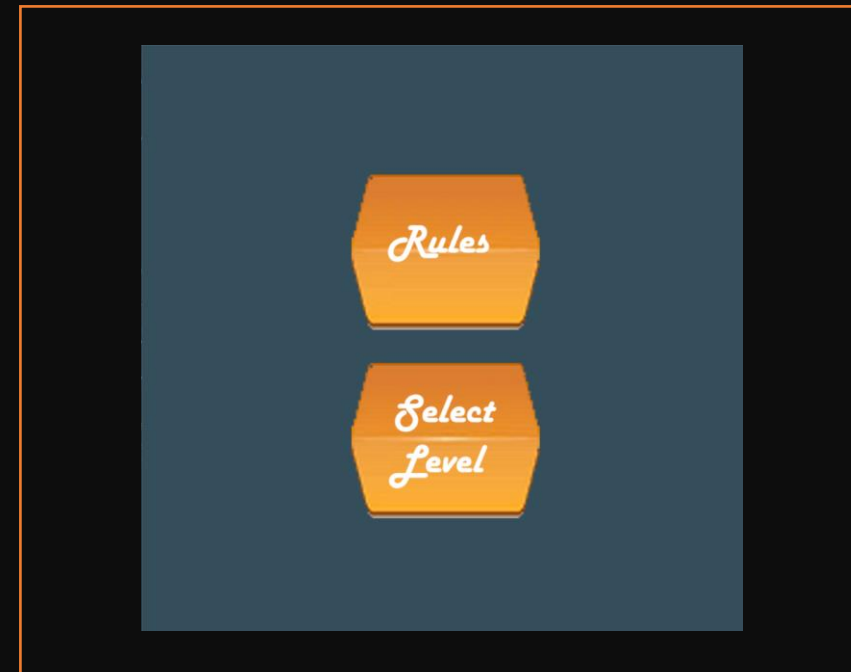
- A h1 retorna 0 caso a peça principal esteja no seu destino (objetivo concluído, caso contrario retorna um contador que é inicializado com o valor porque a peça principal já está fora do sitio e cujo valor é incrementado em uma unidade por cada peça que esteja a ocupar o lugar onde deveria estar a peça final
- H2 retorna o número de paços que levaria á peça principal para chegar ao objetivo, caso ela fosse a única peça no tabuleiro
- Quer na Greedy search quer na A* a h2 provou-se muito mais eficaz resolvendo o problema com menos paços e em menos tempo

```
1 def h1(board):
2     mid_of_board=(len(board.board[0]))//2-1
3     if board.pieces[1]==(len(board.board)-2,mid_of_board):
4         return 0
5     else:
6         peças = []
7         for i in range(-2,0):
8             for j in range(mid_of_board,mid_of_board+2):
9                 if board.board[i][j] != 0 and board.board[i][j] != 1 and board.board[i][j] not in peças:
10                    peças.append(board.board[i][j])
11         return len(peças)+1
12
13 def h2(board):
14     mid_of_board=(len(board.board[0]))//2-1
15     row,col = board.pieces[1]
16     h2 = abs(len(board.board)-2-row) + abs(mid_of_board-col) + (h1(board)-1)
17     return h2
```

	VELOCIDADE / PASSOS			
	Teste 1	Teste 2	Teste 3	Teste 4
BFS	3min 15,4s/7steps	30+min	30+min	30+min
Greedy(h1)	0,0s/7steps	1.8s/60steps	17,4s/66steps	0,1s/15steps
Greedy(h2)	0,0s/7steps	0,2s/30steps	0,0s/18steps	0,1s/19steps
A*(h1)	0,7s/7steps	30+min	30+min	36,1s/13steps
A*(h2)	0,1s/7steps	8min 6,6 s / 12steps	2min20,9s/12steps	17,0s/13steps
	Teste 5	Teste 6	Teste 7	Teste 8
BFS	30+min	30+min	30+min	30+min
Greedy(h1)	30+min	30+min	30+min	7,6s/23steps
Greedy(h2)	30+min	1min52s/21steps	1,3s/16steps	0,5s/13steps
A*(h1)	15,8s/44steps	30+min	30+min	3min53s/8steps
A*(h2)	1,7s/13steps	7min3s/11steps	30+min	1,7s/8steps

Desenvolvimento da Interface

1. Movimentação das peças
2. Esclarecimento das Regras
3. Opção de escolha do nível de maior ou menor
4. Opção de pedir ajuda a IA para resolver



Mudanças no código

```
1 class Klostki:
2     def __init__(self, board, pieces, move_history=[], escolhida=None, possible_moves=[]):
3         self.board = deepcopy(board)
4         self.pieces=deepcopy(pieces)
5         self.move_history = [] + move_history + [self.board]
6         self.escolhida= escolhida
7         self.possible_moves= possible_moves
```

```
1 def children(self):
2     functions = [Klostki.move_up, Klostki.move_down, Klostki.move_left, Klostki.move_right]
3     children = []
4     for func in functions:
5
6         for piece in self.pieces:
7             temp=deepcopy(self)
8             child = func(temp,piece)
9             if child:
10                 child.move_history.insert(-1,self.board)
11                 children.append(child)
12     return children
```

```
1 def mover(self,p,row,col):
2     if self.pieces[p][0]-1==row and self.pieces[p][1]==col:
3         return self.move_up(p)
4     if self.pieces[p][0]==row and self.pieces[p][1]-1==col:
5         return self.move_left(p)
6     if p>0 and (p==1 or p%2==0):
7         if self.pieces[p][0]+2==row and self.pieces[p][1]==col:
8             return self.move_down(p)
9     elif self.pieces[p][0]+1==row and self.pieces[p][1]==col:
10        return self.move_down(p)
11    if p >0 and (p==1 or p%2!=0):
12        if self.pieces[p][0]==row and self.pieces[p][1]+2==col:
13            return self.move_right(p)
14    elif self.pieces[p][0]==row and self.pieces[p][1]+1==col:
15        return self.move_right(p)
```

1. Adicionamos parâmetros há Class para saber se o jogar tinha selecionado alguma peça e para saber quais os moves possíveis para essa mesma peça
2. Alteramos a children() com um deepcopy para distinguir as childs da root, pois ao usar função de mover ela irá alterar o objeto usado
3. Acrescentamos a função mover() para tornar iterativo ao utilizador mover as peças com o uso do rato

Ajuda da AI na resolução

Caso o utilizador tenha dificuldade em encontrar a solução do problema poderá clicar no botão “Help solving” que fará com que o programa recorra a um método pesquisa para descobrir um solução

- Escolha do método A*
 1. Encontra sempre a melhor opção
 2. É consideravelmente mais rápido que a BFS

Fontes e Webgrafia

- Ficha Prática 2
- EIACD_Lecture3_SolvingSearch.pdf
- Chat GPT
- <https://www.youtube.com/watch?v=jO6qQDNa2UY&t=4682s>

