# Implementação de uma solução para do jogo do 8 (tabuleiro 3x3)

Enzo L. de Aragão<sup>1</sup>, Jordana Bezerra França<sup>1</sup>, Luis Felipe do N. Moura<sup>1</sup>, Lucas Jesus S. Silva<sup>1</sup>

### <sup>1</sup>Departamento de Computação Universidade Federal do Piauí (UFPI) – Teresina, PI – Brazil

{enzo.lda,jordanafranca,luquinhajssilva,felipemoura1407}@ufpi.edu.br

#### 1. Introdução

Este relatório apresenta a implementação e a análise de quatro estratégias de busca aplicadas ao jogo do 8(8-puzzle), um quebra-cabeça clássico de movimentação de peças em um tabuleiro 3x3. As estratégias de busca incluem Força Bruta com busca cega (largura e profundidade), Busca Heurística utilizando Busca Gulosa com heurística euclidiana, e o algoritmo A\* com a heurística de Manhattan.

O objetivo principal é oferecer uma análise do desempenho de diferentes métodos de busca aplicados ao jogo do 8. Ao longo do relatório, serão discutidos detalhes sobre a implementação das estratégias de busca, os resultados obtidos para obter a solução do jogo.

#### 2. Implementação

#### 2.1. Classe

Primeiramente, decidimos criar uma classe para cada nó da árvore com a finalidade de ter informações detalhadas sobre cada estado do jogo.

```
lass No:

def __init__(self, estado, no_pai=None, acao=None, custoCaminho=0, profundidade=0, funcaoAvaliacao=0):

self.estado = estado

self.no_pai = no_pai

self.acao = acao

self.custoCaminho = custoCaminho

self.profundidade = profundidade

self.funcaoAvaliacao = funcaoAvaliacao
```

#### 2.2. Funções utilitárias

#### 2.2.1. Ações possíveis

Função utilizada para descobrir possíveis estados a partir de um estado inicial

```
def acoesPossiveis(estado):
    # Retorna as ações possíveis no estado (movimentos da peça vazia)
    linhas, colunas = 3, 3
    posicao_vazia = estado.index(0)
    linha_vazia, coluna_vazia = divmod(posicao_vazia, colunas)

    acoes_possiveis = []

# Verificar se é possível mover a peça para cima
    if linha_vazia > 0:
        acoes_possiveis.append(('cima', (linha_vazia - 1, coluna_vazia)))

# Verificar se é possível mover a peça para baixo
    if linha_vazia < linhas - 1:
        acoes_possiveis.append(('baixo', (linha_vazia + 1, coluna_vazia)))

# Verificar se é possível mover a peça para a esquerda
    if coluna_vazia > 0:
        acoes_possiveis.append(('esquerda', (linha_vazia, coluna_vazia - 1)))

# Verificar se é possível mover a peça para a direita
    if coluna_vazia < colunas - 1:
        acoes_possiveis.append(('direita', (linha_vazia, coluna_vazia + 1)))

return acoes_possiveis</pre>
```

#### 2.2.2. Gerar filho

Função utilizada para a geração de novos estados a partir de ações de movimentação em um estado inicial

```
def gerarFilho(estado, acao):
   novo_estado = estado[:]
   posicao_vazia = novo_estado.index(0)
   nova_posicao = acao[1][0] * 3 + acao[1][1]
   novo_estado[posicao_vazia], novo_estado[nova_posicao] = novo_estado[nova_posicao], novo_estado[posicao_vazia]
   return novo_estado
```

#### 2.2.3. Teste de Objetivo

Função utilizada para verificar se o estado objetivo foi alcançado

```
def teste_De_Objetivo(EstadoAtual, EstadoObjetivo):
    return EstadoAtual == EstadoObjetivo
```

# 2.2.4. Imprimir caminho da solução

Função utilizada para percorrer o caminho necessário para chegar do estado inicial até o estado objetivo

```
def imprimirCaminhoSolucao(no_solucao):
    caminho = []
    while no_solucao:
        caminho.append(no_solucao.estado)
        no_solucao = no_solucao.no_pai
    caminho.reverse()
    for estado in caminho:
        print("Estado:")
        print("Estado:")
        print(estado[0], estado[1], estado[2])
        print(estado[3], estado[4], estado[5])
        print(estado[6], estado[7], estado[8])
        print()
```

# 2.2.5. Imprimir estados na borda

Função utilizada para gerar um arquivo de saída(output.txt) com todos os estados que passaram pela borda

```
def imprimirEstadosNaBorda(borda, arquivo_saida):
    with open(arquivo_saida, 'a') as arquivo:
        arquivo.write("Borda:\n")
        for elemento in borda:
        arquivo.write(str(elemento.estado) + "\n\n")
```

#### 2.2.6. Quantidade de estados na borda

Função utilizada para retornar a quantidade de estados na borda

```
def quantidadeDeEstadosNaBorda(borda):
    return len(borda)
```

# 2.2.7. Pegar índice randômico

Função utilizada para pegar um índice randômico em um intervalo pré-definido

```
def pegarNoRandomico(borda):
    return random.randint(0, 10)
```

#### 2.3. Heurísticas

#### 2.3.1. Distância de Manhathan

Heurística que utiliza a equação

```
h^2 = |x1-x2| + |y1-y2|
```

para calcular a distância entre a posição atual e a posição objetivo de um elemento do tabuleiro utilizando um mapeamento no tabuleiro em que cada posição possui um valor x e um valor y

```
def heuristicaDistanciaManhathan(elemento, estadoAtual, estadoObjetivo):
    # h² = |x1-x2| + |y1-y2|
# x = coluna
# y = linha

# x0 x1 x2
# 0 1 2 --> y = 0
# 3 4 5 --> y = 1
# 6 7 8 --> y = 2

posicaoObjetivo = estadoObjetivo.index(elemento)
posicaoAtual = estadoAtual.index(elemento)

x1_mapping = {8: 2, 5: 2, 2: 2, 1: 1, 4: 1, 7: 1}
y1_mapping = {0: 0, 1: 0, 2: 0, 3: 1, 4: 1, 5: 1, 6: 2, 7: 2, 8: 2}

x2_mapping = {0: 0, 1: 0, 2: 0, 3: 1, 4: 1, 5: 1, 6: 2, 7: 2, 8: 2}

x1_mapping = {0: 0, 1: 0, 2: 0, 3: 1, 4: 1, 5: 1, 6: 2, 7: 2, 8: 2}

x1_mapping = {0: 0, 1: 0, 2: 0, 3: 1, 4: 1, 5: 1, 6: 2, 7: 2, 8: 2}

x1, y1 = x1_mapping.get(posicaoObjetivo, 0), y1_mapping.get(posicaoObjetivo, 0)
x2, y2 = x2_mapping.get(posicaoAtual, 0), y2_mapping.get(posicaoAtual, 0)

resultado = math.fabs(x1 - x2) + math.fabs(y1 - y2)
return resultado
```

#### 2.3.2. Distância Euclidiana

### Heurística que utiliza a equação

```
h^2 = (x1 - x2)^2 + (y1 - y2)^2
```

para calcular a distância entre a posição atual e a posição objetivo de um elemento do tabuleiro utilizando um mapeamento no tabuleiro em que cada posição possui um valor x e um valor y

#### 2.3.3. Quantidades de elementos fora do lugar

Heurística que verifica quais elementos estão fora da posição objetivo

# 2.4. Buscas Cegas 2.4.1. Em largura

A função acima é utilizada para encontrar o caminho mais curto entre dois pontos. O algoritmo explora todos os nós, a partir do estado inicial, expandindo sistematicamente para os estados adjacentes em níveis sucessivos. Os nós a serem explorados são mantidos em uma fila e o nós já explorados são mantidos em um conjunto para evitar repetições, o algoritmo expande as opções de modo uniforme, de modo a garantir que os nós mais próximos do estado inicial sejam explorados primeiro.

## 2.4.2. Em profundidade

Tal método utiliza a ideia de percorrer um ramo até o limite de profundidade definido(33), ao chegar no limite é feita uma randomização para pegar um estado gerado em um intervalo de índice na variável borda que é definido pela função "pegarRandomico(borda)" para, assim, tentar evitar execuções muito longas a partir do investimento em um ramo que não chegue à solução em uma profundidade razoável

```
def buscaEmProfundidade(estado_inicial, estado_objetivo, limite_profundidade=33):
    borda = [No(estado_inicial)]
    explorados = set()
    passo = 0
    nos_expandidos = 0
    while borda:
       nos_expandidos += 1
        passo += 1
no_atual = borda.pop()
explorados.add(tuple(no_atual.estado))
        if( no_atual.profundidade == limite_profundidade):
            indice_aleatorio = pegarNoRandomico(borda)
             no_aleatorio = borda[indice_aleatorio]
             no_aleatorio.profundidade = 0
             borda.clear()
             borda.append(no_aleatorio)
             explorados.clear()
             passo = 0
             print(no_aleatorio.estado)
        if teste_De_Objetivo(no_atual.estado, estado_objetivo):
             return no_atual, passo, quantidadeDeEstadosNaBorda(borda), nos_expandidos # Retorna o nó solução
         for acao, posicao in acoesPossiveis(no_atual.estado):
             filho_estado = gerarFilho(no_atual.estado, (acao, posicao))
if tuple(filho_estado) not in explorados:
    filho = No(filho_estado, no_atual, acao, profundidade=no_atual.profundidade + 1)
                 borda.append(filho)
explorados.add(tuple(filho_estado))
         imprimirEstadosNaBorda(borda, 'output.txt')
```

#### 2.5. Busca Gulosa

#### 2.5.1. Escolha da heurística

Essa função é crucial, pois calcula o valor heurístico total para um estado atual em relação ao estado objetivo.

```
def heuristicaGulosa(estadoAtual, estadoObjetivo):
    valor_heuristico_total = 0
    for elemento in estadoAtual:
    if elemento != 0:
        #valor_heuristico_total += heuristicaQuantidadeDeElementosForaDoLugar(estadoAtual, estadoObjetivo)
        #valor_heuristico_total += heuristicaDistanciaEuclidiana(elemento, estadoAtual, estadoObjetivo)
        valor_heuristico_total += heuristicaDistanciaManhathan(elemento, estadoAtual, estadoObjetivo)
    return valor_heuristico_total
```

# 2.5.2. Algoritmo

O algoritmo mantém uma lista de nós a serem explorados (borda) e um conjunto de estados já visitados. Em cada iteração, o algoritmo prioriza o nó com menor valor heurístico, determinado pela função *heuristicaGulosa*, para ser explorado em seguida. Caso esse nó escolhido corresponda ao estado objetivo, o algoritmo retorna o nó solução, a profundidade alcançada e a quantidade de estados restantes na borda. Caso contrário, expande o nó selecionado, adicionando seus filhos válidos à borda para futura exploração.

#### 2.6. Busca A\*

#### 2.6.1. Função Avaliação

Função responsável por calcular o valor da heurística (custo do caminho(profundidade do nó) + distância de manhattan)

```
def funcaoAvaliacao(estado, custoCaminho, estadoAtuaL, estadoObjetivo):
    # f(n) = g(n) + h(n)
    # A* = profundidade do nó + heuristica
h = 0
g = custoCaminho
for indice in estado:
    h += heuristicaDistanciaManhathan(indice, estadoAtual, estadoObjetivo)
    return (g + h)
```

# 2.6.2. Algoritmo

O funcionamento da busca A\* é semelhante ao da busca gulosa. A função a\_estrela(estado\_inicial, estado\_objetivo) mantém uma lista de nós a serem explorados - será a borda, e um conjunto de estados explorados. Em cada iteração, o algoritmo ordena os nós da borda e seleciona aquele que tiver o menor valor da heurística. Fará um teste para saber se é o estado objetivo e caso não seja, ele expandirá esse nó, inserindo seus filhos na borda.

```
def a_estrela(estado_inicial, estado_objetivo):
    borda = [No(estado_inicial)]
    explorados = set()
    passo = 0

while borda:
    passo += 1
    #print(*"Passo (passo):")
    borda.sort(key=lambda x: x.funcaoAvaliacao) # Ordena a borda pela heurística pelo menor custoTotal
    no = borda.pop(e)
    explorados.add(tuple(no.estado))

if teste_De_Objetivo(no.estado, estado_objetivo):
    return no, passo, quantidadeDeEstadosNaBorda(borda) # Retorna o nó solução

for acao, posicao in acoesPossiveis(no.estado):
    filho_estado = gerarfilho(no.estado) (acao, posicao))
    if tuple(filho_estado) not in explorados:
        filho = No(filho_estado) not, acao, custoCaminho=passo, profundidade=passo, funcaoAvaliacao = funcaoAvaliacao(
estado= filho_estado, custoCaminho=passo, estadoAtual= filho_estado, estadoObjetivo= estado_objetivo))
    borda.append(filho)
        explorados.add(tuple(filho_estado))

imprimirEstadosNaBorda(borda, 'output.txt')

return None, None, None # Se não encontrou solução
```

#### 3. Resultados

Para comparar os resultados entre os quatro métodos de buscas aplicados para a implementação do jogo foram aplicados dois estados iniciais diferentes:

Estado inicial 1 = [1, 2, 3, 7, 4, 6, 0, 5, 8] e Estado inicial 2 = [1, 3, 0, 4, 2, 5, 7, 8, 6]

#### 3.1 Estado inicial 1

Algoritmo	Profundidade	Quantidade de estados nas bordas	Quantidade de nós expandidos
Busca em Largura	21	17	21
Busca em Profundidade	31	25	31
Busca gulosa	5	5	5
Busca A*	5	5	5

#### 3.2 Estado inicial 2

Algoritmo	Profundidade	Quantidade de estados nas bordas	Quantidade de nós expandidos
Busca em Largura	29	17	21
Busca em Profundidade	3	4	129308
Busca gulosa	5	5	5
Busca A*	7	6	7

# 3.3 Comparação entre as heurística

Após a comparação do custo de processamento a heurística escolhida foi a Manhattan, ela é uma heurística admissível, pois ela nunca superestimou o custo para atingir o estado final. A admissibilidade dessa heurística garante que o algoritmo A\* encontrará a solução com o menor custo possível, desde que os movimentos tenham custos uniformes.

Heurística	Tempo de execução	Quantidade de estados	Utilização de memória (Pico)
Euclidiana	0.47s	25	52624 bytes
Manhattan	0.34s	4	50136 bytes
Quantidade de elementos fora do lugar	35.1s	5	440576 byte bytes

#### 4. GUI

Para o projeto utilizamos a biblioteca tkinter que é uma biblioteca padrão do Python para criar interfaces gráficas do usuário (GUI). Seu uso foi de grande ajuda para a visualização do funcionamento do algoritmo e para a facilitar a interação com o código