

# Atividade Prática I

## Trabalho sobre Métodos de busca

Pedro Santi Binotto [20200634]<sup>\*1</sup>, Cauã Pablo Padilha [22100895]<sup>†2</sup>,  
Felipe Jun Hatsumura [19206699]<sup>‡3</sup>, e Gabriel Lemos da Silva [18200628]<sup>§4</sup>

<sup>1</sup>Departamento de Informática e Estatística, Universidade Federal de  
Santa Catarina

24 de setembro de 2025

---

<sup>\*</sup>pedro.binotto@grad.ufsc.br

<sup>†</sup>padilha.caua@grad.ufsc.br

<sup>‡</sup>fjhats@gmail.com

<sup>§</sup>glemoss.dev@gmail.com

Sumário

<b>1</b>	<b>Q1</b>		<b>2</b>
	1.0.1	Solução — <b>Q1</b> . . . . .	2
<b>2</b>	<b>Q2</b>		<b>4</b>
	2.0.1	Solução — <b>Q2</b> . . . . .	4
<b>3</b>	<b>Q3</b>		<b>6</b>
	3.0.1	Solução — <b>Q3</b> . . . . .	6
<b>4</b>	<b>Q4</b>		<b>7</b>
	4.0.1	Solução — <b>Q4</b> . . . . .	7
<b>5</b>	<b>Q5</b>		<b>8</b>
	5.0.1	Solução — <b>Q5</b> . . . . .	8
<b>6</b>	<b>Bibliografia</b>		<b>9</b>

# 1 Q1

**Proposta** — enunciado na *Questão 1*:

Quais os métodos ou funções principais e suas relações com o algoritmo  $A^*$ ?

## 1.0.1 Solução — Q1

**I/O** Primeiramente, os dados de entrada do programa são lidos e interpretados pela função `capture_input`. Os dados deverão ser informados no seguinte formato:

M  
E0..EN  
LEVEL

Onde:

- $M$  refere-se ao tamanho (do lado) do tabuleiro (ex.: 3 para *8Puzzle*, 4 para *15Puzzle*, etc...);
- $E0..EN$  referem-se aos números de ( $N = M^2$ ) de 0 até  $N$  (em qualquer ordem) que expressam o estado inicial do tabuleiro;
- $LEVEL$  é um valor dentre:
  - **L0**: Para execução de  $A^*$  com heurística *nula* (custo uniforme);
  - **L1**: Para execução de  $A^*$  com heurística não admissível;
  - **L2**: Para execução de  $A^*$  com heurística *Manhattan* [1];
  - **L3**: Para execução de  $A^*$  com heurística tunada;

À partir destes dados, serão produzidas as seguintes estruturas de dados, que possibilitarão o processamento do *puzzle*:

- **g** - Grafo que serve de estrutura de dados para o algoritmo, contendo apenas o estado inicial
- **n** - Tamanho do tabuleiro
- **s** - Estado inicial
- **t** - Estado alvo
- **l** - Heurística a ser utilizada

**A\*** A função de busca (implementada sob `a_star(g, n, s, t, h)`) recebe, então, estes dados, e inicia o processamento a partir do nó `s` (estado inicial informado ao programa):

```
1 def a_star(  
2     g: Graph, n: int, s: State, t: State, h: HeuristicFunction,  
3     max_nodes: int = 400_000  
4 ) -> Result | None:  
5     """  
6     'A*' search algorithm  
7     ...  
8     """
```

Deste ponto em diante, o algoritmo de busca irá calcular para cada nó (nó da vez) as possibilidades de movimentos alcançáveis a partir do da configuração atual do tabuleiro, similarmente a uma busca em largura (*BFS*), porém utilizando uma fila priorizada (*Priority Queue*) baseada no *score* de cada movimento, que será referente à função  $f$ :

$$f(n) = g(n) + h(n)$$

Onde:

- $f(n)$  é o *score* geral;
- $g(n)$  é o valor de *custo* ou *função utilidade* atrelada ao nó;
- $h(n)$  é o valor de *heurístico* atrelado ao nó;

O algoritmo navegará o grafo seguindo a ordem da fila priorizada até encontrar o estado de solução (`t`) ou a fila ficar vazia, que sinalizará que o estado de entrada (`s`) não é solucionável.

**Observação** Deve ser observado que a implementação de `a_star` recebe também um sexto parâmetro “`max_nodes`”, que agirá como uma salvaguarda, para evitar que, em casos de *puzzles* maiores (*15Puzzle*, *24Puzzle*), o programa consuma muita memória do *host*, abortando a busca uma vez que este limite é atingido.

## 2 Q2

**Proposta** — enunciado na *Questão 2*:

Como foi gerenciada a fronteira, ou seja, quais verificações foram feitas antes de adicionar um estado na fronteira? Explicar e mostrar os respectivos trechos de código:

### 2.0.1 Solução — Q2

A fronteira é gerenciada com uma fila priorizada (*Priority Queue*), inicializada com o estado inicial  $[(h(s, t, n), g(s), s)]$ :

Onde:

- $s$  é a representação do estado referente ao score, na forma de uma tupla ordenada;
- $t$  é a representação do estado solução, que representa o objetivo da busca;
- $n$  é o tamanho de lado do tabuleiro;
- $g(n)$  é inicializado em 0;
- $h(n)$  é o resultado da função heurística sobre  $s, t, n$ ;

```
1 visited_nodes: set[State] = set()
2 priority_queue: list[tuple[int, int, State]] = [(h(s, t, n),
   NODE_MIN_SCORE, s)]
3 upper_bound = len(priority_queue)
4 breadcrumb: Breadcrumb = {}
5 gs: dict[State, int] = {s: NODE_MIN_SCORE}
```

Estruturas de controle:

- **visited\_nodes**: Conjunto que armazena estados já expandidos/visitados;
- **priority\_queue**: Estrutura que mantém a fronteira (nós abertos), ordenada pelo valor de  $f(n)$ ;
- **upper\_bound**: Limite superior do tamanho da fronteira (para estatísticas);
- **breadcrumb**: Grafo mínimo que mantém as relações inversas da árvore principal, utilizado para retrair o caminho escolhido de forma mais econômica em relação à memória;
- **gs**: Dicionário que armazena o menor custo de utilidade conhecido referente à cada estado;

Nós que já constam em `visited_nodes` são ignorados afim de evitar a formação de ciclos no grafo.

```
1 while priority_queue:
2     ...
3     curr_h, curr_g, curr_s = pq_pop(priority_queue)
4
5     if curr_s == t:
6         return ...
7
8     if curr_s in visited_nodes:
9         continue
10    visited_nodes.add(curr_s)
```

Os “filhos” de cada nó são então calculados e explorados (via busca em largura) e submetidos às funções de score e fila priorizada; as métricas como `upper_bound` também são atualizadas:

```
1 for move in compute_moves(curr_s, n):
2     g.add_edge(curr_s, move)
3     next_g = curr_g + 1
4     if move in visited_nodes and next_g >= gs.get(move,
5         NODE_MAX_SCORE):
6         continue
7
8     if next_g < gs.get(move, NODE_MAX_SCORE):
9         breadcrumb[move] = curr_s
10        gs[move] = next_g
11        f_neighbor = next_g + h(move, t, n)
12        pq_push(priority_queue, (f_neighbor, next_g, move))
13        if len(priority_queue) > upper_bound:
14            upper_bound = len(priority_queue)
```

### 3 Q3

**Proposta** — enunciado na *Questão 3*:

Descrição das heurísticas e comparação da faixa de valores e da precisão delas (no mínimo: dois casos difíceis, dois médios e um fácil); breve descrição sobre suas implementações.

#### 3.0.1 Solução — Q3

Para atender os requisitos do trabalho foram feitas três heurísticas e o algoritmo sem heurísticas (custo uniforme – L0). As heurísticas escolhidas foram:

- **Heurística não admissível (L1)** - *Manhattan* x 2
- **Heurística admissível (L2)** - *Manhattan*
- **Melhor Heurística admissível (L3)** - *Manhattan* + Conflitos Lineares

A heurística de *Manhattan* calcula a distância em que cada peça está posicionada e da sua posição destino (a posição correta) sem considerar as diagonais, portanto considerando deslocamentos apenas na vertical e horizontal [1]. Essa heurística utilizada é considerada admissível pois não superestima o custo real, porém utilizá-la com o valor dobrado a torna não admissível pois superestima o custo real.

A utilização de *Manhattan* + Conflitos Lineares foi escolhida como a melhor heurística possível pois considera a distância de *Manhattan*, explicada anteriormente, e também leva em consideração a quantidade de peças na linha ou coluna correta mas em posição errada.

#### Apontamentos

- Custo uniforme sempre retornará  $h(n) = 0$ . Essa heurística fará a busca baseada apenas em  $g(n)$  e explora muito mais estados, se não, todos;
- A heurística de *Manhattan* calcula a distância em que cada peça está posicionada e da sua posição destino (a posição correta) sem considerar as diagonais, portanto considerando deslocamentos apenas na vertical e horizontal. Essa heurística utilizada é considerada admissível pois não superestima o custo real, porém utilizá-la com o valor dobrado a torna não admissível pois superestima o custo real [1];
- A heurística não admissível irá retornar  $h(n) * 2$ ; Isso superestima o custo real e pode otimizar o tempo de execução da busca, porém, retornando um caminho não perfeito;
- A utilização de *Manhattan* + Conflitos Lineares foi escolhida como a melhor heurística possível pois considera a distância de *Manhattan*, explicada anteriormente, e também leva em consideração a quantidade de peças na linha ou coluna correta mas em posição errada. Essa heurística ainda é admissível.

## 4 Q4

**Proposta** — enunciado na *Questão 4*:

Breve análise do desempenho da implementação com uma tabela comparativa (usando as informações da saída - itens a) a d)) das 4 variações implementadas (no mínimo: um caso difícil, um médio e um fácil para as abordagens 3 e 4 e um médio e um fácil para as abordagens 1 e 2):

### 4.0.1 Solução — Q4

Tabela 1: 8Puzzle

Nível Heurística	Dificuldade	Instância	Tempo (segundos)	Nós Visitados	Máx. Fronteira	Caminho
L0	Fácil	pzzl_0_8	0.517	8163	4485	17
L0	Médio	pzzl_3_8	0.036	8164	4485	17
L1	Fácil	pzzl_0_8	0.001	154	99	17
L1	Médio	pzzl_3_8	0.0008	127	81	19
L2	Fácil	pzzl_0_8	0.0009	194	121	17
L2	Médio	pzzl_3_8	0.001	202	126	17
L2	Difícil	pzzl_7_8	0.0003	47	37	13
L3	Fácil	pzzl_0_8	0.001	117	79	17
L3	Médio	pzzl_3_8	0.002	126	83	17
L3	Difícil	pzzl_7_8	0.0006	31	24	13

Tabela 2: 15Puzzle

Heurística	Dificuldade	Instância	Tempo (s)	Nós Visitados	Fronteira Max	Tamanho Caminho
L0	Fácil	pzzl_0_15	3.23	400000	378572	N/A
L0	Médio	pzzl_3_15	3.21	400000	378572	N/A
L1	Fácil	pzzl_0_15	4.69	400000	357639	N/A
L1	Médio	pzzl_3_15	4.72	400000	351535	N/A
L2	Fácil	pzzl_0_15	4.79	400000	347360	N/A
L2	Médio	pzzl_3_15	4.75	400000	353335	N/A
L2	Difícil	pzzl_7_15	4.98	400000	358550	N/a
L3	Fácil	pzzl_0_15	9.83	400000	344200	N/A
L3	Médio	pzzl_3_15	10.37	400000	360985	N/A
L3	Difícil	pzzl_7_15	10.52	400000	361953	N/A



## 5 Q5

**Proposta** — enunciado na *Questão 5*:

Caso algum dos objetivos não tenha sido alcançado explique o que você faria VS o que foi feito e exatamente qual o(s) problema(s) encontrado(s), bem como limitações da implementação:

### 5.0.1 Solução — Q5

Para os *puzzles* maiores ( $4^2$ ,  $5^2$ ), não foi possível fazer uma leitura exata das versões mais rudimentares/menos eficientes da busca (custo uniforme ou heurística não admissível), como a complexidade de tempo e memória era alta demais e o hardware não era capaz de encontrar a solução nestes casos.

Por este motivo, adicionamos um parâmetro de “**max\_nodes**” (*default*: 400000 nós) à função de busca, que determina um número máximo de nós que podem ser explorados antes de abortar a operação, afim de evitar situações que resultariam no congelamento do sistema *host*, como aconteceu algumas vezes em desenvolvimento.

Assim, observa-se na Q4 que alguns dados nas tabelas estão ausentes, pois não conseguimos produzir um resultado satisfatório — isto é, uma solução para o *puzzle*.

Não identificamos se isso é indicativo de um problema na implementação das nossas heurísticas ou uma questão de ordem de magnitude.

## 6 Bibliografia

### Referências

- [1] Shrawan Kumar Sharma and Shiv Kumar. Comparative analysis of manhattan and euclidean distance metrics using a\* algorithm. *J. Res. Eng. Appl. Sci*, 1(4):196–198, 2016.