

Universidade Estadual de Maringá  
Centro de Tecnologia - Departamento de Informática  
Ciência da Computação  
6903 - Modelagem e Otimização Algoritmica  
Professor Ademir Constantino

## Segunda Avaliação

Aluno: Rafael Cortez Sanches  
RA: 82357

Maringá, 11 de janeiro de 2016

## Conteúdo

<b>1</b>	<b>Resumo</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Problema</b>	<b>3</b>
<b>3</b>	<b>O Algoritmo A*</b>	<b>4</b>
3.1	Grafo Problema . . . . .	4
3.2	Resolução do Problema . . . . .	4
3.3	Heurísticas Utilizadas . . . . .	5
<b>4</b>	<b>Implementação</b>	<b>6</b>
4.1	Classe Tabuleiro . . . . .	6
4.2	Função Principal . . . . .	7
4.3	Redundâncias em PQueue . . . . .	7
4.4	Pesos de $h'(t)$ . . . . .	8
<b>5</b>	<b>Testes</b>	<b>9</b>
<b>6</b>	<b>Conclusões</b>	<b>11</b>
<b>7</b>	<b>Referências</b>	<b>12</b>

# 1 Resumo

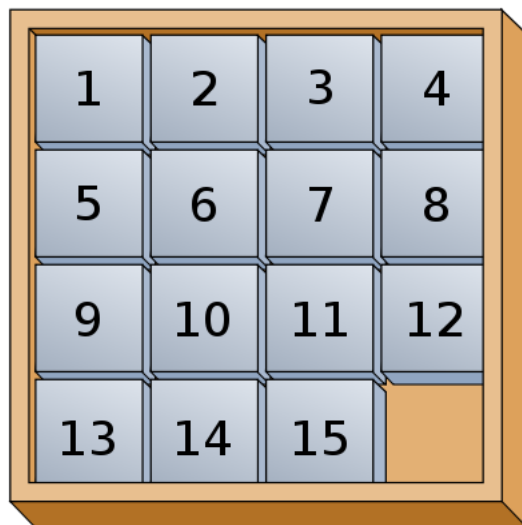
Nesse trabalho, foi implementado o algoritmo A\* (A-Estrela) para solucionar o problema do tabuleiro de 15 peças, com o objetivo de analisar o comportamento da solução para diversos casos, utilizando-se diferentes heurísticas.

Para a implementação, a linguagem escolhida foi C++. Os testes foram realizados em executáveis gerados pelo compilador GCC, sendo que tanto a compilação quanto a execução foram realizadas em Linux Ubuntu de 64 bits.

Foram utilizadas cinco heurísticas no total, aplicadas a 10 diferentes casos de teste. Mesmo com a mais eficiente das heurísticas, quatro desses casos falharam por estouro de memória.

## 2 O Problema

Tem-se um tabuleiro com 15 peças móveis e um espaço vazio, o qual permite que as peças deslizem para ocupá-lo, levando o tabuleiro a uma nova configuração. A figura a seguir ilustra esse mecanismo:



No exemplo ilustrado, as peças 12 e 15 poderiam ser deslizadas até o espaço vazio, trocando a posição da peça com essa brecha. O problema consiste no seguinte enunciado:

**Dado um tabuleiro com suas peças fora de ordem, qual o menor número de movimentos necessário para levar o tabuleiro de volta a seu estado ordenado?**

Para os casos de teste do problema, foi considerado como estado ordenado o seguinte tabuleiro, com os números dispostos ordenadamente em "caracol":

Tabela 1: Tabuleiro ordenado

1	2	3	4
12	13	14	5
11	0	15	6
10	9	8	7

Sendo a peça "0" o espaço vazio.

### 3 O Algoritmo A\*

Se fossem listados todos os estados possíveis do tabuleiro, teria-se um total de  $16! = 10,461,394,944,000$  estados. Buscar a melhor solução em um grafo com esse número de nós seria impraticável pelos métodos clássicos de busca em largura e em profundidade.

O algoritmo A\* foi baseado no algoritmo de Dijkstra, que é usado para encontrar caminhos mínimos em grafos com arestas de peso não negativo. O A\* tem seu processo de busca agilizado por se utilizar de heurísticas para avaliar o melhor caminho a se percorrer, eliminando computações desnecessárias.

#### 3.1 Grafo Problema

Os nós do grafo problema são configurações diferentes do tabuleiro de 15 peças. A partir de uma dessas, é possível trocar o espaço em branco com peças adjacentes a ele, gerando de 2 a 4 sucessores.

Para a aplicação do A\* no problema do tabuleiro de 15 peças, definimos os seguintes elementos:

$t_f$  = Tabuleiro final, com os números dispostos em caracol, como ilustrado na seção 2.

$t_i$  = Tabuleiro inicial, a partir do qual as peças devem ser deslocadas para se chegar no tabuleiro final.

$A$  = Conjunto dos nós abertos, tabuleiros que podem estar na solução ótima.

$F$  = Conjunto dos nós fechados, tabuleiros que já foram avaliados.

$g(t)$  = Atributo de um tabuleiro  $t$ , usado para identificar o número de passos utilizados para se chegar em  $t$  a partir de  $t_i$ .

$h'(t)$  = Atributo de um tabuleiro  $t$ , retornado pela função heurística do problema. O valor de  $h'()$  é uma estimativa de quão próximo de  $t_f$  está o tabuleiro  $t$ .

$f(t)$  = Atributo de  $t$ , definido por  $f(t) = g(t) + h'(t)$ .

#### 3.2 Resolução do Problema

Inicialmente, o nó  $t_i$  é construído e inserido em  $A$ . Seu valor  $g(t_i)$  é 0 e ele não possui tabuleiros que o precedam.

No laço principal do algoritmo, o nó com menor valor de  $f(t)$  é extraído de  $A$  e inserido em  $F$ . Em seguida, seus sucessores  $t_s$  são gerados e avaliados de acordo com as seguintes condições:

- **$t_s$  já está em A:** nesse caso, verifica se o nó antigo possui valor de  $g(t_s)$  maior que o recém descoberto. Isso significa que o algoritmo achou um caminho mais curto de  $t_i$  a  $t_s$ . Para registrar essa mudança, atualiza-se  $g(t_s)$ .

- **$t_s$  está em F:** verifica-se  $g(t_s)$  como acima. Se o novo valor de  $g(t_s)$  é menor que o antigo, remove-se o antigo  $t_s$  de  $F$  e insere-se o novo  $t_s$  em  $A$ .
- **$t_s$  não está nem em A, nem em F:** encontrou-se um novo nó para ser avaliado. Insere-se  $t_s$  no conjunto  $A$ .
- **$t_s$  é o nó final do problema ( $t_f$ ):** o tabuleiro foi resolvido com o menor número de movimentos. O nó principal é interrompido e a solução final é avaliada através de um backtracking a partir de  $t_f$ .

### 3.3 Heurísticas Utilizadas

Para qualquer nó  $t$  valor de  $f(t)$  depende diretamente de  $h'(t)$ , que é um valor arbitrado de acordo com a heurística utilizada. Como o valor de  $f(t)$  influencia em quais nós do conjunto  $A$  serão vasculhados primeiro, especula-se que a escolha da heurística tenha um grande impacto na execução do algoritmo.

Nesse trabalho, foram implementadas e avaliadas 5 heurísticas diferentes para o A\* aplicado ao problema do tabuleiro de 15 peças:

$h'1(t)$ : número de peças foras de seu lugar na configuração final.

$h'2(t)$ : número de peças fora de ordem na sequência numérica das 15 peças, seguindo a ordem das posições no tabuleiro.

$h'3(t)$ : para cada peça fora de seu lugar somar a distância retangular (quantidade de deslocamentos) para colocar em seu devido lugar. Neste caso considera-se que o caminho esteja livre para fazer o menor número de movimentos.

$h'4(t)$ :  $p1 \times h'1(t) + p2 \times h'2(t) + p3 \times h'3(t)$ , sendo que  $p1, p2, p3$  são pesos (números reais) tais que  $p1 + p2 + p3 = 1$ . A escolha desses pesos deverá ser realizada conforme os resultados dos experimentos.

$h'5(t)$ :  $\max(h'1(t), h'2(t), h'3(t))$ .

## 4 Implementação

Para a implementação do algoritmo enunciado, foi utilizada a linguagem C++. Sua escolha se deve pela eficiência de execução e pelos tipos abstratos de dados já implementados em sua biblioteca padrão.

### 4.1 Classe Tabuleiro

Os nós do grafo problema foram definidos pela classe "Tabuleiro", contida nos arquivos "tabuleiro.h" e "tabuleiro.cpp". A seguir, ela está representada de forma resumida (sem getters e setters):

```
1  class Tabuleiro
2  {
3      private:
4          string id;
5          int g;
6          int f;
7          int heuristica;
8          string p;
9
10     public:
11         int casa[16];
12         Tabuleiro();
13         ~Tabuleiro();
14         const bool operator<(const Tabuleiro rhs) const;
15         string Calcula_ID();
16         int Calcula_H();
17         int Le_Tabuleiro_STDIN();
18         void Imprime_Tabuleiro();
19         void Gerar_Vizinhos(vector <Tabuleiro> &lista);
20     };
```

A *string id* é uma cadeia de caracteres única para cada tabuleiro. Seu valor é usado para indexar os tabuleiros em um dicionário (std::map), o qual é utilizado na função principal para mapear os conjuntos A e F. Esse identificador é calculado pelo método *int Calcula\_ID()*.

O inteiro *int heuristica* representa a heurística utilizada para obter o valor de  $f(t)$  para o tabuleiro em questão. Ele assume valores constantes, definidos em macros no início do arquivo de cabeçalho "tabuleiro.h".

A *string p* guarda o identificador do predecessor de  $t$ , para que seja feito o backtracking ao fim da execução, caso seja encontrada uma solução.

Os valores de  $g(t)$  e  $f(t)$  são atributos da classe, sendo que  $h'(t)$  pode ser acessado pela operação  $h' = f - g$ . O valor de  $f(t)$  é atualizado quando se chama o método *int Calcula\_H()*.

O operador "<" foi definido para objetos da classe Tabuleiro para que fosse possível utilizá-los em uma fila de prioridade (std::priority\_queue). Essa estrutura permite que o nó de menor  $f$  seja acessado rapidamente.

O método *void Gerar\_Vizinhos(vector <Tabuleiro>)* constrói os tabuleiros

sucessores do tabuleiro em questão, inserindo-os em um vetor de objetos Tabuleiro, o qual é passado por referência ao método.

## 4.2 Função Principal

A função principal do código, apresentada no arquivo "*main.cpp*", contém os procedimentos necessários para executar o algoritmo  $A^*$  a partir de um tabuleiro inicial.

Os conjuntos A e F foram mapeados com auxílio de dicionários do tipo `std::map`. Para essas estruturas, foram utilizadas as *strings* identificadoras dos nós como chaves de consulta. A biblioteca padrão do C++ implementa dicionários como árvores binárias de busca, o que permite que seja verificado em tempo  $O(\lg(n))$  se um elemento está ou não em um dado conjunto.

Para mapear o conjunto A, também há a necessidade de se consultar rapidamente o nó com menor valor de  $f(t)$ . Para isso, criou-se uma fila de prioridade para armazenar os mesmos nós do dicionário A, o que permite acessar o menor  $f(t)$  em tempo  $O(\lg(n))$ . Essa fila de prioridade é denotada por "*priority\_queue* <Tabuleiro> PQueue".

## 4.3 Redundâncias em PQueue

Inicialmente, implementou-se a manutenção da fila de prioridade da seguinte forma:

- Quando havia a necessidade de alterar o valor de  $g(t)$  de um elemento no conjunto A, uma operação "DECREASE\_KEY(t)" era chamada. Esse procedimento está enunciado em CORMEN et al, página 118, e tem custo  $O(\lg(n))$  em tempo de execução.
- Para encontrar esse elemento no heap, era necessária uma busca linear, uma vez que os elementos do heap não estão ordenados. Esse procedimento, por sua vez, custa  $O(n)$  em tempo de execução.

Entretanto, para melhorar o tempo de execução, foi descartada a busca linear enunciada acima. Dessa forma, quando um nó pertencente a A é encontrado com um novo valor de  $g(t)$ , esse nó é simplesmente adicionado à fila de prioridade, deixando na fila um nó de mesma configuração, exceto pelo valor de  $g(t)$ . A presença desses nós foi denominada como **redundâncias em PQueue**.

Essas redundâncias foram tratadas da seguinte forma: a cada vez que o nó de menor  $f(t)$  é sacado do heap, é avaliado se ele pertence ou não ao conjunto A. Caso não pertença, ele é uma redundância, sendo descartado. Esse procedimento é repetido até se encontrar um nó não redundante.

Apesar de acrescentar uma certa carga de operações à função principal, esse tratamento de redundâncias se utiliza de funções de busca em dicionário e extração de valor mínimo em heap. Ambos tipos de operação custam  $O(\lg(n))$  em tempo de execução, que é assintoticamente menor que  $O(n)$ . Empiricamente, essa solução mostrou-se melhor em eficiência.



#### 4.4 Pesos de $h'4(t)$

Os testes com as três primeiras heurísticas mostraram uma eficiência demasiadamente superior de  $h'3(t)$  em relação às outras duas, sendo  $h'2(t)$  a menos eficiente. Tendo em vista esses resultados, escolheu-se os seguintes valores de peso para  $h'4(t)$ :

$$p1 = 0.08$$

$$p2 = 0.02$$

$$p3 = 0.90$$

Esses pesos estão definidos como macros, presentes no cabeçalho "*tabuleiro.h*".

## 5 Testes

Na execução do programa, pode-se seleccionar a heurística pelo parâmetro ” — *heurística H*”, em que ”H” é um número de 1 a 5 (O valor padrão é 3). Algumas informações extras podem ser obtidas durante a execução se acrescentado o parâmetro ” — *eco*”. Entre essas informações estão: tamanho dos conjuntos A e F, tamanho de PQueue, número de redundâncias tratadas e tempo de execução.

Mais informações de como compilar e executar o código estão contidas no arquivo ”*readme.txt*”, que se encontra no directório dos arquivos-fonte.

Os testes a seguir foram realizados em um ambiente Linux, SO versão de 64 bits, 4GB de RAM de sistema.

Para os casos em que a memória utilizada pelo processo excedeu a quantidade de RAM disponibilizada pelo sistema, optou-se por abortar o processo, uma vez que o uso de memória swap deixa o processo muito mais lento. Nesses casos, o tempo de execução foi marcado com um ” —”.

Tabela 2: Tempo de execução (em segundos)

	Heurística 1	Heurística 2	Heurística 3	Heurística 4	Heurística 5
Caso 1	< 0.01	1.57	< 0.01	< 0.01	—
Caso 2	—	—	15.75	16.89	—
Caso 3	—	—	55.96	109.53	—
Caso 4	< 0.01	32.17	< 0.01	< 0.01	—
Caso 5	3.35	—	0.06	0.14	—
Caso 6	—	—	—	—	—
Caso 7	—	—	—	—	—
Caso 8	—	—	—	—	—
Caso 9	—	—	—	—	—
Caso 10	—	—	127.08	129.70	—

Tabela 3: Uso máximo de memória (em MB)

	Heurística 1	Heurística 2	Heurística 3	Heurística 4	Heurística 5
Caso 1	3.24	45.26	3.24	3.26	2,797.88
Caso 2	2,782.05	2,767.46	368.69	389.84	2,797.77
Caso 3	2,774.96	2,765.51	1,210.16	2,398.58	2,766.53
Caso 4	3.14	687.65	3.31	3.15	2,736.37
Caso 5	88.76	2,757.79	5.19	7.52	2,729.52
Caso 6	2,771.25	2,758.28	2,769.60	2,805.26	2,728.71
Caso 7	2,772.73	2,770.37	2,766.63	2,803.12	2,730.2
Caso 8	2,779.50	2,780.82	2,762.08	2,802.41	2,727.43
Caso 9	2,777.38	2,778.92	2,761.42	2,798.98	2,727.7
Caso 10	2,775.52	2,769.46	2,496.38	2,645.8	2,726.16

A tabela a seguir mostra o número mínimo de movimentos encontrado para cada um dos casos:

Tabela 4: Número Mínimo de Movimentos

Caso	Número de Movimentos
Caso 1	8
Caso 2	36
Caso 3	41
Caso 4	13
Caso 5	28
Caso 6	?
Caso 7	?
Caso 8	?
Caso 9	?
Caso 10	42

O número mínimo de movimentos para os casos 6, 7, 8 e 9 não foi identificado pelo programa. Observando a disposição dos dados, especula-se que esses valores sejam maiores que 42.

## 6 Conclusões

Os resultados mostraram  $h'3(t)$  como a mais eficiente heurística para o A\* aplicado ao problema do tabuleiro de 15 casas. Para o caso 5, por exemplo, ela é 56 vezes mais eficiente que  $h'1(t)$  e 2 vezes mais eficiente que  $h'4(t)$ .

Mesmo  $h'3(t)$  sendo uma boa heurística, tanto o tempo de execução quanto o uso de memória aumentam muito a partir de 42 peças, o que impossibilitou a análise dos casos 6, 7, 8 e 9.

As seguintes sugestões são enumeradas para otimizar trabalhos futuros com o código apresentado:

- **Utilizar tipos abstratos de dados mais eficientes para A e F:** No trabalho foram utilizados dicionários `std::map` para verificar a presença de nós nos conjuntos a partir da string identificadora de cada nó. Essa consulta poderia ser mais rápida em um código que utilizasse árvores rubro-negras ou tabelas hash para implementar os conjuntos do problema.
- **Eliminar a necessidade do tratamento de redundâncias:** Se fosse utilizado um TAD que eliminasse os casos de redundância e simultaneamente permitisse rápida consulta ao nó de menor  $f(t)$ , a execução da função principal seria agilizada.
- **Podar nós de A e F:** Se fossem identificados nós que certamente não entrariam na solução final, esses poderiam ser "podados" dos conjuntos A e F, o que diminuiria o consumo de memória. Entretanto, não se sabe quais tipos de nós são passíveis de serem removidos do problema durante a execução.

## 7 Referências

CORMEN, T. H.; LEISERSON, C. E.; RIVEST, R. L.; STEIN, C. **Algoritmos: Teoria e Prática**. 3ª Edição. Elsevier, 2012.