

# Busca em Espaço de Estados

---

Jomi F. Hübner

Universidade Federal de Santa Catarina  
Departamento de Automação e Sistemas  
<http://jomifred.github.io/ia>



# Introdução

---

# Agente orientado a meta

- O projetista determina que objetivo o agente deve alcançar (e não um programa a ser executado)
- É necessário que o próprio agente construa um plano de ações que atinjam seu objetivo (como se o próprio agente construísse seu programa)
- Exemplos: o agente aspirador de pó, um agente motorista de táxi, uma sonda espacial, ...

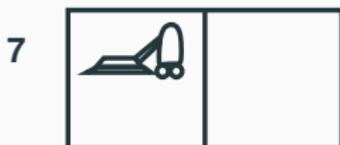
# Exemplo do aspirador de pó i

- Um robô aspirador de pó deve limpar uma casa com duas posições. Operações que ele sabe executar:
  - sugar
  - ir para a posição da esquerda
  - ir para a posição da direita
- Como o aspirador pode montar um plano para limpar a casa se inicialmente ele esta na posição direita e as duas posições têm sujeira?
  - Quais os estados possíveis do mundo do aspirador e as transições?

# Exemplo do aspirador de pó ii

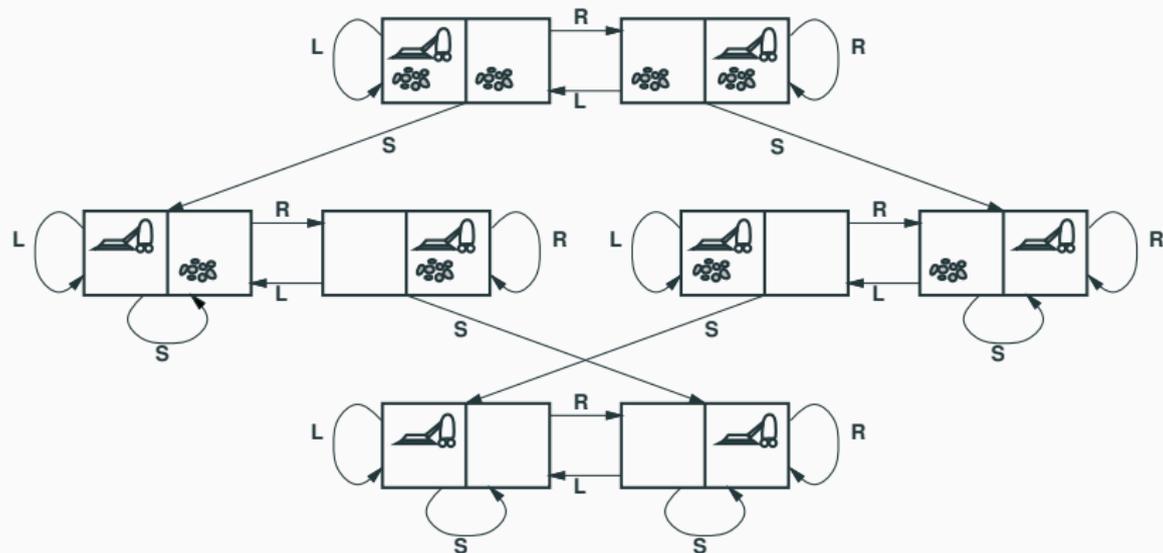
Estados possíveis:

# Exemplo do aspirador de pó iii



# Exemplo do aspirador de pó iv

## Espaço de busca



# O que é busca?

- O mundo do agente é modelado por conjunto de **estados** possíveis (muitas vezes este conjunto é infinito)
- Existem **transições** entre os estados do mundo, formando um grafo
- São utilizados **algoritmos** para encontrar um caminho neste grafo
  - partindo do estado inicial (atual)
  - até o estado objetivo

# Por que estados?

- As informações do mundo real são absurdamente complexas, é praticamente impossível considerar todas
  - No exemplo do aspirador, o mundo tem várias outras informações: a cor do tapete, se é dia, de que material o aspirador é feito, quanto ele tem de energia, como é o nome do/a proprietário/a, ....
- A noção de estado **abstrai** esses detalhes e **modela** somente o que é relevante para a solução do problema
- O mesmo se dá com as operações: são abstrações das operações reais (ir para a posição da direita implica em várias outras operações)

## Exemplo dos jarros

- Temos dois jarros, um com capacidade para 4 litros de água e outro com capacidade para 3 litros.
- Utilizando somente operações de encher, esvaziar e derramar a água de um jarro no outro, o agente deve encontrar uma seqüência de operações que deixa o jarro com capacidade para 3 litros com 2 litros de água
- Quais os estados e as transições?

- No desenvolvimento de um software para resolver um problema, o projetista pode optar por várias paradigmas de modelagem do problema:
  - O sistema é modelado por procedimentos que alteram os dados de entrada
  - O sistema é modelado por funções
  - O sistema é modelado por predicados
  - O sistema é modelado por objetos
  - ...

- Busca é mais uma forma de modelar um problema:
  - Definir os estados
  - Definir as transições
  - Escolher um algoritmo de busca

# Exercício i

O que é

- estado
- transição
- estado meta e
- custo da solução encontrada

para os seguintes problemas

# Exercício ii

- 8-Puzzle

5	4	
6	1	8
7	3	2

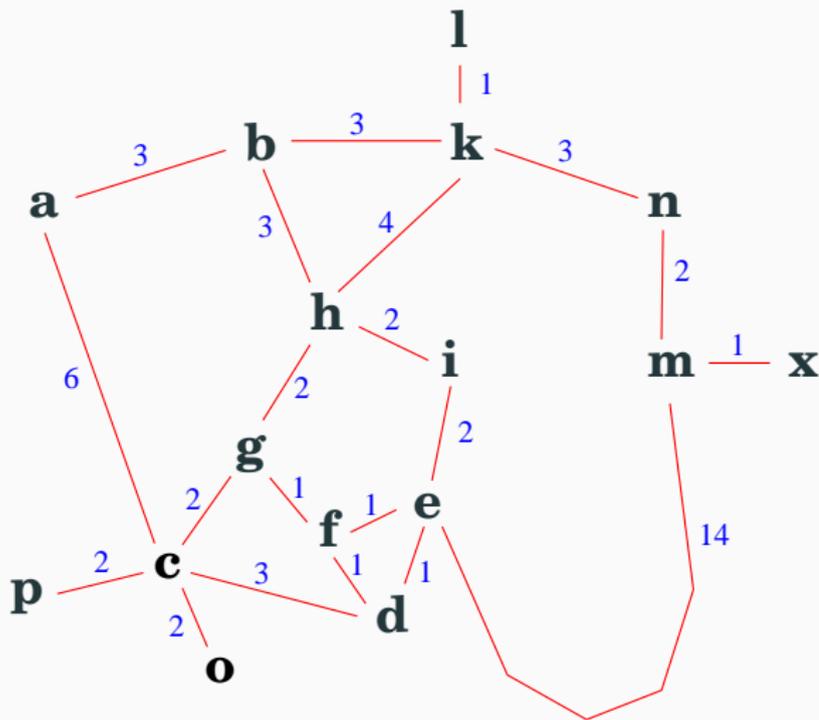
Start State

1	2	3
8		4
7	6	5

Goal State

## Exercício iii

- Encontrar um caminho da cidade “i” até “x”



# Algoritmos de Busca “Cega”

---

# Árvore de busca

- Coloca-se o estado inicial como nodo raiz
- Cada operação sobre o estado raiz gera um novo nodo (chamado de **sucessor**)
- Repete-se este processo para os novos nodos até gerar o nodo que representa o estado meta
- **Estratégia** de busca: que nodo escolher para expandir
- Exemplo: [fazer as árvores para o exemplo do aspirador e do jarro]

- Busca em **largura**: o nodo mais **antigo** é escolhido para gerar sucessores
- Busca em **profundidade**: o nodo mais **recente** é escolhido para gerar sucessores

- Cada nodo tem
  - o estado que representa
  - o nodo pai
  - o operador que o gerou
  - sua profundidade na árvore de busca
  - o custo de ter sido gerado (denotado por  $g$ )
  - opcionalmente, os nodos sucessores

# Estratégias de poda da árvore de busca i

- Um nodo não gera um sucessor igual a seu pai
- Um nodo não gera um sucessor igual a um de seus ascendentes
- Um nodo não gera um sucessor que já exista na árvore de busca

- Detalhes de implementação:
  - Verificar se um estado já está na árvore pode levar muito tempo
    - imagine uma árvore com milhares de estados do jogo de xadrez, cada novo estado deve ser comparado com outros milhares de estados!
  - Ter uma tabela hash (que tem tempo de ótimo para consulta) para saber se determinado nó existe na árvore

# Algoritmo de busca em largura

**function** BL(Estado *inicial*): Nodo

**PriorityQueue**(*g*) *abertos* {fila ordenada por *g*}

*abertos.add*(**new** Nodo(*inicial*))

**while not** *abertos.isEmpty*() **do**

    Nodo *n* ← *abertos.remove*()

**if** *n.getEstado().éMeta*() **then**

**return** *n*

**end if**

*abertos.add*(*n.sucessores*())

**end while**

**return** null

# Cr terios de compara o entre os algoritmos

- **Completo:** o algoritmo encontra a solu o se ela existir
- ** timo:** o algoritmo encontra a solu o de menor custo
- **Tempo:** quanto tempo o algoritmo leva para encontrar a solu o no pior caso
- **Espa o:** quanto de mem ria o algoritmo ocupa

# Análise do algoritmo BL

- Completo: sim
- Ótimo: sim
- Tempo: explorar todos os nodos da árvore
  - $b$  = fator de ramificação
  - $d$  = profundidade do estado meta
  - tamanho da árvore:  $1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d$
  - complexidade:  $O(b^d)$
- Espaço:  $O(b^d)$

## Exemplo de complexidade

Prof.	Nodos	Tempo	Memória
0	1	1ms	100 bytes
2	111	0,1 seg	11 Kbytes
4	11.111	11 seg	1 Mbyte
6	$10^6$	18 min	111 Mbytes
8	$10^8$	31 horas	11 Gbytes
12	$10^{12}$	35 anos	111 Tbytes
14	$10^{14}$	3500 anos	11.111 Tbytes

( $b = 10$ , 1000 nodos por segundo, 100 bytes por nodo)

# Algoritmo de busca em profundidade

```
function BP(Estado inicial, int m): Nodo
Stack abertos
abertos.add(new Nodo(inicial))
while not abertos.isEmpty() do
  Nodo n ← abertos.remove()
  if n.getEstado().éMeta() then
    return n
  end if
  if n.getProfundidade() < m then
    abertos.add(n.sucessores())
  end if
end while
return null
```

# Análise do algoritmo BP

- Completo: não (caso a meta esteja em profundidade maior que  $m$ )  
Se  $m = \infty$ , é completo se o espaço de estados é finito e existe poda para não haver loops entre as operações
- Ótimo: não
- Tempo: explorar  $O(b^m)$  nodos (ruim se  $m$  é muito maior que  $d$ )
- Espaço: guardar  $O(bm)$  nodos. (em profundidade 12, ocupa 12 Kbytes!)

# Algoritmo de busca em profundidade iterativo

```
function BPI(Estado inicial): Nodo  
int  $p \leftarrow 1$   
loop  
  Nodo  $n \leftarrow \text{BP}(\textit{inicial}, p)$   
  if  $n \neq \text{null}$  then  
    return  $n$   
  end if  
   $p \leftarrow p + 1$   
end loop
```

# Análise do algoritmo BPI

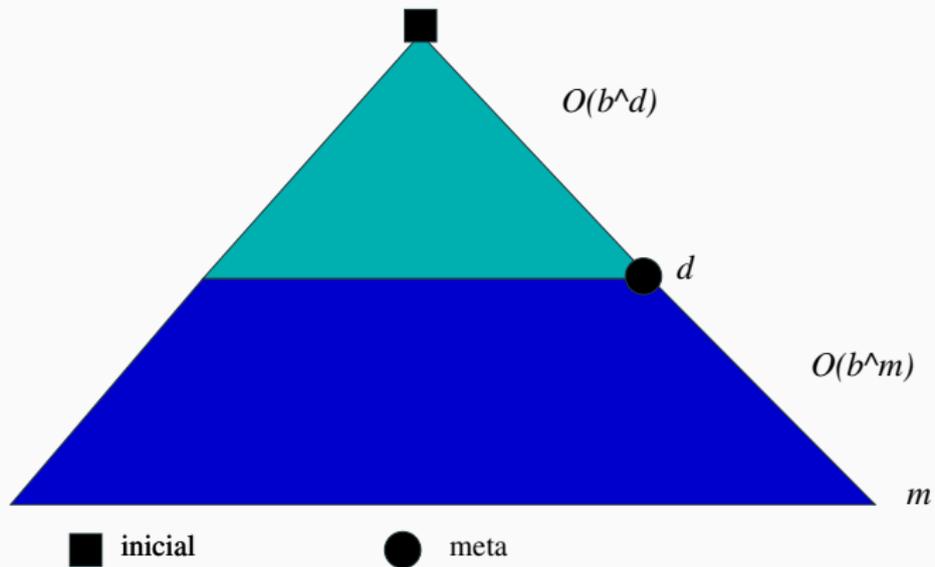
- Completo: sim
- Ótimo: sim  
se todas as ações tem o mesmo custo
- Tempo: explorar  $O(b^d)$  nodos
- Espaço: guardar  $O(bd)$  nodos.

# Algoritmo de busca em Bidirecional

```
function BBD(Estado inicial, meta): Nodo
  Queue abCima, abBaixo
  abCima.add(new Nodo(inicial))
  abBaixo.add(new Nodo(meta))
  while not (abCima.empty()) and abBaixo.empty() do
    Nodo n  $\leftarrow$  abCima.remove() {verifica lista de cima}
    if n.getEstado()  $\in$  abBaixo then return meta end if
    abCima.add(n.sucessores())
    n  $\leftarrow$  abBaixo.remove() {verifica lista de baixo}
    if n.getEstado()  $\in$  abCima then return meta end if
    abBaixo.add(n.antecessores())
  end while
  return null
```

# Análise do algoritmo BBD

- Completo: sim
- Ótimo: sim
- Tempo: explorar  $O(b^{d/2})$  nodos
- Espaço: guardar  $O(b^{d/2})$  nodos
- Observação: deve ser possível gera antecessores

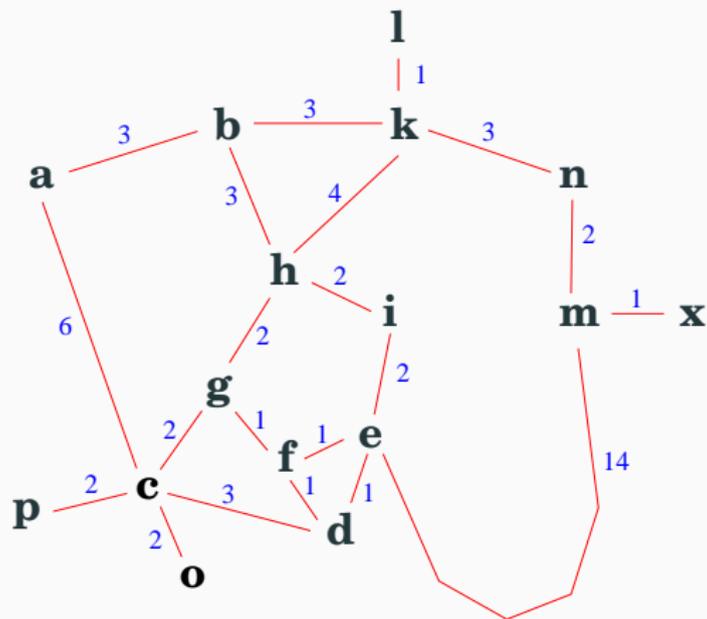


	BL	BP	BPI	BBD
Completo	sim	não	sim	sim
Ótimo	sim	não	sim	sim
Tempo	$O(b^d)$	$O(b^m)$	$O(b^d)$	$O(b^{d/2})$
Espaço	$O(b^d)$	$O(bm)$	$O(bd)$	$O(b^{d/2})$

# Algoritmos de Busca “Inteligente”

---

## Exemplo: ir de “h” para “o” (com BL)



A árvore de busca gerada é “inteligente”?

- Heurística: **Estimativa** de custo até a meta. (denotado pela função  $h : Estados \rightarrow Reais$ )
- No exemplo das cidades, poderia ser a distância em linha reta
- Algoritmo de **busca gananciosa**: retira de abertos sempre o nodo com menor estimativa de custo
  - Refazer a busca de um caminho entre “h” e “o”. **ótimo!**
  - Refazer a busca de um caminho entre “i” e “x”. **não ótimo!**

- **Idéia:** Evitar explorar caminhos que **já** estão muito caros e **preferir** os que têm menor expectativa de custo.
- Utilizar na escolha de um nodo da lista de abertos
  - tanto a estimativa de custo de um nodo ( $h(n)$ )
  - quanto o custo acumulado para chegar no nodo ( $g(n)$ )

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

- Refazer a busca de um caminho entre “i” e “x” utilizando  $f$ .

# Algoritmo de busca A\*

**function** BA\*(Estado *inicial*): Nodo

**PriorityQueue**(*f*) *abertos* {fila ordenada por *f*}

*abertos.add*(new Nodo(*inicial*))

**while not** *abertos.isEmpty*() **do**

    Nodo *n* ← *abertos.remove*()

**if** *n.getEstado().éMeta*() **then**

**return** *n*

**end if**

*abertos.add*(*n.sucesores*())

**end while**

**return null**

# Propriedades da função $h$

- Supondo que o valor de  $h$ , no exemplo das cidades, é dado por  $10 \cdot \hat{d}$  a distância em linha reta
- O algoritmo  $A^*$  ainda é ótimo?
- $h(n)$ : estimativa de custo de  $n$  até a meta
- $h^*(n)$ : custo real de  $n$  até a meta
- Se  $h(n) \leq h^*(n)$ , então  $h$  é **admissível**.
- Se  $h$  é admissível, o algoritmo  $A^*$  é ótimo!

# Análise do algoritmo A\*

- Completo: **sim**
- Ótimo: **sim** (se  $h$  é admissível)
- Tempo: explorar  $O(b^d)$  nodos no pior caso (quando a heurística é “do contra”)
- Espaço: guardar  $O(b^d)$  nodos no pior caso.

# Exercício i

- Determine uma heurística para o problema 8-Puzzle e verifique se é admissível.

5	4	
6	1	8
7	3	2

Start State

1	2	3
8		4
7	6	5

Goal State

## Exercício ii

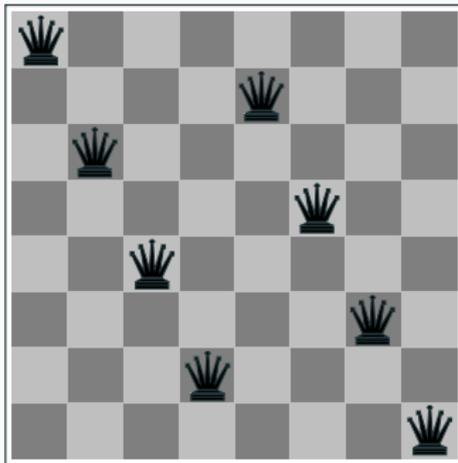
- $h_1$ : número de peças fora do lugar
- $h_2$ : distância de cada peça de seu lugar
- $h_3$ : peças fora da formação de caracol
- $h_4 = h_2 + h_3$

# Complexidade no problema 8-puzzle

$d$	número de abertos			fator ramificação		
	BPI	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$	BPI	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$
2	10	6	6	2.45	1.79	1.79
4	112	13	12	2.87	1.48	1.45
8	6384	39	25	2.80	1.33	1.24
12	364404	227	73	2.78	1.42	1.24
16	–	1301	211	–	1.45	1.25
20	–	7276	676	–	1.47	1.27
24	–	39135	1641	–	1.48	1.26

# Exercício

- Determine uma heurística para o problema das 8-rainhas e verifique se é admissível.



# Algoritmo Subida da Montanha-1

**Idéia:** escolher sempre o sucessor melhor

**function** BSM-1(Estado *inicial*): Estado

Estado *atual*  $\leftarrow$  *inicial*

**loop**

*prox*  $\leftarrow$  melhor sucessor de *atual* (segundo *h*)

**if**  $h(\textit{prox}) \geq h(\textit{atual})$  **then** {sem sucessor melhor}

**return** *atual*

**end if**

*atual*  $\leftarrow$  *prox*

**end loop**

# Análise do algoritmo BSM-1

- Não mantém a árvore (logo, não pode retornar o caminho que usou para chegar à meta).
- Completo: **não** (problema de **máximos locais**)
- Ótimo: não se aplica
- Tempo: ?
- Espaço: **nada!**

## Algoritmo Subida da Montanha-2

```
function BSM-2(Estado inicial): Estado
Estado atual  $\leftarrow$  inicial
loop
  prox  $\leftarrow$  melhor sucessor de atual (segundo h)
  if  $h(\textit{prox}) \geq h(\textit{atual})$  then {sem sucessor melhor}
    if atual.éMeta() then
      return atual
    else
      atual  $\leftarrow$  estado gerado aleatoriamente
    end if
  else
    atual  $\leftarrow$  prox
  end if
end loop
```

# Análise do algoritmo BSM-2

- Completo: **sim** (se a geração de estados aleatórios distribuir normalmente os estados gerados)
- Ótimo: não se aplica
- Tempo: ?
- Espaço: **nada!**

- Capítulos 3 e 4 do livro do Russell & Norvig
- Implementação dos algoritmos disponível em <http://jomifred.github.io/ia>