

ESTADOS E BUSCAS I

Resolução de problemas por busca

- Muitas vezes não recebemos um algoritmo para resolver um problema, mas apenas uma especificação do que é uma solução — então temos de **procurar por uma solução**.
- Um problema típico ocorre quando o agente está em um **estado inicial** e quer chegar a um **estado objetivo**, tendo um conjunto de **ações determinísticas** que ele pode realizar.
- Muitos problemas de IA podem ser abstraídos para o problema de **encontrar um caminho em um grafo dirigido**.
- Muitas vezes há mais de uma maneira de representar um problema como grafo.

Tarefas para a resolução de problemas por busca

□ **Formulação**

- do OBJETIVO
 - Identificar o que se quer atingir?
- do PROBLEMA
 - Decidir quais ações e estados considerar.

□ **Busca**

- Dada várias sequências de ações, qual é a melhor?

□ **Execução**

Formulação → Busca → Execução

Estrutura básica de um agente resolvidor de problemas por Busca

```
def agente_resolvedor_problemas_simples(percepção):
```

```
    entrada: percepção # uma percepção
```

```
    local: sequencia # uma sequência de ações, inicialmente vazia
```

```
        estado # uma descrição do estado atual do mundo
```

```
        objetivo # um objetivo, inicialmente nulo
```

```
        problema # uma formulação de problema
```

```
    estado ← ATUALIZAR_ESTADO(estado, percepção)
```

```
    se sequencia está vazia:
```

```
        objetivo ← FORMULAR_OBJETIVO(estado)
```

```
        problema ← FORMULAR_PROBLEMA(estado, objetivo)
```

```
        sequencia ← BUSCA(problema)
```

```
    ação ← PRIMEIRO(sequencia)
```

```
    sequencia ← RESTO(sequencia)
```

```
    retornar ação
```

Espaço de estados

- Um **estado** contém toda a informação necessária para prever os **efeitos** de uma ação e determinar se ele é um **estado objetivo**.
- O **nível de abstração**, ou nível de detalhe, que modelamos o mundo interfere na resolução do problema.
 - ▣ Um nível muito fino e perderemos a visão do problemas global.
 - ▣ Um nível muito grosso e perderemos detalhes críticos para resolver o problema.
- O **número de estados** depende da **representação** e do **nível de abstração** escolhidos.

Espaço de estados

- O estado inicial e uma **função de ação** definem implicitamente o **espaço de estados**, o qual é o conjunto de **todos os estados acessíveis** a partir do estado inicial.
- O espaço de estados forma um **grafo** (nem sempre explícito) em que os nós são **estados** e os **arcos** são as ações
- Um **caminho** no espaço de estados é uma **sequência de estados conectados por uma sequência de ações**.

Problemas no espaço de estados

- Consistem de:
 - Um conjunto de estados;
 - Um conjunto distinto de estado chamado de estados iniciais;
 - Um conjunto de ações disponíveis para o agente em cada estado;
 - Uma função de ação que dado um estado e uma ação retorna um novo estado;
 - Um conjunto de estados objetivos, sempre especificado por uma função booleana, *objetivo(s)*, que é verdadeira quando *s* é um estado objetivo;
 - Um critério que especifica a qualidade de uma solução aceitável.

Tipo de problemas

- Problemas com um **único estado**:
 - ▣ São problemas em que é possível calcular exatamente que estados estaremos após uma sequência de ações.
- Problemas com **múltiplos estados**:
 - ▣ São problemas em que sabemos os efeitos das ações, mas temos acesso limitado ao estado no qual se encontra o ambiente.
- Problemas de **contingência**:
 - ▣ São problemas em que as ações realizadas pelo agente podem resultar em efeitos não esperados (não determinístico). Não há como fazer uma árvore de busca que garanta o resultado.
- Problemas de **exploração**:
 - ▣ São problemas em que o agente não tem informações sobre o efeitos de suas ações. Ele sabe somente sobre o que foi aprendido anteriormente pela exploração do problema.

Características dos tipo de problemas

- Problemas de **estado único**:
 - ▣ O agente sabe em que estado está.
 - ▣ O agente sabe o que cada uma das suas ações fazem.
 - ▣ O agente poderá calcular exatamente o que fazer.

- Problemas de **múltiplos estados**:
 - ▣ O agente sabe o que cada uma das suas ações fazem.

- Problemas de **contingência**:
 - ▣ O agente deve usar os sensores enquanto age.
 - ▣ A solução é uma árvore de ações ou uma política.
 - ▣ Às vezes pode ser viável o entrelaçamento (agir antes de buscar).

- Problemas de **exploração**:
 - ▣ O espaço de estados é desconhecido.

Exemplo: Mundo do aspirador

Estado inicial possível



Estado final



- Estado é representado por um par:

<local do robô; sujeidade do local>

- Número de estados = $2 \cdot 2^k \rightarrow k \cdot 2^k$ onde k é o número de locais.

- Ex.: $5 \times 5 = 5 \cdot 2^5 = 167.772.160$

$$10 \times 10 = 100 \cdot 2^{100} \approx 1.27 \times 10^{32}$$

Exemplo de tipos de problemas: Mundo do aspirador

□ Estado único:

- Início no estado 5.

□ Múltiplos estados:

- Início em
 - {1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8}

■ Ação → Direita

- {2, 4, 6, 8}

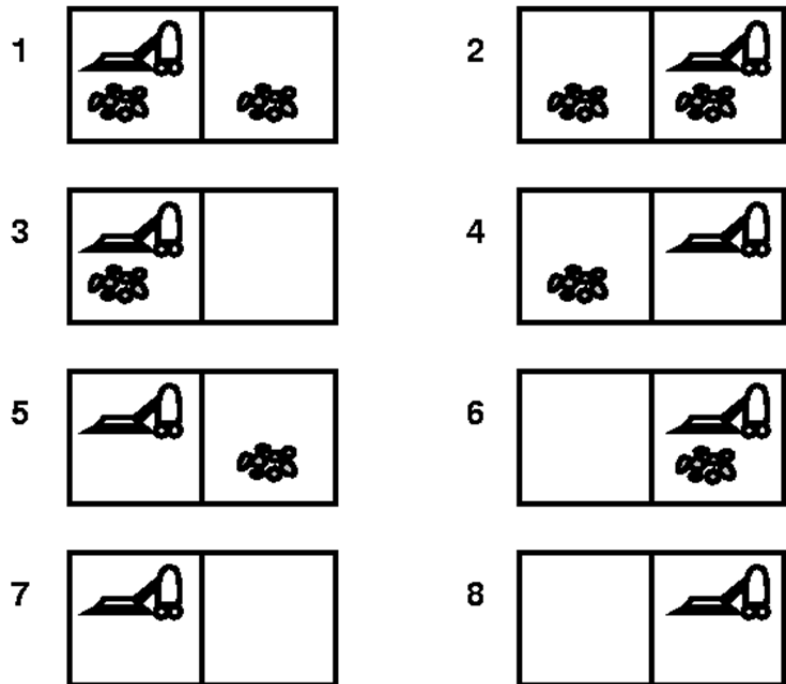
□ Contingência:

■ Ação → Aspirar

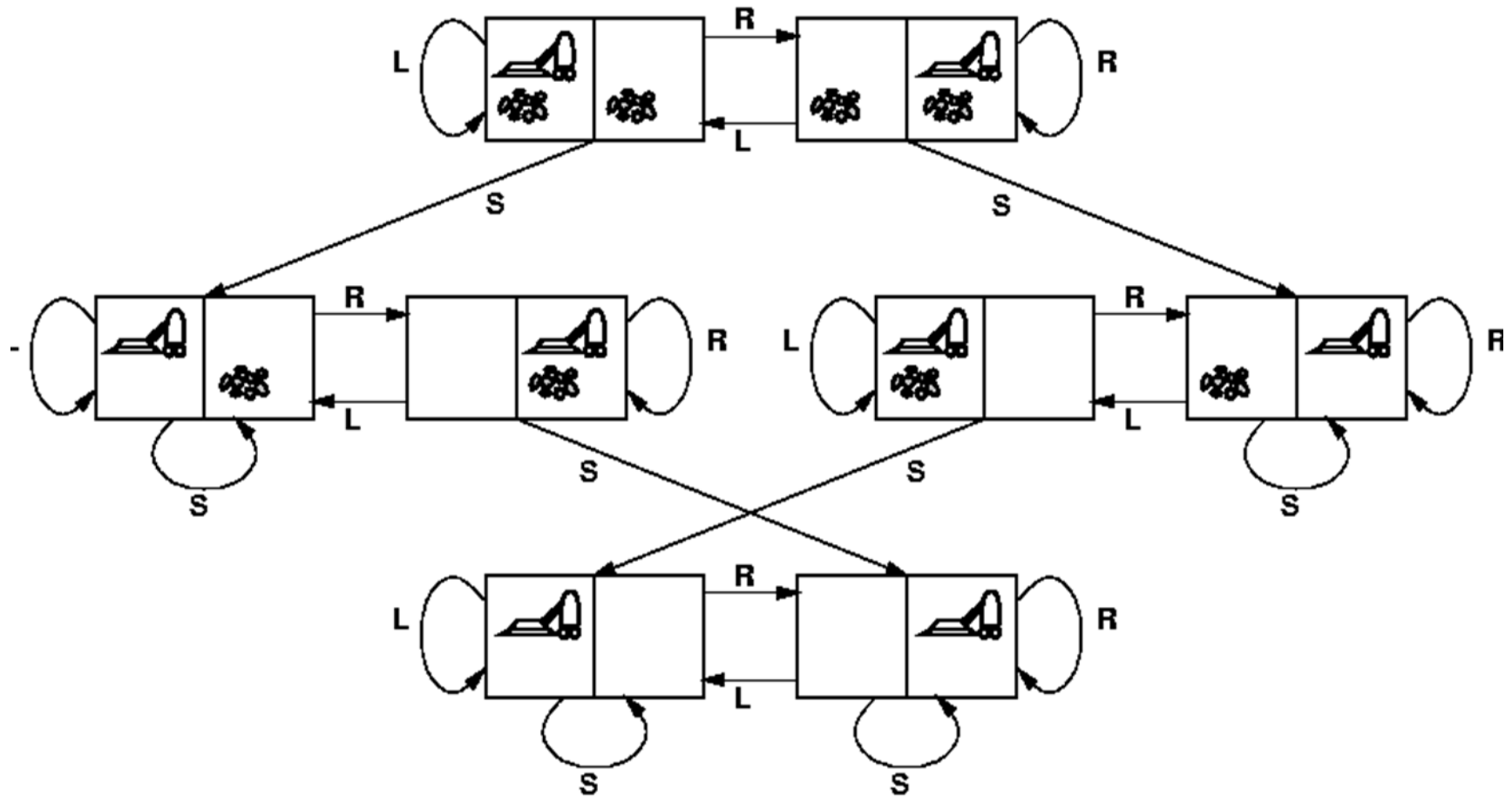
- Pode sujar um carpete limpo.

■ Sensoriamento

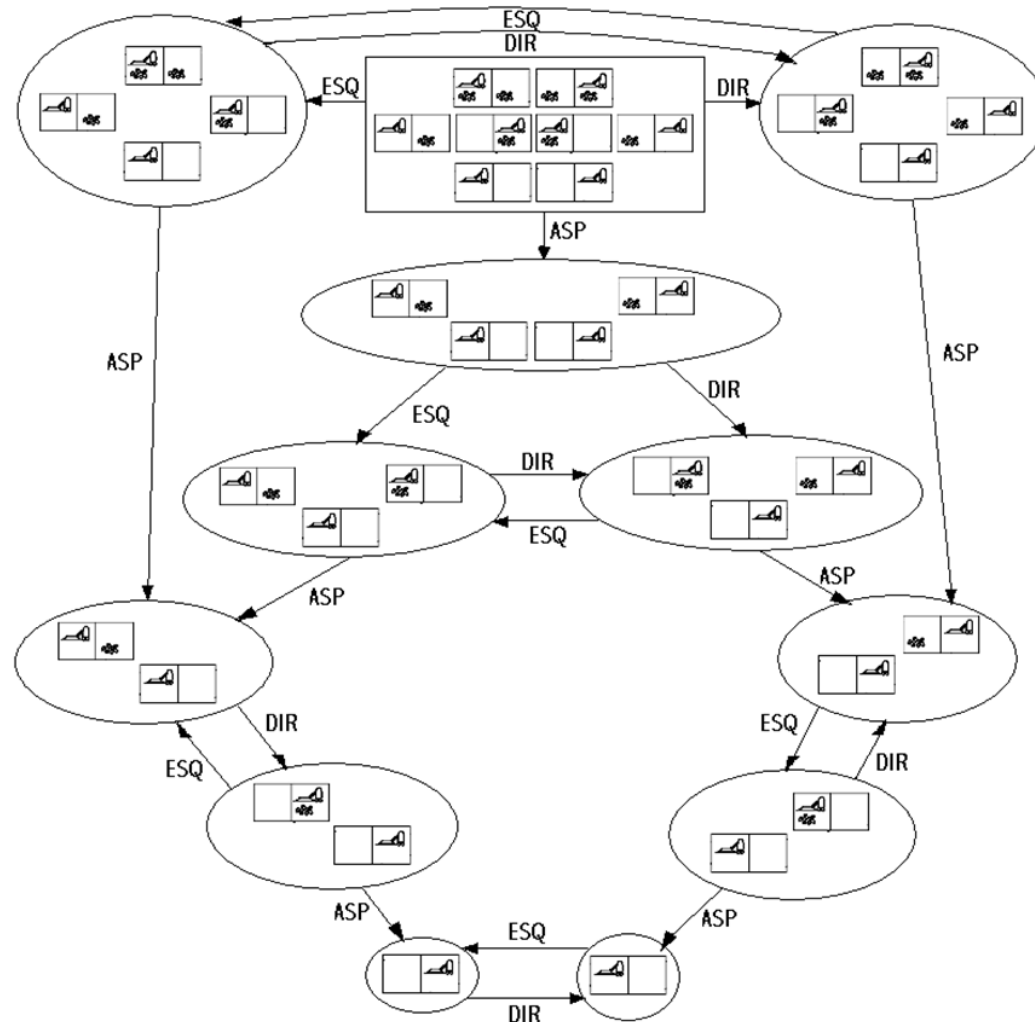
- Local
- Sujo ou não



Espaço de estados em problemas de estado único



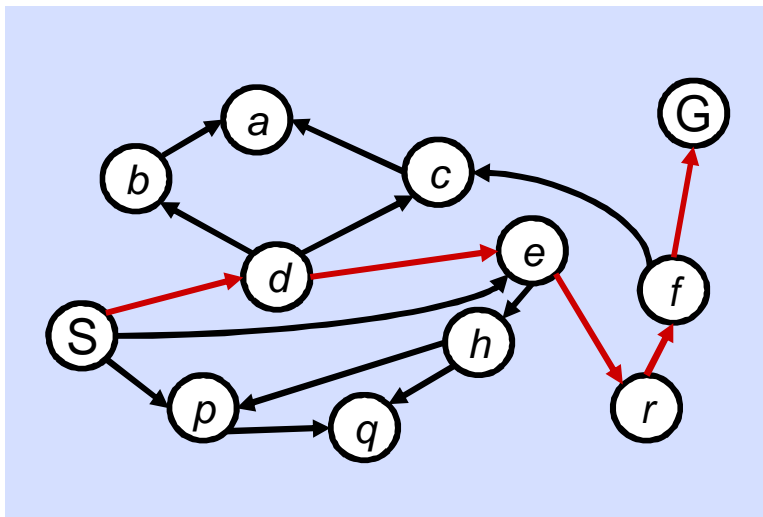
Espaço de estado em problemas de múltiplos estados



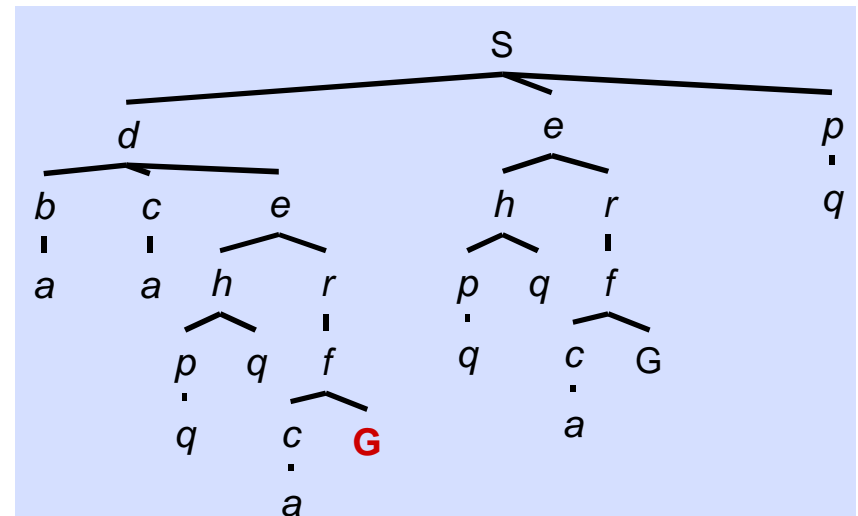
Grafos de estados vs. Árvores de busca

- Cada **nó** na árvore de busca é um **caminho completo** no grafo do problema.
- Nós construímos ambos sobre demanda – e construímos somente o necessário.

Grafo de estados



Árvore de busca



Exemplo: 8-puzzle

- ❑ **Estados:** matriz 3x3 com a especificação da posição de cada símbolo de 1-8 e o espaço em branco.
- ❑ **Estado Inicial:** qualquer um dos estados acima especificados.
- ❑ **Função de ação:** gera os estados válidos resultantes das quatro ações de mover o espaço vazio para *direita*, *esquerda*, *cima*, *baixo*.
- ❑ **Teste de objetivo:** verifica se o estado corresponde ao estado objetivo.

5	4	
6	1	8
7	3	2

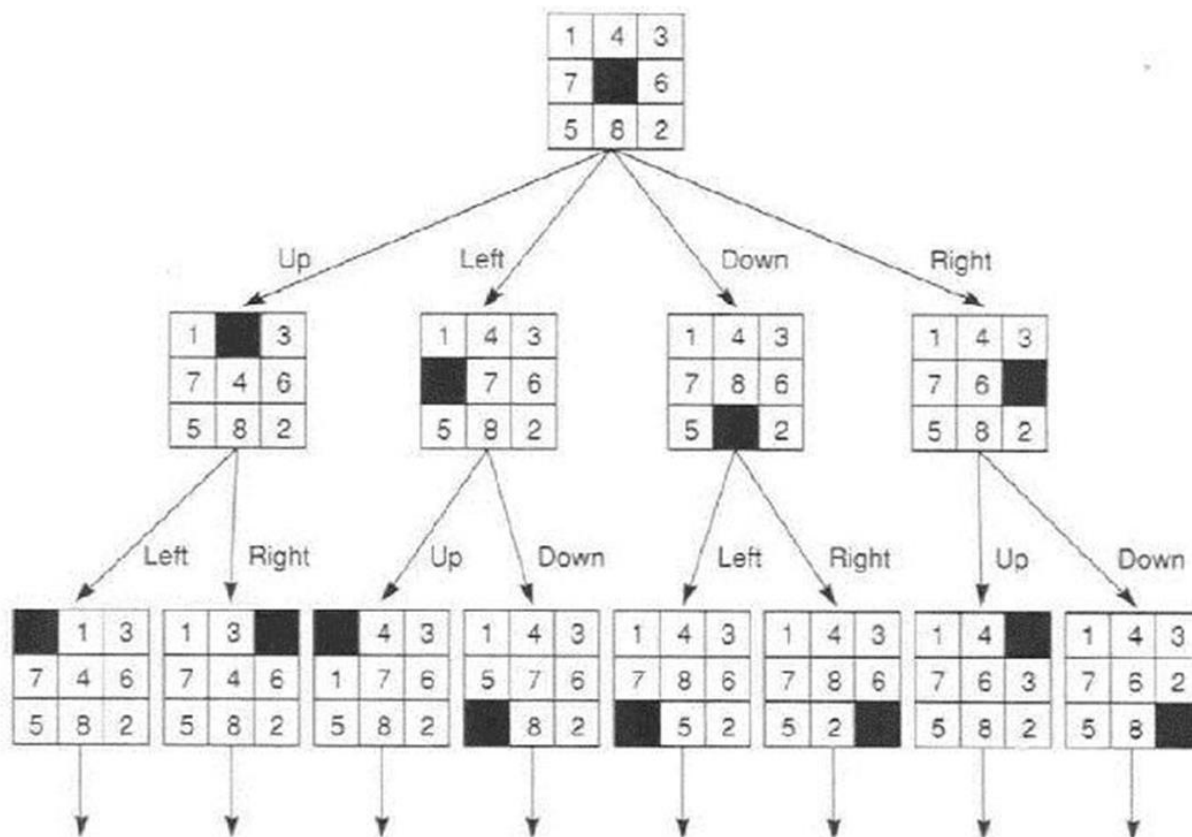
estado inicial

1	2	3
8		4
7	6	5

estado final

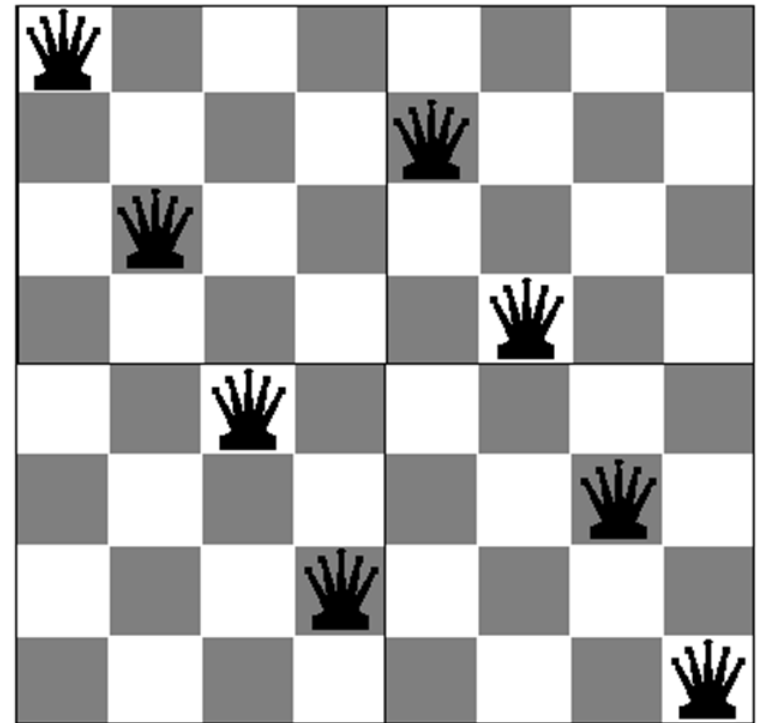
Exemplo: 8-puzzle – Espaço de estados

□ Número de estados = $9! = 362.880$



Exemplo: 8 Rainhas

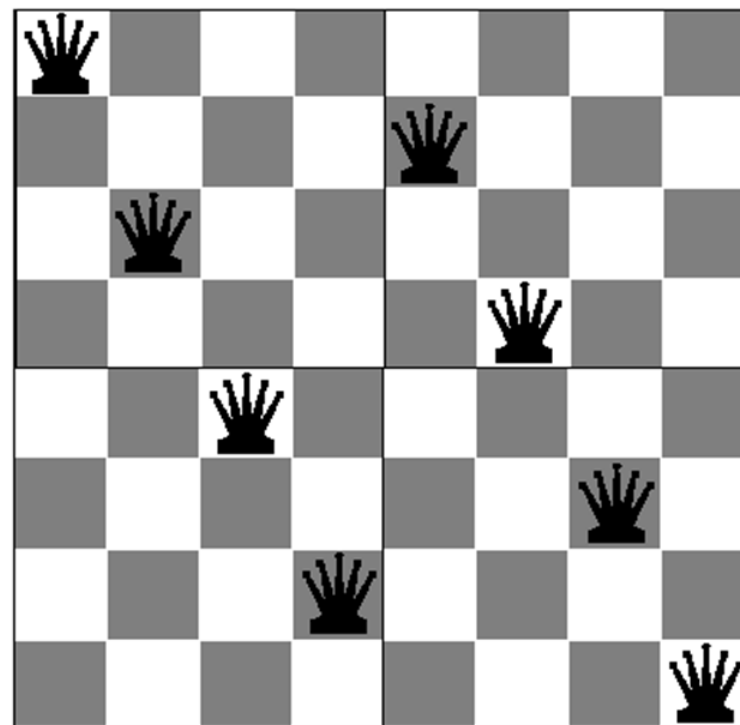
- ❑ **Estados:** qualquer arranjo de 0 a 8 rainhas no tabuleiro.
- ❑ **Estado inicial:** nenhuma rainha no tabuleiro.
- ❑ **Função de ação:** colocar uma rainha em uma casa.
- ❑ **Teste de Objetivo:** 8 rainhas estão no tabuleiro e nenhuma está sendo atacada.
- ❑ 3×10^{14} possíveis sequências a serem investigadas.



Exemplo: 8 Rainhas – Outra formulação

- **Estados:** 0 a 8 rainhas no tabuleiro, uma por coluna nas n colunas mais a esquerda e sem ataques.
- **Estado inicial:** nenhuma rainha no tabuleiro.
- **Função de ação:** colocar uma rainha em uma casa cuja coluna seja a primeira à esquerda que não esteja ameaçada por outra rainha.
- 2057 possíveis sequências a serem investigadas.

A formulação do problema é
FUNDAMENTAL!!!



Busca no espaço de estados

- A busca no **espaço de estados** assume que:
 - ▣ O agente tem um **conhecimento perfeito** do espaço de estados e pode observar em que estado ele está.
 - ▣ O agente tem um conjunto de ações que tem **efeitos determinísticos** conhecidos.
 - ▣ Alguns estados são **estados objetivo** e o agente quer atingir um destes estados, podendo reconhecer um estado objetivo.
 - ▣ **Uma solução é uma sequência de ações** que levam o agente do seu estado atual para um estado objetivo.

Busca sistemática em grafos

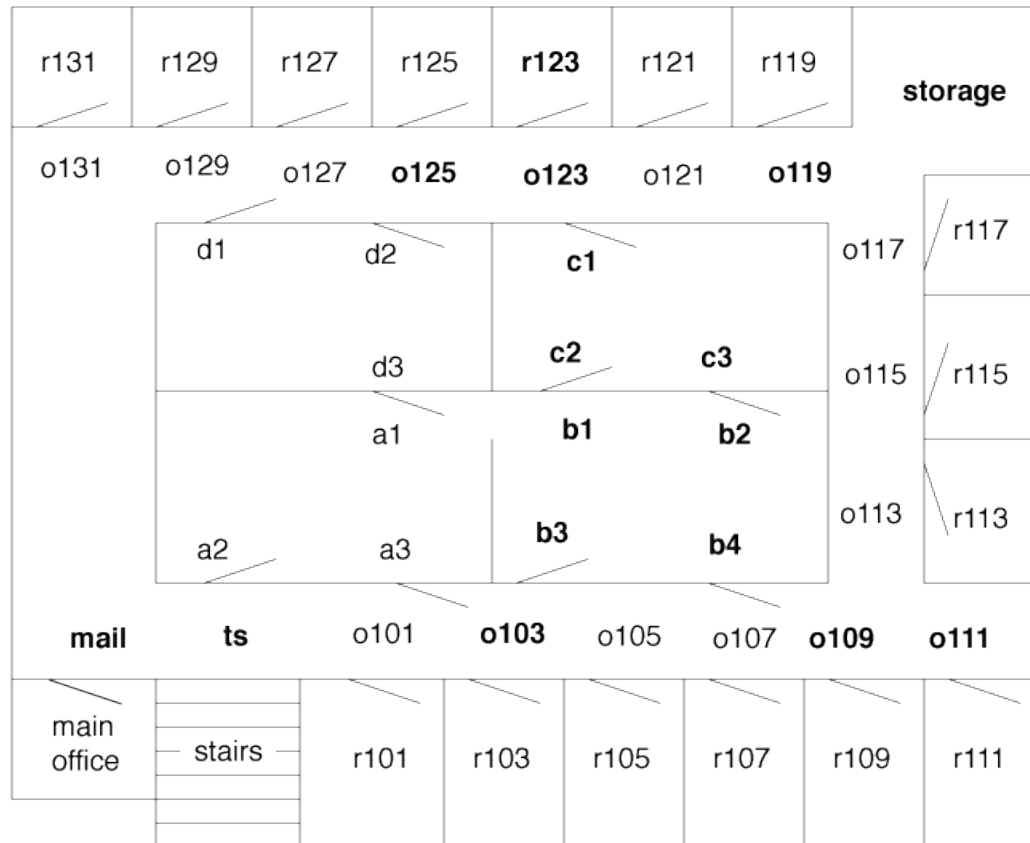
- Existem muitas formas de representar um problema como um grafo, mas duas formas merecem atenção:
- **Grafo do Espaço de Estados:** no qual um nó representa um estado do mundo e um arco representa uma mudança de um estado para outro no mundo.
 - Ex.: problema das 8 rainhas – mudar uma rainha de linha gera um novo estado.
- **Grafo do Espaço de Problemas:** no qual um nó representa um problema a ser resolvido e um arco representa decomposições alternativas do problemas.
 - Ex.: problema das 8 rainhas – colocar uma rainha na n-ésima coluna, sem gerar conflito com as outras que já estão no tabuleiro, gera um novo estado.

Grafos dirigidos

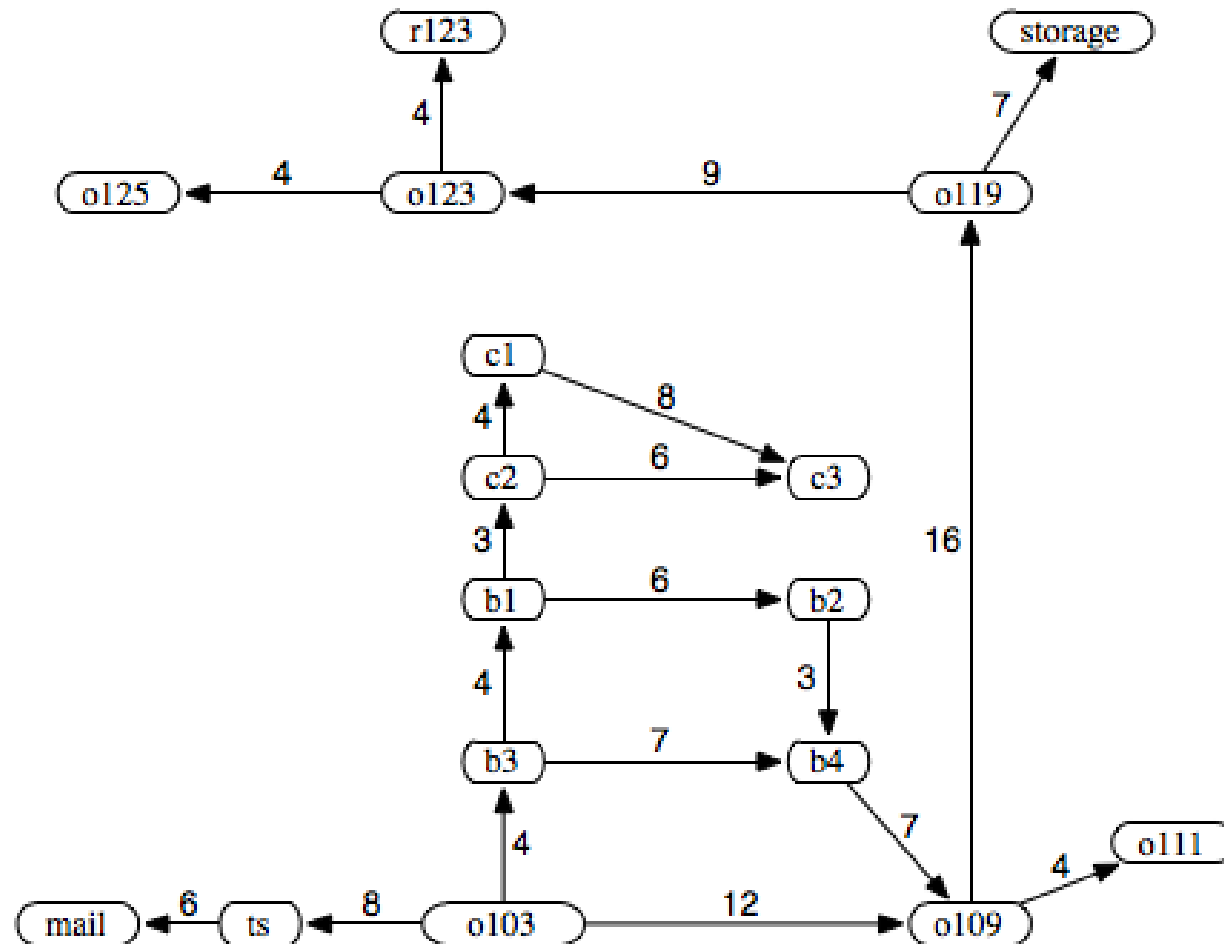
- Um **grafo** consiste em um conjunto **N** de **nós** e um conjunto **A** de pares ordenados de nós $\langle n_x, n_y \rangle$, chamados **arcos**.
- O nó n_2 é um **vizinho** de n_1 se houver um arco de n_1 para n_2 . Ou seja, se $\langle n_1, n_2 \rangle \in A$.
- Um **caminho** é uma sequência de nós $\langle n_0, n_1, \dots, n_K \rangle$ que tal que $\langle n_{i-1}, n_i \rangle \in A$.
- Tendo em conta um conjunto de **nós de início** e de **nós objetivo**, uma **solução** é um caminho de um nó de início para um nó objetivo.
- Muitas vezes há um **custo** associado com os arcos e o **custo de um caminho** é a soma dos custos dos arcos no caminho.

Exemplo: O robô de entrega

- O robô quer ir de fora do quarto 103 para dentro do quarto 123.

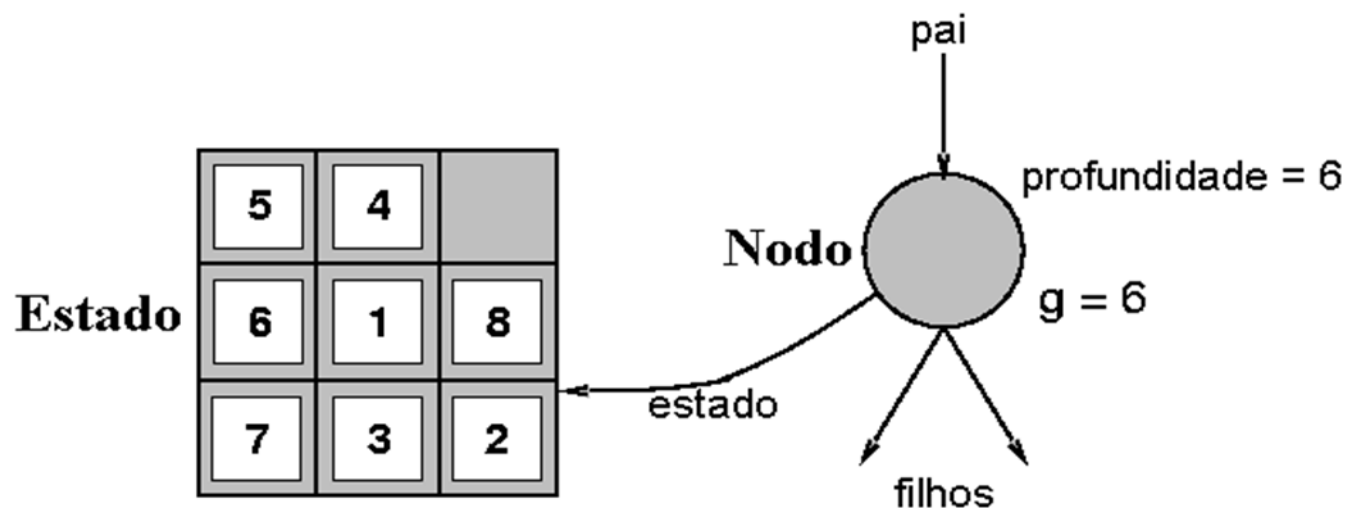


Exemplo: Grafo para o robô de entrega



Estados vs. Nós

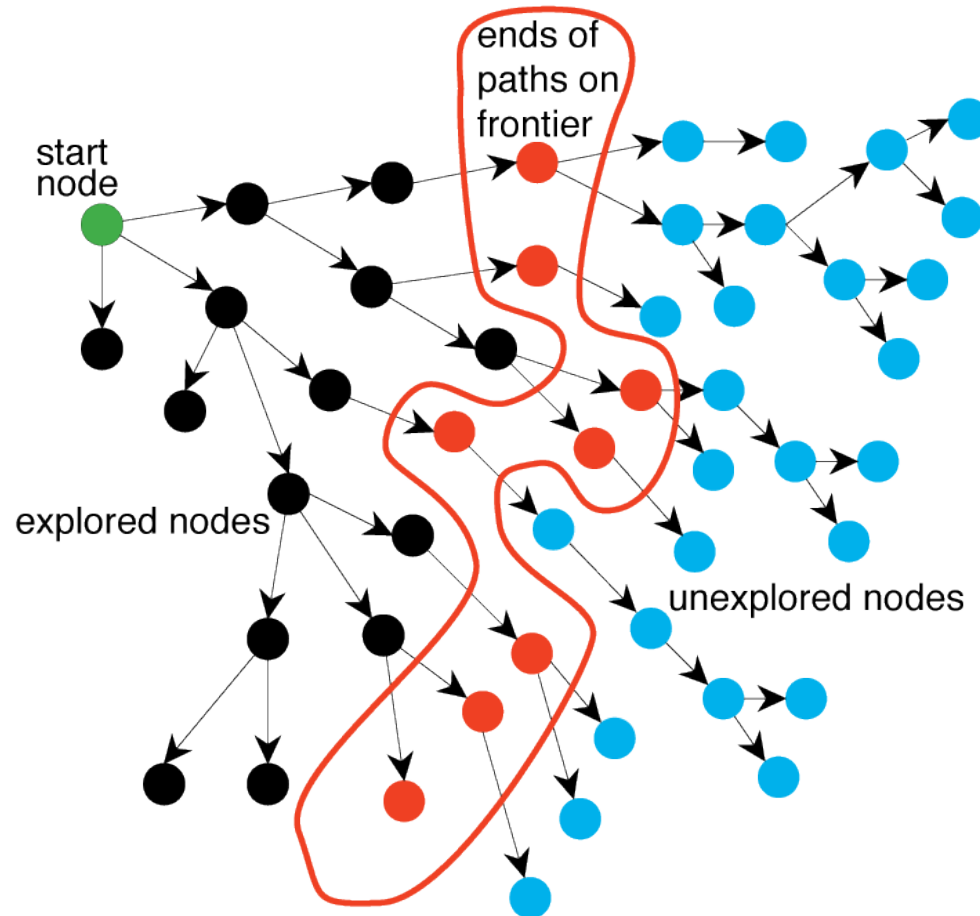
- Um estado é uma **representação** de uma configuração física.
- Um nó é uma **estrutura de dados**.
- Estados não têm pais, filhos, profundidade ou custo.



Fazendo busca sistemática em grafos

- **Algoritmo genérico de busca:**
 - ▣ Dado um grafo, nós iniciais e nós objetivos, explorar incrementalmente os caminhos a partir dos nós de início até um nó objetivo.
 - ▣ Manter uma **fronteira** de caminhos, a partir do nó de início, que já tenham sido explorados.
 - ▣ Com o andamento da busca, a fronteira se expande para os nós inexplorados até que seja encontrado um nó objetivo.
- A maneira na qual a fronteira é expandida define a **estratégia de busca**.

Resolvendo problemas pela busca sistemática em grafos



Direção da busca

- A função de exploração (ou *função de ação*) cria novos nós usando os **operadores** do problema para criar os estados correspondentes.
- A definição de *busca é simétrica*: é possível encontrar o caminho dos nós iniciais para a um nó objetivo ou de um nó objetivo para algum nó inicial.
- **Direção da expansão**:
 - Do estado inicial para um estado final (busca dirigida por dados ou **encadeamento para frente**).
 - De um estado final para o estado inicial (busca baseada em objetivo ou **encadeamento para trás**).
 - Busca **bidirecional** (é realizada nas duas direções ao mesmo tempo).

Algoritmo Geral de busca em grafo

def busca(G , S , *goal*):

entrada: G # a grafo

S # um conjunto de nós iniciais

objetivo # função booleana que testa se S é um nó objetivo

saída: um caminho de um membro de S para um nó para o qual a função **objetivo** é verdadeira, ou se não existir solução

Local: *fronteira* # um conjunto de caminhos

$fronteira \leftarrow \{ \langle s \rangle \mid s \in S \}$

while *fronteira* :

 selecione e remova $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$ da *fronteira*

if *objetivo*(s_k): return $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$

$fronteira \leftarrow fronteira$ # depende da estratégia

return

Critérios de avaliação das estratégias de busca

- **Completeness** (completeza):
 - A estratégia é completa se, sempre que existir uma solução, ela a encontra em uma quantidade de tempo finito.
- **Qualidade/otimicidade**:
 - A estratégia é ótima se, quando ela acha uma solução, esta é a melhor solução.
- **Custo do tempo**:
 - Quanto tempo a estratégia gasta para encontrar a solução no pior caso. Normalmente medida em termos do número máximo de nós expandidos.
- **Custo de memória**:
 - Quanta memória a estratégia usa para encontrar a solução, no pior caso. Normalmente medida pelo tamanho máximo que a lista de nós abertos (fronteira) assume durante a busca.

Critérios de avaliação das estratégias de busca

- As complexidades de tempo e espaço são medidas em termos dos seguintes fatores:
 - b : Fator de ramificação máximo da árvore de busca.
 - O **fator de ramificação** de um nó é o seu número de vizinhos.
 - Fator de ramificação **para frente**: número de arcos saindo de um nó.
 - Fator de ramificação **para trás**: número de arcos entrando um nó.
 - d : Profundidade da solução de menor custo.
 - m : Profundidade máxima do espaço de estados (pode ser ∞).

Busca Sistemática Desinformada

Estratégias comuns de busca desinformada:

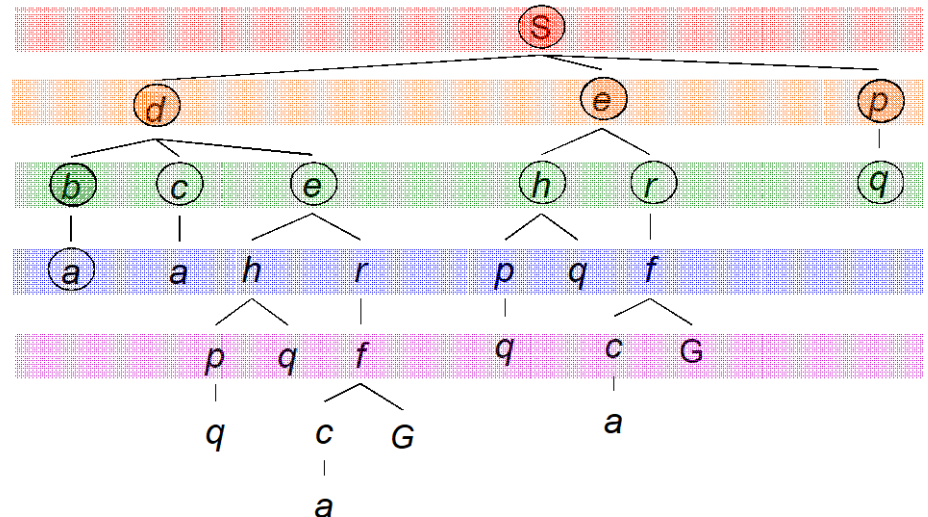
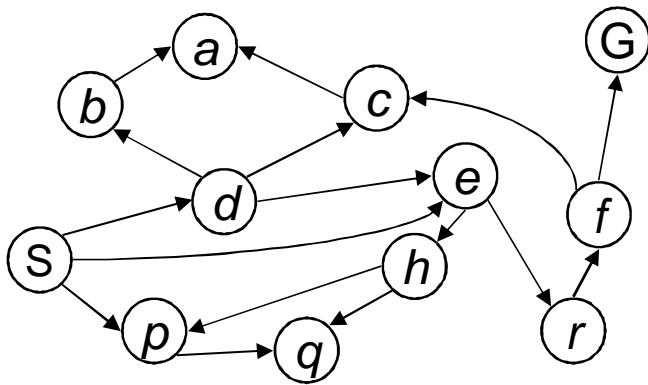
- ▣ Busca em profundidade.
- ▣ Busca em largura.
- ▣ Busca pelo custo uniforme
- ▣ Busca por aprofundamento iterativo.

Busca em largura

- Trata a fronteira como uma **fila**.
- Sempre seleciona um dos primeiros elementos adicionados à fronteira.
- Se a lista de caminhos na fronteira for $[p_1, p_2, \dots, p_r]$:
 - ▣ Sendo p_1 selecionada, seus vizinhos são adicionados ao final da fila, após p_r .
 - ▣ p_2 será selecionado em seguida.

Busca em profundidade

- Estratégia: expanda o nó mais raso primeiro.



Algoritmo para busca em largura

def busca_em_largura(G, S, goal):

entrada: G # a grafo

 S # um conjunto de nós iniciais

 objetivo # função booleana que testa se S é um nó objetivo

saída: um caminho de um membro de S para um nó para o qual a função **objetivo** é verdadeira, ou \perp se não existir solução

Local: *fronteira* # um conjunto de caminhos

fronteira $\leftarrow \{ \langle s \rangle \mid s \in S \}$

while *fronteira* :

 selecione e remova o 1º nó $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$ da *fronteira*

if objetivo(s_k): return $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$

 adicione(**fim**, *fronteira*, $\{ \langle s_0, \dots, s_k, s \rangle \mid \langle s_k, s \rangle \in S \}$)

return \perp

Complexidade da busca em largura

- Se o **fator de ramificação** para todos os nós é **finito**, a busca em largura é **completa**. Também é garantido que ela encontrará o caminho com o menor número de arcos.
- A complexidade do espaço é **exponencial** no comprimento do caminho $O(b^n)$, onde **b** é fator de ramificação, **n** é o comprimento do caminho.
- A complexidade de tempo é **exponencial** no comprimento do caminho: $O(b^n)$, onde **b** é fator de ramificação, **n** é o comprimento do caminho.
- A busca não é restringida pelo objetivo.

Quando a busca em largura é apropriada

□ Apropriada:

- ▣ Quando espaço de memória não é problema.
- ▣ Quando é necessário achar a solução com menos arcos.
- ▣ Apesar de nem todas as soluções serem rasas, algumas são.

□ Inapropriada:

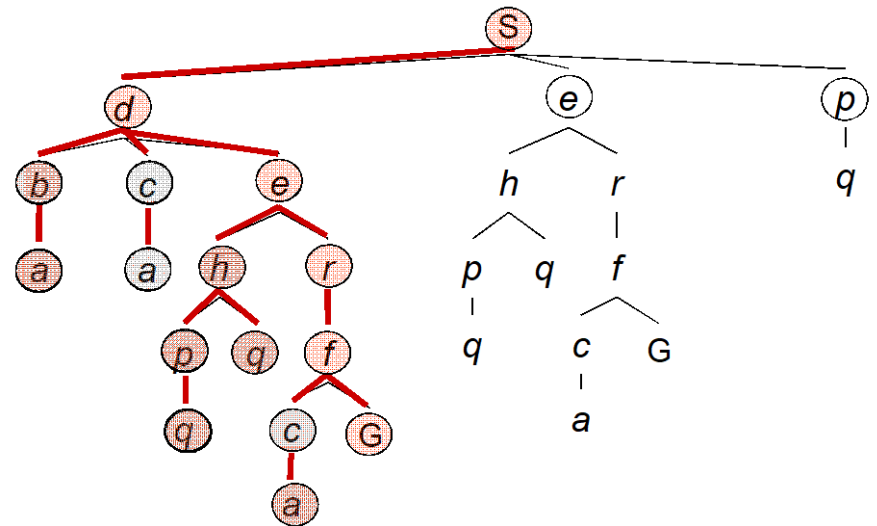
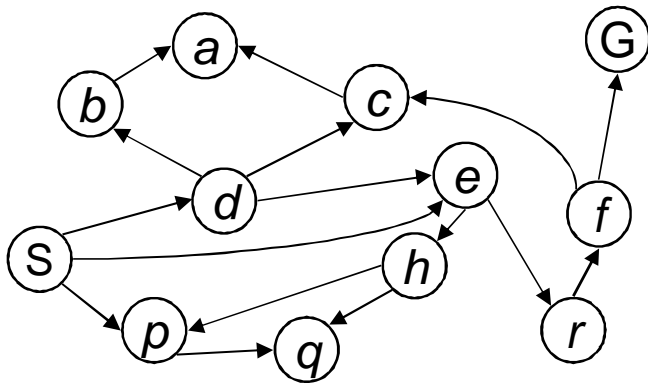
- ▣ Quando o espaço de memória é limitado.
- ▣ Quando todas as soluções estão fundas na árvore de busca.
- ▣ Quando o fator de ramificação é muito grande.

Busca em profundidade

- Trata a fronteira como uma **pilha**.
 - ▣ i.e. sempre seleciona um dos últimos elementos adicionados à fronteira.
- Se a lista de caminhos na fronteira é $[p_1, p_2, \dots]$
 - ▣ Se p_1 é selecionado, os caminhos que estendem p_1 são adicionados à frente da pilha (em frente a p_2).
 - ▣ p_2 é selecionado somente quando todos os caminhos de p_1 foram explorados.

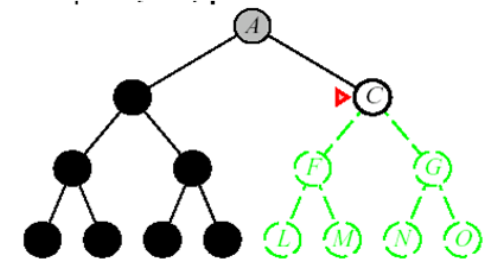
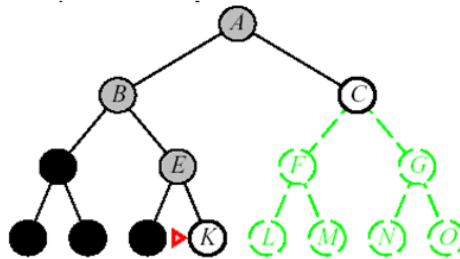
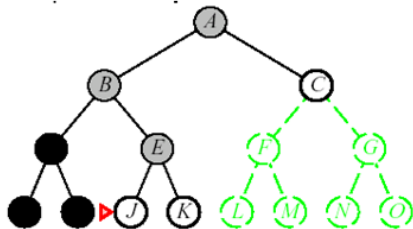
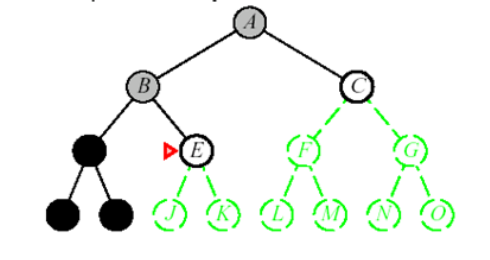
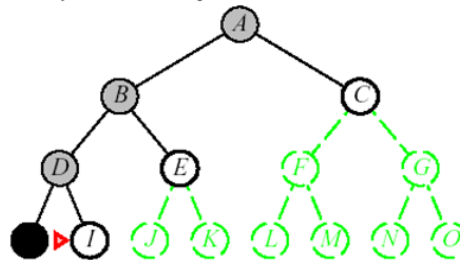
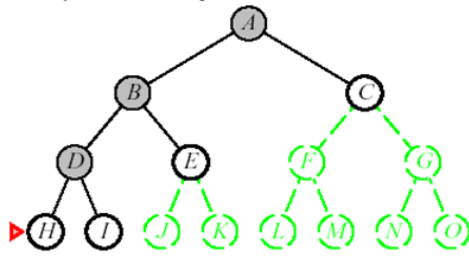
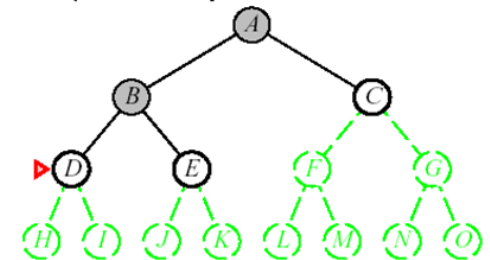
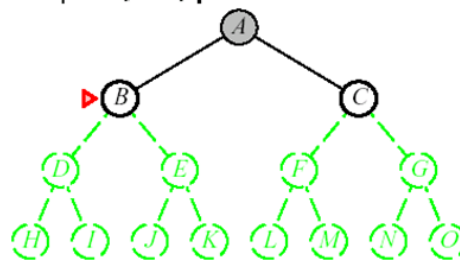
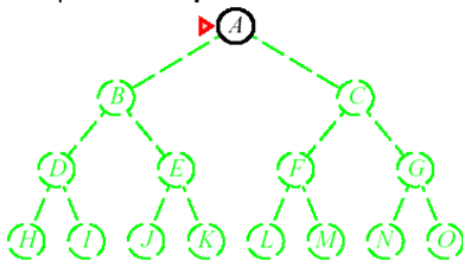
Busca em profundidade

- Estratégia: expanda o nó mais profundo primeiro.



Árvore de busca da busca em profundidade

- O algoritmo de busca gera como resultado implícito uma árvore de busca:



Algoritmo para busca em profundidade

def busca_em_profundidade(G , S , $goal$):

entrada: G # a grafo

S # um conjunto de nós iniciais

$objetivo$ # função booleana que testa se S é um nó objetivo

saída: um caminho de um membro de S para um nó para o qual a função **objetivo** é verdadeira, ou \perp se não existir solução

Local: $fronteira$ # um conjunto de caminhos

$fronteira \leftarrow \{ \langle s \rangle \mid s \in S \}$

while $fronteira$:

selecione e remova o **1º** nó $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$ da $fronteira$

if $objetivo(s_k)$: return $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$

adicione(**início**, $fronteira$, $\{ \langle s_0, \dots, s_k, s \rangle \mid \langle s_k, s \rangle \in S \}$)

return \perp

Complexidade da busca em profundidade

- A busca em profundidade **não tem garantia de terminar** em grafos infinitos ou em grafos com ciclos.
- A complexidade do espaço é **linear** no tamanho do caminho a ser explorado $O(mb)$, onde b é o fator de ramificação e m é o tamanho do caminho.
- A complexidade do tempo é **exponencial** no tamanho do caminho a ser explorado $O(b^m)$, onde b é o fator de ramificação e m é o tamanho do caminho.
- A busca não é restringida pelo objetivo até que aconteça dela tropeçar no objetivo.

Quando a busca em profundidade é apropriada

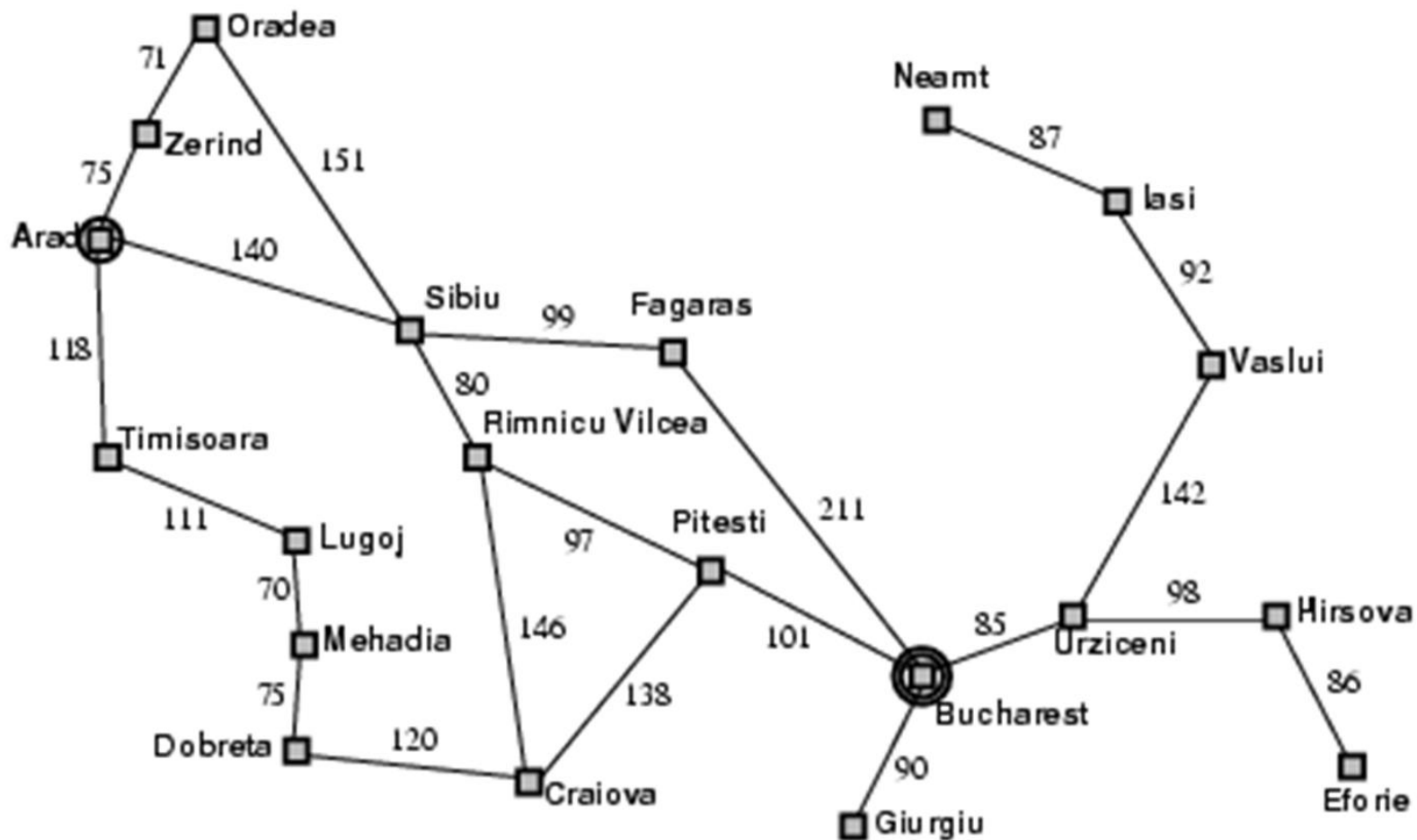
□ Apropriada:

- O espaço de estados é restrito (representação complexa de estados, e.g. robótica)
- Existe muitas soluções, talvez com caminhos longos, particularmente para o caso em que todos os caminhos levam a uma solução.

□ Inapropriada:

- Quando se tem ciclos no espaço de estados.
- Quando existem soluções rasas.
- Se a otimalidade é importante.

Busca desinformada com custos



Busca pelo custo uniforme

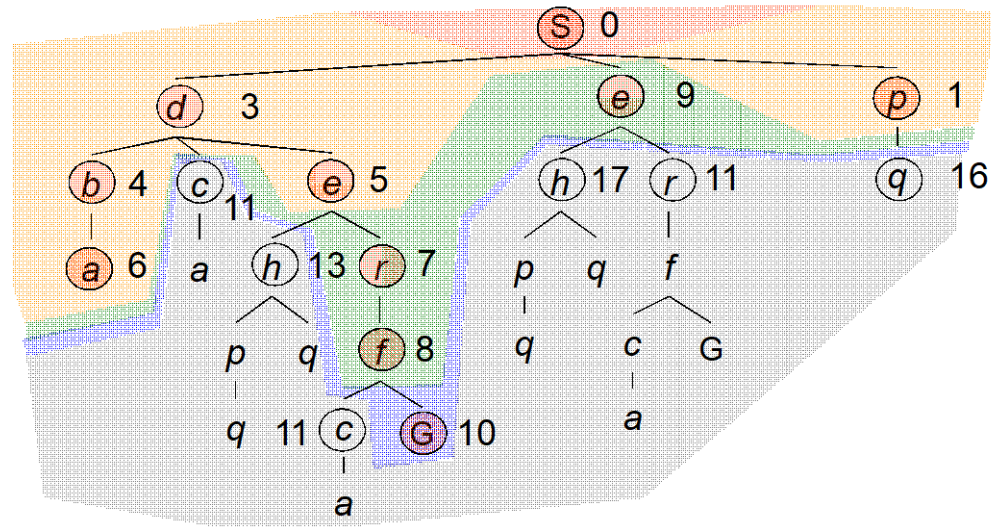
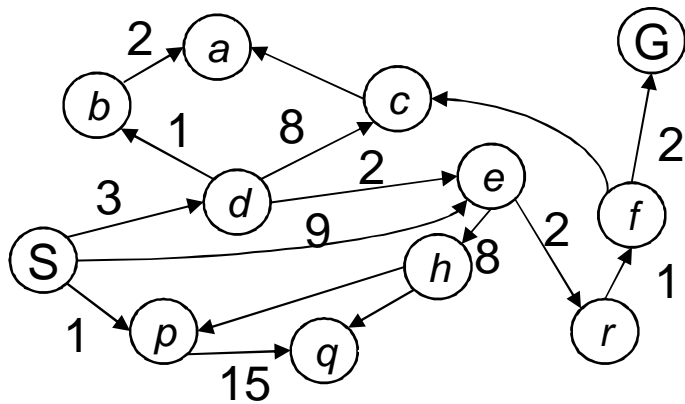
- Às vezes há **custos** associados com os arcos. O **custo de um caminho** é a soma dos custos de seus arcos.

$$cost(\langle n_0, \dots, n_k \rangle) = \sum_{i=1}^k |n_{i-1}, n_i|$$

- Em cada fase, a busca pelo menor-custo-primeiro seleciona um caminho na fronteira com o menor custo.
- A fronteira é uma **fila de prioridade ordenada pelo custo** do caminho.
- Encontra um caminho de menor custo para um nó de objetivo.
- Quando os custos do arco são iguais temos uma busca em largura.

Busca pelo custo uniforme

- Estratégia: expanda o nó mais barato primeiro.



Algoritmo para busca pelo custo uniforme

def busca_pelo_custo_uniforme(G, S, *goal*):

entrada: G # a grafo

 S # um conjunto de nós iniciais

objetivo # função booleana que testa se S é um nó objetivo

saída: um caminho de um membro de S para um nó para o qual a função *objetivo* é verdadeira, ou \perp se não existir solução

Local: *fronteira* # um conjunto de caminhos

fronteira $\leftarrow \{ \langle s \rangle \mid s \in S \}$

while *fronteira* :

 selecione e remova o 1º nó $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$ da *fronteira*

if *objetivo*(s_k): return $\langle s_0, \dots, s_k \rangle$

 adicione(*ordem crescente de custo*, *fronteira*, $\{ \langle s_0, \dots, s_k, s \rangle \mid \langle s_k, s \rangle \in S \}$)

return \perp

Análise da busca pelo custo uniforme

- Completude:
 - ▣ Não, pois um ciclo com custo zero ou negativo poderia ser seguido para sempre.
 - ▣ Sim, dado que os custos dos arcos sejam sempre positivos.
- Otimalidade:
 - ▣ Não, pois podem existir arcos com custo negativos.
 - ▣ Sim, sempre que os arcos tiverem custos não negativos.
- A complexidade de tempo é exponencial $O(b^m)$.
- A complexidade de espaço é exponencial $O(b^m)$, pois se tem que armazenar toda a fronteira na memória.

Busca por aprofundamento iterativo

- Até agora todas as estratégias de pesquisa que são garantidas de parar usam espaço exponencial.
- Ideia:
 - ▣ Vamos recalcular os elementos de fronteira em vez de salvá-los.
 - ▣ Assim, vamos procurar caminhos da profundidade 0 e, em seguida, 1, 2, 3, etc.
 - ▣ Se um caminho não pode ser encontrado na profundidade **B** , procure por um caminho na profundidade **$B + 1$** . Aumente o limite de profundidade quando a busca falhar de forma não natural (i.e. o limite de profundidade for atingido).
- É necessário um buscador em profundidade que verifique um limite máximo para a profundidade da busca.

Exemplo: Busca por aprofundamento iterativo

50

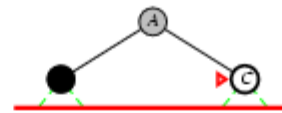
Limit = 0



Exemplo: Busca por aprofundamento iterativo

51

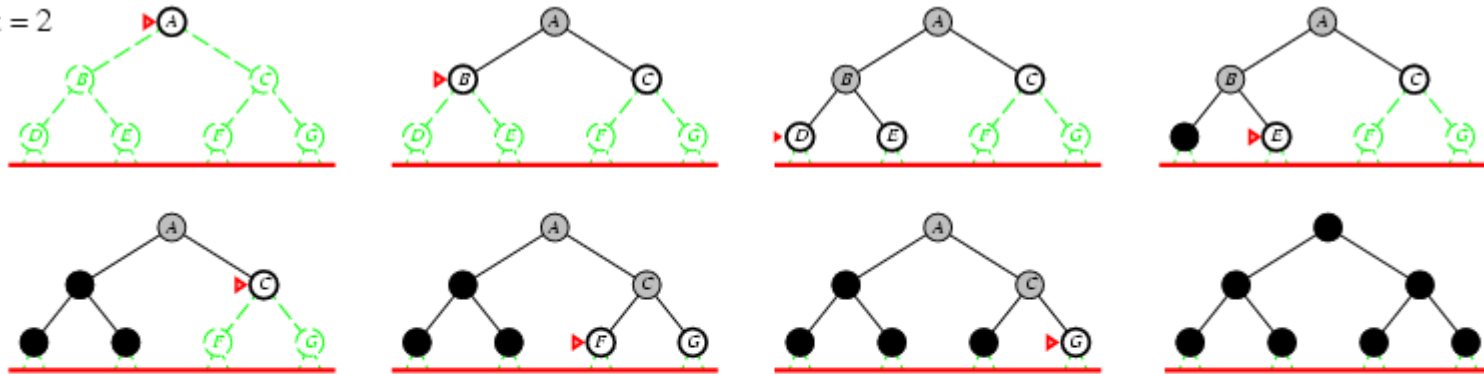
Limit = 1



Exemplo: Busca por aprofundamento iterativo

52

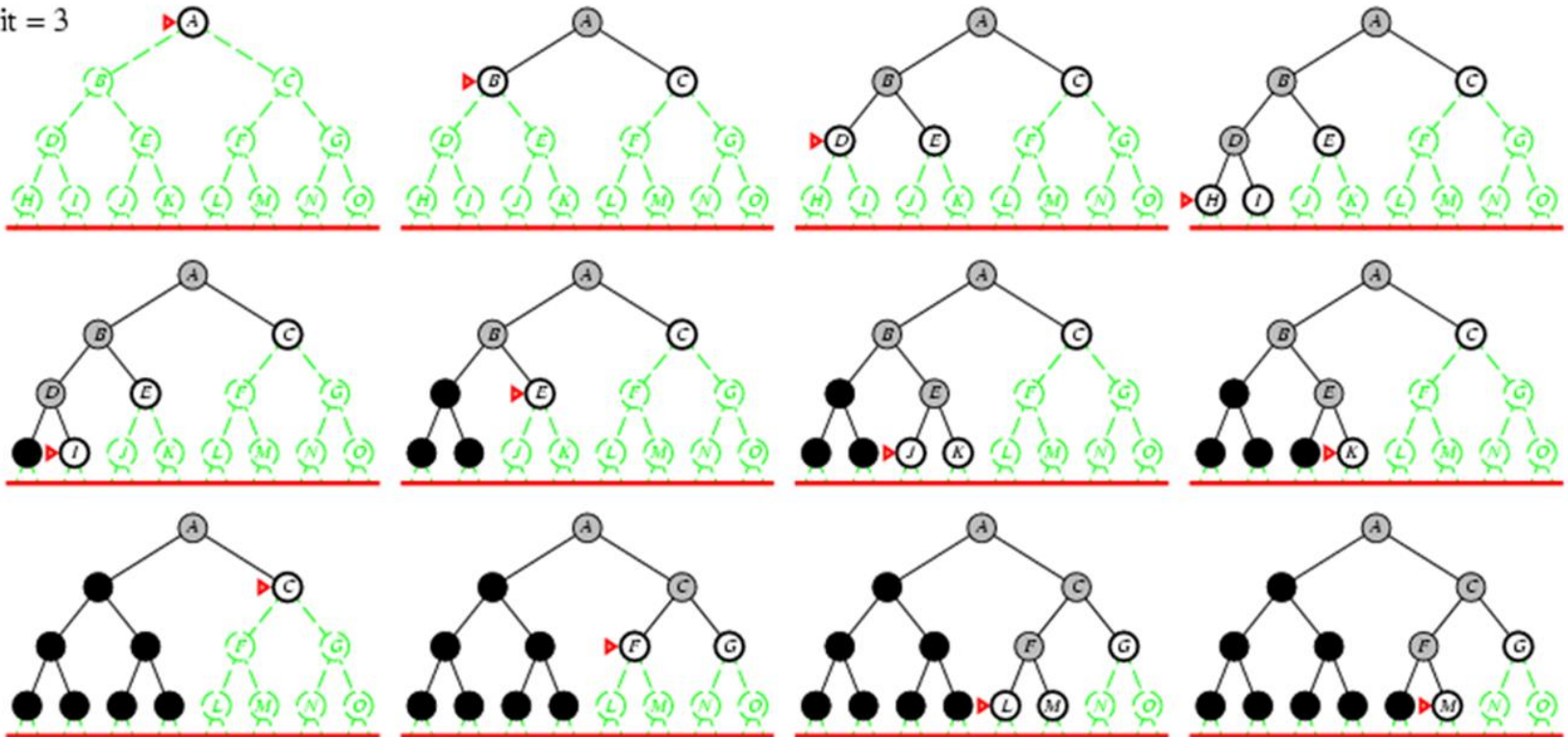
Limit = 2



Exemplo: Busca por aprofundamento iterativo

53

Limit = 3



Busca por aprofundamento iterativo

54

- Apesar de parecer bem pouco eficiente...
 - ▣ Os nós que são “recomputados” várias vezes são os nós dos níveis mais altos a árvore de busca , os quais normalmente são em menor quantidade.
 - ▣ O custo de memória é linear como na busca em profundidade.
- É completa quando o fator de ramificação for finito.
- É ótima quando o custo do caminho é uma função não-decrescente da profundidade do nó.

Busca por aprofundamento iterativo

```
def busca_aprofundamento_iterativo(S, G, objetivo):
```

entrada: G # a grafo

S # um conjunto de nós iniciais

objetivo # função booleana que testa se S é um nó objetivo

saída: um caminho de um membro de S para um nó para o qual a função objetivo é verdadeira, ou \perp se não existir solução

Local: limite # profundidade máxima

```
def busca_profundidade_limitada(<s0,...,sk>, G, limite):
```

Local: atingiu_limite # máxima profundidade

atingiu_limite \leftarrow False

if objetivo(s_k): **return** <s₀,...,s_k>

elif profundidade(s_k) = limite: **return** interrupção

else: for each {<s₀,...,s_k,s> | <s_k,s> \in S}:

 resultado \leftarrow busca_profundidade_limitada(<s₀,...,s_k,s>, G, limite)

if resultado = interrupção: atingiu_limite \leftarrow True

elif resultado $\neq \perp$: **return** resultado

if atingiu_limite: **return** interrupção

else: **return** resultado

```
for limite = 0 until  $\infty$ :
```

 resultado \leftarrow busca_profundidade_limitada({<s> \in S}, G, limite)

if resultado $\neq \perp$: **return** resultado

Complexidade da busca por aprofundamento iterativo

- Complexidade com uma solução na profundidade k e fator de ramificação b :

level	breadth-first	iterative deepening	# nodes
1	1	k	b
2	1	$k - 1$	b^2
$k - 1$	1	2	b^{k-1}
k	1	1	b^k
	$\geq b^k$	$\leq b^k \left(\frac{b}{b-1} \right)^2$	

Sumário: Busca sistemática desinformada

Tipo de Busca	Seleção da fronteira	Completa	Ótima	Custo de Tempo	Custo de Espaço
Largura	Primeiro nó adicionado	S	S → custos constantes	$O(b^m)$	$O(b^m)$
Profundidade	Último nó adicionado	N S → se espaço de busca for sem ciclos e finito	N	∞ ou $O(b^m)$	$O(mb)$
Custo Uniforme	Nó de custo mínimo → $cost(n)$	S → custos > 0	S → custos > 0	$O(b^m)$	$O(b^m)$
Aprofundamento iterativo	Último nó adicionado	N S → se espaço de busca for sem ciclos e finito	S → custos constantes	$O(b^m)$	$O(mb)$

Exercícios:

- Dado o mapa abaixo aplique os algoritmos de busca em largura, busca em profundidade e busca de custo uniforme com o estado inicial em **Ulm** e o estado final em **Frankfurt**.

