

### Diego Bertolini

diegobertolini@utfpr.edu.br
http://www.inf.ufpr.br/diegob/

### Aula 003

- ·Aula Anterior:
  - · Agentes Inteligentes;
- · Aula de Hoje:
  - · Resolução de Problemas por Meio de Busca;

# Objetivo

O que vocês devem saber ao final da aula:

Discutiremos como um agente pode encontrar uma sequencia de ações que alcança seus objetivos, quando nenhuma ação isolada seja capaz de faze-lo.

# Introdução

#### Agentes Autônomos:

Entidades capazes de observar o ambiente e agir de forma de forma autônoma com o objetivo de atingir um determinado objetivo.

#### Tipos de Agentes:

Agentes reativos simples;

Agentes reativos baseado em modelo;

Agentes baseados em objetivos;

Agentes baseados na utilidade;

Agentes baseados em aprendizado;

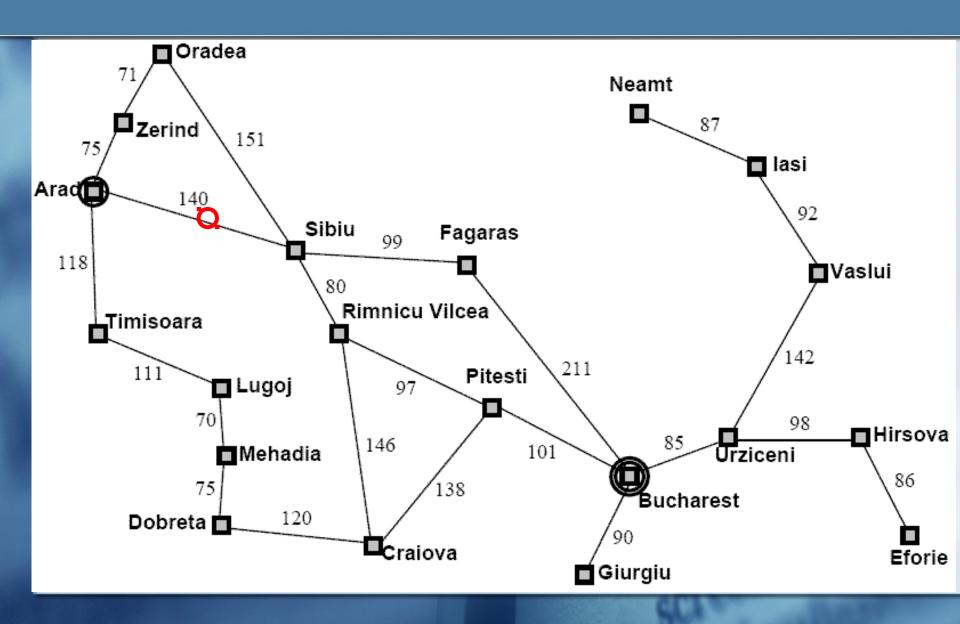
Objetivo: Conjunto de estados que satisfazem o objetivo.

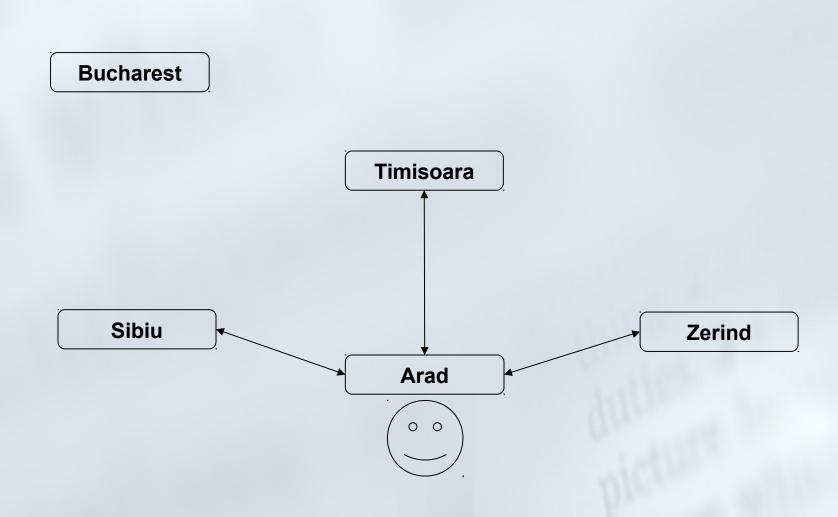
Tarefa de Busca: Encontrar a sequencia de ações que leva do estado atual até um estado objetivo.

Quais são os estados?

Quais são as ações?

Nível de abstração?





O processo de tentar encontrar uma sequencia de ações que leva de um estado até um estado objetivo é chamado de busca.

Uma vez encontrada a solução, o agente pode executar a sequencia de ações para chegar no objetivo.

#### Fases:

Formular objetivo

**Buscar objetivo** 

Executar sequencia de ações

# Definição do Problema

A definição do problema é a primeira e mais importante etapa do processo de resolução de problemas de inteligência artificial por meio de buscas.

Consiste em analisar o espaço de possibilidades de resolução do problema, encontrar sequências de ações que levem a um objetivo desejado.

# Definição de um Problema

Estado Inicial: Estado inicial do agente.

Ex: Em(Arad)

Estado Final: Estado buscado pelo agente.

Ex: Em(Bucharest)

Ações Possíveis: Conjunto de ações que o agente pode executar.

Ex: Ir(Cidade, PróximaCidade)

Espaço de Estados: Conjunto de estados que podem ser atingidos a partir do estado inicial.

Ex: Mapa da Romênia.

### Considerações em Relação ao Ambiente

#### Estático:

O Ambiente não pode mudar enquanto o agente está realizando a resolução do problema.

#### Observável:

O estado inicial do ambiente precisa ser conhecido previamente.

#### Determinístico:

O próximo estado do agente deve ser determinado pelo estado atual + ação. A execução da ação não pode falhar.

# Exemplo: Aspirador de Pó

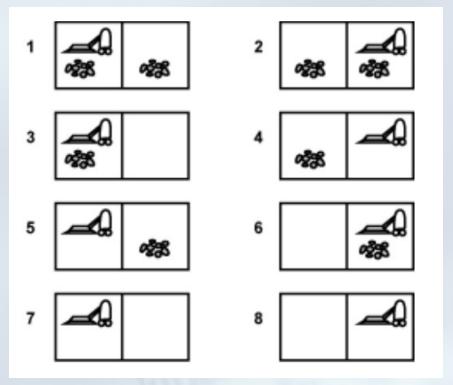
Espaço de Estados: 8 estados possíveis (figura ao lado);

Estado Inicial: Qualquer estado;

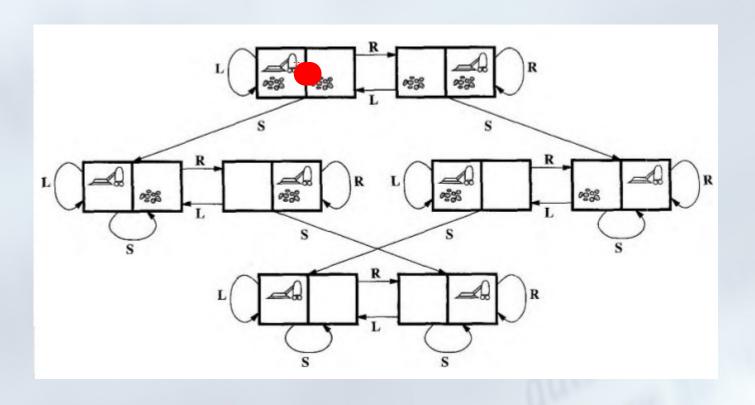
Estado Final: Estado 7 ou 8 (ambos quadrados limpos);

Ações Possíveis: Mover para direita, mover para esquerda e limpar;

Custo: Cada passo tem o custo 1, assim o custo do caminho é definido pelo número de passos;



# Exemplo: Aspirador de Pó



## Exemplo: 8-Puzzle

Espaço de Estados: 181.440 possíveis estados;

Estado Inicial: Qualquer estado;

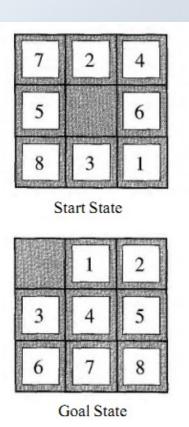
Estado Final: Figura ao lado – Goal State;

Ações Possíveis: Mover o quadrado vazio para direita, para esquerda, para cima ou para baixo;

Custo: Cada passo tem o custo 1, assim o custo do caminho é definido pelo número de passos;

15-puzzle (4x4) – 1.3 trilhões estados possíveis.

24-puzzle  $(5x5) - 10^{25}$  estados possíveis.



### Exemplo: Xadrez

Espaço de Estados: Aproximadamente 10<sup>40</sup> possíveis estados (Claude Shannon, 1950);

Estado Inicial: Posição inicial de um jogo de xadrez;

Estado Final: Qualquer estado onde o rei adversário está sendo atacado e o adversário não possui movimentos válidos;

Ações Possíveis: Regras de movimentação de cada peça do xadrez;

Custo: Quantidade de posições examinadas;



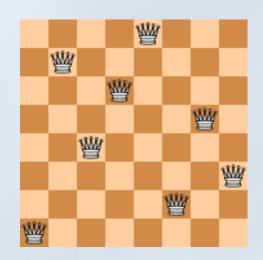


# Exemplo: 8 Rainhas (Incremental)

Espaço de Estados: Qualquer disposição de 0 a 8 rainhas no tabuleiro (1.8 x 10<sup>14</sup> possíveis estados);

Estado Inicial: Nenhuma rainha no tabuleiro;

Estado Final: Qualquer estado onde as 8 rainhas estão no tabuleiro e nenhuma esta sendo atacada;

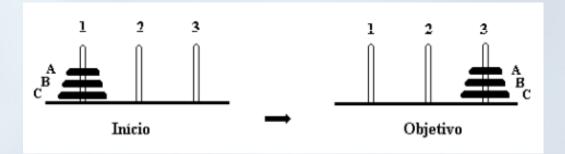


Ações Possíveis: Colocar uma rainha em um espaço vazio do tabuleiro;

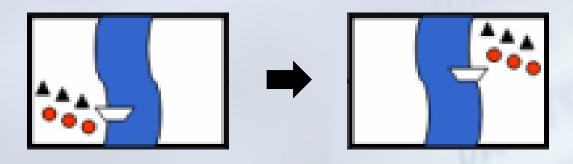
Custo: Não importa nesse caso;

\* O jogo possui apenas 92 possíveis soluções (considerando diferentes rotações e reflexões). E apenas 12 soluções únicas.

Torre de Hanói?



Canibais e Missionários?

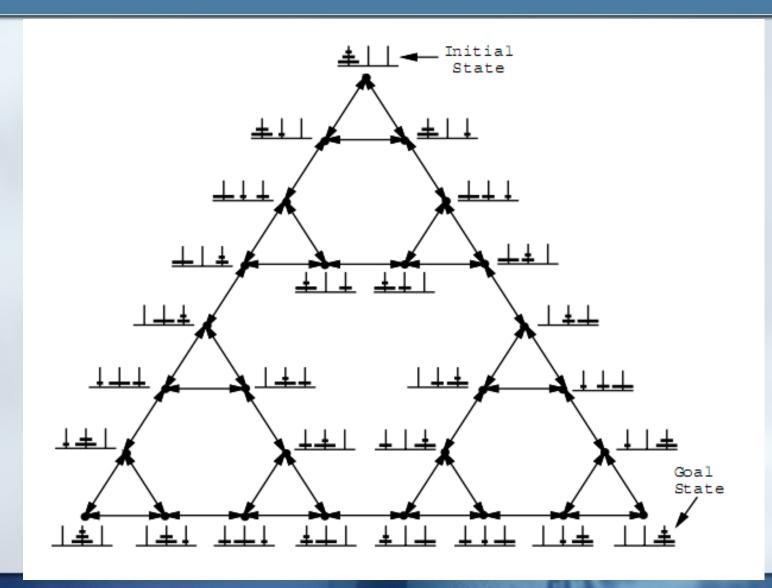


#### Torre de Hanói:

Espaço de Estados: Todas as possíveis configurações de argolas em todos os pinos (27 possíveis estados).

Ações Possíveis: Mover a primeira argola de qualquer pino para o pino da direita ou da esquerda.

Custo: Cada movimento tem 1 de custo.

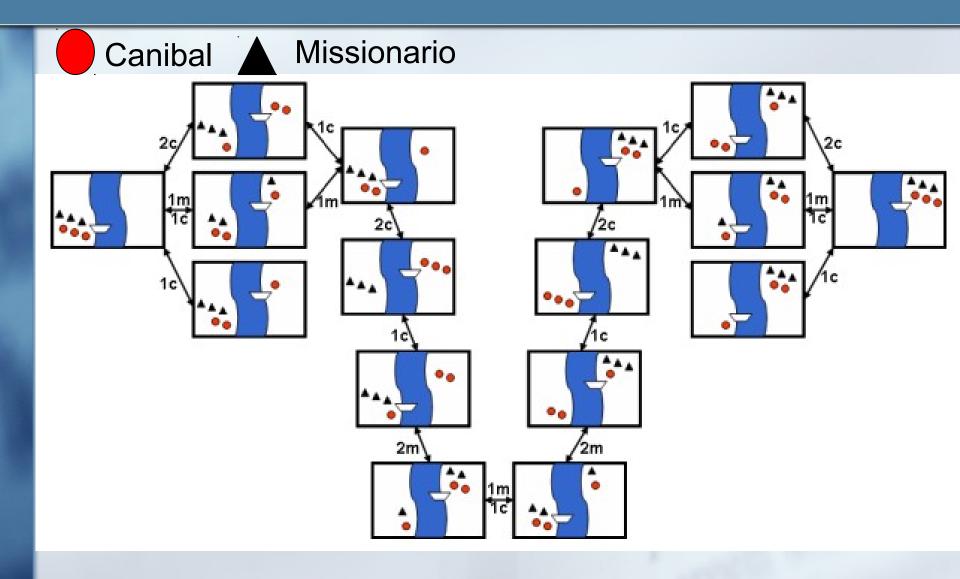


#### Canibais e Missionários:

Espaço de Estados: Todas as possíveis configurações validas de canibais e missionários em cada lado do rio (16 possíveis estados).

Ações Possíveis: Mover 1 ou 2 personagens (canibais ou missionários) para o outro lado do rio. O número de canibais em um determinado lado do rio não pode ser maior do que o número de missionários.

Custo: Cada movimento tem 1 de custo.



# Aplicações em Problemas Reais

#### Cálculo de Rotas:

Planejamento de rotas de aviões;

Sistemas de planejamento de viagens;

Caixeiro viajante;

Rotas em redes de computadores;

Jogos de computadores (rotas dos personagens);

#### Alocação

Salas de aula;

Máquinas industriais;

# Aplicações em Problemas Reais

#### Circuitos Eletrônicos:

Posicionamento de componentes;

Rotas de circuitos;

#### Robótica:

Navegação e busca de rotas em ambientes reais;

Montagem de objetos por robôs;

# Como Encontrar a Solução?

Uma vez o problema bem formulado, o estado final (objetivo) deve ser "buscado" no espaço de estados.

A busca é representada em uma árvore de busca:

Raiz: corresponde ao estado inicial;

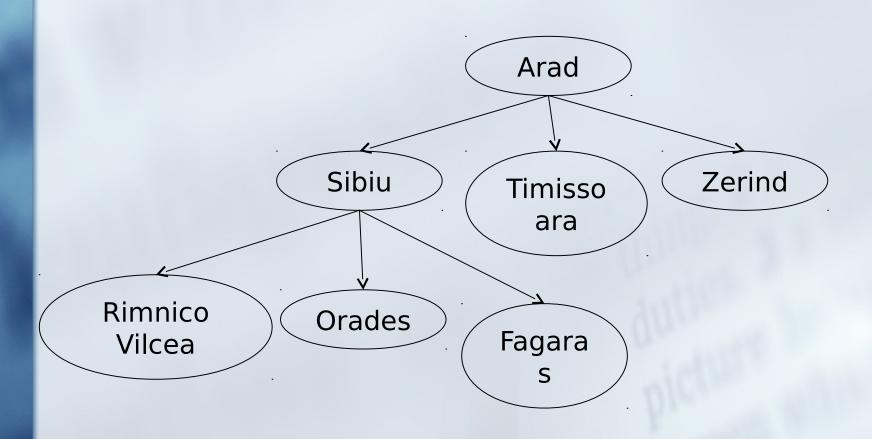
Expande-se o estado corrente, gerando um novo conjunto de sucessores;

Escolhe-se o próximo estado a expandir seguindo uma estratégia de busca;

Prossegue-se até chegar ao estado final (solução) ou falhar na busca pela solução;

# Buscando Soluções

Exemplo: Ir de Arad para Bucharest



# Buscando Soluções

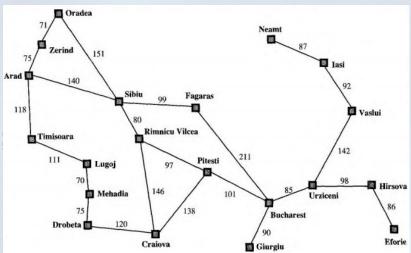
O espaço de estados é diferente da árvore de buscas.

#### Exemplo:

20 estados no espaço de estados

Número de caminhos infinito;

Árvore com infinitos nós;



### Código Descritivo – Busca em Árvore

Função BuscaEmArvore(Problema, Estratégia) retorna solução ou falha Inicio

```
Inicializa a arvore usando o estado inicial do Problema loop do
```

se não existem candidatos para serem expandidos então retorna falha

Escolhe um nó folha para ser expandido de acordo com a Estratégia

Se o nó possuir o estado final então

retorna solução correspondente

se não

expande o nó e adiciona os nós resultantes a arvore de busca

Fim

# Pseudocódigo – Busca em Árvore

```
Função BuscaEmArvore(Problema, fronteira) retorna solução ou falha
Inicio
 fronteira ← InsereNaFila(FazNó(Problema[Estadolnicial]), fronteira)
 loop do
  se FilaVazia(fronteira) então
     retorna falha
    nó ← RemovePrimeiro(fronteira)
    se nó[Estado] for igual a Problema[EstadoFinal] então
     retorna Solução(nó)
    fronteira ← InsereNaFila(ExpandeFronteira(nó, Problema), fronteira)
Fim
```

- A função Solução retorna a sequência de nós necessários para retornar a raiz da arvore.
- Considera-se fronteira uma estrutura do tipo fila.

# Medida de Desempenho

#### Desempenho do Algoritmo:

- (1) O algoritmo encontrou alguma solução?
- (2) É uma boa solução?

Custo de caminho (qualidade da solução).

(3) É uma solução computacionalmente barata?

Custo da busca (tempo e memória).

#### Custo Total

Custo do Caminho + Custo de Busca.

### Métodos de Busca

#### Busca Cega ou Exaustiva:

Não sabe qual o melhor nó da fronteira a ser expandido. Apenas distingue o estado objetivo dos não objetivos.

#### Busca Heurística:

Estima qual o melhor nó da fronteira a ser expandido com base em funções heurísticas.

#### **Busca Local:**

Operam em um único estado e movem-se para a vizinhança deste estado.

# Busca Cega

Algoritmos de Busca Cega:

```
Busca em largura (Breadth First Search - BFS);
```

Busca de custo uniforme;

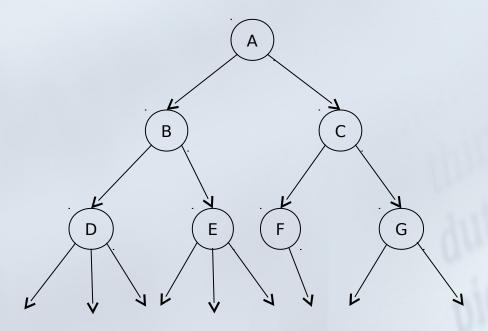
Busca em profundidade (Depth First Search - DFS);

Busca com aprofundamento iterativo;

# Busca em Largura

#### Estratégia:

O nó raiz é expandido, em seguida todos os nós sucessores são expandidos, então todos próximos nós sucessores são expandidos, e assim em diante.



# Busca em Largura

#### Estratégia:

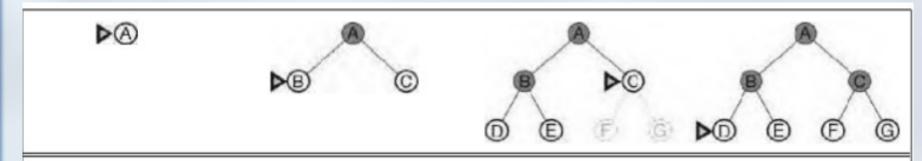


Figure 3.12 Breadth-first search on a simple binary tree. At each stage, the node to be expanded next is indicated by a marker.

### Busca em Largura

Pode ser implementado com base no pseudocódigo da função "BuscaEmArvore" apresentado anteriormente. Utiliza-se uma estrutura de fila (first-in-first-out) para armazenar os nós das fronteira.

 $O(b^{d+1})$ 

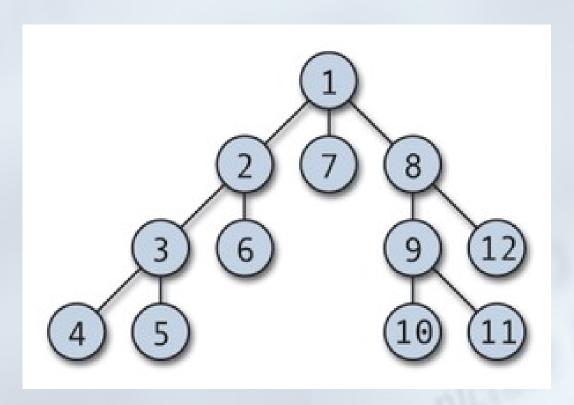
Complexidade:

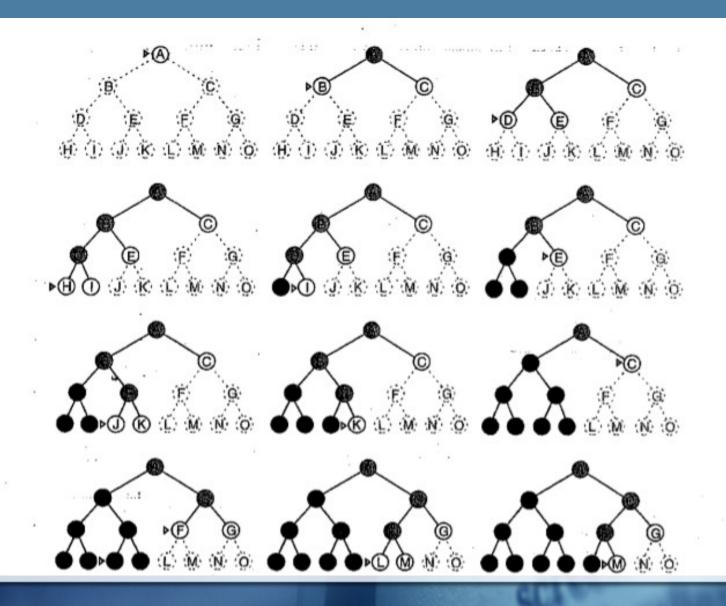
Profundidade (d)	Nós	Tempo	Memória
2	1100	0.11 ms	107 KB
4	111,100	11 ms	10.6 MB
6	10^7	1.1 seg	1 GB
8	10^9	2 min	103 GB
10	10^11	3 horas	10 TB
12	10^13	13 dias	1 PB
has b = 10₄e cada r	00 DD		

<sup>\*</sup> Considerando o número de folhas b = 10/2e cada nó φρωρατιdo 1KB de memária.

#### Estratégia:

Expande os nós da vizinhança até o nó mais profundo.





Pode ser implementado com base no pseudocódigo da função "BuscaEmArvore" apresentado anteriormente. Utiliza-se uma estrutura de pilha (last-in-first-out) para armazenar os nós das fronteira.

Pode também ser implementado de forma recursiva.

Consome pouca memória, apenas o caminho de nós sendo analisados precisa ser armazenado. Caminhos que já foram explorados podem ser descartados da memória.

Uso de memória pela busca em <u>largura</u> em uma arvore com profundidade igual a 12: 1000 TB.

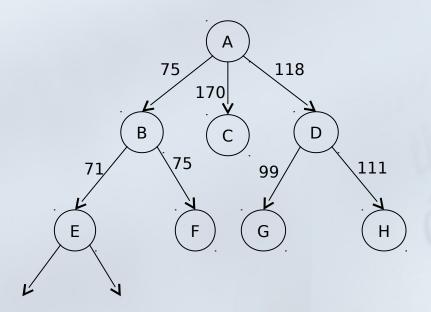
Uso de memória pela busca em <u>profundidade</u> em uma arvore com 12 de profundidade: 118 KB.

Problema: O algoritmo pode fazer uma busca muito longa mesmo quando a resposta do problema esta localizado a poucos nós da raiz da árvore.

### Busca de Custo Uniforme

#### Estratégia:

Expande sempre o nó de menor custo de caminho. Se o custo de todos os passos for o mesmo, o algoritmo acaba sendo o mesmo que a busca em largura.



#### Busca de Custo Uniforme

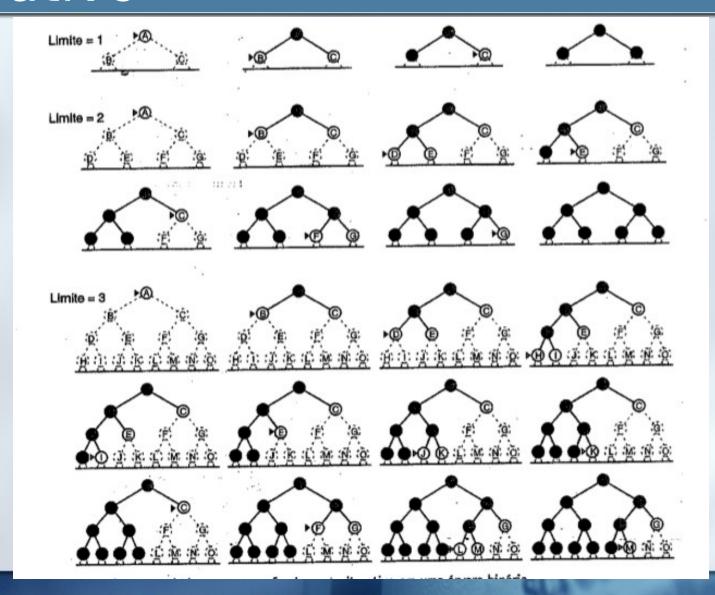
A primeira solução encontrada é a solução ótima se custo do caminho sempre aumentar ao logo do caminho, ou seja, não existirem operadores com custo negativo.

Implementação semelhante a busca em largura. Adiciona-se uma condição de seleção dos nós a serem expandidos.

### Busca com Aprofundamento Iterativo

Estratégia: Consiste em uma busca em profundidade onde o limite de profundidade é incrementado gradualmente.

### Busca com Aprofundamento Iterativo



### Busca com Aprofundamento Iterativo

Combina os benefícios da busca em largura com os benefícios da busca em profundidade.

Evita o problema de caminhos muito longos ou infinitos.

A repetição da expansão de estados não é tão ruim, pois a maior parte dos estados está nos níveis mais baixos.

Cria menos estados que a busca em largura e consome menos memória.

### Comparação dos Métodos de Busca Cega

Criterio	Largura	Uniforme	Profundidade	Aprofundamento Iterativo
Completo?	Sim <sup>1</sup>	Sim <sup>1</sup> , <sup>2</sup>	Não	Sim <sup>1</sup>
Ótimo?	Sim <sup>3</sup>	Sim	Não	Sim <sup>3</sup>
Tempo	$O(b^{d+1})$	$O(b^{1+(C/a)})$	$O(b^m)$	$O(b^d)$
Espaço	$O(b^{d+1})$	$O(b^{1+(C/a)})$	O(bm)	O(bd)

b = fator de folhas por nó.

d = profundidade da solução mais profunda.

m = profundidade máxima da árvore.

- <sup>1</sup> completo se *b* for finito.
- <sup>2</sup> completo se o custo de todos os passos for positivo.
- <sup>3</sup> ótimo se o custo de todos os passos for idêntico.
- <sup>4</sup> se ambas as direções usarem busca em largura

# Como evitar estados repetidos?

Estados repetidos sempre vão ocorrer em problema onde os estados são reversíveis.

#### Como evitar?

Não retornar ao estado "pai".

Não retorna a um ancestral.

Não gerar qualquer estado que já tenha sido criado antes (em qualquer ramo).

Requer que todos os estados gerados permaneçam na memória.

# Bibliografia e Materiais.

Estes slides foram adaptados do Livro:

Russell, S. and Norvig, P. Artificial Intelligence: a Modern Approach, 2nd Edition, Prentice-Hall, 2003. Capítulo 3: Solving Problems by Searching;

Adaptado das Aulas do Professor: Ederley – PUC-RIO;

