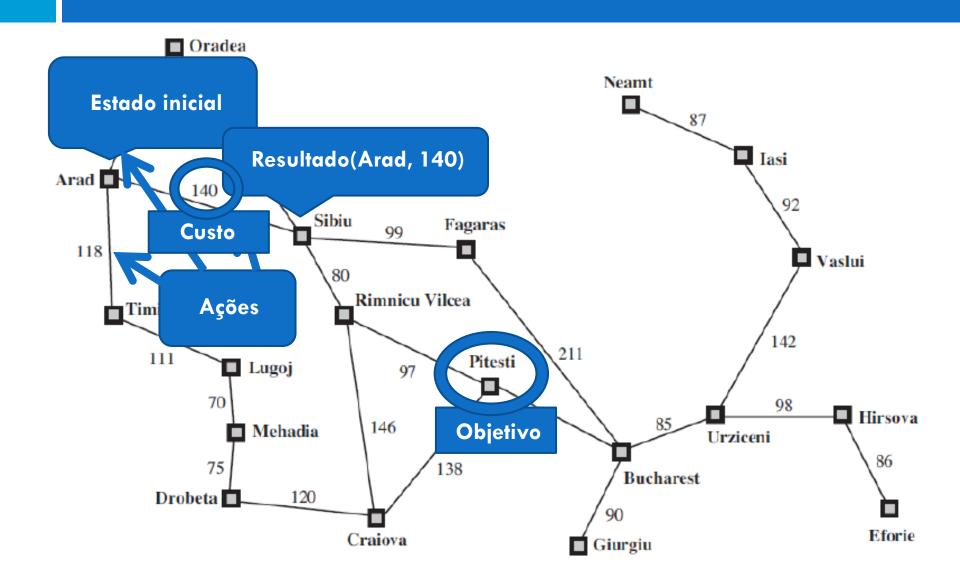
## RESOLUÇÃO DE PROBLEMAS POR MEIO DE BUSCA

#### Formulação de um problema

- Estado inicial: onde o agente começa
- Ações (Função Sucessor): possíveis ações que o agente pode executar
- Resultado (modelo de transição): dado um estado e uma ação, especifica um novo estado
  - $\blacksquare$  Result(S,a) = S'
- Teste de Objetivo: determina se o estado é objetivo ou não
- Custo de Caminho: dado um caminho (sequencia de transições estado/ação) determina um número que é o custo daquele caminho
  - Na maioria dos problemas, a custo será aditivo, sendo assim, o custo de um caminho é a soma dos passos individuais
- Custo de Passo: a implementação do custo de caminho envolve o custo de passo. Este recebe um estado, uma ação e um resultado e retorna um número que é o custo da ação
  - $\square$  StepCost(S,a,S') = n

#### Mapa da Romênia

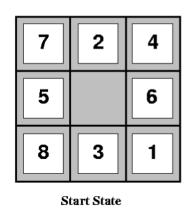


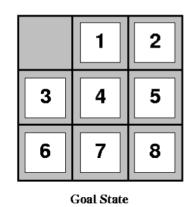
### Tipos de solução

Solução é um caminho desde o estado inicial até o estado final

 Solução ótima: tem o menor custo de caminho dentre todas as soluções existentes

# Exemplos de ambiente quebra-cabeças 8 peças





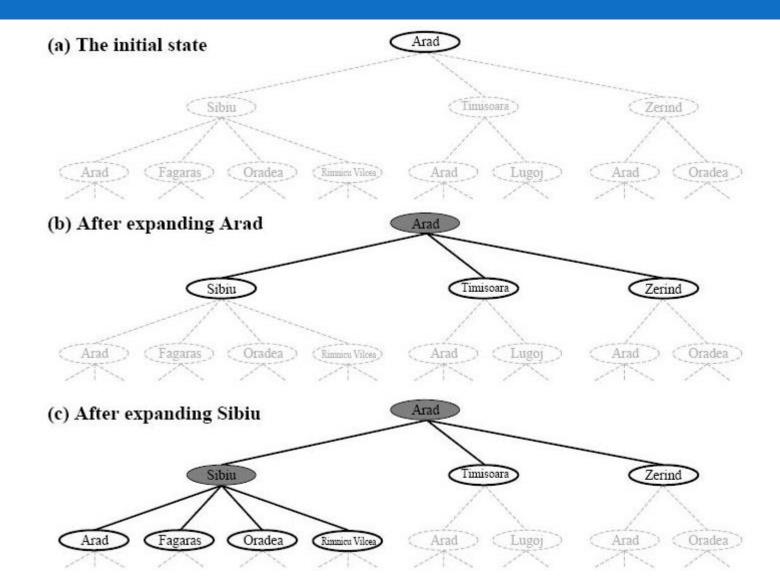
9!/2 = 181.440 estados

15 peças = 1,3 trilhão de estados 24 peças = 10<sup>25</sup> estados

- Estados: posição das peças e do espaço vazio
- Estado inicial e objetivo representado na imagem
- Função sucessor: esquerda, direita, acima e abaixo
- Teste: verifica se o estado corrente é o objetivo
- Custo: contagem de passos

Outros exemplos: http://centurion2.com/AlHomework/Al120/ai120.php

### Árvore de busca



#### Desempenho de um algoritmo

- Completeza: encontra uma solução se esta existir;
- Otimização: encontra a solução ótima
- Complexidade de tempo: tempo gasto para encontrar uma solução
- Complexidade de espaço: memória necessária para encontrar uma solução.

## Estratégias de busca sem informação

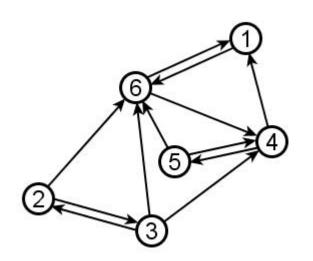
Busca em largura e busca em profundidade

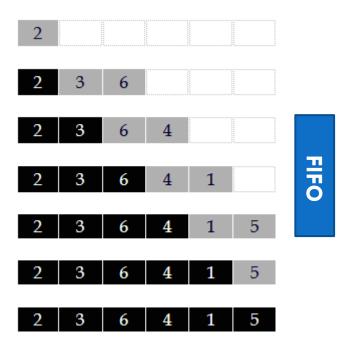
### Buscas sem informação

- □ Também chamada de busca cega
- Não é fornecida informação adicional sobre estados além nas definidas no problema

#### Busca em largura

- BFS Breadth-first search
- Expande o nó raiz e em seguida todos os sucessores do nó raiz. Depois, os sucessores desses nós, e assim por diante





#### Desempenho da BFS

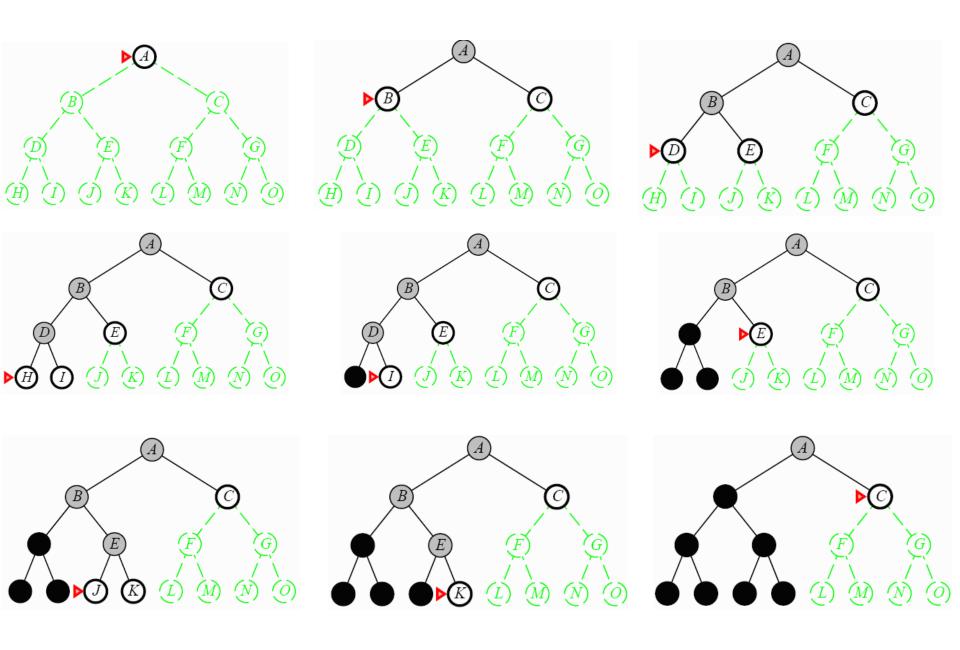
- Completa desde que o fator de ramificação seja finito
- Não é ótimo pois encontra o objetivo mais raso
- □ Tempo: com fator de ramificação uniforme b serão gerados  $b + b^2 + b^3 + ... + b^d = O(b^d)$
- Espaço: como são mantidos os nós em memória
  existirão O(b<sup>d-1</sup>) nós explorados e O(b<sup>d</sup>) na borda

#### Busca de custo uniforme

- Expande o nó n com o custo de caminho g(n) mais baixo
  - Armazenamento da borda como um fila de prioridade ordenada por g

#### Busca em profundidade

- DFS Depth-first search
- Expande o nó mais profundo na borda atual da árvore
- Não havendo mais sucessores, a busca retorna à próxima profundidade acima que não foi explorada



#### Desempenho da DFS

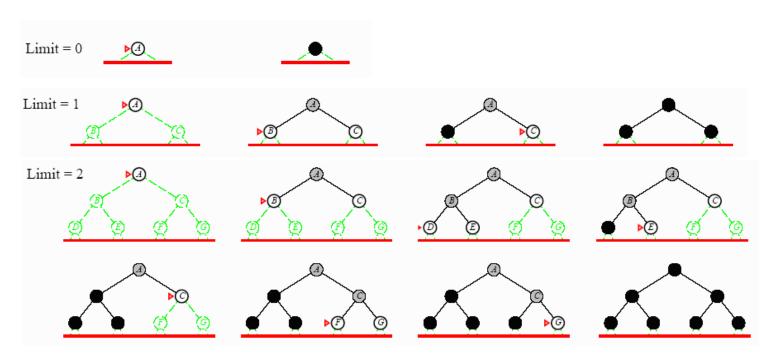
- Pode percorrer um caminho muito longo (as vezes infinito), portanto, a busca em profundidade não é completa e nem ótima
- Complexidade temporal: no pior caso, todos os nós são gerados, portanto: O(b<sup>d</sup>)
- Só precisa armazenar um único caminho da raiz até um nó folha, e os nós irmãos não expandidos
  - □ Para ramificação b e profundidade máxima d, a complexidade espacial é O(bd)

#### Busca em profundidade limitada

- Resolve o problema de busca em profundidade em árvores infinitas
- Adiciona um limite para profundidade da busca
  - nós na profundidade limite são tratados como se não tivessem sucessores

#### Busca por aprofundamento iterativo

- Busca em profundidade aumentando gradualmente o limite de profundidade
- Usado quando se tem espaço de busca grande e profundidade não conhecida



## Busca informada (heurística)

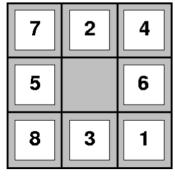
#### Busca informada

- Busca a melhor escolha expandindo os nós com base em uma função de avaliação
- A função precisa ser uma heurística admissível
  - Heurística admissível é a que nunca superestima o custo de atingir o objetivo

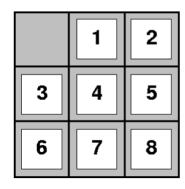
## Funções heurísticas

- □ H₁ = número de peças fora do lugar
  - $\Box H_1 = 8$
- H<sub>2</sub> = soma das distâncias das peças de suas posições-objetivo (distância de Manhattan)

$$\blacksquare H_2 = 3 + 1 + 2 + 2 + 2 + 3 + 3 + 2 = 18$$



Start State



Goal State

#### Busca gulosa de melhor escolha

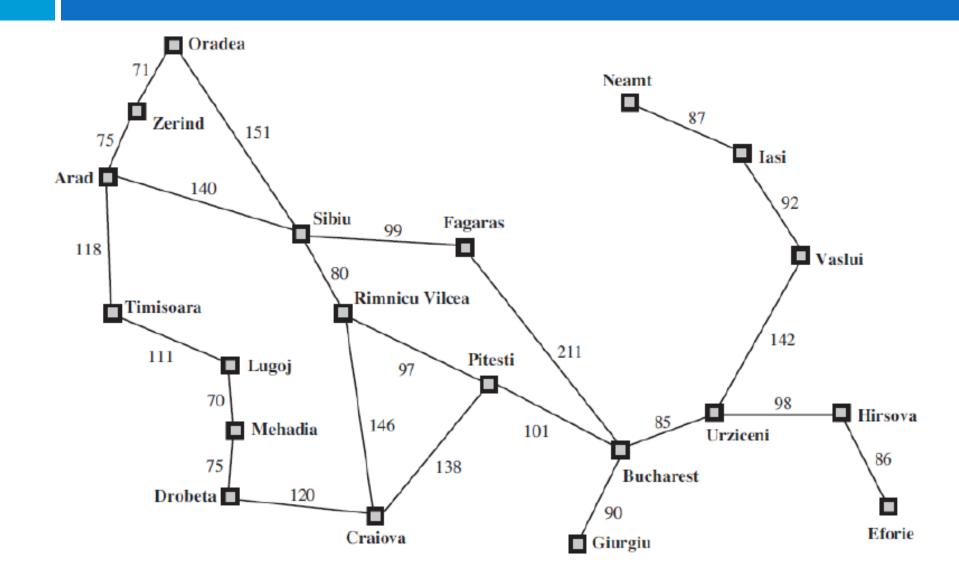
- Expande o nó que está mais próximo do objetivo
- Por exemplo, no mapa da Romênia, poderia ser utilizado a distância em linha reta para o objetivo
- □ É uma busca incompleta
  - Avaliar ir de lasi para Fagaras

#### Busca A\*

Avalia os nós através da combinação de g(n), o custo para alcançar o nó, e h(n), o custo para ir do nó ao objeto

□ É um método de busca ótima

#### Mapa da Romênia



#### Busca A\*

