

# DCA0121 – INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL APLICADA

## Aula 9 – Métodos de Busca Informada

Prof. Marcelo Augusto Costa Fernandes

mfernandes@dca.ufrn.br

# Introdução

- Também chamada de busca heurística
- Possuem duas estratégias fundamentais
  - Funções Heurísticas
  - Funções para cálculo de custo
- Um dos pontos importantes da utilização de heurísticas é podar ou eliminar ramos do espaço de busca.
- Função de avaliação

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

$g(n)$ : Função custo

$h(n)$ : Função heurística

# Busca pela melhor escolha (*BEST-FS - Best-First Search*)

- O espaço de busca (espaço de estados) é criado através de uma função de avaliação (*evaluation function*)
- Pode ser implementado por uma fila com prioridades, semelhante a busca uniforme (não informada)
- Função de avaliação

$$f(n) = h(n)$$

$h(n)$ : Função heurística

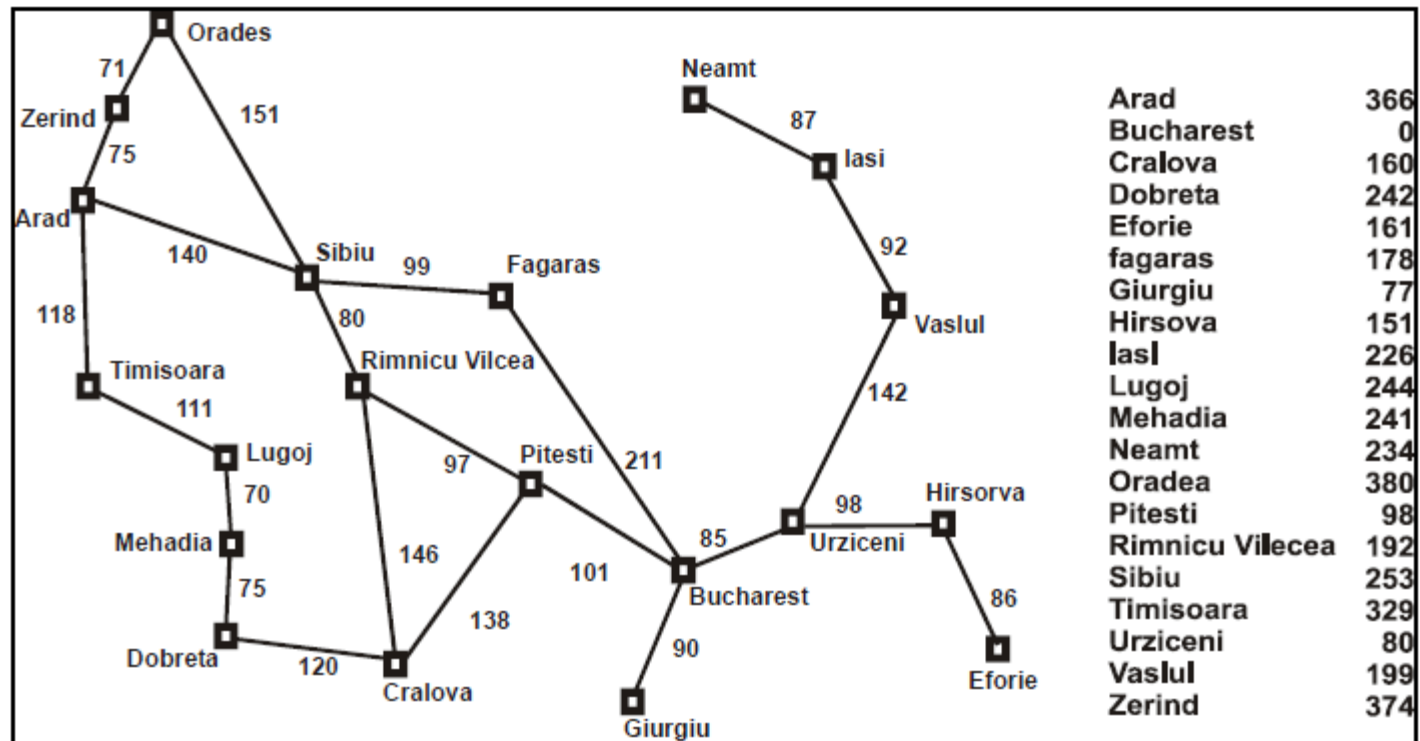
# Busca pela melhor escolha (*BEST-FS - Best-First Search*)

- Expande o estado que possui o menor custo estimado até o estado final
- O algoritmo mantém duas listas. A primeira, aberta, representa o conjunto de nós que ainda podem ser pesquisados e utilizados na composição do percurso.
- Já a lista fechada contém todos nós que já foram visitados, e que não precisam ser examinados novamente.
- Utiliza uma função heurística que é caracterizada pelo percurso mais econômico do  $n$ -ésimo estado ao estado final.
- Algoritmo de busca não completo e não ótimo
  - Depende da função heurística

# Busca pela melhor escolha (*BEST-FS - Best-First Search*)

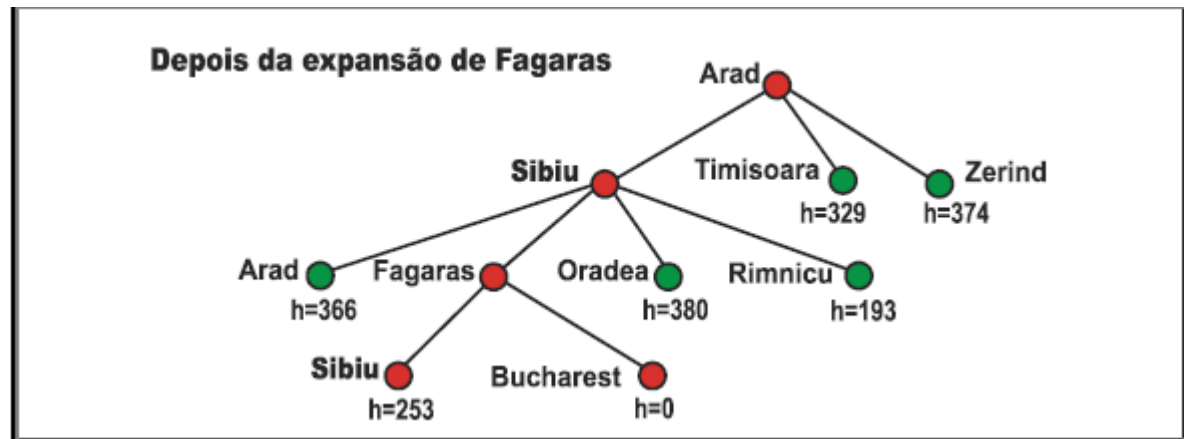
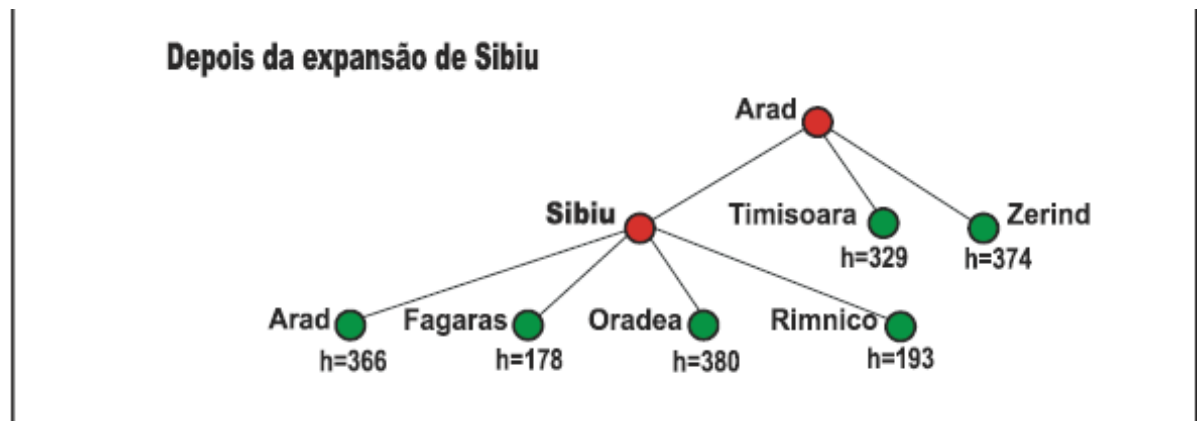
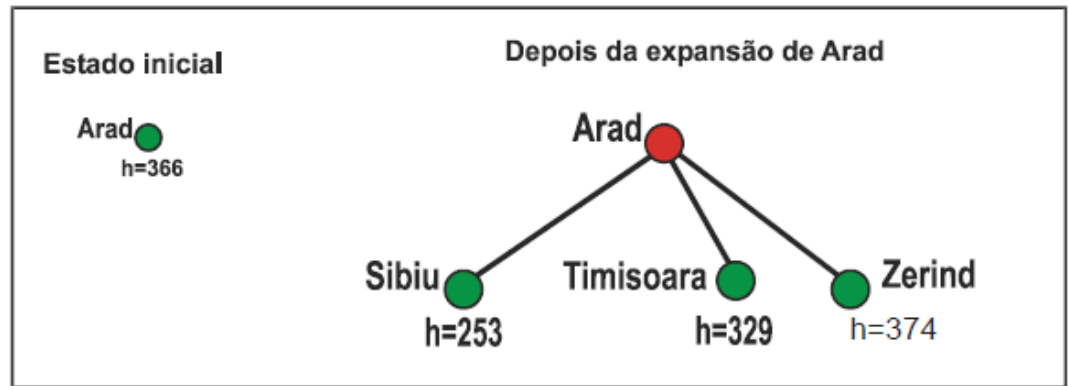
- Complexidade espacial:  $O(b^d)$
- Complexidade temporal:  $O(b^d)$
- $d$  - Profundidade da solução encontrada
- $b$  - Fator de Ramificação (Branching Factor)
  - número máximo de sucessores de um nó
- Implementação
  - Pode-se implementar com uma Fila de prioridade
  - Os estados são ordenados pelo valor de  $h(n)$

# Exemplo



- Utiliza a heurística da distância em linha reta

# Exemplo



# Algoritmo

1. Crie uma lista, OPEN(aberta), na qual o nó inicial é inserido.
2. Se OPEN está vazia, então algoritmo termina.
3. Remova de OPEN o  $n$ -ésimo nó em que o valor de  $f(n)$  seja o menor possível, e o adicione em uma lista CLOSED(fechada).
4. Expanda o  $n$ -ésimo nó.
5. Se qualquer um dos nós expandidos a partir do  $n$ -ésimo é o nó de destino, retorne sucesso e a solução (fazendo o caminho de volta do estado inicial até o  $n$ -ésimo nó).
6. Para cada um dos nós expandidos:
  1. Calcule o valor de  $f(n)$ ;
  2. Se o nó expandido não se encontra em quaisquer uma das listas, adicione-o à lista OPEN.
7. Vá para 2.



# Algoritmo de Dijkstra

$$f(n) = g(n)$$

$g(n)$ : Função custo

- A função de avaliação é composta apenas pela função custo,  $g(n)$ , que leva em consideração o quanto foi percorrido entre o nó inicial e o  $n$ -ésimo nó.
- Algoritmo semelhante ao BFS sendo modificado apenas no cálculo de  $f(n)$
- No passo 6 do algoritmo do Dijkstra, verificar se o nó expandido já se encontra na lista aberta, mas apresenta um valor menor do que o que encontrado antes, devendo portanto ser substituído.

# Algoritmo de Dijkstra

- Diferentemente do BFS, o algoritmo de Dijkstra sempre encontra o percurso ótimo entre o estado inicial e o estado objetivo.
  - Porém o custo não pode ser negativo
  - Devem existir memória e tempo suficientes para a busca

# Algoritmo A\* (A-Star)

- Junção entre o BFS e o Dijkstra
- Utiliza a função custo e a função heurística

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

$g(n)$ : Função custo

$h(n)$ : Função heurística

$g(n)$  é o custo acumulado para atingir o nó e  $h(n)$  é uma estimativa heurística da distância real até o nó destino.

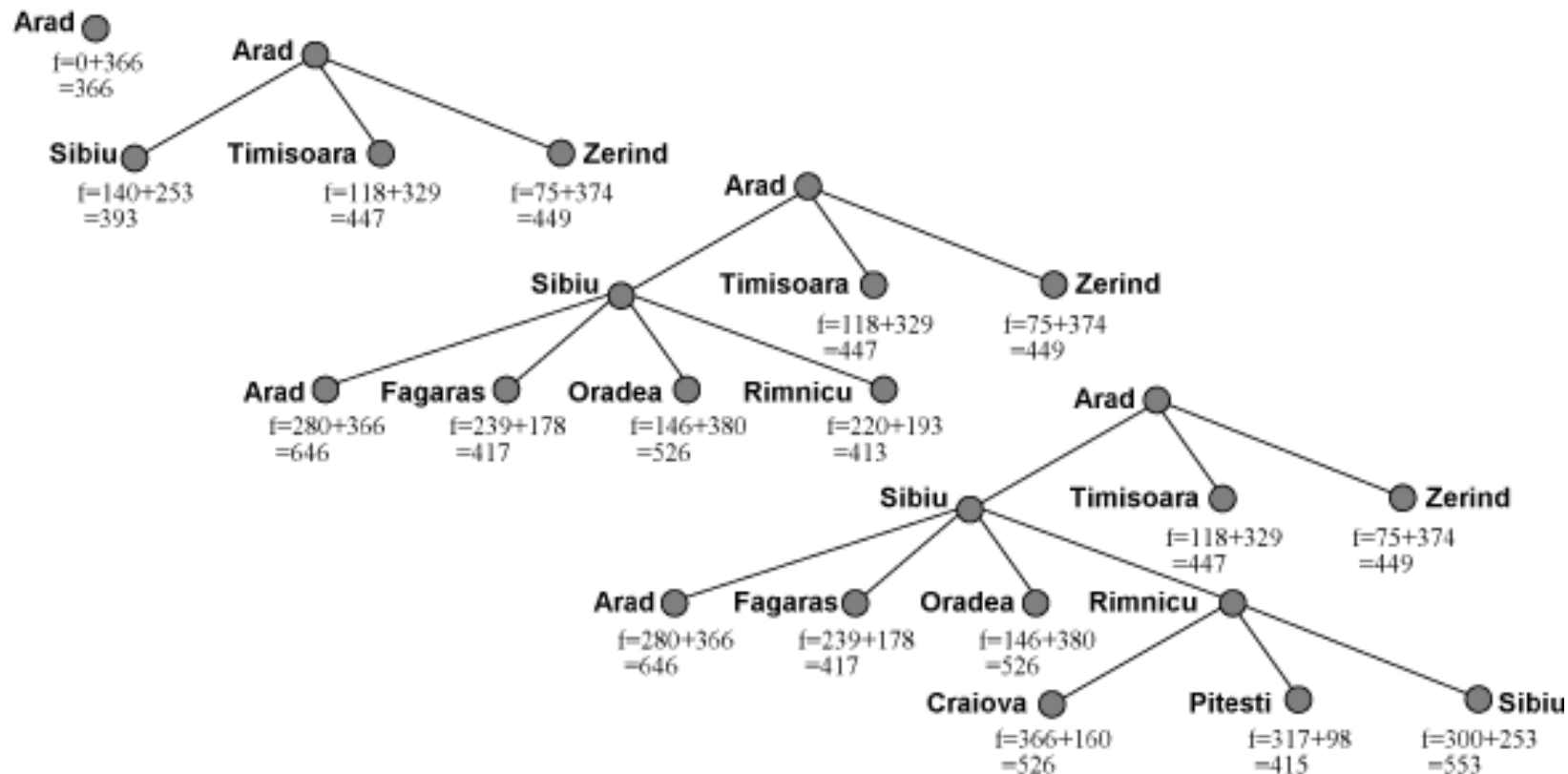
# Algoritmo A\* (A-Star)

- Considera os custos do nó inicial até o nó corrente e o custo do nó corrente até o nó final.
- Algoritmo capaz de encontrar a melhor solução, onde o custo depende do contexto em que está sendo aplicado, que por exemplo pode ser quantidade de nós do caminho ou tempo gasto para se chegar ao destino.
- Pode ser implementado com duas listas (Aberta e Fechada)

# Algoritmo A\* (A-Star)

1. Adicione o nó inicial à lista OPEN.
2. Enquanto a lista OPEN não estiver vazia, faça:
  1. O nó corrente será o nó de menor custo da lista OPEN.
  2. Se o nó corrente for igual ao nó destino, então o caminho está completo e o algoritmo termina.
  3. Se não, mova o nó corrente da lista OPEN para a lista CLOSED e examine cada nó adjacente ao nó corrente.
  4. Para cada nó adjacente, faça:
    1. Calcule o valor de  $f(n)$
    2. Se o nó não está na lista OPEN e não está na lista CLOSED
      1. Mova-o para a lista OPEN
    3. Se o nó está na lista OPEN ou CLOSED e tem menor custo  $g(n)$ 
      1. Retire-o da lista OPEN ou CLOSED
      2. Mova-o para a lista OPEN

# Algoritmo A\* (A-Star)



# Algoritmo A\* (A-Star)

- Quando o algoritmo termina, a lista FECHADOS contém todos os nós acessados pelo algoritmo.
- Estratégia completa e ótima
- Complexidade temporal: Depende a função heurística
- Complexidade espacial:  $O(b^d)$

# Tópicos sobre heurísticas

- A função heurística informa a estimativa do menor custo  $n$ -ésimo nó até o destino, sendo importante para um bom funcionamento do A\* a escolha de uma boa função heurística.
- Se a heurística for igual a zero, o algoritmo A\* irá funcionar de forma semelhante ao algoritmo de Dijkstra
- Se considerarmos uma heurística onde o seu valor é relativamente alto ao valor de  $g(n)$ , o algoritmo se torna um BFS.
- Assim é necessário escolher uma heurística admissível, onde nunca se superestime o custo para se chegar ao destino.



# Distância de Manhattan

- D representa o custo para se mover de um nó  $n$  para um nó adjacente.
  - Assim o valor total será D vezes a soma das diferenças absolutas das coordenadas do nó corrente e destino.
- $x(n)$  e  $y(n)$  correspondem a posição atual.
- $x_d(n)$  e  $y_d(n)$  correspondem a posição destino.

$$f(n) = D(|x(n) - x_d(n)| + |y(n) - y_d(n)|)$$

# Distância Euclidiana

$$f(n) = D\sqrt{(x(n) - x_d(n))^2 + (y(n) - y_d(n))^2}$$

# Outros métodos

- IDA\* (Iterative Deepening A\*)
  - igual ao aprofundamento iterativo, porém seu limite é dado pela função de avaliação ( $f$ ), e não pela profundidade ( $d$ ).  
necessita de menos memória do que A\*
- SMA\* (Simplified Memory-Bounded A\*)
  - O número de nós guardados em memória é fixado previamente

# Bibliografia

- Capítulo 3
  - Jones , M. Tim. Artificial Intelligence - A Systems Approach. Jones & Bartlett Publishers. 2007.
- Capítulo 4
  - Russell, Stuart. Artificial Intelligence: A Modern Approach. Prentice Hall. 2009.