

# Inteligência Artificial: Busca Heurística

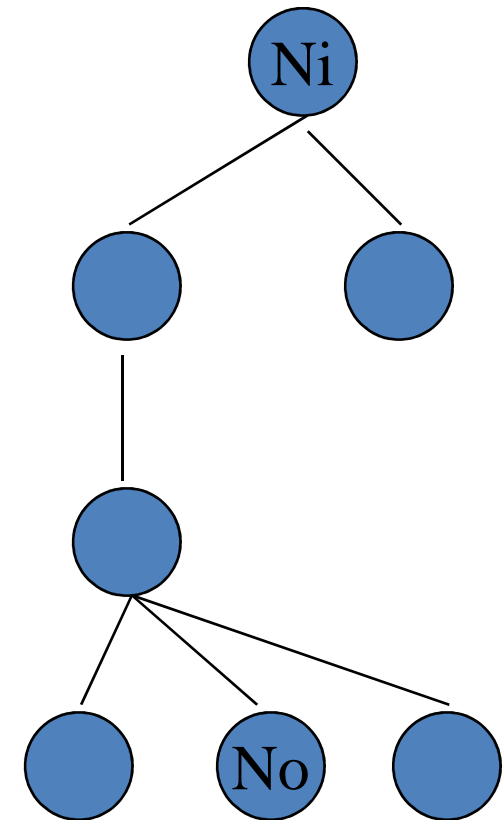
Prof. Leandro Fernandes

# Em busca da solução

- Um sistema de IA pode resolver problemas da seguinte forma:
  - Ele sabe onde ele está (conjunto de informações inicial)
  - Ele sabe onde deseja ir (estado objetivo)
- Resolver problema em IA envolve busca pelo estado objetivo

# Busca

- Problemas de busca são freqüentemente descritos utilizando diagramas de árvores
  - Nó inicial = onde a busca começa
  - Nó objetivo = onde ela termina
- Objetivo: Encontrar um caminho que ligue o nó inicial a um nó objetivo

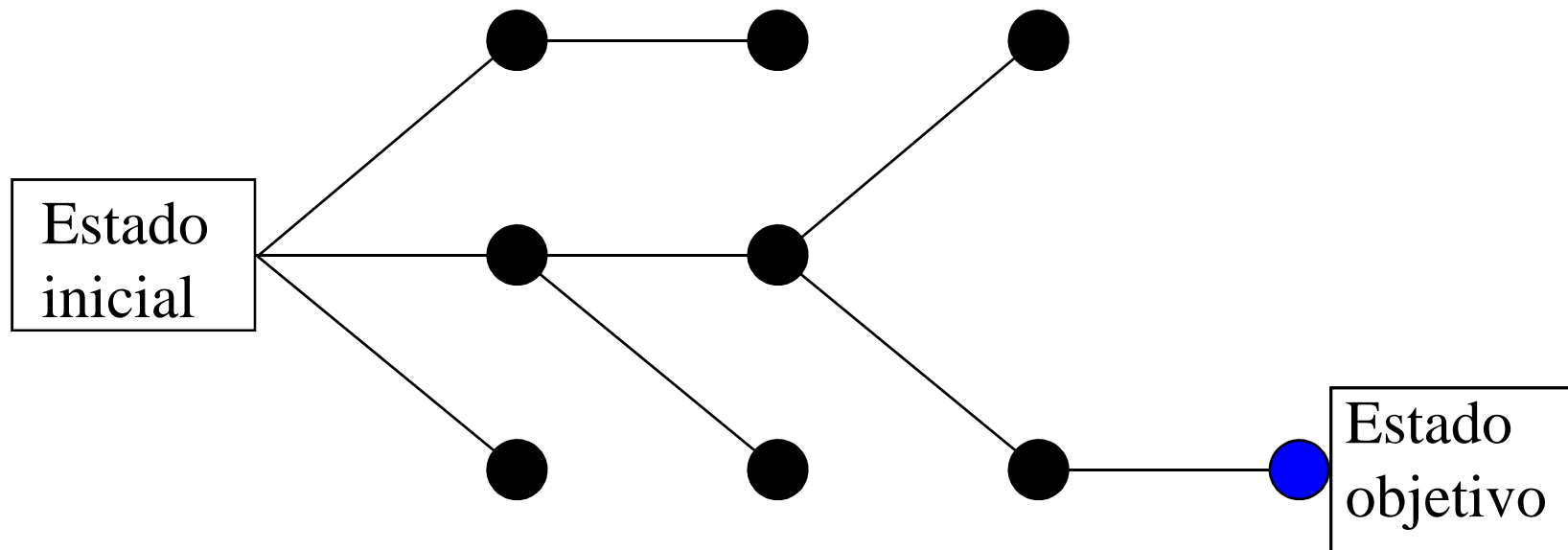


# Busca

- Entrada:
  - Descrição dos nós inicial e objetivo
  - Procedimento que produz os sucessores de um nó arbitrário
- Saída:
  - Seqüência legal de nós iniciando com o nó inicial e terminando com o nó objetivo
  - Exemplo: palavras cruzadas

# Uma árvore de busca

- Uma busca pode ser definida graficamente:



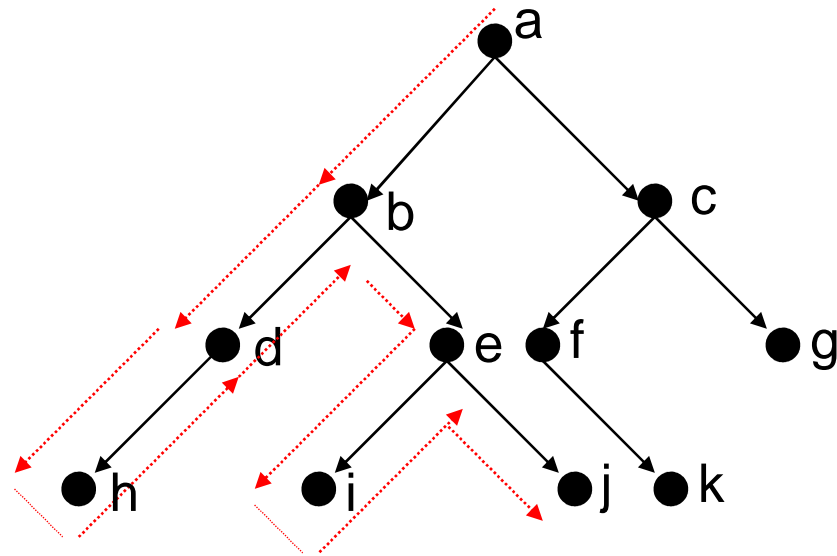
- O objetivo é atravessar a árvore partindo do estado inicial até o estado objetivo

# Estratégias Básicas de Busca

- Há basicamente duas estratégias para realizarmos a busca do estado de solução em uma árvore de possibilidade, sendo estas:
  - Busca em Profundidade
  - Busca em Largura

# Busca em Profundidade

- Busca pelo nó J



- Nó escolhido:
  - É sempre o mais ***distante*** do nó inicial

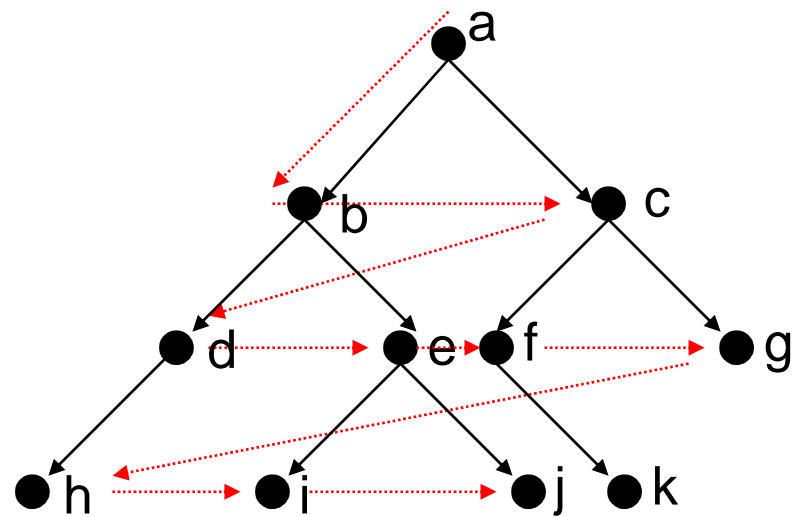
# Busca em Profundidade - Algoritmo

- Se  $N$  é um nó solução então  $Sol = [N]$ , ou
- Se há um nó adjacente  $N1$  a  $N$ , tal que existe um caminho  $Sol1$  partindo de  $N1$  até o nó meta, então  $Sol = [N \mid Sol1]$



# Busca em Largura

- Busca pelo nó J



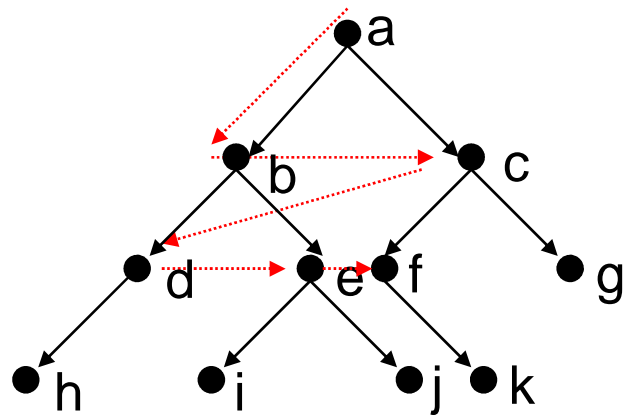
- Nó escolhido:
  - É sempre o mais **próximo** do nó inicial

# Busca em Largura - Algoritmo

Dado um conjunto de caminhos candidatos:

- Se o primeiro caminho contém o nó meta como primeiro elemento da fila, este é uma solução, ou
- Remova o primeiro caminho do conjunto de candidatos e gere um conjunto de todas as possíveis extensões de um nó deste caminho, adicione este conjunto de extensões ao final do conjunto de candidatos e execute busca em largura no conjunto restante

# Execução do Algoritmo



1 - [ [a] ]

2 - [ [b,a] , [c,a] ]

2a - [ [d,b,a] , [e,b,a] ]

3 - [ [c,a] , [d,b,a] , [e,b,a] ]

4 - [ [d,b,a] , [e,b,a] , [f,c,a] , [g,c,a] ]

5 - [ [e,b,a] , [f,c,a] , [g,c,a] , [ h,d,b,a] ]

6 - [ [f,c,a] , [g,c,a] , [ h,d,b,a] , [ i,e,b,a] , [ j,e,b,a] ]

# Busca Heurística

- Melhores estratégias de Busca para resolução de problemas complexos
- Heurística: “conselhos” não numéricos que determinam o sucessor de um dado estado

# Busca Heurística (cont)

- Possui efeito “local” - oferece um conselho de escolha do sucessor de um estado específico mas não referente à toda estratégia de busca
- Principal papel: eliminar ou podar ramos de busca

# Busca Heurística (cont)

- Problema -  
recom

Funções de Avaliação e  
Funções de Custo  
devem ser

# Funções de Avaliação

- Método para:
  - calcular um valor numérico para os estados sucessores de um dado estado
  - decidir pelo sucessor que tem o “melhor” valor
- Valores:
  - números não negativos
  - o menor valor é o mais promissor
  - o estado meta é 0 (zero)
- Referência ao **futuro**

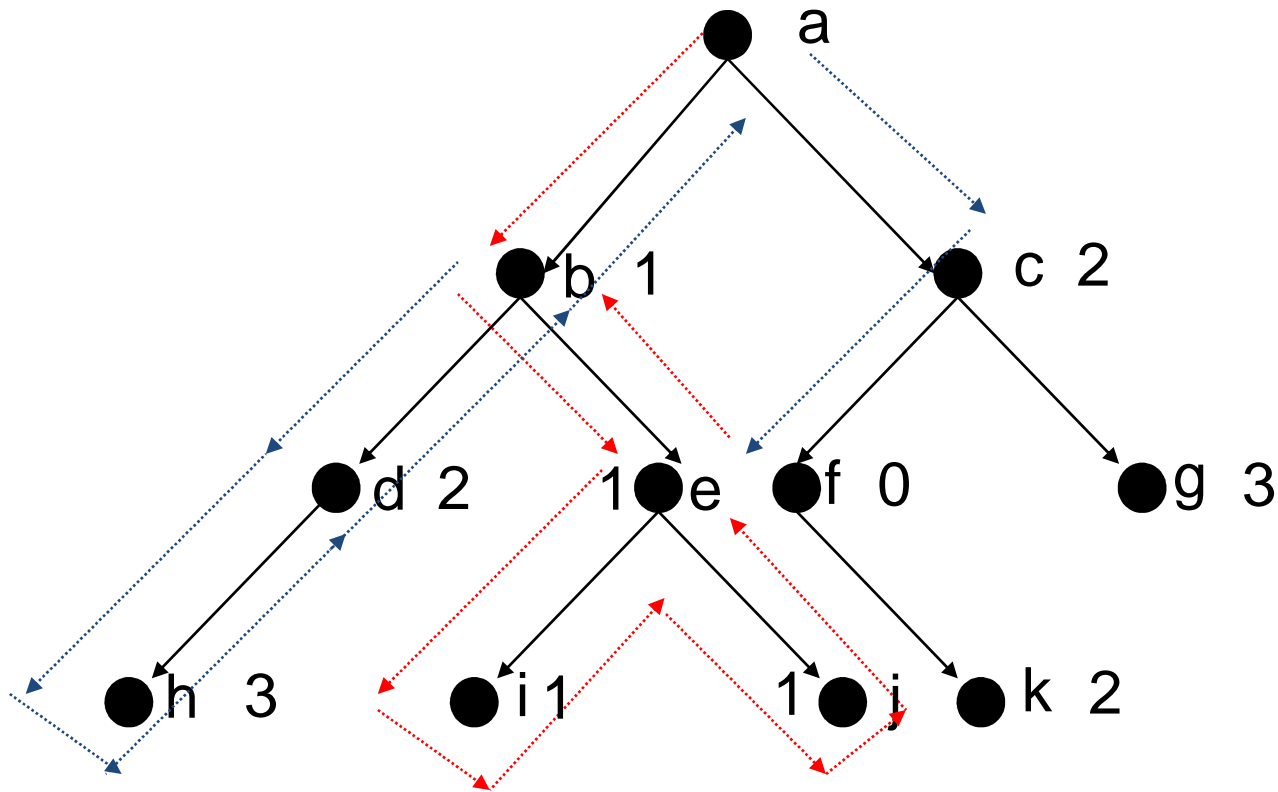
# Estratégias de Busca usando Funções de Avaliação

- Hill-Climbing (ou otimização discreta)
  - consiste de uma busca em *profundidade* usando funções de avaliação
- Best-First
  - consiste de uma busca em *largura* usando funções de avaliação

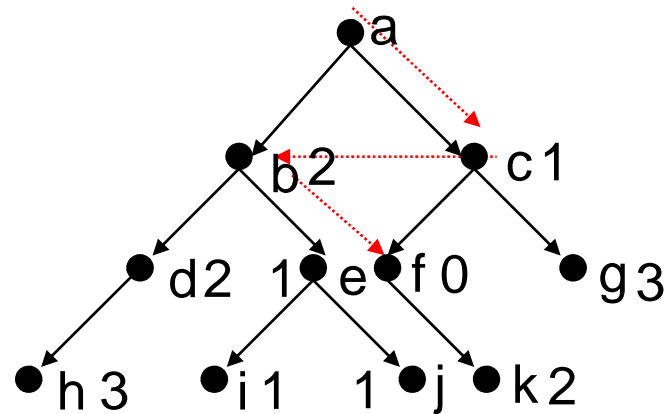


# Execução do Algoritmo Hill-Climbing

- Busca pelo nó f.



# Execução do Algoritmo Best-First



1 - [ [a] ]

2 - [ [1,c,a] , [2,b,a] ]

3 - [ [2,b,a] , [0,f,c,a] , [3,g,c,a] ]

4 - [ [0,f,c,a] , [3,g,c,a] , [1,e,b,a] , [2,d,b,a] ]

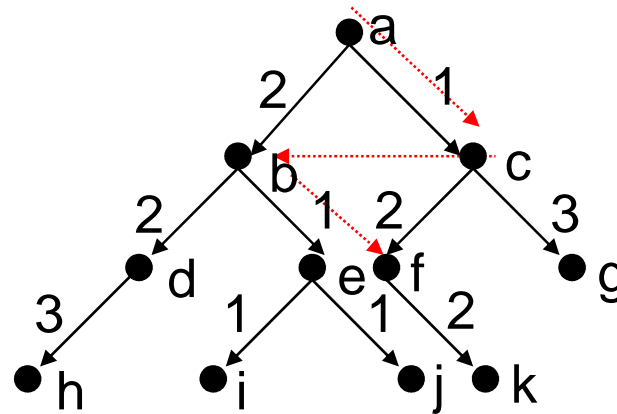
# Funções de Custo

- Funções não negativas que medem a dificuldade de ir de um estado para o outro
- Usando-as, é possível encontrar um bom ou ainda o melhor caminho para alcançar uma dada meta
- Referência ao **passado**

# Estratégias de Busca usando Funções de Custo

- Branch-and-Bound
  - consiste de uma busca em *largura* usando funções de custo

# Execução do Algoritmo Branch-and-Bound



1 - [ [a] ]

2 - [ [1,c,a] , [2,b,a] ]

3 - [ [2,b,a] , [3,f,c,a] , [4,g,c,a] ]

4 - [ [3,f,c,a] , [4,g,c,a] , [3,e,b,a] , [4,d,b,a] ]

# Busca Ótima ( $A^*$ )

- Faz uso tanto da função de avaliação quanto da de custo
- Atribui valores de custo e avaliação aos sucessores de um estado a fim de selecionar aquele mais promissor
- Importante: os valores possuem mesmas unidades!

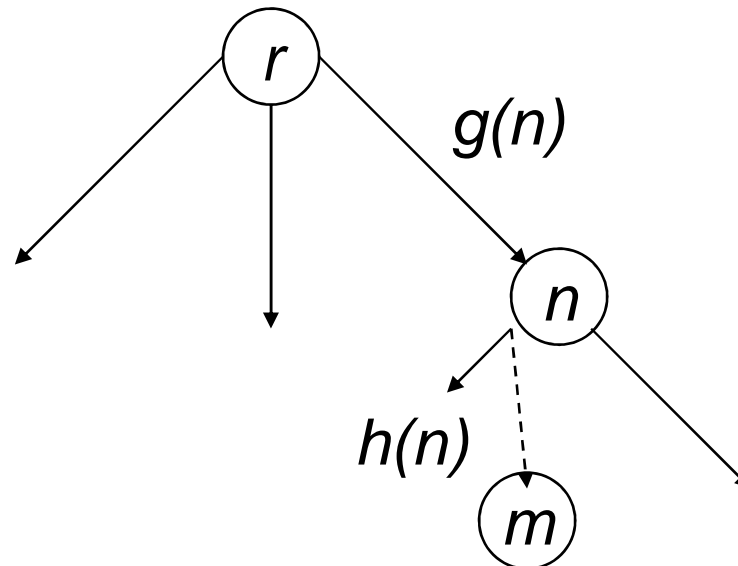
# Busca Ótima ( $A^*$ ) (cont)

- Estimativa de custo de ir da raiz ( $r$ ) até a meta ( $m$ ) passando pelo nó  $n$ :

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

onde:

- $g(n)$  = função de custo do nó  $n$
- $h(n)$  = função de avaliação do nó  $n$

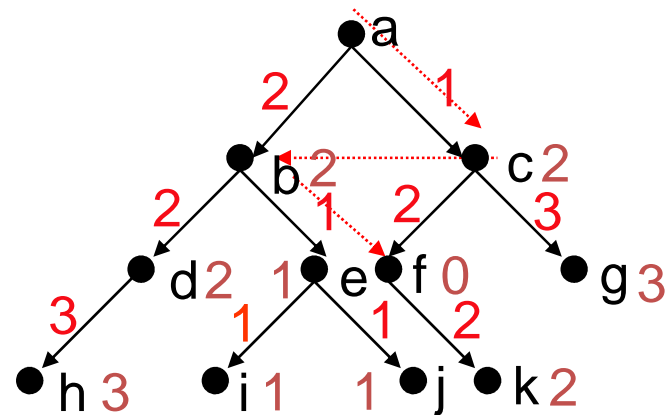


# Busca Ótima ( $A^*$ ) (cont2)

Se a função de avaliação para qualquer estado  $e_i$  é sempre menor ou igual que o custo real de  $e_i$  para a meta, então o primeiro caminho encontrado pela estratégia de busca  $A^*$  é o caminho de custo mínimo (**ótimo**)



# Execução do Algoritmo A\*



1 - [ [a] ]

2 - [ [1,2,c,a] , [2,2,b,a] ]

3 - [ [2,2,b,a] , [3,2,f,c,a] , [4,3,g,c,a] ]

4 - [ [3,2,f,c,a] , [4,3,g,c,a] , [3,1,e,b,a] , [4,2,d,b,a] ]

# Organização das Estratégias de Busca

Estratégias de Busca	Usa Agenda?	Usa função de avaliação	Usa função de custo	Próximo estado
Profundidade	<i>Não</i>	<i>Não</i>	<i>Não</i>	o sucessor do último estado, caso contrario o sucessor do predecessor
Largura	<i>Sim</i>	<i>Não</i>	<i>Não</i>	o estado mais longe na agenda(fila)
Hill-Climbing	<i>Não</i>	<i>Sim</i>	<i>Não</i>	o sucessor com mínimo valor de função de avaliação
Best-First	<i>Sim</i>	<i>Sim</i>	<i>Não</i>	o estado na agenda com mínimo valor de função de avaliação
Branch-and-Bound	<i>Sim</i>	<i>Não</i>	<i>Sim</i>	o estado na agenda com mínimo valor de função de custo total
A*	<i>Sim</i>	<i>sim</i>	<i>Sim</i>	o estado na agenda com mínimo valor da soma da função de avaliação e custo total