

Resolução de problemas por meio de busca

Capítulo 3 – Russell & Norvig

Seções 3.4 e 3.5

Formulação de problemas

Um **problema** é definido por quatro itens:

1. **Estado inicial** ex., “em Arad”
 2. **Ações** ou **função sucessor** $S(x)$ = conjunto de pares ação-estado
 - ex., $S(\text{Arad}) = \{ \langle \text{Arad} \rightarrow \text{Zerind}, \text{Zerind} \rangle, \dots \}$
 3. **Teste de objetivo**, pode ser
 - **explícito**, ex., $x = \text{“em Bucareste”}$
 - **implícito**, ex., $\text{Cheque-mate}(x)$
 4. **Custo de caminho** (aditivo)
 - ex., soma das distâncias, número de ações executadas, etc.
 - $c(x, a, y)$ é o **custo do passo**, que deve ser sempre ≥ 0
- Uma **solução** é uma seqüência de ações que levam do estado inicial para o estado objetivo.
 - Uma **solução ótima** é uma solução com o menor custo de caminho.

Algoritmo geral de busca em árvore

```
function TREE-SEARCH( problem, fringe) returns a solution, or failure  
  fringe  $\leftarrow$  INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), fringe)  
  loop do  
    if fringe is empty then return failure  
    node  $\leftarrow$  REMOVE-FRONT(fringe)  
    if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)  
    fringe  $\leftarrow$  INSERTALL(EXPAND(node, problem), fringe)
```

```
function EXPAND( node, problem) returns a set of nodes  
  successors  $\leftarrow$  the empty set  
  for each action, result in SUCCESSOR-FN[problem](STATE[node]) do  
    s  $\leftarrow$  a new NODE  
    PARENT-NODE[s]  $\leftarrow$  node; ACTION[s]  $\leftarrow$  action; STATE[s]  $\leftarrow$  result  
    PATH-COST[s]  $\leftarrow$  PATH-COST[node] + STEP-COST(node, action, s)  
    DEPTH[s]  $\leftarrow$  DEPTH[node] + 1  
    add s to successors  
  return successors
```

Estratégias de Busca

Sem Informação (ou Busca Cega)

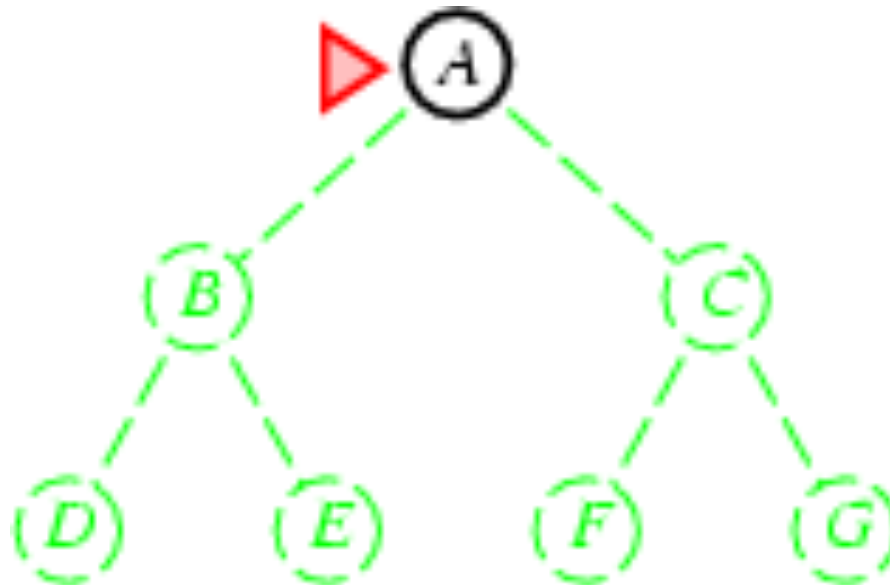
- Estratégias de busca **sem informação** usam apenas a informação disponível na definição do problema.
 - Apenas geram sucessores e verificam se o estado objetivo foi atingido.
- As estratégias de busca sem informação se distinguem pela **ordem** em que os nós são expandidos.
 - Busca em extensão (*Breadth-first*)
 - Busca de custo uniforme
 - Busca em profundidade (*Depth-first*)
 - Busca em profundidade limitada
 - Busca de aprofundamento iterativo

Estratégias de busca

- Estratégias são avaliadas de acordo com os seguintes critérios:
 - **completeza**: o algoritmo sempre encontra a solução se ela existe?
 - **complexidade de tempo**: número de nós gerados
 - **complexidade de espaço**: número máximo de nós na memória
 - **otimização**: a estratégia encontra a solução ótima?
- Complexidade de tempo e espaço são medidas em termos de:
 - b : máximo fator de ramificação da árvore (número máximo de sucessores de qualquer nó)
 - d : profundidade do nó objetivo menos profundo
 - m : o comprimento máximo de qualquer caminho no espaço de estados (pode ser ∞)

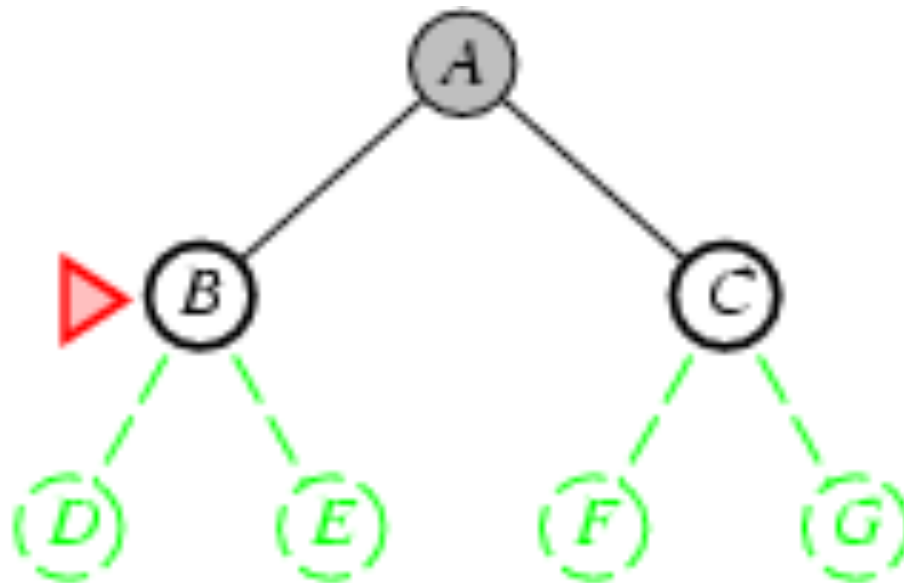
Busca em extensão

- Expandir o nó não-expandido mais perto da raiz.
- **Implementação:**
 - a *borda* é uma fila FIFO (first-in, first-out), isto é, novos itens entram no final.



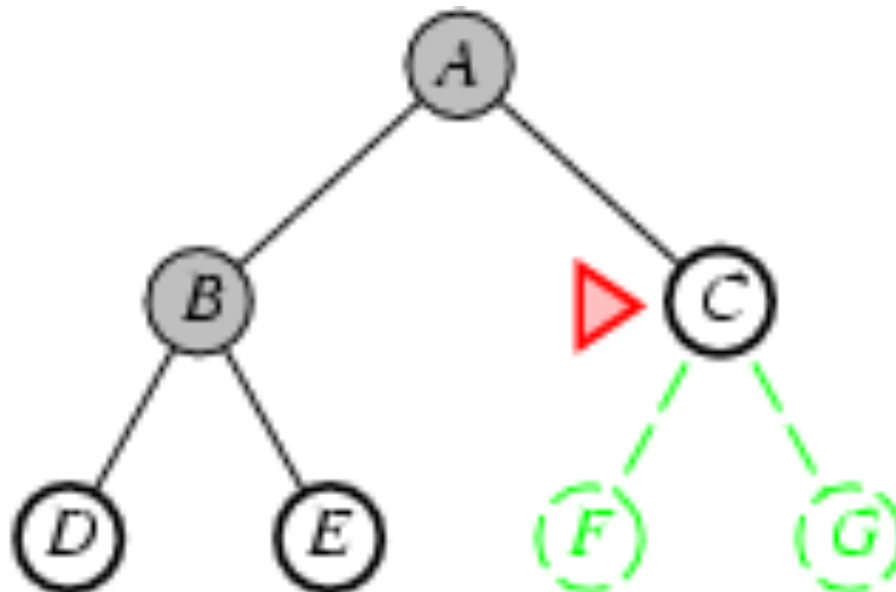
Busca em extensão

- Expandir o nó não-expandido mais perto da raiz.
- **Implementação:**
 - a *borda* é uma fila FIFO (first-in, first-out), isto é, novos itens entram no final.



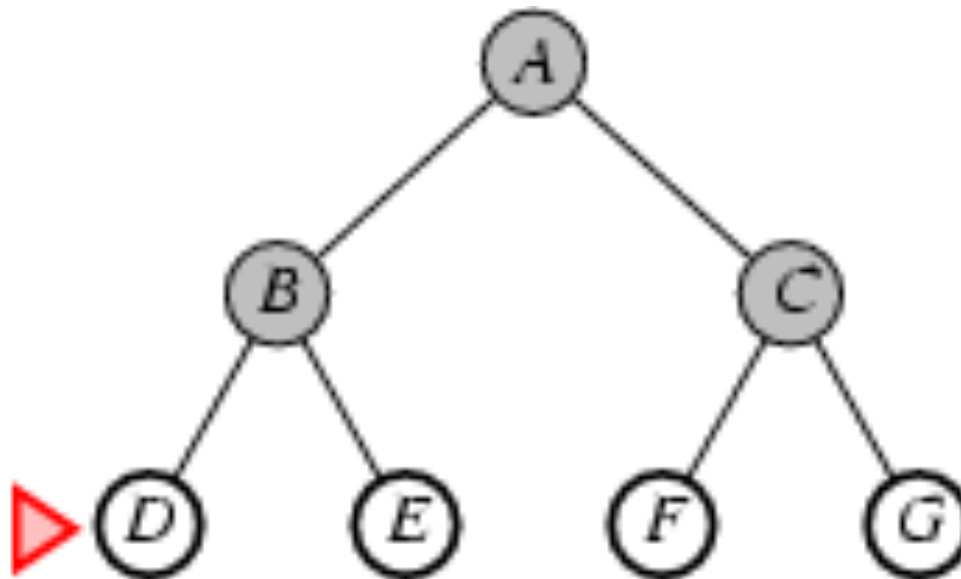
Busca em extensão

- Expandir o nó não-expandido mais perto da raiz.
- **Implementação:**
 - a *borda* é uma fila FIFO (first-in, first-out), isto é, novos itens entram no final.



Busca em extensão

- Expandir o nó não-expandido mais perto da raiz.
- **Implementação:**
 - a *borda* é uma fila FIFO (first-in, first-out), isto é, novos itens entram no final.



Propriedades da busca em extensão

- Completa? Sim (se b é finito)
- Tempo? $1+b+b^2+b^3+\dots +b^d + b(b^d-1) = O(b^{d+1})$
- Espaço? $O(b^{d+1})$ (mantém todos os nós na memória)
- Ótima? Sim (se todas as ações tiverem o mesmo custo)

Requisitos de Tempo e Memória para a Busca em Extensão

- Busca com fator de ramificação $b=10$.
- Supondo que 10.000 nós possam ser gerados por segundo e que um nó exige 1KB de espaço.

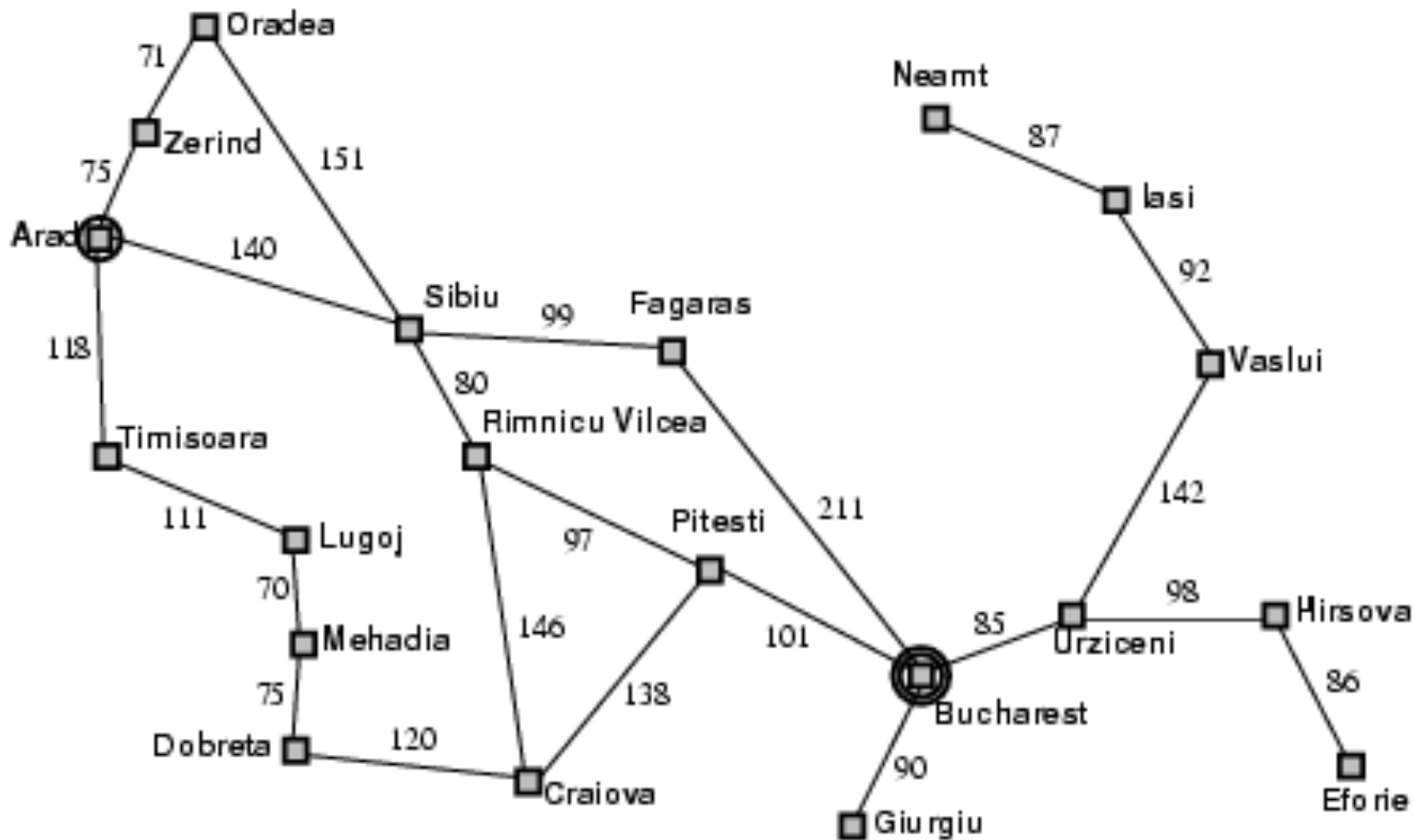
Profundidade	Nós	Tempo	Memória
2	1100	0.11 segundo	1 megabyte
4	111.100	11 segundos	106 megabytes
6	10^7	19 minutos	10 gigabytes
8	10^9	31 horas	1 terabyte
10	10^{11}	129 dias	101 terabytes
12	10^{13}	35 anos	10 petabytes
14	10^{15}	3.523 anos	1 exabyte

Busca de custo uniforme

- Expande o nó não-expandido que tenha o caminho de custo mais baixo.
- **Implementação:**
 - *borda* = fila ordenada pelo custo do caminho
- Equivalente a busca em extensão se os custos são todos iguais
- Completa? Sim, se o custo de cada passo $\geq \epsilon$
- Tempo? # de nós com $g \leq$ custo da solução ótima, $O(b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil})$ onde C^* é o custo da solução ótima
- Espaço? de nós com $g \leq$ custo da solução ótima, $O(b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil})$
- Ótima? Sim pois os nós são expandidos em ordem crescente de custo total.

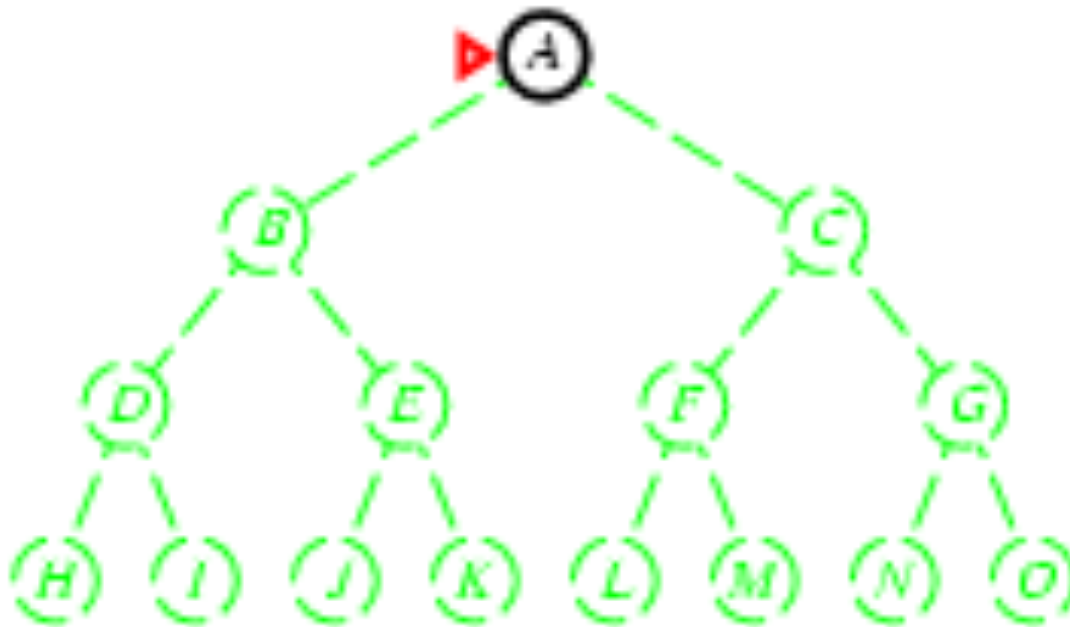
Exercício

- Aplicar busca de custo uniforme para achar o caminho mais curto entre Arad e Bucareste.



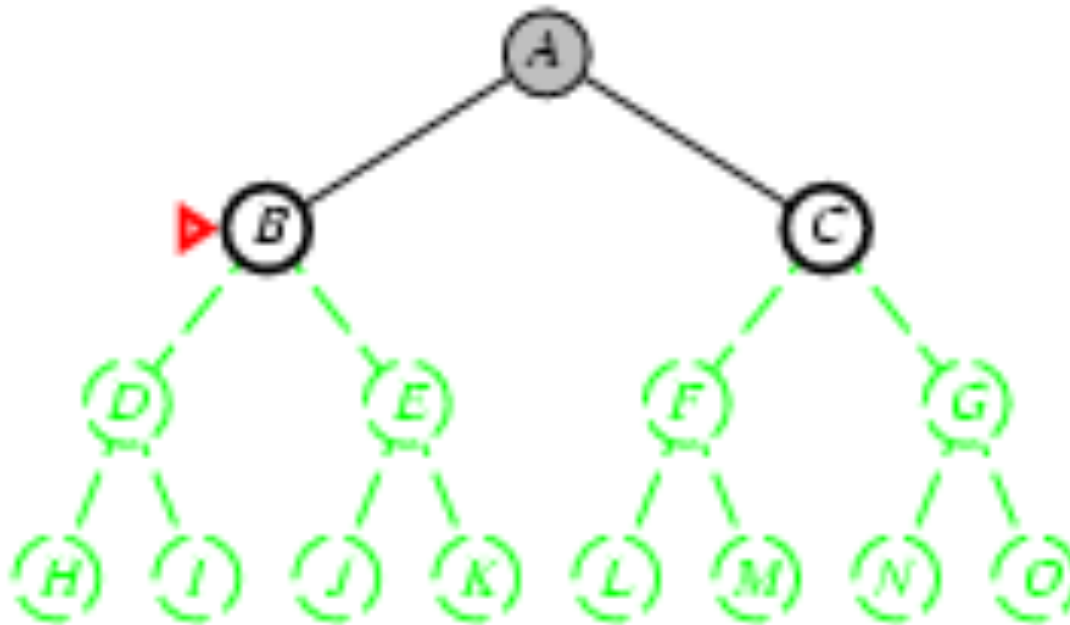
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



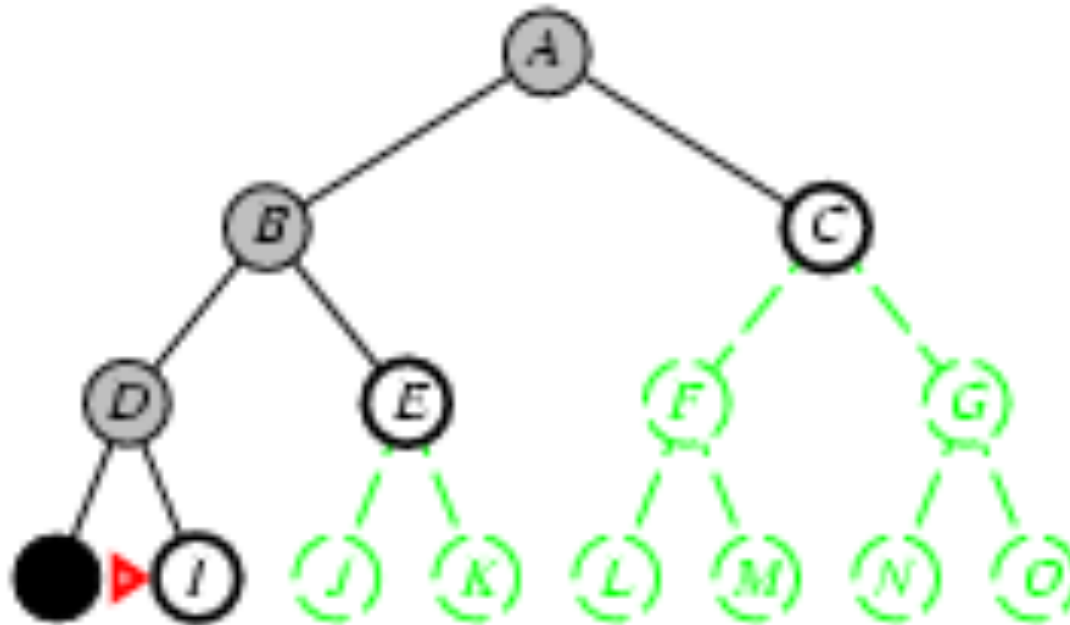
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



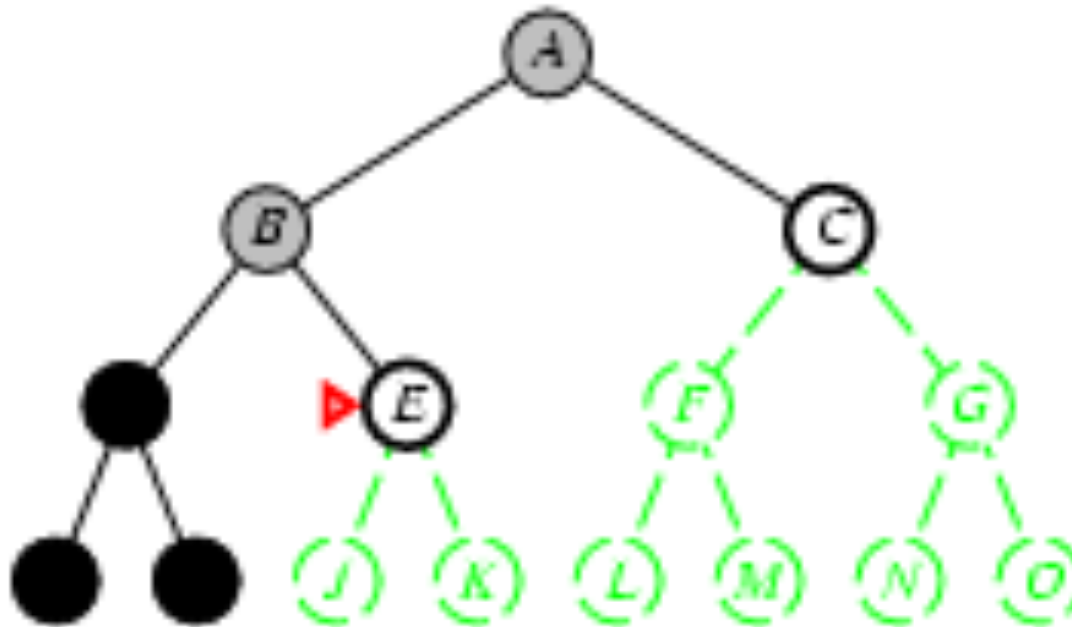
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



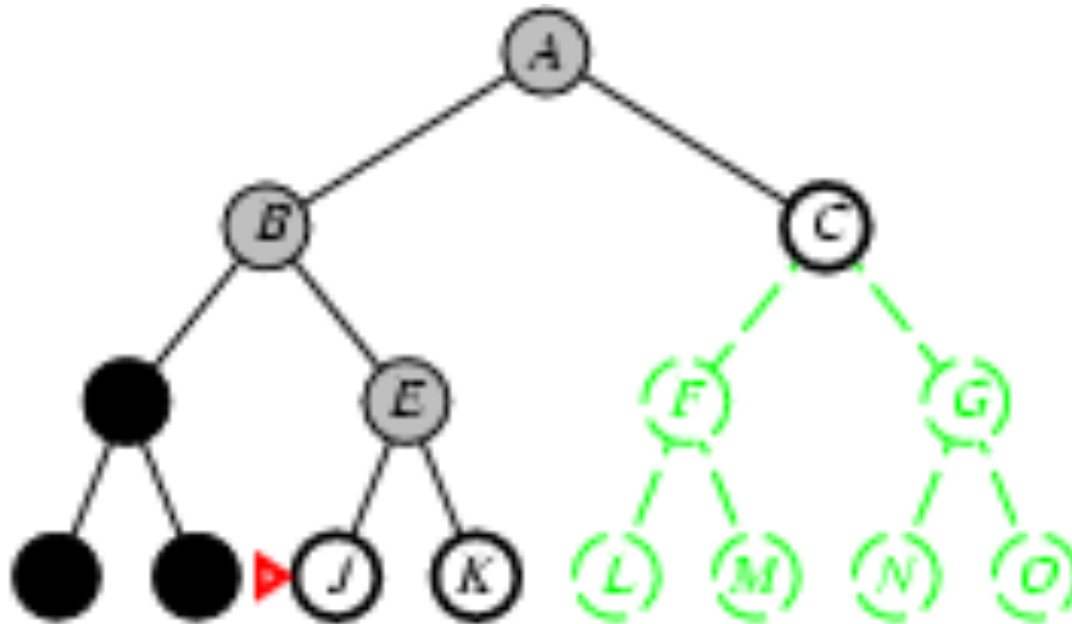
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



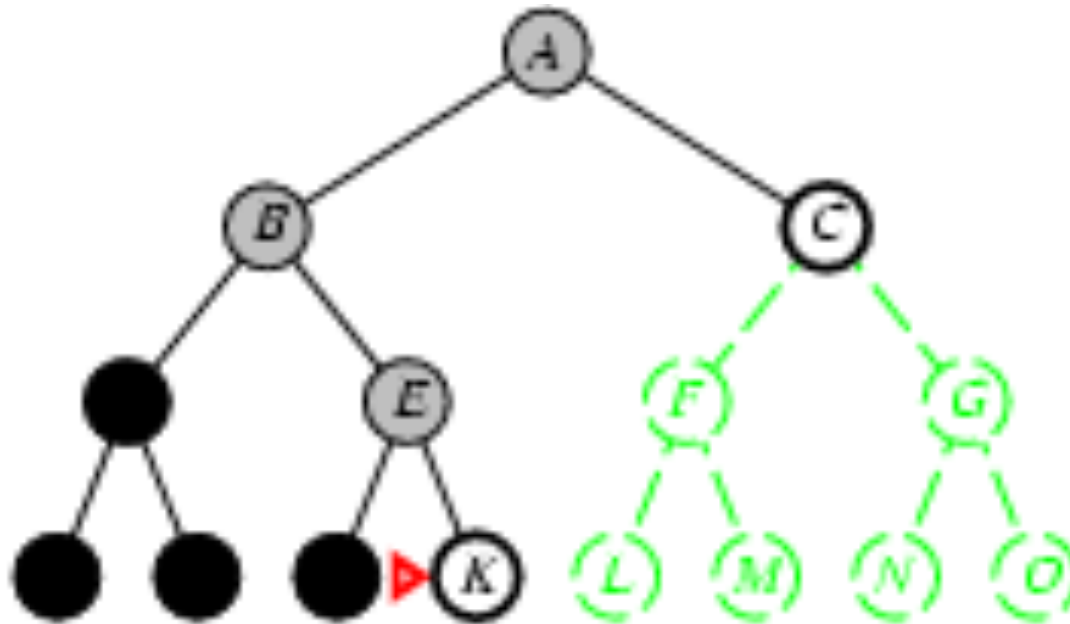
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



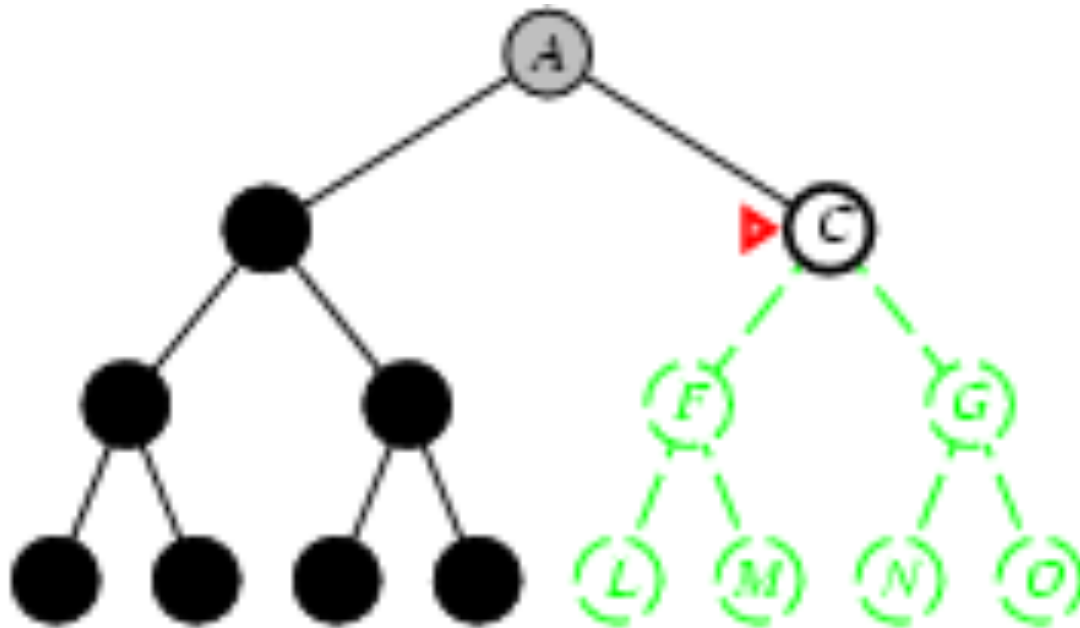
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



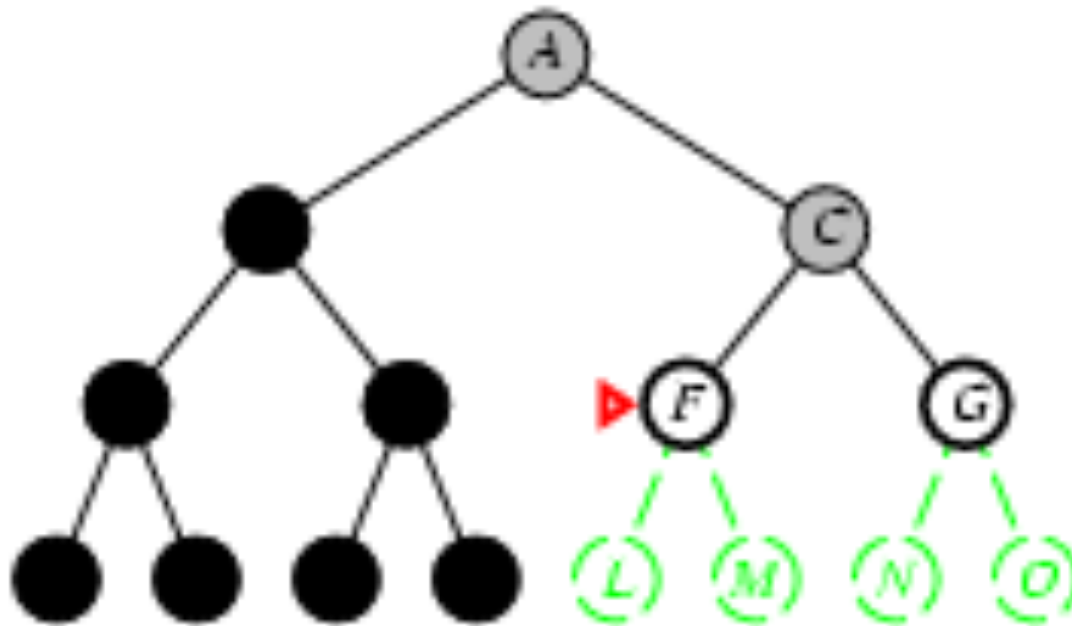
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- **Implementação:**
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



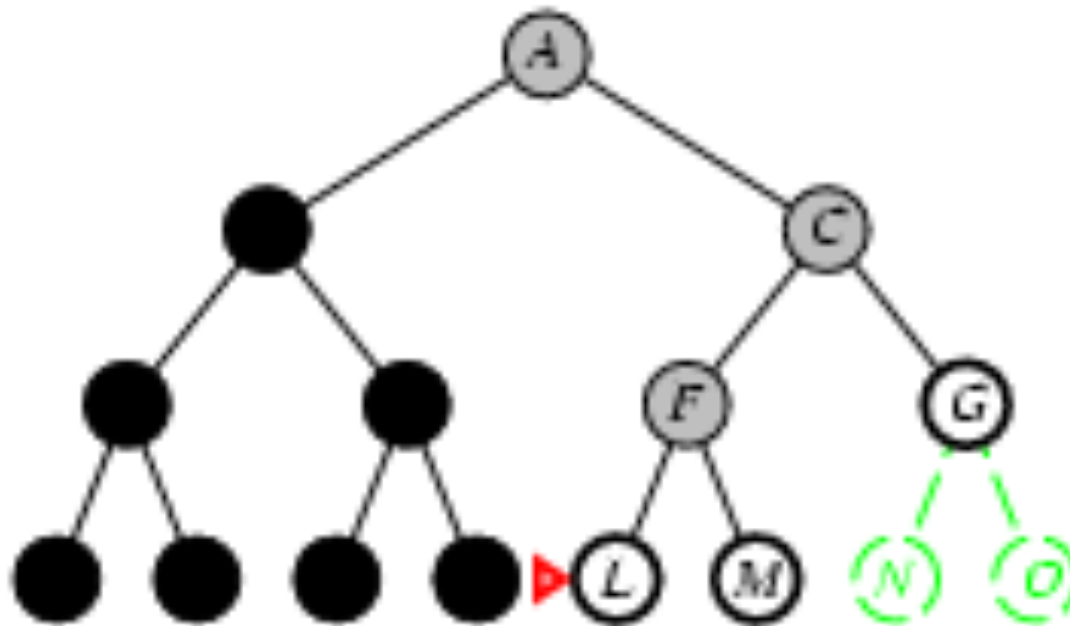
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



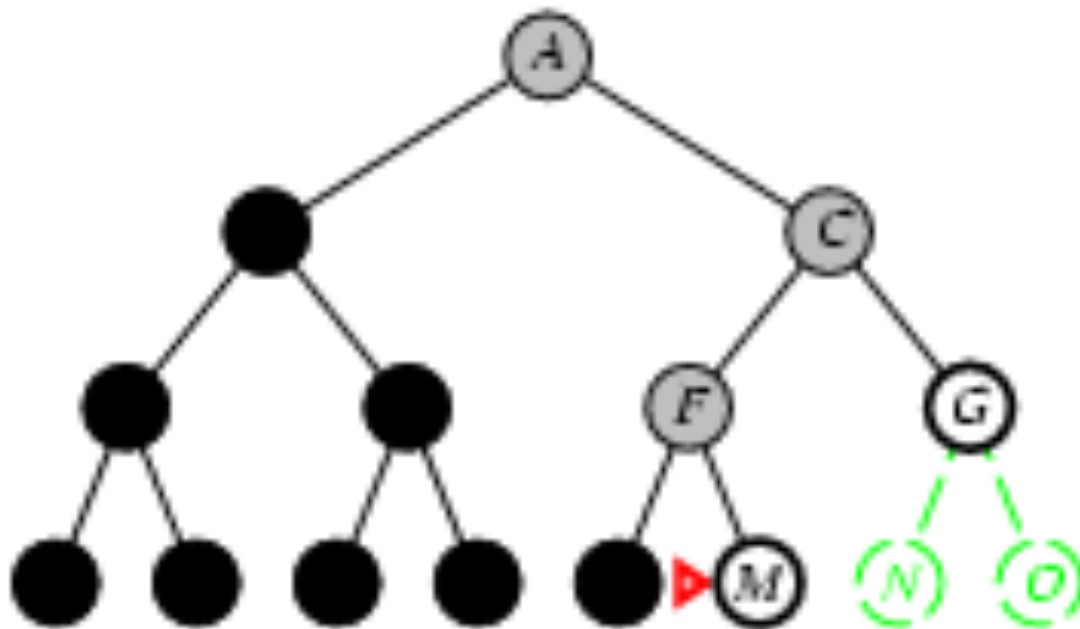
Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



Busca em Profundidade

- Expande o nó não-expandido mais profundo.
- Implementação:
 - *borda* = fila LIFO (*last-in, first-out*) = pilha



Propriedades da Busca em Profundidade

- Completa? Não: falha em espaços com profundidade infinita, espaços com loops
 - Se modificada para evitar estados repetidos é completa para espaços finitos
- Tempo? $O(b^m)$: péssimo quando m é muito maior que d .
 - mas se há muitas soluções pode ser mais eficiente que a busca em extensão
- Espaço? $O(bm)$, i.e., espaço linear!
 - 118 kilobytes ao invés de 10 petabytes para busca com $b=10$, $d=m=12$
- Ótima? Não

Busca em Profundidade Limitada

= busca em profundidade com limite de profundidade l ,
isto é, nós com profundidade l não tem sucessores

- Implementação Recursiva:

```
function DEPTH-LIMITED-SEARCH(problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  RECURSIVE-DLS(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), problem, limit)

function RECURSIVE-DLS(node, problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  cutoff-occurred?  $\leftarrow$  false
  if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)
  else if DEPTH[node] = limit then return cutoff
  else for each successor in EXPAND(node, problem) do
    result  $\leftarrow$  RECURSIVE-DLS(successor, problem, limit)
    if result = cutoff then cutoff-occurred?  $\leftarrow$  true
    else if result  $\neq$  failure then return result
  if cutoff-occurred? then return cutoff else return failure
```

Propriedades da Busca em Profundidade Limitada

- Completa? Não; a solução pode estar além do limite.
- Tempo? $O(b^l)$
- Espaço? $O(bl)$
- Ótima? Não

Busca de Aprofundamento Iterativo em Profundidade

```
function ITERATIVE-DEEPENING-SEARCH( problem) returns a solution, or fail-  
ure  
  inputs: problem, a problem  
  for depth  $\leftarrow$  0 to  $\infty$  do  
    result  $\leftarrow$  DEPTH-LIMITED-SEARCH( problem, depth)  
    if result  $\neq$  cutoff then return result
```

Busca de Aprofundamento Iterativo em Profundidade $\neq 0$

Limit = 0



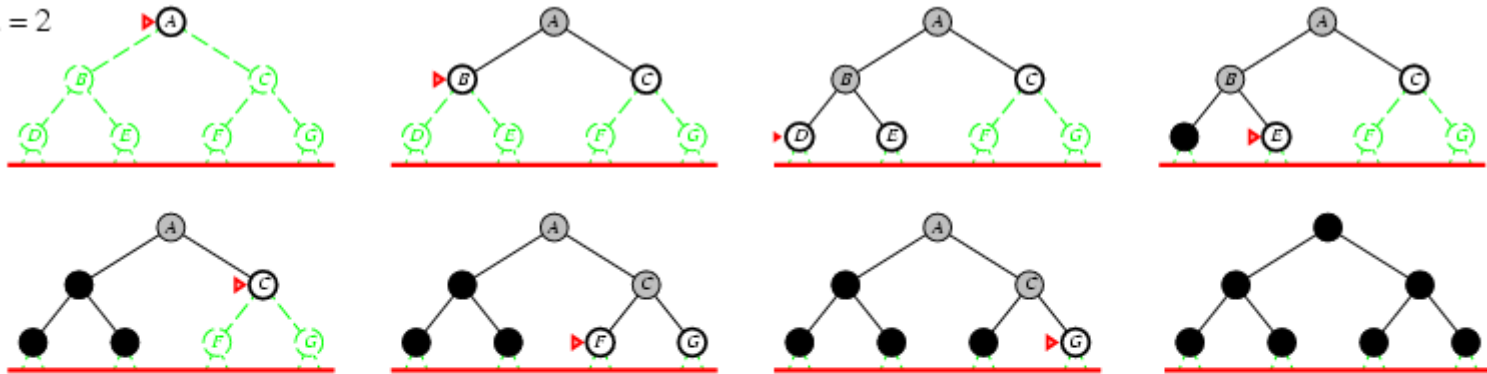
Busca de Aprofundamento Iterativo em Profundidade $\neq 1$

Limit = 1



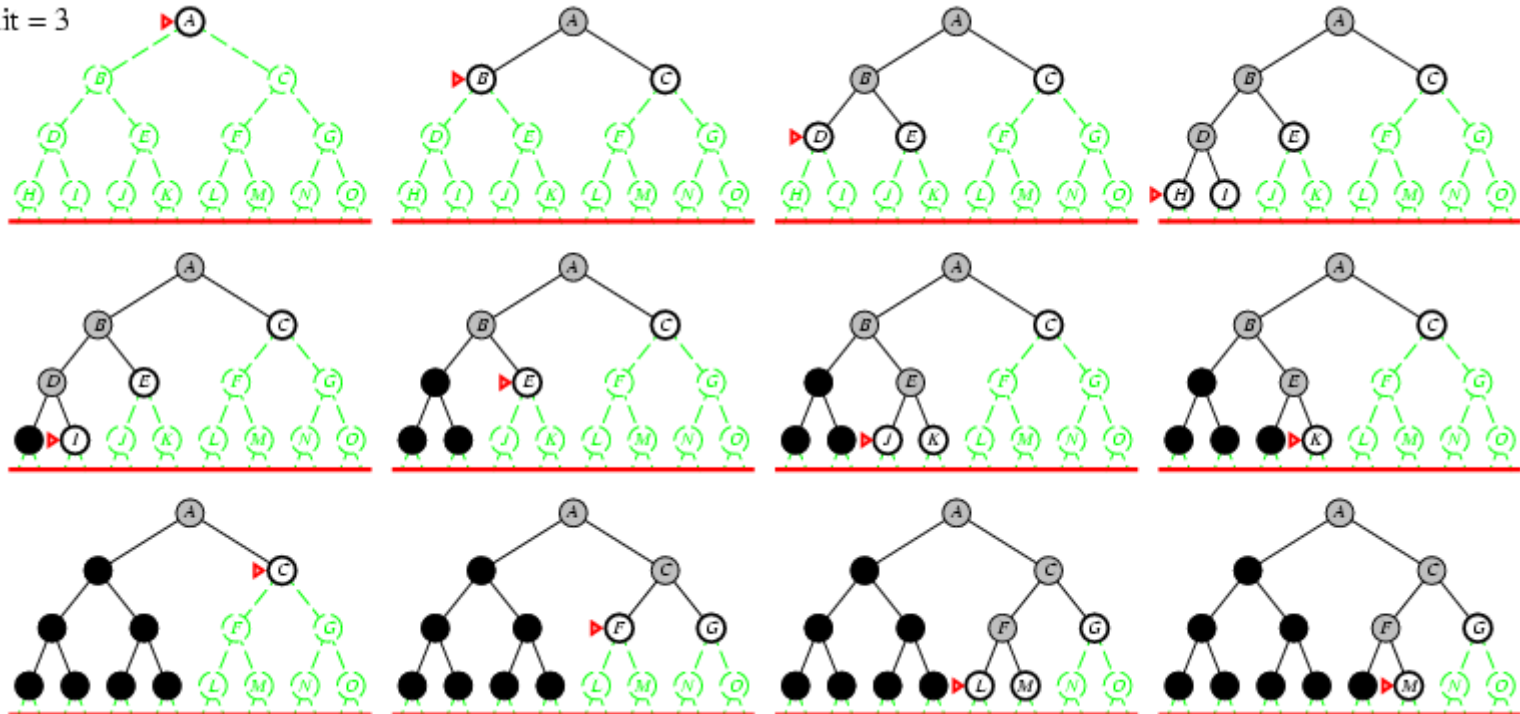
Busca de Aprofundamento Iterativo em Profundidade $\neq 2$

Limit = 2



Busca de Aprofundamento Iterativo em Profundidade / =3

Limit = 3



Busca de Aprofundamento Iterativo

- Número de nós gerados em uma busca de extensão com fator de ramificação b :

$$N_{BE} = b^1 + b^2 + \dots + b^{d-2} + b^{d-1} + b^d + (b^{d+1} - b)$$

- Número de nós gerados em uma busca de aprofundamento iterativo até a profundidade d com fator de ramificação b :

$$N_{BAI} = (d+1)b^0 + d b^1 + (d-1)b^2 + \dots + 3b^{d-2} + 2b^{d-1} + 1b^d$$

- Para $b = 10, d = 5$,
 - $N_{BE} = 10 + 100 + 1.000 + 10.000 + 100.000 + 999.990 = 1.111.100$
 - $N_{BAI} = 6 + 50 + 400 + 3.000 + 20.000 + 100.000 = 123.456$
- Overhead = $(123.456 - 111.111)/111.111 = 11\%$

Propriedades da busca de aprofundamento iterativo

- Completa? Sim
- Tempo? $(d+1)b^0 + d b^1 + (d-1)b^2 + \dots + b^d = O(b^d)$
- Espaço? $O(bd)$
- Ótima? Sim, se custo de passo = 1

Resumo dos algoritmos

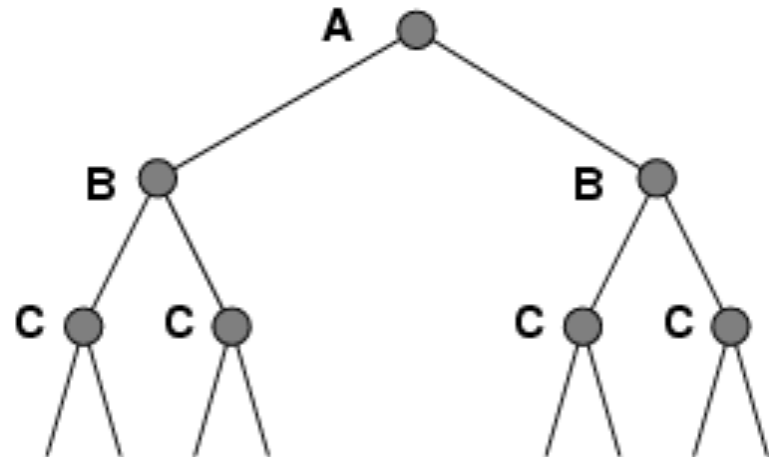
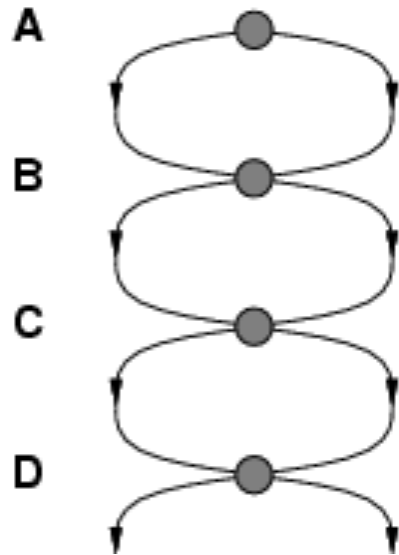
Criterion	Breadth-First	Uniform-Cost	Depth-First	Depth-Limited	Iterative Deepening
Complete?	Yes	Yes	No	No	Yes
Time	$O(b^{d+1})$	$O(b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil})$	$O(b^m)$	$O(b^l)$	$O(b^d)$
Space	$O(b^{d+1})$	$O(b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil})$	$O(bm)$	$O(bl)$	$O(bd)$
Optimal?	Yes	Yes	No	No	Yes

Estados repetidos

- O processo de busca pode perder tempo expandindo nós já explorados antes
 - Estados repetidos podem levar a loops infinitos
 - Estados repetidos podem transformar um problema linear em um problema exponencial

Estados Repetidos

- Não detectar estados repetidos pode transformar um problema linear em um problema exponencial.



Detecção de estados repetidos

- Comparar os nós prestes a serem expandidos com nós já visitados.
 - Se o nó já tiver sido visitado, será descartado.
 - Lista “closed” (fechado) armazena nós já visitados.
 - Busca em profundidade e busca de aprofundamento iterativo não tem mais espaço linear.
 - A busca percorre um grafo e não uma árvore.

```
function GRAPH-SEARCH(problem, fringe) returns a solution, or failure
  closed ← an empty set
  fringe ← INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), fringe)
  loop do
    if fringe is empty then return failure
    node ← REMOVE-FRONT(fringe)
    if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)
    if STATE[node] is not in closed then
      add STATE[node] to closed
      fringe ← INSERTALL(EXPAND(node, problem), fringe)
```

Resumo

- A formulação de problemas usualmente requer a abstração de detalhes do mundo real para que seja definido um espaço de estados que possa ser explorado através de algoritmos de busca.
- Há uma variedade de estratégias de busca sem informação (ou busca cega).
- A busca de aprofundamento iterativo usa somente espaço linear e não muito mais tempo que outros algoritmos sem informação.