

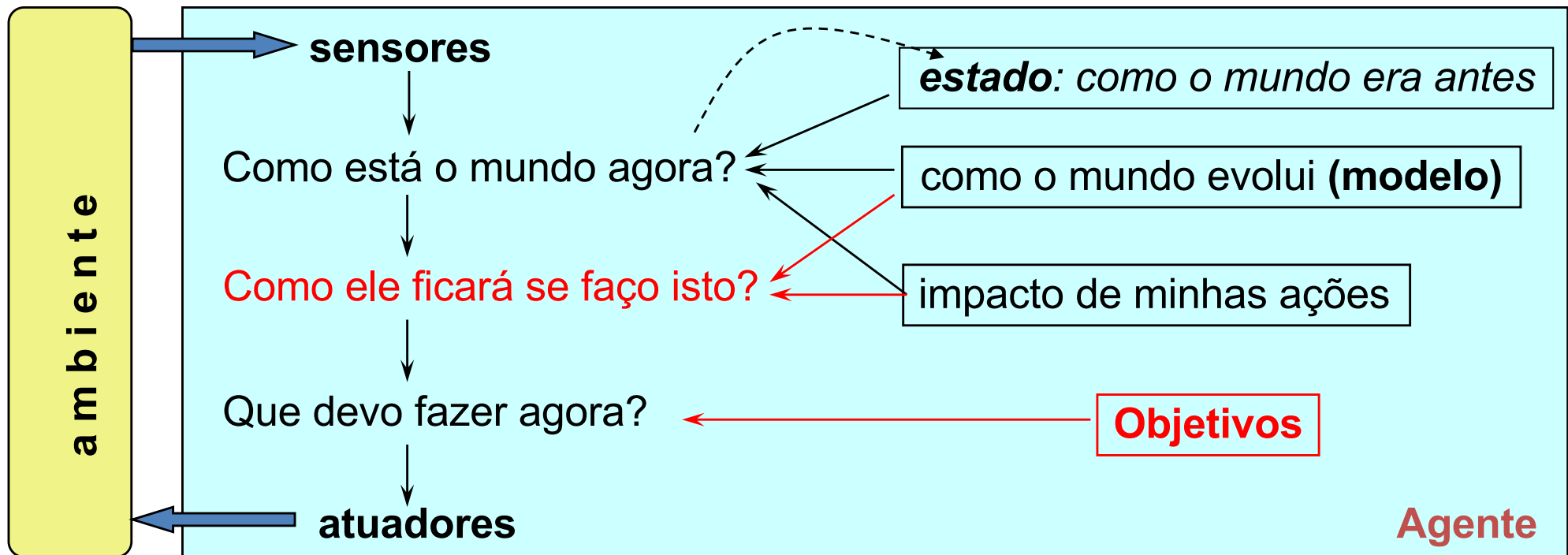
Resolvendo Problemas através de Busca

Inteligência Artificial PCS3438

*Escola Politécnica da USP
Engenharia de Computação (PCS)*

Agente solucionador de problemas (guiado por objetivo – deliberativo)

- Busca uma *sequência de ações* que o leve a estados desejáveis (*objetivos*).

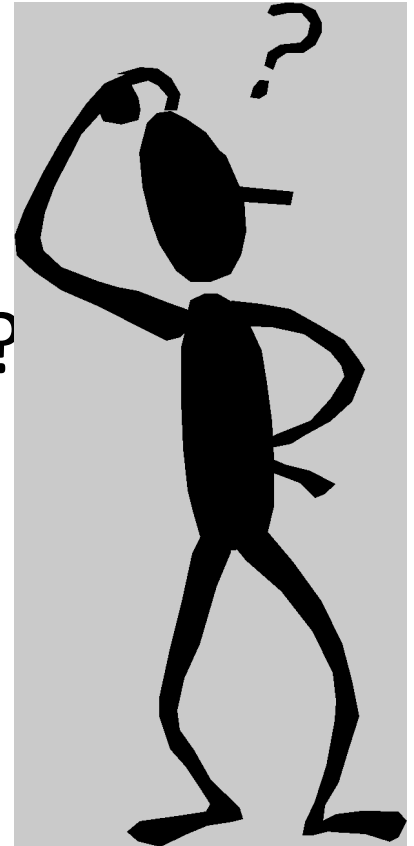


Agente solucionador de problemas

- Propriedades do ambiente para este agente:
 - **Estático:** não muda enquanto o agente delibera (“pensa”)
 - **Discreto:** enumera sequências de estados e alternativas de ações
 - **Determinístico:** solução é uma sequência definida de ações
 - não lida com eventos inesperados ou incertezas
 - executa a sequência definida sem considerar percepções → sistema de controle em malha aberta
 - **Observável:** observa completamente os estados e sabe seu estado inicial
- *Algumas flexibilizações serão feitas em relação às propriedades de determinismo e observabilidade.*

Agentes solucionadores de problemas

- O que é um problema em I.A.?
- Como formulá-lo?
- Como buscar a solução do problema?
- Como avaliar a solução e o processo de encontrá-la?



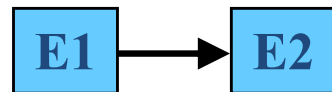
Definição de Problema: Quatro componentes

- **Estado inicial** do problema (onde o agente inicia)
- Descrição das possíveis **ações** do agente:
 - Pela função sucessor: dado um estado x , $suc(x)$ retorna um conjunto de pares ordenados (a, y) , onde a indica cada ação válida em x e y é o estado sucessor.
 - Pelo conjunto de operadores que podem ser aplicados em um estado para gerar os sucessores.
- Um teste de **término**:
 - Pode ser um conjunto de estados-objetivos ou
 - Propriedade mais abstrata (ex. cheque-mate em xadrez)
- Uma **função de custo** da solução
 - avalia numericamente cada solução (medida de desempenho)

Representação de Estados

Descrição: Atômica → Fatorada → Estruturada

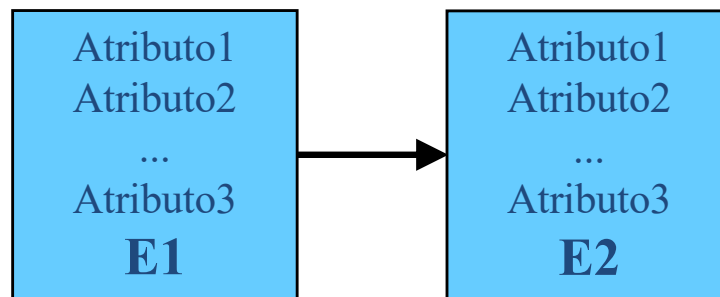
Atômica:



Complexidade e Expressividade

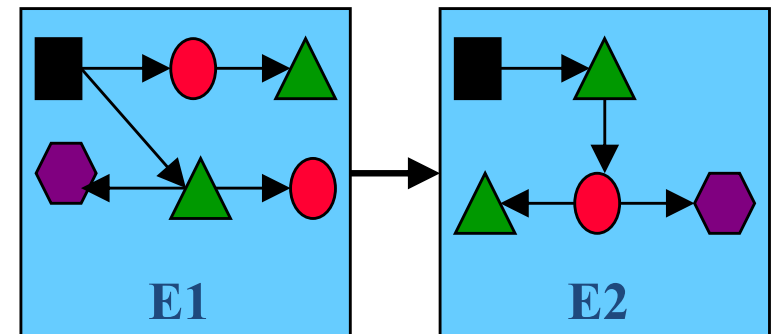


Fatorada:



Vetores com valores de **atributos**
(booleanos, reais, etc)

Estruturada:

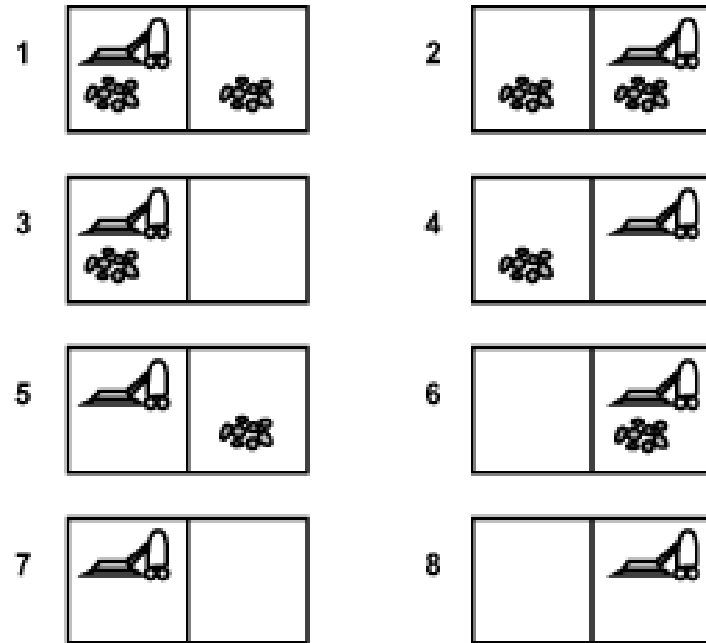


Incluem **objetos**, que podem ter propriedades e **relações** entre eles

Definição de Solução

- O estado inicial e a função sucessor implicitamente definem o **espaço de estados** do problema
- O espaço de estados é descrito por um **grafo** onde os vértices representam estados e as arestas, ações.
- Um **caminho** no espaço de estados é uma sequência de estados conectada por uma sequência de ações.
- Uma **solução** para um problema é um caminho do estado inicial para um estado meta (objetivo).
- A **qualidade** da solução é medida pela função de custo da solução.

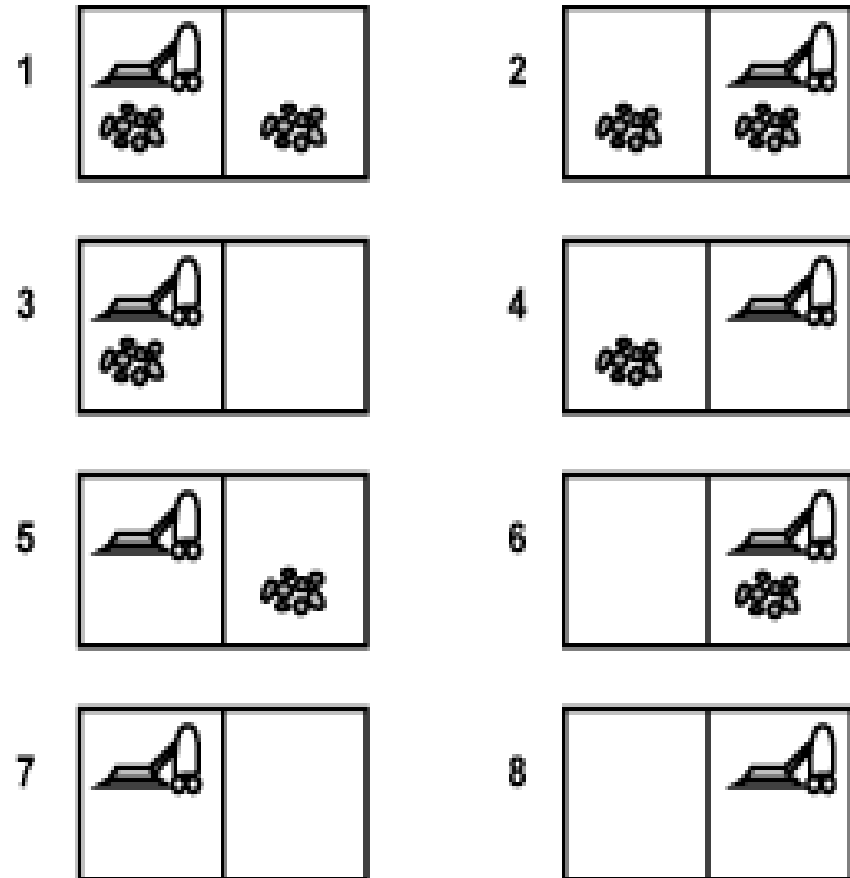
Exemplo 1: Agente Aspirador de Pó



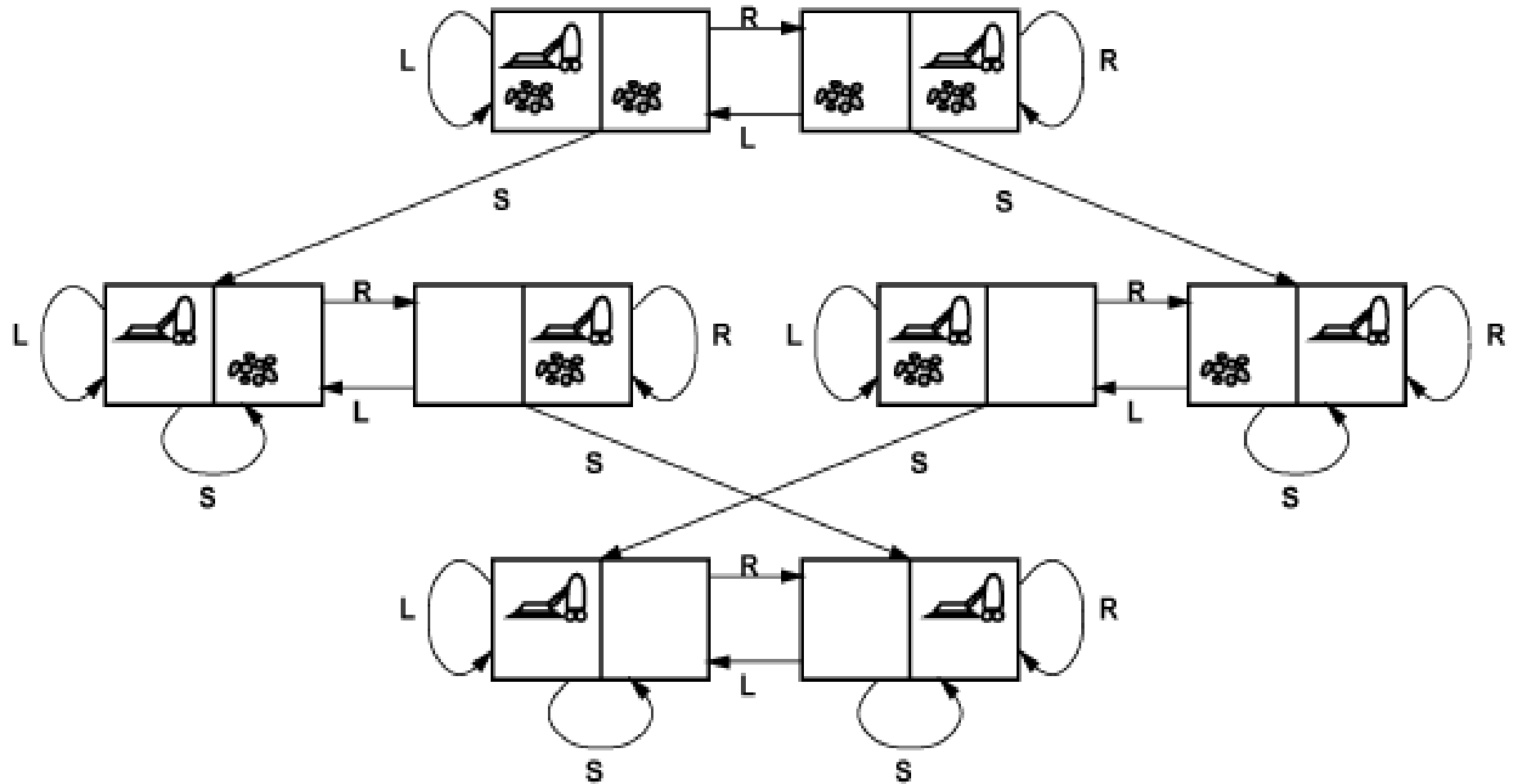
- Formulação do problema:
 - estado inicial = qualquer um dos 8 estados acima
 - função sucessor: operadores = mover direita (R), mover esquerda (L), aspirar (S); $\text{suc}(1) = \{(R,2), (L,1), (S,5)\}$, etc..
 - teste de término = os dois quartos limpos (estado 7 ou 8)
 - custo do caminho = quantidade de ações realizadas (custo 1 para cada ação)

Exercício 1:

- Considerando os oito estados possíveis (ao lado), representar o espaço de estados como um grafo, com os estados como vértices e as ações como arestas.
- Ações: R, L e S



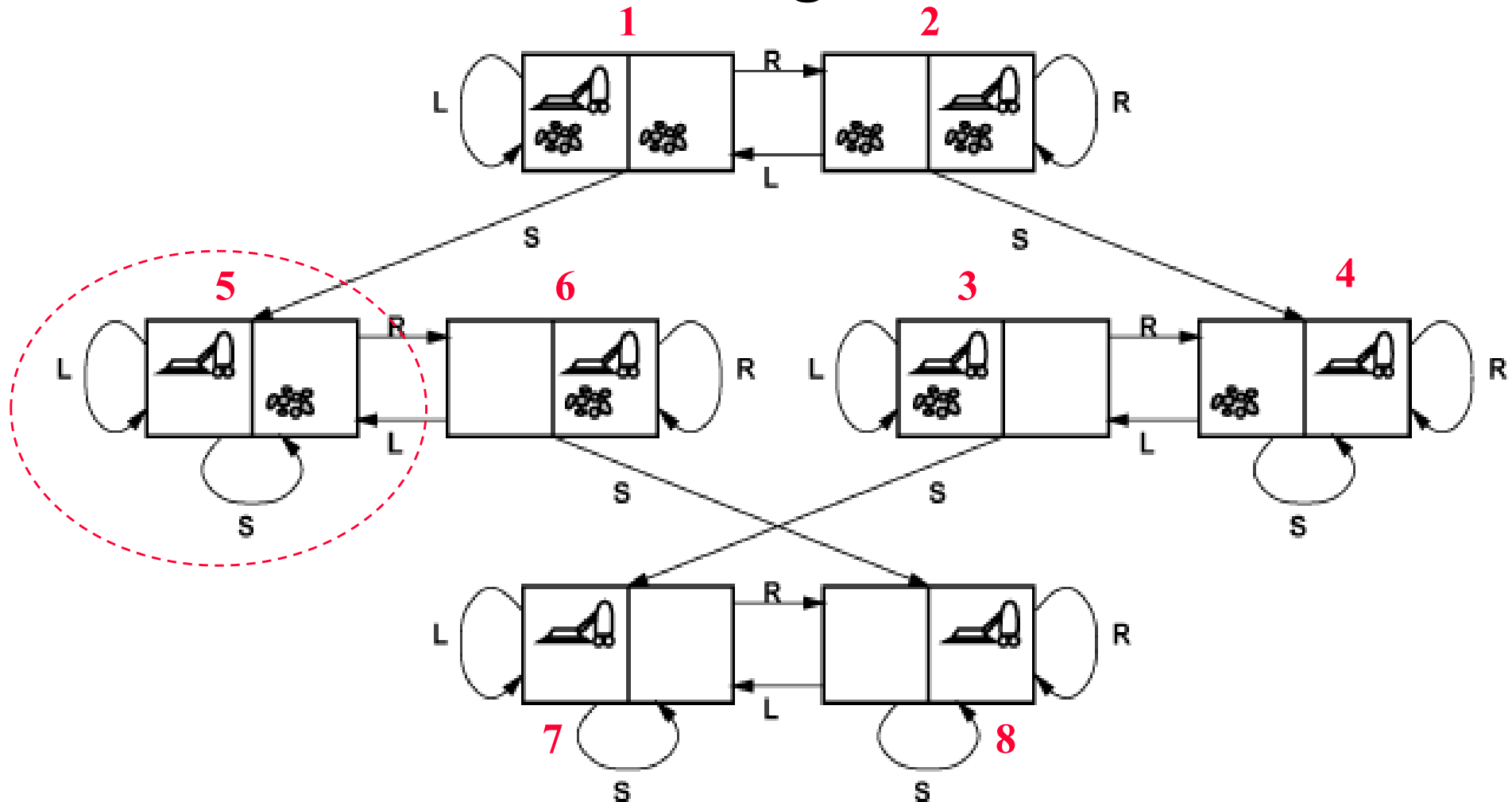
Espaço de estados do agente aspirador



Exercício 2

- Considere que o agente inicie no estado 5.
- Utilizando o espaço de estados do problema, encontre pelo menos três soluções para o problema.

Problema: se agente em 5?

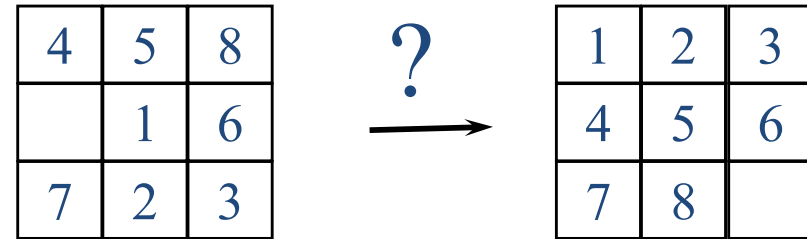


Solução 1: LLSRRS → CUSTO=6

Solução 2: SRRS → CUSTO=4

Solução 3: RS → CUSTO=2

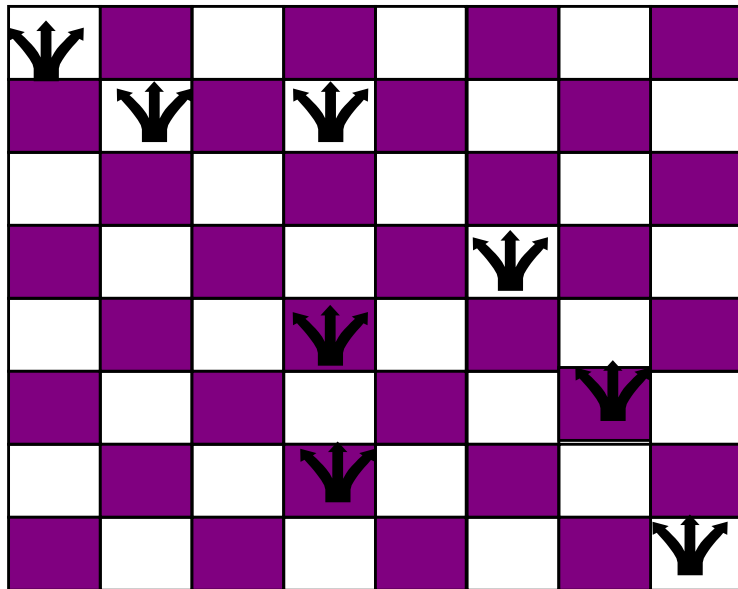
Exemplo 2: Jogo dos 8 Números



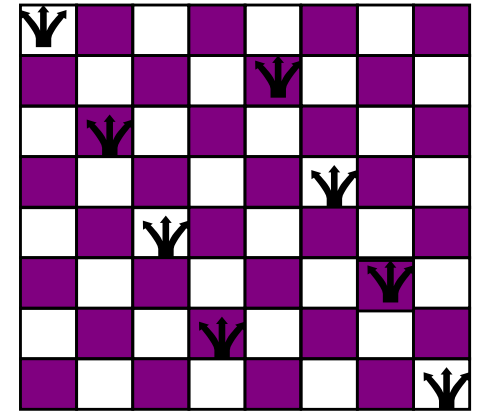
- Estado inicial:
 - cada estado especifica a posição de cada uma das 8 peças e do branco no tabuleiro de 9 posições
 - O estado inicial pode ser qualquer estado
- Função sucessor:
 - Gera os estados possíveis que resultam ao aplicar cada uma de 4 ações: branco para esquerda (L), para a direita (R), para cima (U), para baixo (D)
- Teste de término
 - Números ordenados, branco em [3,3].
- Custo do caminho
 - quantidade de ações realizadas (custo 1 para cada ação)

Importância da formulação (1)

- Jogo das 8 Rainhas
 - Teste de término: dispor 8 rainhas de forma que não possam se “atacar”
 - Custo da solução: ignorado aqui.



Importância da formulação (2)



■ Formulações:

- Incremental: envolve operadores que “crescem” a descrição de estado, iniciando com um tabuleiro vazio
- Estado completo:
 - **Estado inicial**: qualquer estado com disposição das 8 rainhas, uma em cada coluna
 - **Função sucessor**: retorna todos os possíveis estados ao mover uma rainha para outra casa na mesma coluna (cada estado tem $8 \times 7 = 56$ sucessores).

Importância da formulação (3)

- Formulação incremental (1)
 - **Estado inicial:** tabuleiro sem rainhas; estado: qualquer disposição de 0 a 8 rainhas no tabuleiro
 - **Função sucessor:** adicionar uma rainha a qualquer célula vazia
 - **Teste de término:** 8 rainhas sem ataque mútuo

Nesta formulação o espaço de estados é:

$$= 64 \times 63 \times \dots \times 57 \approx 3 \times 10^{14}$$

Importância da formulação (4)

- Formulação incremental (2)
 - **Estado inicial:** tabuleiro sem rainhas; estado: tabuleiro com n ($0 \leq n \leq 8$) rainhas dispostas na n -ésima coluna mais à esquerda sem ataque mútuo
 - **Função sucessor:** adicionar uma rainha em qualquer casa na coluna vazia mais à esquerda de forma que não possa ser atacada (**teste gradual**)
- Formulação melhor (espaço de estados bem menor!)

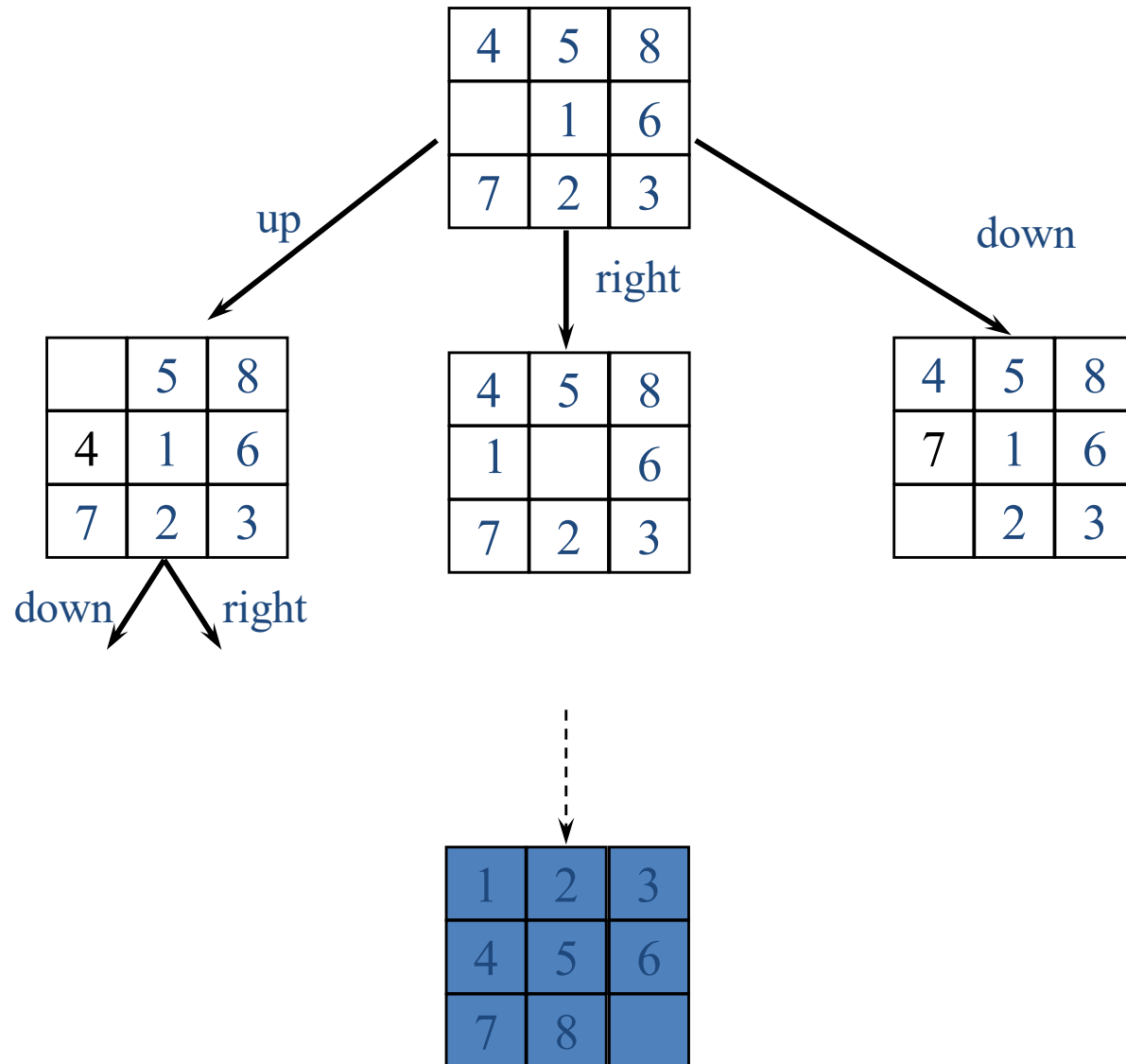
Como encontrar a solução?

- Uma vez o problema bem formulado, o estado meta deve ser **buscado** no espaço de estados
- A busca é representada em uma **árvore de busca**:
 1. **Raiz**: corresponde ao estado inicial
 2. **Expandem-se o estado corrente**: aplica-se a função sucessor ao estado corrente, gerando um novo conjunto de sucessores
 3. **Escolhe-se o próximo estado** a expandir seguindo uma **estratégia de busca**
 4. **Prossegue-se até sucesso** (atingir estado meta – retorna solução) ou falha

Como encontrar a solução?

- Espaço de estados \neq árvore de busca
- Ex.: TSP com 20 cidades
 - espaço de estados = 20 vértices (=cidades)
 - árvore de busca com infinitos vértices (na prática, a busca evita repetir estados)

Árvore de busca para o “jogo dos 8 números”



Medida de Desempenho na Busca (1)

- Desempenho de um algoritmo de busca:
 - **Completo**: se existir uma solução, ela certamente é encontrada
 - **Ótimo**: a busca encontra a solução de menor custo
 - **Complexidade temporal**: quanto tempo demora para encontrar a solução
 - **Complexidade espacial**: quanta memória é usada para realizar a busca

Medida de Desempenho na Busca (2)

- Em IA a árvore de busca é tipicamente infinita
→ complexidade é expressa por:
 - **b** – fator de ramificação (*branching*) ou número máximo de sucessores de um nó;
 - **d** – profundidade (*depth*) do nó-meta mais próximo da raiz;
 - **m** – comprimento máximo de um caminho no espaço de estados.

Medida de Desempenho na Busca (3)

- Custo total = custo da solução + custo da busca
 - custo da solução (ex. TSP: caminho a percorrer, em km)
 - custo da busca (tipicamente depende da complexidade em tempo)

Problema: relacionar custo da solução (km) com o da busca (seg)
- Espaço de estados grande:
 - compromisso (conflito) entre a melhor solução (menor custo da solução) e a solução mais barata (menor custo da busca)

Métodos de Busca

- **Busca cega** (ou busca não informada)
 - Não tem informação sobre qual sucessor é mais promissor para atingir a meta.
 - Estratégias de Busca (ordem de expansão dos nós):
 - busca em largura
 - busca de custo uniforme
 - busca em profundidade
 - busca em profundidade limitada
 - busca em profundidade com aprofundamento iterativo
 - busca bidirecional
- **Busca heurística** (ou busca informada)
 - Possui informação (estimativa) de qual sucessor é mais promissor para atingir a meta.

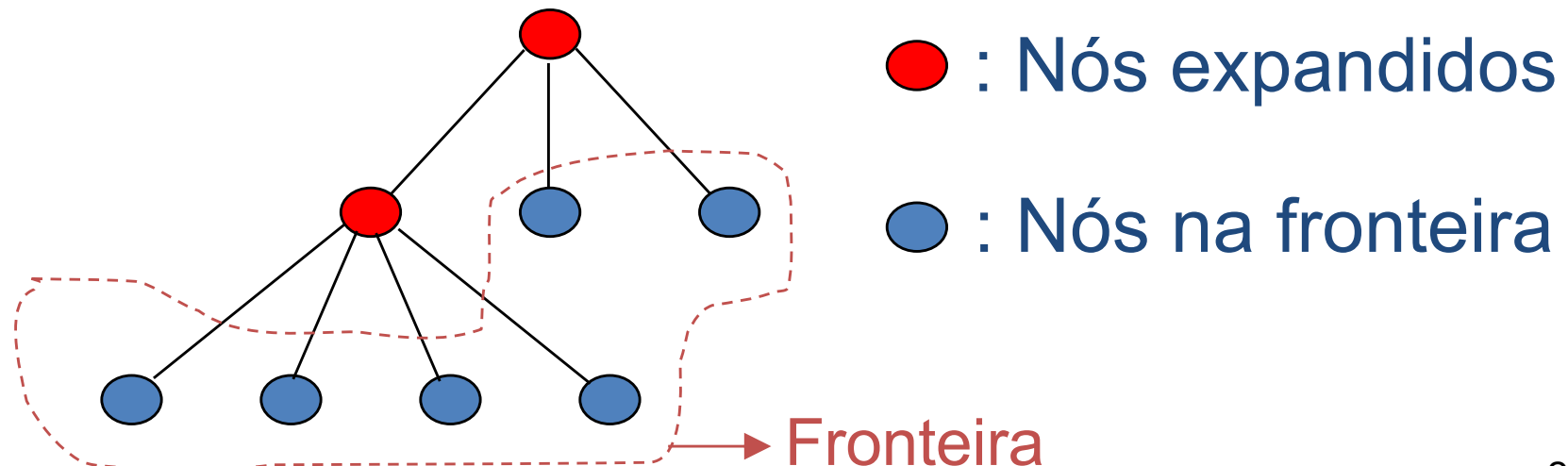
Busca não Informada

Inteligência Artificial PCS3438

*Escola Politécnica da USP
Engenharia de Computação (PCS)*

Busca não informada

- A busca não informada (ou busca cega) não possui estimativas sobre qual sucessor é mais promissor para atingir a meta.
- Fronteira (ou borda): todos os nós **gerados** e ainda não **expandidos** (ou não **visitados**) da árvore de busca.



Estratégias de Busca Cega

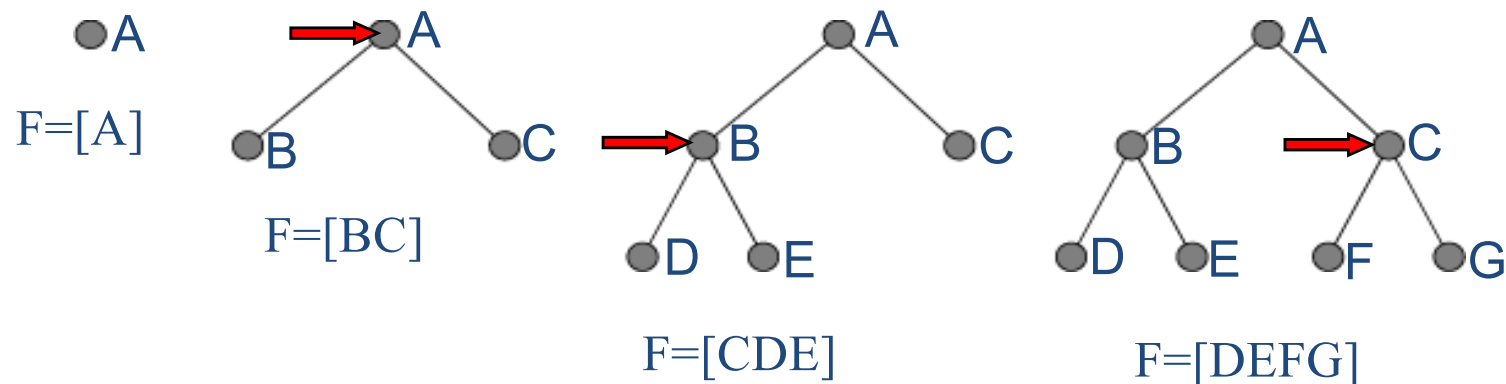
- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- Busca em Profundidade
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- Evitando Estados Repetidos
- Busca com Conhecimento Incompleto

Busca em Largura

- Ordem de expansão dos nós:
 1. Nó raiz
 2. Todos os nós de profundidade 1
 3. Todos os nós de profundidade 2, etc...

Fronteira = FIFO (first-in-first-out)

➔ insere no fim da fila



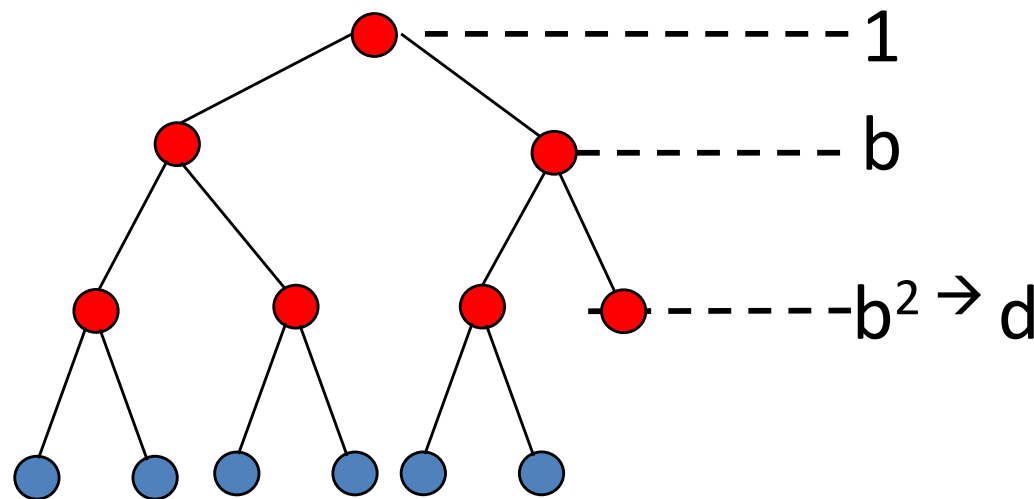
Desempenho da busca em largura

- Completa?
 - Se b finito, é completa: se um nó-meta estiver a uma profundidade d , a busca em largura sempre irá encontrá-lo.
- Ótima?
 - Nem sempre – caminho mais curto (nó-meta mais próximo da raiz) \neq melhor caminho
 - É ótima se o custo do caminho for uma função não-decrescente da profundidade do nó (ex: todas ações têm mesmo custo) e custo dos passos é igual

Desempenho da busca em largura

- Complexidade de tempo
 - Meta em d , cada nó tem b filhos. No pior caso, vem (teste ao **expandir/visitar** cada nó):

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + (b^{d+1} - b) = \mathcal{O}(b^{d+1})$$

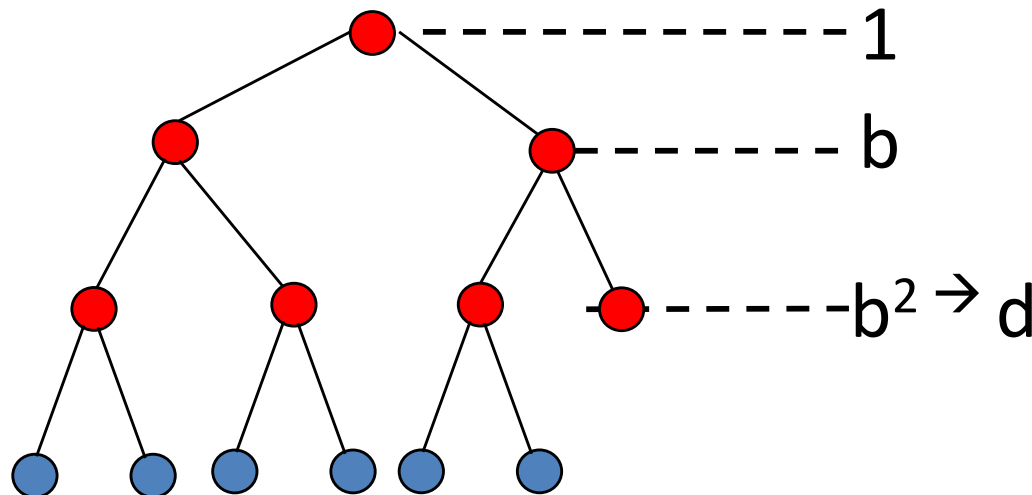


Se testar ao gerar: $1 + b + b^2 + \dots + b^d = \mathcal{O}(b^d)$

Desempenho da busca em largura

- Complexidade de espaço
 - Mantém todos nós gerados (ou está na fronteira ou está na lista de visitados)

$$1 + b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + (b^{d+1} - b) = \mathcal{O}(b^{d+1})$$



Estratégias de Busca Cega

- Busca em Largura
- **Busca de Custo Uniforme**
- Busca em Profundidade
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- Evitando Estados Repetidos
- Busca com Conhecimento Incompleto

Busca de Custo Uniforme

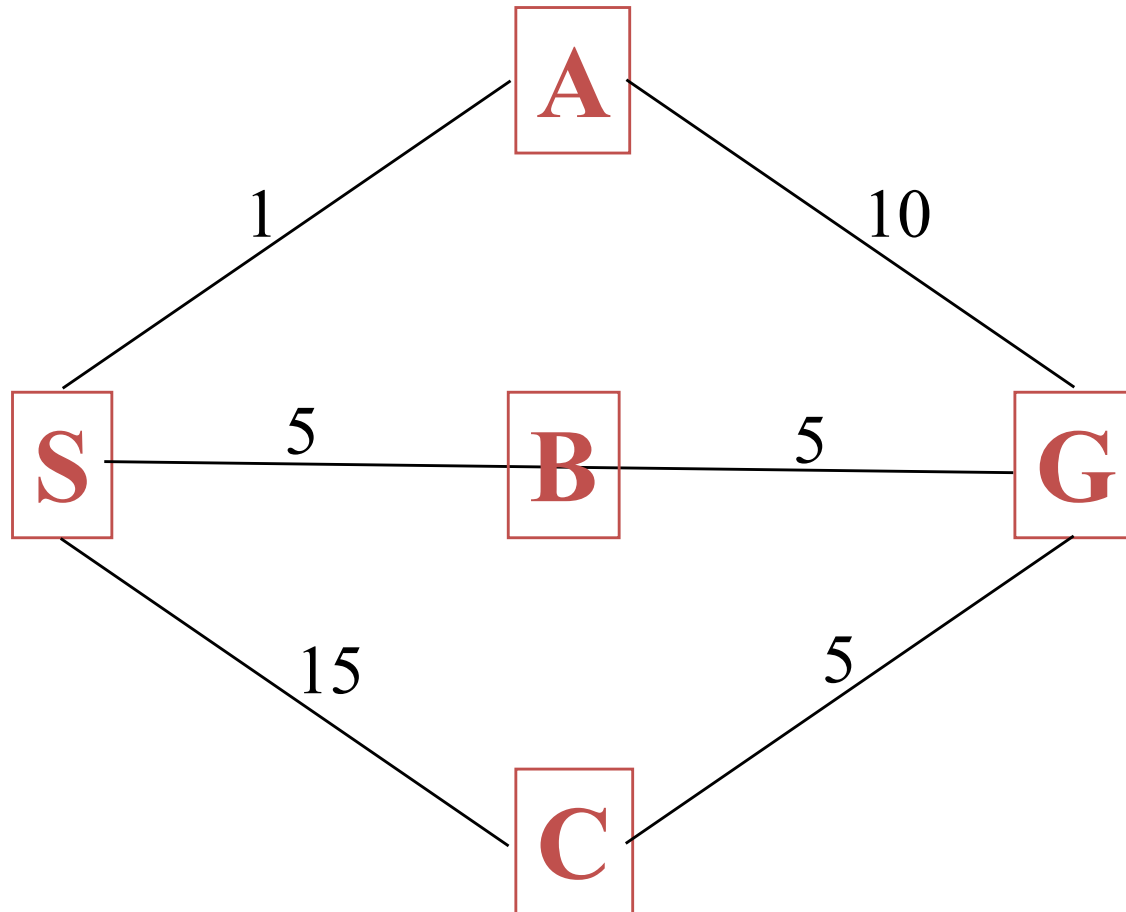
- Modifica a busca em largura:
 - Em vez de expandir o nó gerado primeiro, expande o nó da fronteira com **menor custo de caminho (da raiz ao nó)**
 - Sempre testa objetivo ao visitar (não ao gerar)

Fronteira → insere em ordem crescente de custo

- Não se importa com o número de passos, mas com o custo total
- $g(n)$ dá o custo do caminho da raiz ao nó n
 - Na busca em largura: $g(n) = \textit{profundidade}(n)$

Busca de Custo Uniforme

- **Exercício:** gerar a árvore de busca usando busca de custo uniforme, partindo de S e chegando a G. Mostre todos os estados da fronteira.



Busca de Custo Uniforme

Fronteira do exemplo anterior

- $F = \{S\}$
 - testa se S é o estado objetivo, expande-o e guarda seus filhos A , B e C ordenadamente (segundo custo) na fronteira
- $F = \{A, B, C\}$
 - testa A , expande-o e guarda seu filho G_A ordenadamente
 - **obs.:** o algoritmo de geração guarda na fronteira todos os nós gerados, testando se um nó é o objetivo **apenas** quando ele é **retirado** da lista (i.e., visitado ou expandido)!

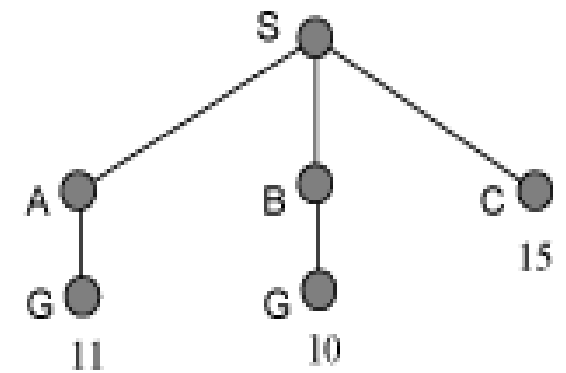
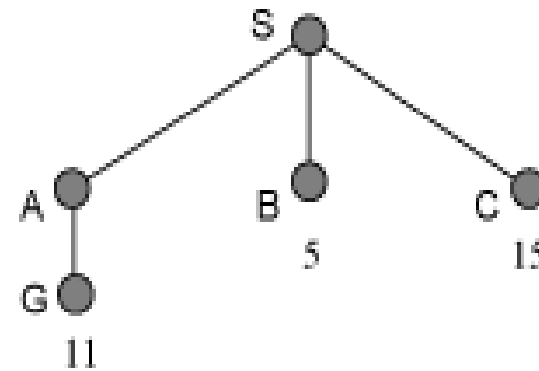
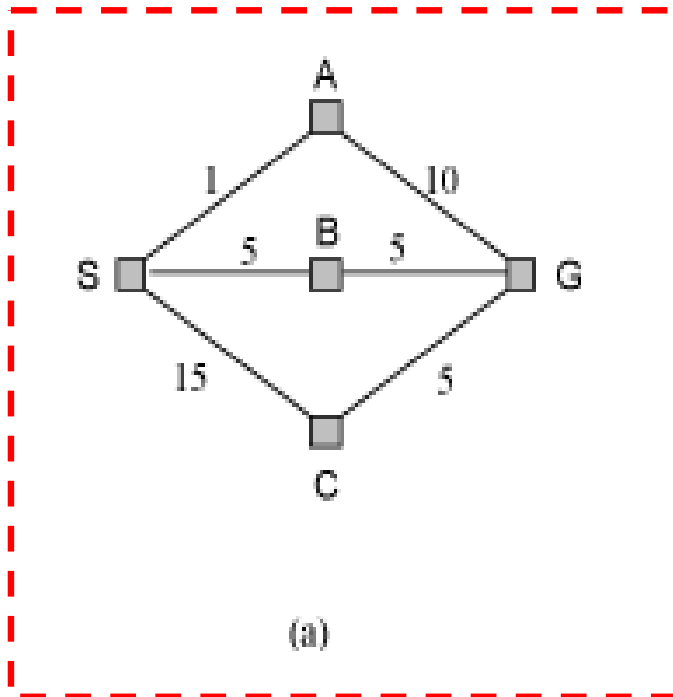
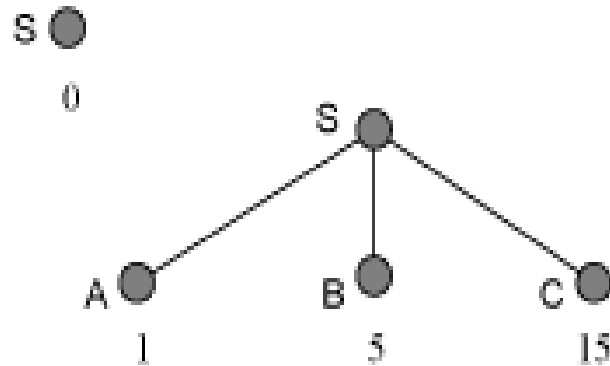
Busca de Custo Uniforme

Fronteira do exemplo anterior

- $F = \{B, G_A, C\}$
 - testa B, expande-o e guarda seu filho G_B ordenadamente
- $F = \{G_B, G_A, C\}$
 - testa G_B e para!

Observe que o menor custo (portanto, o melhor caminho) é armazenado para cada vértice (G pela caminho por A foi trocado por G pelo caminho por B).

Busca de Custo Uniforme



(b)

Desempenho da Busca de Custo Uniforme

- **Completa?** Só se *custo de cada ação* $\geq \varepsilon$, $\forall n$
 - ε é uma constante pequena positiva
 - Loop infinito: se existir um caminho com uma sequência infinita de ações de custo=0
- **Ótima?** Só se $g(\text{sucessor}(n)) > g(n)$
 - *custo no mesmo caminho sempre cresce (i.e., não tem ação com custo negativo ou 0)*
- **Complexidade de tempo**
 - $C^* = \text{custo da solução ótima}$ (*custo de cada ação* $\geq \varepsilon$)
 - ➔ **Pior caso:** $\mathcal{O}(b^{1+\lfloor C^*/\varepsilon \rfloor})$, o que pode ser bem maior que b^d

Estratégias de Busca Cega

- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- **Busca em Profundidade**
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- Evitando Estados Repetidos
- Busca com Conhecimento Incompleto

Busca em Profundidade

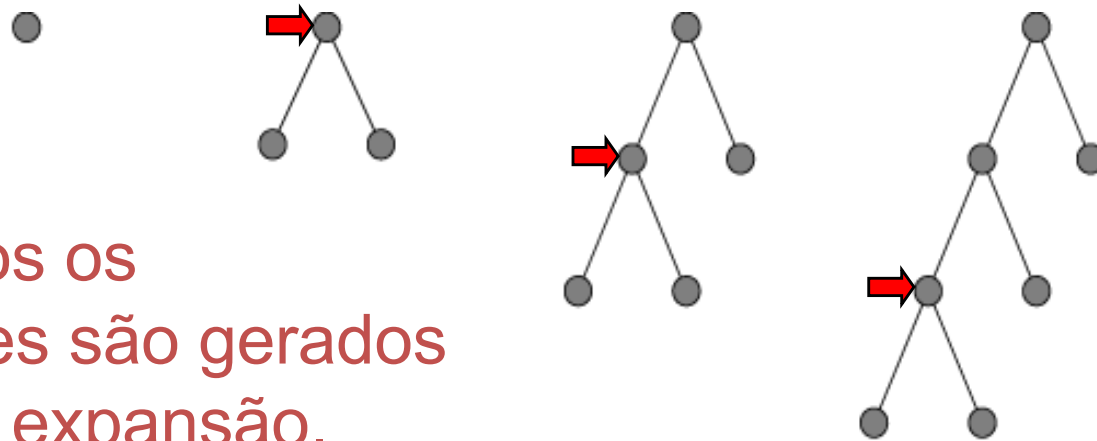
- Ordem de expansão dos nós:
 1. Nó raiz
 2. Primeiro nó de profundidade 1
 3. Primeiro nó de profundidade 2, etc...

Fronteira = LIFO (last-in-first-out)

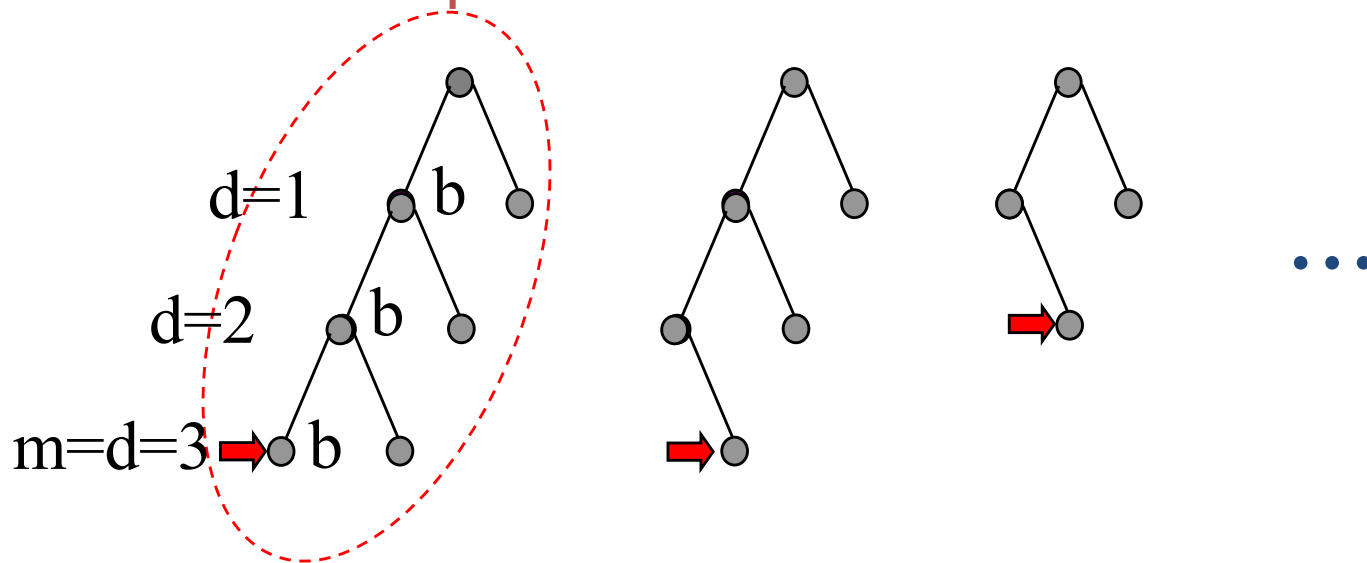
→ insere na pilha

- Em cada visita a um nó, gera todos seus sucessores

Busca em Profundidade



Aqui, todos os sucessores são gerados durante a expansão.



Neste exemplo, nós com profundidade 3 não têm sucessores. Nós sem sucessores e já expandidos são “apagados”.

Desempenho da Busca em Profundidade

- Esta estratégia **não é completa** (caminho pode ser infinito) **nem é ótima**.
 - Se usar uma estratégia que não permite estados repetidos nem caminhos redundantes, ela é completa (mas isso piora a complexidade espacial por ter que armazenar o histórico de estados).
- Complexidade espacial:
 - mantém na memória o caminho que está sendo expandido no momento, e os nós irmãos dos nós no caminho para possibilitar o retrocesso (*backtracking*)
 - Apaga subárvores já visitadas
 - Para espaço de estados com fator de ramificação b e **profundidade máxima m** (m pode ser $\gg d$), requer apenas **$bm+1$** de memória $\rightarrow \mathcal{O}(bm)$

Desempenho da Busca em Profundidade

- Complexidade temporal: $\mathcal{O}(b^m)$, no pior caso.
 - Para problemas com várias soluções, esta estratégia pode ser bem mais rápida do que a busca em largura.
 - Esta estratégia deve ser evitada quando as árvores geradas são muito *profundas* (m muito grande) ou geram *caminhos infinitos*.

Variante: **Busca com Retrocesso** (backtracking search)

- Parecida com BP, mas **somente UM sucessor é gerado em cada iteração**
 - na BP, todos os sucessores são gerados na expansão do nó pai
- Portanto, requer só $\mathcal{O}(m)$ de memória
 - BP requer $\mathcal{O}(bm)$ de memória
- Restrição: deve ser capaz de retornar ao pai e criar o novo sucessor

Estratégias de Busca Cega

- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- Busca em Profundidade
- **Busca em Profundidade Limitada**
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- Evitando Estados Repetidos
- Busca com Conhecimento Incompleto

Busca em Profundidade Limitada

- Evita o problema de árvores não limitadas ao impor um limite máximo (ℓ) de profundidade para os caminhos gerados.
 - O domínio do problema estabelece a profundidade limite.
 - Problema: definir limite ℓ adequado!
- Completa? Somente se $\ell \geq d$.
- Ótima? Não, exceto se $\ell = d$ e custo dos passos é igual.
- Complexidade espacial: $\mathcal{O}(b^\ell)$
- Complexidade temporal: $\mathcal{O}(b^\ell)$ no pior caso.

BP é caso particular, com $\ell = \infty$

Estratégias de Busca Cega

- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- Busca em Profundidade
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- Evitando Estados Repetidos
- Busca com Conhecimento Incompleto

Busca com Aprofundamento Iterativo (BAI)

- Tenta limites com valores crescentes, partindo de zero, até encontrar a primeira solução (em d).
 - Combina vantagens da busca em largura (BL) com as da busca em profundidade (BP).
 - Em geral, é a estratégia preferida de busca cega para quando o espaço de estados é muito grande e a profundidade da solução d é desconhecida.
- Possui uma variante, a **Busca com Comprimento Iterativo (BCI)** – analogia entre BAI e BL, e BCI e Custo Uniforme: usa incremento iterativo do custo do caminho em vez de incremento na profundidade (mas BCI não é eficiente!)

Desempenho da BAI

- Completa? Sim se b for finito (idem BL).
- Ótima? Sim se o custo do caminho for uma função crescente com a profundidade do nó e custo dos passos é igual (idem BL).
- Complexidade espacial:
 $O(bd)$ (idem BP).

Desempenho da BAI

- Complexidade temporal: nós na profundidade da menor solução (d) são gerados 1 vez, em $d-1$ são gerados 2 vezes, na profundidade 1 são gerados d vezes:

$$(d)b + (d-1)b^2 + (d-2)b^3 + \dots + (1)b^d = \mathcal{O}(b^d)$$

OBS: BL gera alguns nós em $d+1$ e BAI não gera.

$$\text{BL: } \mathcal{O}(b^{d+1})$$

Na realidade, BAI é mais rápida que BL.

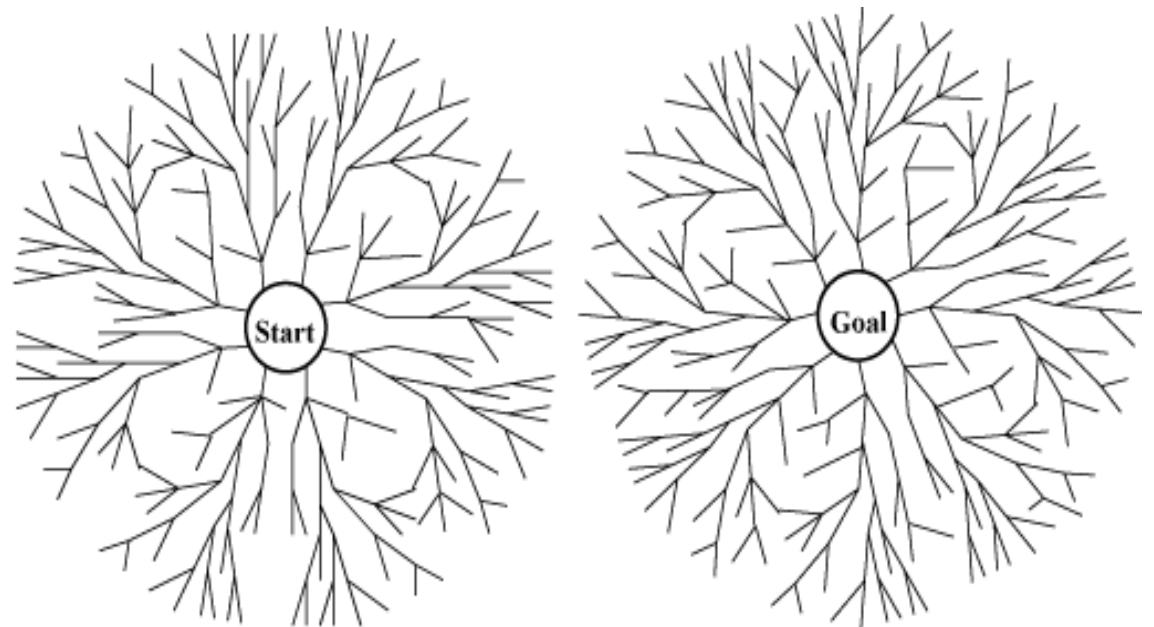
Estratégias de Busca Cega

- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- Busca em Profundidade
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- **Busca Bidirecional**
- Evitando Estados Repetidos
- Busca com Conhecimento Incompleto

Busca Bidirecional (1)

- Busca em duas direções (duas buscas simultâneas):
 - para frente, a partir do nó inicial, e
 - para trás, a partir do nó final (objetivo)
- A busca para quando o nó a ser expandido por uma busca se encontra na fronteira da outra busca.
- **Motivação:**
 $b^{d/2} + b^{d/2} < b^d$.

Ou: a área de dois círculos de raio R é menor que a área de um círculo de raio $2R$



Busca Bidirecional (2)

- Para BL nas duas direções: $\mathcal{O}(b^{d/2})$ no tempo e no espaço. Completeza e otimalidade: idem BL.
 - É possível utilizar *estratégias* diferentes em cada direção da busca (podendo sacrificar desempenho)
- Porém, encadeamento reverso (da meta para o início) só é possível se todas as ações no espaço de estado forem reversíveis.
- Outro problema: quando há vários estados-meta ou quando é muito difícil computar os estados-meta pelo teste de término (ex. estados para cheque-mate).

Estratégias de Busca Cega

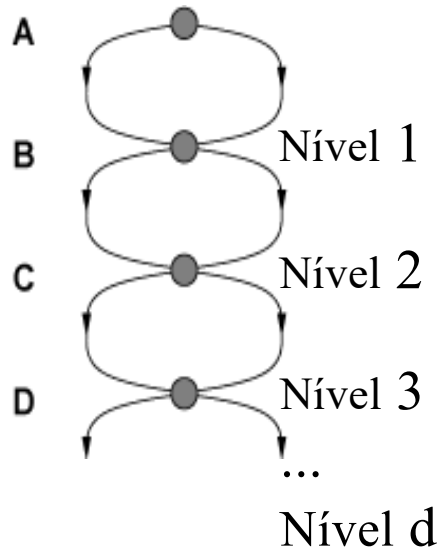
- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- Busca em Profundidade
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- **Evitando Estados Repetidos**
- Busca com Conhecimento Incompleto

Evitando Estados Repetidos (1)

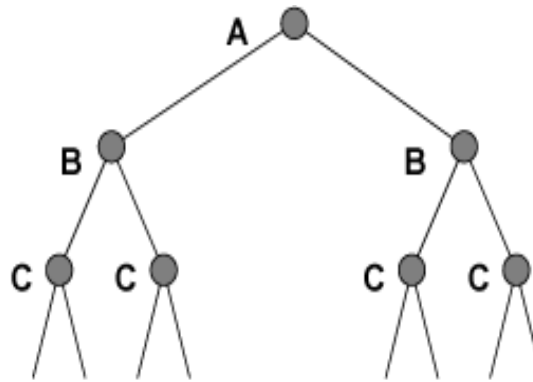
- Problema geral em Busca
 - expandir estados já previamente encontrados e expandidos
- É inevitável quando há operadores reversíveis
 - ex. encontrar rotas, canibais e missionários, 8-números, etc.
 - a árvore de busca é potencialmente infinita

Evitando Estados Repetidos (2)

Espaço de estados



Árvore de busca



Exemplo:

Número de estados = $d+1$;

2^d caminhos na árvore de busca (combinações possíveis de caminhos de A ao último estado, no nível d).

- Idéia:
 - **podar** (*prune*) estados repetidos, para gerar apenas a parte da árvore que corresponde ao grafo do espaço de estados (que é finito!)

Evitando Estados Repetidos (3)

- **Problema:** deve armazenar todos nós gerados!
 - Além da lista de fronteira (também chamada de *open list*), os algoritmos precisam da lista de nós visitados / expandidos (*closed list*)
 - Cada nó gerado é comparado com aqueles da *closed list*: se for repetido, descarta aquele de caminho com custo pior.
 - Pode ser implementado mais eficientemente com *hash tables*
 - BP e BAI: perdem propriedade de complexidade linear no espaço.

Estratégias de Busca Cega

- Busca em Largura
- Busca de Custo Uniforme
- Busca em Profundidade
- Busca em Profundidade Limitada
- Busca em Profundidade com Aprofundamento Iterativo
- Busca Bidirecional
- Evitando Estados Repetidos
- **Busca com Conhecimento Incompleto**

Busca com Conhecimento Incompleto

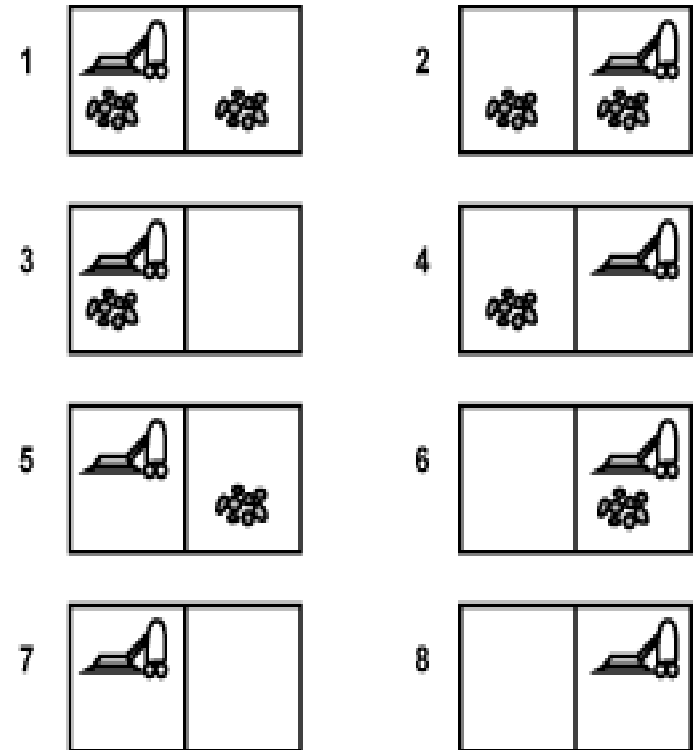
- E se o ambiente não for totalmente observável, determinístico e o agente não souber as consequências de suas ações?
 1. Problemas **conformantes** (sem sensores): não sabe seu estado inicial e, assim, cada ação poderia levar a muitos estados sucessores.
 2. Problemas **contingenciais**: quando o ambiente é parcialmente observável ou suas ações possuem incertezas. Se a incerteza é causada por ações de outro agente, é um problema com adversário.
 3. Problemas de **exploração**: quando os estados e a dinâmica do ambiente são desconhecidos, o agente precisa atuar para descobri-los (caso extremo dos problemas contingenciais).

Problemas Conformantes (sem sensores)

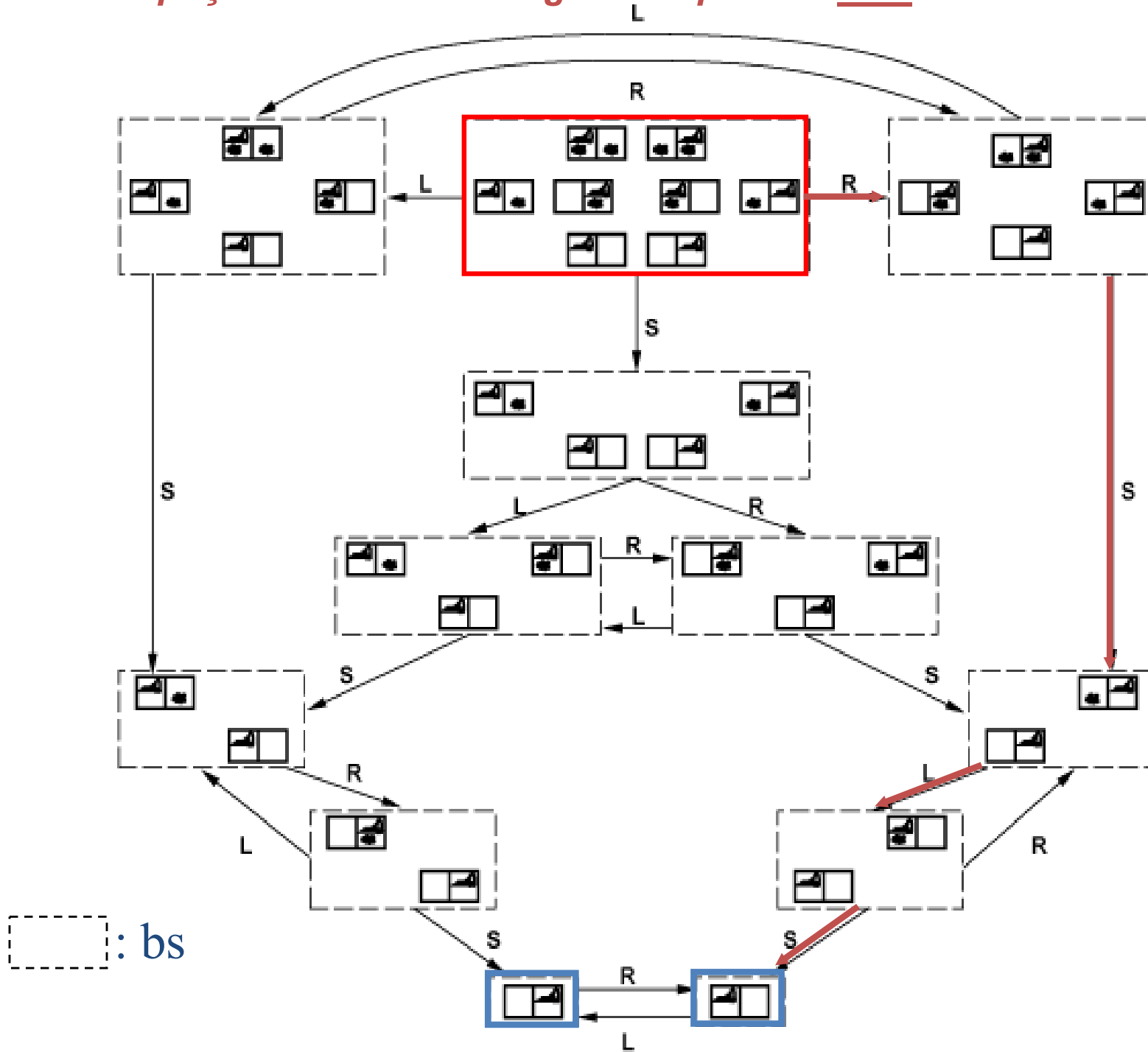
- Estado de crença (***belief state*** – *bs*): **conjunto de estados em que o agente acredita estar.**
- **Busca ocorre no espaço de *bs*:**
 - ações são aplicadas nos *bs*, gerando *bs* sucessores (\cup sucessores da ação aplicada a cada estado \in *bs*)
 - Solução: caminho que leva a um *bs* que só contenha estados-meta
 - Mesmo procedimento para ações não determinísticas

Exemplo com o agente aspirador

- Bs inicial =
{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8}
- Se aplicar $a=Right$ em bs,
vem:
 $bs' = \{2, 4, 6, 8\} \dots$
- Assim,
 $seq = [Right, Suck, Left, Suck]$
é uma solução!



Espaço de estados do agente aspirador sem sensores



Problemas Contingenciais (1)

incertezas e observabilidade parcial

- Nenhuma sequência fixa de ações garante a solução.
- Muitos problemas reais são contingenciais pois a predição exata é impossível.
- Planejamento condicional:
 - no meio da solução são inseridas ações de sensoriamento que direcionam a execução.
 - A solução normalmente é uma árvore, onde ações são selecionadas em função das contingências sensoriadas.
- Uso de abordagem probabilística

Problemas Contingenciais (2)

- Planejamento contínuo:
 - monitora e atualiza seu modelo do mundo continuamente, mesmo quando em deliberação;
 - assim que tiver um plano parcial, executa; revê metas, inclui novas metas, descarta metas, etc.
 - Projetado para interagir indefinidamente com o ambiente. Também usado em problemas de exploração.

Problemas Contingenciais (3)

- Monitoramento da execução e replanejamento:
 - agente planeja uma solução e a executa, monitorando a execução;
 - se ocorrer contingências e o plano precisar ser revisado, o agente replaneja a partir do estado que estiver.

