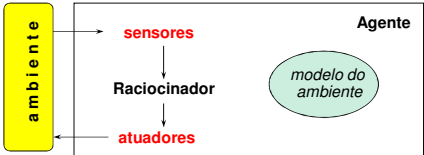


Resolução de Problemas

Inteligência Artificial

O que é um agente

- **Agente é qualquer entidade que:**
  - Percebe seu ambiente através de sensores (ex. Câmeras, microfone, teclado, ...)
  - Age sobre ele através de atuadores (ex. Vídeo, alto-falante, impressora, braços, ftp, ...)
- **Mapeamento: sequencia perceptiva => ação**



- Um programa de IA pode ser visto como um **Agente Racional**;
- Um agente de software recebe entradas do teclado, conteúdo de arquivos e pacotes de rede como sensores de entrada e age no ambiente mostrando resultados na tela, gravando em arquivos e enviando pacotes pela rede;
- A função de agente para um agente artificial será implementada por um programa de agente;
- É importante distinguir essas duas idéias:
  - A função de agente é uma descrição matemática abstrata;
  - o programa do agente é uma implementação concreta, rodando na arquitetura do agente.

IA – Modelo Simbólico - O que é um agente?

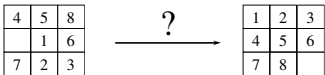
- Um agente é tudo o que pode ser considerado capaz de perceber seu ambiente por meio de sensores e de agir sobre esse ambiente por intermédio de atuadores.
- Um agente humano tem olhos, ouvidos e outros órgãos como sensores, e tem mãos, pernas, boca e outras partes do corpo que servem como atuadores.
- Um agente robótico poderia ter câmeras e detectores da faixa de infravermelho funcionando como sensores e vários motores como atuadores.
- O dicionário interpreta agente como:
- Alguém que atua;
  - Alguém atuando ou fazendo negócios por outro;
  - Procurador, delegado.

IA – Modelo Simbólico - O que é um agente?

Wooldrige & Jennings afirmam que agentes são sistemas que apresentam um comportamento determinado por um processo de raciocínio baseado na representação de suas atitudes, tais como crenças, comprometimentos e desejos.

Agente de Resolução de Problemas (1/2)<sup>6</sup>

- **O agente reativo**
  - Escolhe suas ações com base apenas nas percepções atuais  
– não pode pensar no futuro, não sabe “aonde vai”
- **Já o agente baseado em objetivo...**
  - sabe, pois segue um **objetivo** explícito



Agentes de resolução de problemas

- Pesquisadores de planejamento em IA tomam um sistema reativo por ser um sistema capaz de responder rapidamente à mudanças no seu ambiente (onde reativo é tomado como sinônimo de responsivo);
  - Mais recentemente, o termo tem sido usado para denotar sistemas que respondem diretamente ao mundo, no lugar de raciocinar explicitamente sobre ele;
- Sistemas reativos são mais difíceis de projetar que sistemas funcionais.
- Talvez a mais importante razão seja: deve fazer decisões locais continuamente, que tem consequências globais.
- Agentes reativos não funcionam em ambientes para quais o número de regras condição-ação é grande demais para armazenar;
- Nesse caso podemos construir um tipo de agente baseado em objetivo chamado de agente de resolução de problemas.

Agente de Resolução de Problemas (2/2)

- Dentre as maneiras de implementar um agente baseado em objetivo existe o chamado Agente de Resolução de Problemas:
  - Serve para alguns tipos de problemas;
  - Requer pouco conhecimento explícito;
  - Basicamente busca uma sequência de ações que leve a estados desejáveis (objetivos).
- Questões:
  - O que é um problema e como formulá-lo?
  - Como buscar a solução do problema?

Busca

- Um agente com várias opções imediatas pode decidir o que fazer comparando diferentes sequências de ações possíveis.
- Esse processo de procurar pela melhor sequência é chamado de busca.
- Formular objetivo → buscar → executar

Problemas e Soluções bem Definidos (1/2)

Um problema em IA é definido em termos de...

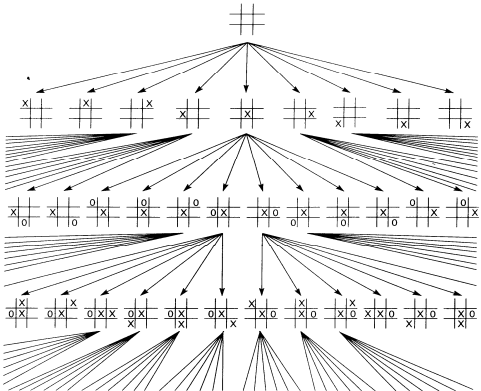
- 1) Um espaço de estados possíveis, incluindo um estado inicial e um estado final (objetivo)
  - exemplo 1: dirigir de Natal a Caicó
  - exemplo 2: jogo de 8-números
- 2) Um conjunto de ações (ou operadores) que permitem passar de um estado a outro
  - ex1. dirigir de uma cidade a outra
  - ex2. mover uma peça do jogo de n-números (n-puzzle)

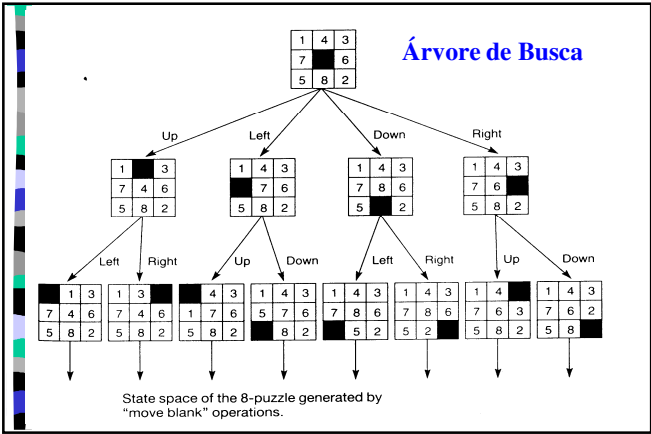
4	5	8
3	1	6
7	2	3

1	2	3
4	5	6
7	8	

Problemas e Soluções bem Definidos (2/2)

- Espaço de Estados:
  - Conjunto de todos os estados alcançáveis a partir do estado inicial por qualquer sequência de ações;
- Definição do objetivo:
  - Propriedade abstrata
    - ex., condição de xeque-mate no Xadrez
  - Conjunto de estados finais do mundo
    - ex., estar na cidade-destino
- Solução:
  - Caminho (sequência de ações ou operadores) que leva do estado inicial, a um estado final (objetivo).



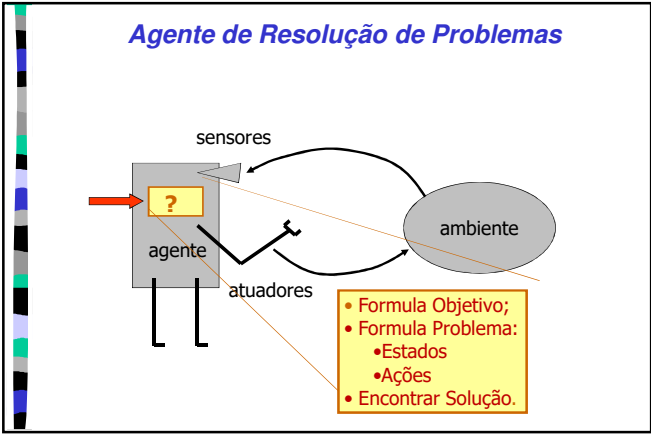
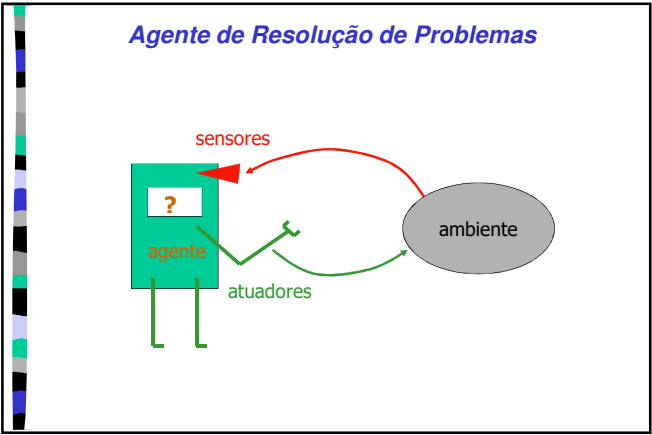


**Exemplos de Formulação de problema**  
**Jogo de 8 números**

- **Espaço de estados** = todas as possíveis configurações do tabuleiro;
- **Estado inicial** = qualquer um dos estados possíveis;
- **Teste de término** = tabuleiro ordenado, com branco na posição [3,3];
- **Ações/operadores** = mover peças numéricas para espaços livres (em branco) (esquerda, direita, para cima e para baixo);
- **Custo do caminho** = número de passos da solução;
- **Custo de busca** = depende do computador, e da estratégia de busca utilizada.

**Solucionando o Problema:**  
**formulação, busca e execução**

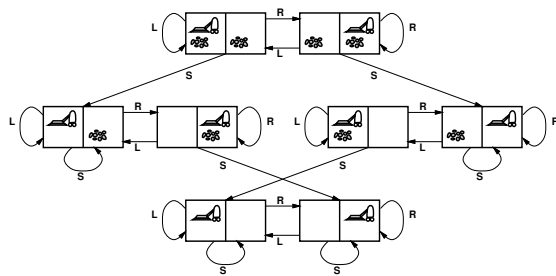
- **Formulação do problema e do objetivo:**
  - Quais são os **estados** e as **ações** a considerar?
  - Qual é (e como representar) o **objetivo**?
- **Busca (solução do problema):**
  - Processo que gera/analisa sequencias de ações para alcançar um objetivo
  - **Solução** = caminho entre estado inicial e estado final.
- **Execução:**
  - Executar (passo a passo) a **solução completa** encontrada



**Estrutura de um Agente Inteligente**

- Agente = arquitetura + programa
- Programa do Agente: a implementação de  $f: \mathcal{P}^* \rightarrow \mathcal{A}$ , que mapeia a percepção em ação;
- **função Skeleton-Agente (Percepção)** retorna Ação  
Memória  $\leftarrow$  Atualiza\_Memória (memória, Percepção)  
Ação  $\leftarrow$  Escolhe\_Melhor\_Ação (memória)  
Memória  $\leftarrow$  Atualiza\_Memória (memória, Ação)  
retorna Ação
- Arquitetura: um dispositivo que pode executar o programa agente (e.g., Um computador genérico, um dispositivo especial, robô, etc.)

Aspirador de Pó



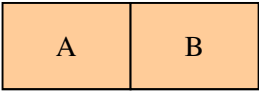
O Mundo do Aspirador de Pó



- **Percebe:** o Local e o Estado (ex: [Sala A Suja], [Sala B, Limpa]).
- **Ações:** Esquerda, Direita, Aspirar e Fazer Nada.

O Agente Aspirador de Pó

- Função REFLEX ([Local, Estado]) retorna Ação
  - Se Estado=Sujo então retorna **Aspirar**;
  - Senão, se Local=A então retorna **Direita**;
  - Senão, se Local=B então retorna **Esquerda**.



Agentes Solucionadores de Problemas <sup>22</sup>  
formulação, busca e execução

função **Agente-Simples-SP(p)** retorna uma ação  
entrada: p, um dado perceptivo

estado ← Atualiza-Estado (estado, p)  
se s (sequencia de ações) está vazia  
então  
o (objetivo) ← **Formula-Objetivo (estado)**  
problema ← **Formula-Problema (estado, o)**  
s ← **Busca (problema)**  
ação ← Primeira (s, estado)  
s ← Resto (s, estado)  
retorna ação

Como um Agente se diferencia dos outros softwares? (1/2)

- Os Agentes são autônomos, ou seja, eles agem em benefício do usuário;
- Os Agentes contém algum nível de inteligência, de regras fixas a máquinas de aprendizado que possibilitam que eles se adaptem a mudanças no ambiente;
- Os Agentes não agem somente reativamente, mas algumas vezes também agem proativamente;
- Um bom agente é o que **toma as decisões certas**, e isto depende da qualidade, acurácia, atualidade e quantidade de informações disponíveis para ele;

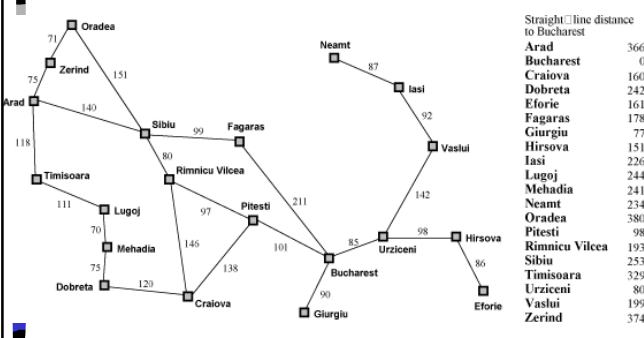
Como um Agente se diferencia dos outros softwares? (2/2)

- Os Agentes apresentam habilidade social, ou seja, eles se comunicam com o usuário, com o sistema, e outros agentes se necessário;
- Os Agentes podem também cooperar com outros agentes para conseguir desempenhar tarefas mais complexas que aquelas que eles poderiam fazer sozinho;
- Os Agentes podem migrar de um sistema para outro, para acessar recursos remotos, ou mesmo para encontrar outros agentes.

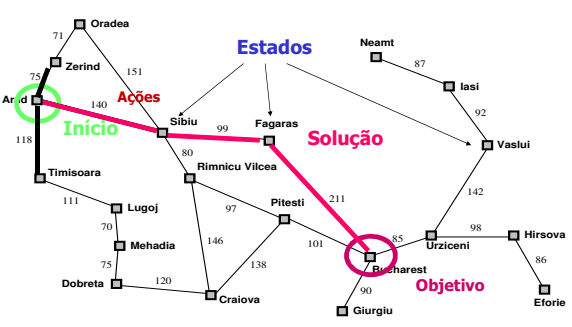
Medida de Desempenho na Busca

- Desempenho de um algoritmo de busca:
  - 1. O algoritmo encontrou alguma solução?
  - 2. É uma boa solução?
    - custo de caminho (qualidade da solução)
  - 3. É uma solução computacionalmente barata?
    - custo da busca (tempo e memória)
- Custo total
  - Custo do caminho + Custo de busca
- Espaço de estados grande:
  - Compromisso (conflito) entre a melhor solução e a solução mais barata

Outro Exemplo: Ir de Arad a Bucharest



Formulação de Problema

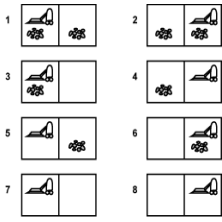


Exemplo Romênia

- Ida para Bucharest:
  - Estados = Cada possível cidade do mapa
  - Estado inicial = Arad
  - Teste de término = Estar em Bucarest
  - Operadores = Dirigir de uma cidade para outra
  - Custo do caminho = Número de cidades visitadas, distância percorrida, tempo de viagem, grau de divertimento, etc

Mais um Exemplo...

- Aspirador de pó
  - estados =
  - estado inicial =
  - teste de término =
  - operadores =
  - custo da solução =



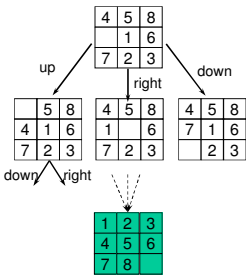
Custo Diferente => Solução Diferente

- Função de custo de caminho
  - (1) número de cidades visitadas;
  - (2) distância entre as cidades;
  - (3) tempo de viagem, etc.
- Solução mais barata:
  - (1) Canudos, Belém do S. Francisco, Salgueiro, ...
  - (2) Canudos, Belém do S. Francisco, Salgueiro, ...
  - (3) Canudos, Juazeiro, Petrolina, Cabrobó, Salgueiro

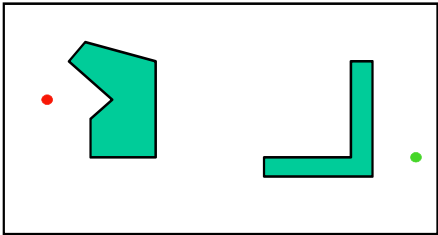
Importância da formulação: 8-números

Jogo de 8 números:

- **Estados** = cada possível configuração do tabuleiro
- **Estado inicial** = qualquer um dos estados possíveis
- **Teste de término** = ordenado, com branco na posição [3,3]
- **Operadores** = mover branco (esquerda, direita, para cima e para baixo)
- **Custo da solução** = número de passos da solução

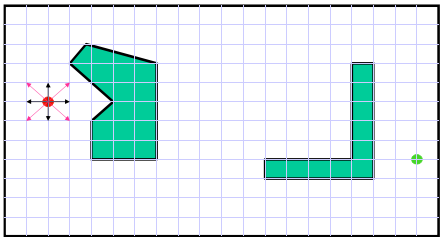


Exemplo: Navegação de robô



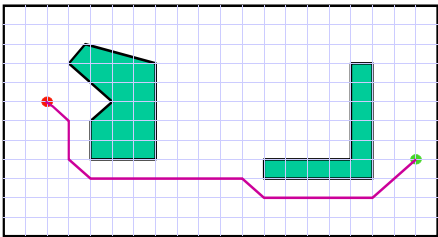
Qual é o espaço de estados?

Exemplo: navegação de robô

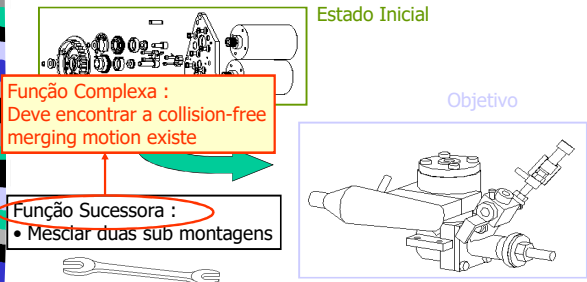


Custo de um passo horizontal/vertical = 1  
Custo de um passo diagonal =  $\sqrt{2}$

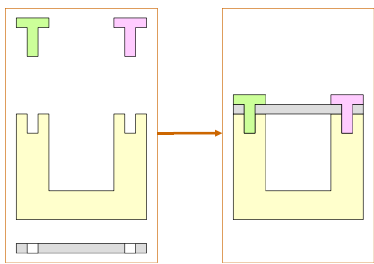
Exemplo: navegação de robô

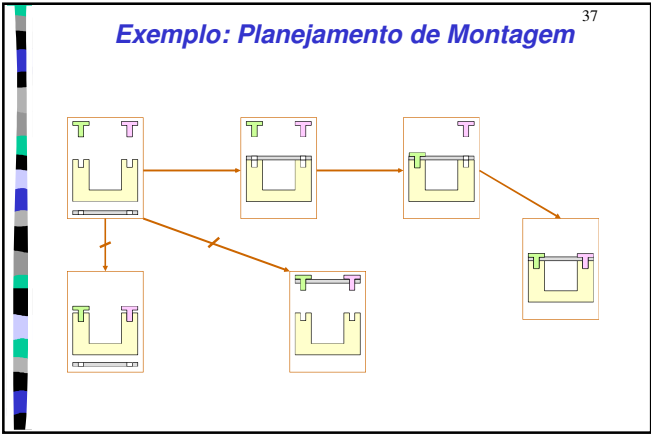


Exemplo: Planejamento de Montagem



Exemplo: Planejamento de Montagem





38

**Algumas Aplicações**

- 39
- Aplicações de Busca: “Toy Problems”**
- **Jogo das n rainhas**
  - **Jogo dos n números (n-puzzle)**
  - **Criptoaritmética**
  - **Torre de Hanói**
  - **Palavras cruzadas**
  - **Canibais e missionários**
- send  
+ more  
money
- 
- The illustration shows a river with a boat and several people on the banks, representing the 'Canibais e missionários' problem.

- 40
- Aplicações: Problemas Reais**
- **Cálculo de rotas (pathfinding)**
    - rotas em redes de computadores;
    - sistemas de planejamento de viagens;
    - planejamento de rotas de aviões;
    - Caixeiro viajante;
    - Jogos de computadores (rotas dos personagens).
  - **Alocação (Scheduling)**
    - Salas de aula;
    - Máquinas industriais (job shop).
  - **Projeto de Circuitos Integrados VLSI**
    - Cell layout;
    - Channel routing.

- Aplicações: Problemas Reais**
- **Navegação de robôs:**
    - generalização do problema da navegação;
    - robôs movem-se em espaços contínuos, com um conjunto (infinito) de possíveis ações e estados;
      - controlar os movimentos do robô no chão, e de seus braços e pernas requer espaço multi-dimensional
  - **Montagem de objetos complexos por robôs:**
    - ordenar a montagem das diversas partes do objeto
  - etc...

**Problemas com Informação Parcial**

Problemas com informação Parcial

43

- Até agora só vimos problemas de **estado único**
  - O agente sabe em que estado está, e pode determinar o efeito de cada uma de suas ações
    - *sabe seu estado depois de uma sequencia qualquer de ações*
  - Solução: sequencia de ações.
- Porém existem 3 outros tipos de problemas...

Problemas com Informação Parcial

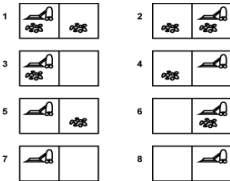
44

- **Sensorless ou conformant problem:**
  - Agente não sabe seu estado inicial (percepção deficiente);
  - Deve raciocinar sobre os conjuntos de estados;
  - Solução: sequencia de ações (via busca).
- **Problema de contingência:**
  - Efeito das ações não-determinísticas e/ou mundo parcialmente observável => novas percepções depois de ação
    - ex. aspirador que suja ao aspirar e/ou só percebe sujeira localmente
  - Solução: árvore de decisão (via planejamento)
- **Problema exploratório (on-line)**
  - Espaço de estados desconhecido
    - ex. dirigir sem mapa
  - Solução..... via **aprendizagem por reforço**.

Problemas com Informação Parcial

45

- **Estado simples**
  - Início: 5, Solução: [dir, aspira]
- **Conformant problem**
  - Percepção deficiente
  - Início: {1,2,3,4,5,6,7,8}
  - Direita => {2,4,6,8}, aspirar => {4,8},....
  - Solução: [dir, aspira, esq, aspira]
- **Problema de contingência**
  - Efeito das ações não-determinístico
  - Início: [lado esq, sujo] = {1,3}
  - Solução? aspirar => {5,7}, Dir => {6,8}, aspirar no 6 => 8 mas aspirar no 8 => 6
  - Solução: [aspirar, dir, se sujo aspirar]
  - Solução geral: [dir, se sujo aspira, esq, se sujo aspira]



Buscando Soluções

Busca Cega ou Não Informada

Resolução de Problemas

- É necessário conhecimento sobre o problema e técnicas de manipular este conhecimento para obter a solução.
- Os agentes de Resolução de Problemas decidem o que fazer encontrando sequências de ações que levam a estados desejáveis.

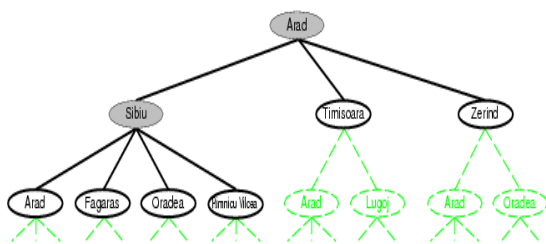
Formulando Problemas

- O que é um **PROBLEMA**?
  - Resolver um problema é diferente de ter um método para resolvê-lo;
  - Antes de tentar buscar a solução de um problema, deve-se responder as seguintes perguntas:
    - Quais são os dados?
    - Quais são as soluções possíveis?
    - O que caracteriza uma solução satisfatória?



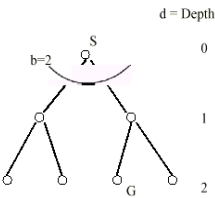


Árvore de Busca: Exemplo



Notação em árvores de pesquisa

- Fator de ramificação -  $b$  (branching factor)
- Profundidade do nó -  $d$
- caminhos parciais
- caminhos que não terminam num nó objetivo
- Caminhos completos
- caminhos que atingem a meta
- Nós abertos
- Nós que não são expandidos (ex: folhas)
- Nós fechados
- Nós que já foram expandidos



Busca em Espaço de Estados:  
Geração e Teste

■ **Fronteira** do espaço de estados

- Os nós (estados) a serem expandidos no momento.

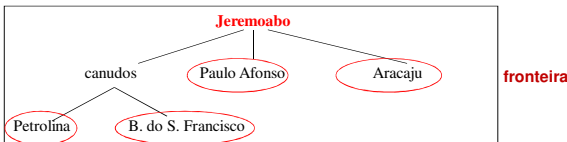
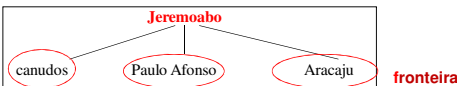
■ **Algoritmo:**

Obs: começa com a fronteira contendo o estado inicial do problema.

1. **Selecionar** o primeiro nó (estado) da **fronteira** do espaço de estados;  
- se a fronteira está vazia, o algoritmo termina com **falha**.
2. **Testar** se o nó é um estado final (objetivo):  
- se "sim", então retornar nó - a busca termina com **sucesso**.
3. **Gerar** um novo conjunto de estados pela aplicação dos operadores ao nó selecionado;
4. **Inserir** os nós gerados na **fronteira**, de acordo com a estratégia de busca usada, e voltar para o passo (1).

Exemplo: viajar de Jeremoabo a Cajazeiras

Estado inicial => Jeremoabo fronteira



Busca em Espaço de Estados:  
Implementação

■ **Espaços de Estados**

- Podem ser representados como uma **árvore** onde os **estados** são nós e as **operações** são arcos.

■ Os nós da árvore podem guardar mais informação do que apenas o estado: **estrutura** de dados com pelo menos 5 componentes:

1. O estado correspondente
2. O seu nó pai
3. O operador aplicado para gerar o nó (a partir do pai)
4. A profundidade do nó
5. O custo do nó (desde a raiz)
6. Nós-filhos
7. Etc.

Busca em Espaço de Estados: implementação

Algoritmo:

**Função-Inserir:** controla a ordem de inserção de nós na fronteira do espaço de estados.

**função Busca-Genérica** (*problema*, *Função-Inserir*)  
**retorna** uma solução ou falha

```
fronteira ← Faz-Fila (Faz-Nó (Estado-Inicial [problema] ) )
loop do
  se fronteira está vazia então retorna falha
  nó ← Remove-Primeiro (fronteira)
  se Teste-Término [problema] aplicado a Estado [nó] tiver
    sucesso
    então retorna nó
  fronteira ← Função-Inserir (fronteira, Operadores [problema,
    nó])
end
```

Definição de Problemas

Performance da Resolução:

A eficiência de uma busca pode ser medida de três formas:

- Se ela encontra uma solução;
- Se a solução encontrada é uma boa solução;
- O custo total da busca, que é o custo do caminho mais o custo da busca (tempo e memória requeridos para encontrar uma solução).

Métodos de Busca

Busca Exaustiva ou Cega:

- Não utilizam qualquer conhecimento específico do problema para determinar a prioridade com que os nós serão expandidos, por isso são chamados de busca cega;
- Não sabe qual o **melhor** nó da fronteira a ser expandido = ou seja, desconhece o menor custo de caminho desse nó até um **nó final** (*objetivo*).

Busca heurística – Informada:

- Estima qual o melhor nó da fronteira a ser expandido com base em **funções heurísticas** => conhecimento

Busca Cega ou Blind Search

Estratégias para determinar a ordem de ramificação dos nós:

1. Busca em largura (ou **Breadt First Search - BFS**)
2. Busca de custo uniforme (ou **Uniform Cost Search – UCS**)
3. Busca em profundidade (ou **Depth First Search - DFS**)
4. Busca com aprofundamento iterativo (**Iterative Deepening Search - IDS**)

Direção da ramificação:

1. Do estado inicial para um estado final
2. De um estado final para o estado inicial
3. Busca bi-direcional

Crítérios de Avaliação das Estratégias de Busca

Completa?

- A estratégia **sempre encontra uma solução** quando existe alguma?

Ótima?

- A estratégia encontra a **melhor solução** quando existem soluções diferentes?
  - Menor custo de caminho

Custo de tempo?

- Quanto tempo gasta para encontrar uma solução?

Custo de memória?

- Quanta memória é necessária para realizar a busca?

Busca em Largura ou em Extensão

Ordem de ramificação dos nós:

1. Nó raiz
2. Todos os nós de profundidade 1
3. Todos os nós de profundidade 2, etc...

Algoritmo:

função **Busca-em-Largura** (problema)

retorna uma solução ou falha

**Busca-Genérica** (problema, Insere-no-Fim)



Busca em Largura

Esta estratégia é completa (sempre encontra uma solução)

É ótima?

- Sempre encontra a solução **mais "rasa"**
- Mas nem sempre é a solução de **menor custo de caminho**, caso os operadores tenham valores diferentes
  - Ex. ir para uma cidade D passando por B e C pode ser mais perto do que passando somente por E

Em outras palavras, é ótima se custo de caminho cresce com a profundidade do nó

- O que ocorre quando todos os operadores têm o mesmo custo (=1)

**Busca em Largura (ou Breadth-first)**

- Expande sempre o nó menos profundo ainda não expandido;
  - Fronteira é uma fila do tipo FIFO, i.e., novos sucessores são postos no final da fila.

Fronteira = (A)

**Busca em Largura (Breadth-first)**

68

- Expande sempre o nó menos profundo ainda não expandido;
  - Fronteira é uma fila do tipo FIFO, i.e., novos sucessores são postos no final da fila

Fronteira = (B,C)

**Busca em Largura (Breadth-first)**

69

- Expande sempre o nó menos profundo ainda não expandido;
  - Fronteira é uma fila do tipo FIFO, i.e., os novos sucessores são postos no final da fila

Fronteira = (C,D,E)

**Busca em Largura (Breadth-first)**

70

- Expande sempre o nó menos profundo ainda não expandido;
  - Fronteira é uma fila do tipo FIFO, i.e., novos sucessores são postos no fim

Fronteira = (D,E,F,G)

**Busca em Largura (Breadth-first)**

71

- Expande sempre o nó menos profundo ainda não expandido;
  - Fronteira é uma fila do tipo FIFO, i.e., novos sucessores são postos no fim

Fronteira = (E,F,G,H,I)

**Busca em Largura (Breadth-first)**

72

- Expande sempre o nó menos profundo ainda não expandido;
  - Fronteira é uma fila do tipo FIFO, i.e., novos sucessores são postos no fim

Fronteira = (F,G,H,I,J,K)

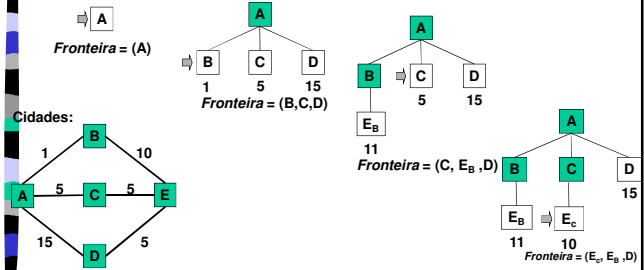


Busca de Custo Uniforme  
(Dijkstra's Search)

- Concebido pelo cientista da computação Edsger W. Dijkstra em 1956;
- Estende a busca em largura:
  - Expande o nó da fronteira com menor custo de caminho até o momento;
  - Cada operador pode ter um custo associado diferente, medido pela função  $g(n)$  que dá o **custo do caminho da origem ao nó  $n$** .
- Na busca em largura:  $g(n) = \text{profundidade}(n)$
- Algoritmo:  
função Busca-de-Custo-Uniforme (problema)  
  retorna uma solução ou falha  
Busca-Genérica (problema, Inserir-Ordem-Crescente)

Busca de Custo Uniforme

- Expande sempre o próximo nó ainda não expandido que possui caminho de menor custo
  - **Fronteira = fila de nós ordenada pelo custo do caminho até cada nó**



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 na fronteira
- $F = \{A, B, C\}$ 
  - testa A, expande-o e guarda seu filho  $G_A$  ordenadamente
    - **obs.:** o algoritmo de geração e teste guarda na fronteira todos os nós gerados, testando se um nó é o objetivo apenas quando ele é retirado da lista!
- $F = \{B, G_A, C\}$ 
  - testa B, expande-o e guarda seu filho  $G_B$  ordenadamente
- $F = \{G_B, G_A, C\}$ 
  - testa  $G_B$  e para!

Busca de Custo Uniforme

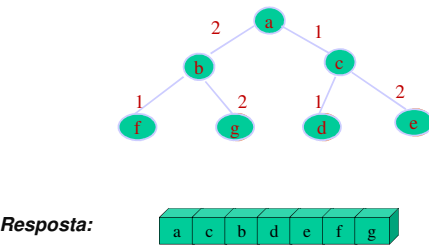
- Esta estratégia é **completa!**
- É **ótima** se
  - $g(\text{sucessor}(n)) \geq g(n)$ 
    - custo de caminho **no mesmo caminho** não decresce
    - i.e., não tem operadores com **custo negativo**
  - caso contrário, teríamos que expandir todo o espaço de estados em busca da melhor solução.
    - Ex. Seria necessário expandir também o nó C do exemplo, pois o próximo operador poderia ter custo associado = -13, por exemplo, gerando um caminho mais barato do que através de B
- **Custo de tempo e de memória**
  - teoricamente, igual ao da Busca em Largura

Se o custo dos nós de um mesmo nível for igual, o desempenho é equivalente ao da Busca em Largura

Custo Uniforme - Complexidade

Profundidade	Nós	Tempo	Memória
0	1	1 milissegundo	100 bytes
2	111	0.1 segundos	11 kilobytes
4	11.111	11 segundos	1 megabytes
6	$10^6$	18 minutos	111 megabytes
8	$10^8$	31 horas	11 gigabytes
10	$10^{10}$	128 dias	1 terabyte
12	$10^{12}$	35 anos	111 terabytes
14	$10^{14}$	3500 anos	11.111 terabytes

Exemplo de UCF: Uniform Cost Search



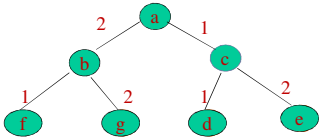
Resposta:

Busca de Custo Uniforme

- Seja  $g(n)$  a soma dos custos das arestas da raiz ao nó  $n$ .
- Se  $g(n)$  for a função de custo geral, a melhor pesquisa se tornará a Pesquisa de Custo Uniforme, também conhecida como algoritmo de caminho mais curto de Dijkstra;
- Inicialmente, o nó raiz é colocado em aberto com um custo zero.
- A cada etapa, o próximo nó  $n$  a ser expandido é um nó aberto cujo custo  $g(n)$  é o mais baixo entre todos os nós abertos.

Exemplo de Busca de Custo Uniforme

- Suponha por exemplo uma árvore com diferentes custos de arestas, representada pelos números próximos às bordas

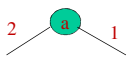


Notações deste exemplo:

Nós gerados

Nós expandidos

Exemplo de Busca de Custo Uniforme

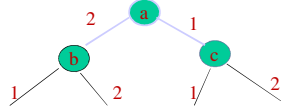


Nós gerados:

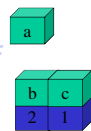


Open list:

Exemplo de Busca de Custo Uniforme

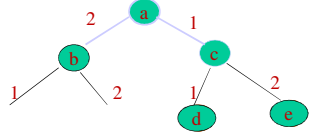


Nós gerados :

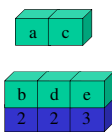


Open list:

Exemplo de Busca de Custo Uniforme

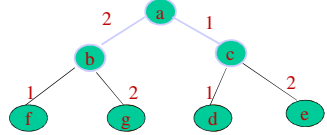


Nós gerados

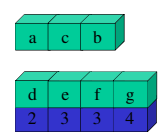


Open list:

Exemplo de Busca de Custo Uniforme

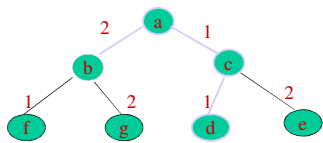


Nós gerados:



Open list:

Exemplo de Busca de Custo Uniforme



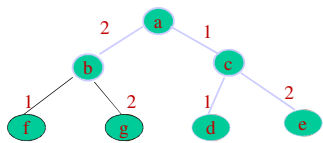
Nós gerados:

a	c	b	d
---	---	---	---

Open list:

e	f	g
3	3	4

Exemplo de Busca de Custo Uniforme



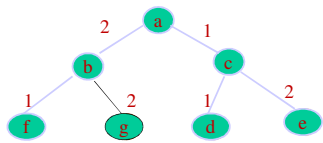
Nós gerados:

a	c	b	d	e
---	---	---	---	---

Open list:

f	g
3	4

Exemplo de Busca de Custo Uniforme



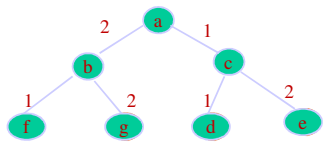
Nós gerados:

a	c	b	d	e	f
---	---	---	---	---	---

Open list:

g
4

Exemplo de Busca de Custo Uniforme



Nós gerados

a	c	b	d	e	f	g
---	---	---	---	---	---	---

Lista aberta:

Busca de Custo Uniforme

- Considera-se a busca de custo uniforme como uma pesquisa de força bruta, porque não usa uma função heurística.
- Questões levantadas:
  - O custo uniforme sempre termina ?
  - Garante-se sempre encontrar o estado objetivo?

Busca de Custo Uniforme- Finalização

- O algoritmo encontrará um nó objetivo, ou apresentará mensagem de que não há nó de meta nas seguintes condições:
    - O espaço de estado do problema é finito;
    - Deve existir um caminho para um objetivo cujo comprimento seja finito e de custo finito;
    - Não deve haver caminhos infinitamente longos de custo finito.
  - Será assumido que todas as arestas têm um custo mínimo diferente de zero e para resolver um problema de rotas infinitas de nós com arestas de custo zero.
- Então, o UCS acabará atingindo um objetivo de custo finito, se houver algum..



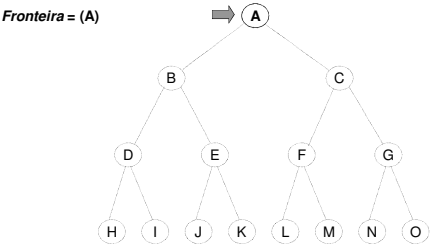
Busca em Profundidade

- **Ordem de ramificação dos nós:**
  - Sempre expande o nó no *nível mais profundo* da árvore:
    1. nó raiz
    2. primeiro nó de profundidade 1
    3. primeiro nó de profundidade 2, etc.
  - Quando um nó final não é solução, o algoritmo volta para expandir os nós que ainda estão na fronteira do espaço de estados (backtracking)
- **Algoritmo:**

função Busca-em-Profundidade (problema)  
  retorna uma solução ou falha  
Busca-Genérica (problema, Inserir-no-Começo)

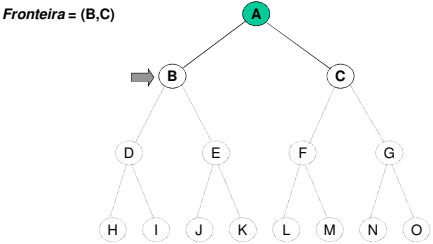
Busca em Profundidade (Depth-first)

- **Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;**
  - *Fronteira* é uma **fila do tipo LIFO**, i.e., novos sucessores são postos no início



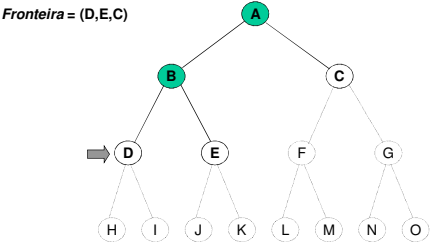
Busca em Profundidade (Depth-first)

- **Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;**
  - *Fronteira* é uma **fila do tipo LIFO**, i.e., novos sucessores são postos no início



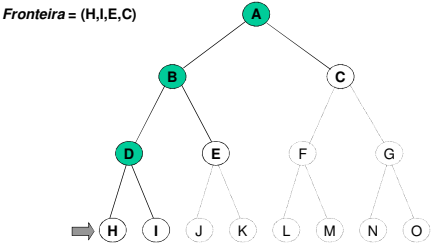
Busca em Profundidade (Depth-first)

- **Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;**
  - *Fronteira* é uma **fila do tipo LIFO**, i.e., novos sucessores são postos no início



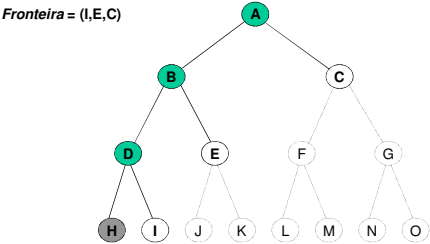
Busca em Profundidade (Depth-first)

- **Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;**
  - *Fronteira* é uma **fila do tipo LIFO**, i.e., novos sucessores são postos no início



Busca em Profundidade (Depth-first)

- **Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;**
  - *Fronteira* é uma **fila do tipo LIFO**, i.e., novos sucessores são postos no início



**Busca em Profundidade (Depth-first)**

- Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;
  - *Fronteira* é uma fila do tipo LIFO, i.e., novos sucessores são postos no início

Fronteira = (E,C)

**Busca em Profundidade (Depth-first)**

- Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;
  - *Fronteira* é uma fila do tipo LIFO, i.e., novos sucessores são postos no início

Fronteira = (J,K,C)

**Busca em Profundidade (Depth-first)**

- Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;
  - *Fronteira* é uma fila do tipo LIFO, i.e., novos sucessores são postos no início

Fronteira = (K,C)

**Busca em Profundidade (Depth-first)**

- Expande sempre o nó mais profundo ainda não expandido;
  - *Fronteira* é uma fila do tipo LIFO, i.e., novos sucessores são postos no início

Fronteira = (C)

**Busca em Profundidade**

**Busca em profundidade**

Árvore de busca - Dept-First  
(Os números referem-se a ordem de visitação na Busca)

Busca em Profundidade

- Esta estratégia não é completa nem é ótima
  - Esta estratégia deve ser evitada quando as árvores geradas são muito profundas ou geram caminhos infinitos.
- Custo de memória:
  - Necessita armazenar apenas  $b \cdot m$  nós para um espaço de estados com fator de ramificação  $b$  e profundidade  $m$ , onde  $m$  pode ser maior que  $d$  ( $d$ =profundidade da 1ª. solução).
- Custo de tempo:
  - $O(b^m)$ , no pior caso;
  - Para problemas com várias soluções, esta estratégia pode ser bem mais rápida do que busca em largura.

Busca em Profundidade Limitada

- Impõe uma profundidade máxima para a expansão dos nós;
- Encontra a solução se esta estiver em uma profundidade menor ou igual ao limite estabelecido;
- Complexidade de tempo exponencial;
- Complexidade de espaço polinomial.

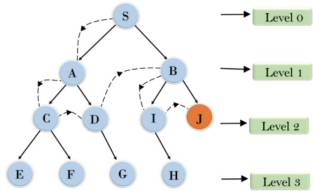
Propriedades da Busca em Profundidade

- 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  $d$ .
  - Em casos que temos 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

Obs:  $b \rightarrow$  fator de ramificação,  $m \rightarrow$  profundidade máxima da árvore de busca

Propriedades da Busca em Profundidade Limitada

- Um algoritmo de busca limitada em profundidade é semelhante à busca em profundidade com um limite predeterminado;
- A pesquisa limitada em profundidade pode resolver a desvantagem do caminho infinito na pesquisa em profundidade;
- Neste algoritmo, o nó no limite de profundidade será tratado, pois não possui mais nós sucessores.



Propriedades da Busca em Profundidade Limitada

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

■ Obs:  $b \rightarrow$  fator de ramificação,  $l \rightarrow$  limite de profundidade

Busca em Profundidade Iterativa

- Aumenta o limite de profundidade a cada iteração;
- Encontra solução ótima;
- Complexidade de tempo exponencial;
- Complexidade de espaço polinomial

### Aprofundamento Iterativo

115

### Busca com Aprofundamento Iterativo

- Evita o problema de caminhos muito longos ou infinitos impondo um **limite máximo ( $l$ )** de profundidade para os caminhos gerados.
  - $l \geq d$ , onde  $l$  é o limite de profundidade e  $d$  é a profundidade da primeira solução do problema
- Esta estratégia tenta limites com valores crescentes, partindo de zero, até encontrar a primeira solução
  - Fixa profundidade =  $i$ , executa busca
  - Se não chegou a um objetivo, recomeça busca com profundidade =  $i + n$  ( $n$  qualquer)
  - **Piora o tempo de busca, porém melhora o custo de memória!**

### Busca com Aprofundamento Iterativo

- Combina as vantagens de *busca em largura* com *busca em profundidade*.
- É ótima e completa
  - Com  $n = 1$  e operadores com custos iguais
- Custo de memória:
  - Necessita armazenar apenas  $b \cdot d$  nós para um espaço de estados com fator de ramificação  $b$  e limite de profundidade  $d$
- Custo de tempo:
  - $O(b^d)$
- Bons resultados quando o espaço de estados é grande e de profundidade desconhecida.

### Busca de Aprofundamento Iterativo

- Variação da Busca em Profundidade, que utiliza um limite de profundidade  $L$ , que inicia em 0 e vai sendo incrementado de 1, a cada iteração.

$L = 0$     $A \models$

$L = 1$     $A \models$

$L = 2$     $A \models$

### Comparando Estratégias de Busca Exaustiva

Critério	Largura	Custo Uniforme	Profundidade	Aprofundamento Iterativo
Tempo	$b^d$	$b^d$	$b^m$	$b^d$
Espaço	$b^d$	$b^d$	$bm$	$bd$
Otima?	Sim	Sim*	Não	Sim
Completa?	Sim	Sim	Não	Sim

■ Onde:  
 $b$  (branching) - fator máximo de ramificação da árvore de busca;  
 $d$  (depth) - profundidade da solução de menor custo;  
 $m$  - profundidade máxima do espaço de estados (que pode ser infinita)

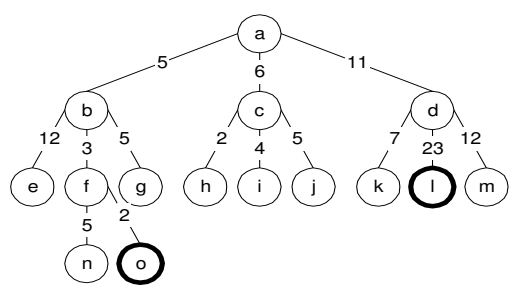
### Repetição de Estados na Busca

Soluções possíveis (Custo x Eficácia)

1. Não retornar ao estado "pai"
2. Não retornar a um ancestral
3. Não gerar qualquer estado que já tenha sido criado antes (em qualquer ramo)
  - requer que todos os estados gerados permaneçam na memória: custo  $O(b^d)$
  - pode ser implementado mais eficientemente com *hash tables*
  - quando encontra nó igual, tem de escolher o melhor (menor custo de caminho até então)



Exercício 4.2  
Busca cega



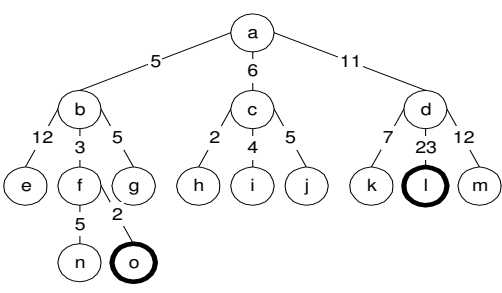
Exercícios busca cega  
Solução

- Procura em **Profundidade**:
  - Expandir um nó da árvore, o mais profundo possível;
  - Parar quando achar o primeiro nó solução.
    - Completo mas não ótimo

Exercício: busca cega  
Solução

- expansão
  - { A }
  - A { B C D }
  - B { E F G C D }
  - E { F G C D }
  - F { N O G C D }
  - N { O G C D }
  - O { G C D }
- Deap-First Search: A B E F N O
- Solução encontrada: A B F O
- Nós expandidos: 6

Exercício: busca cega



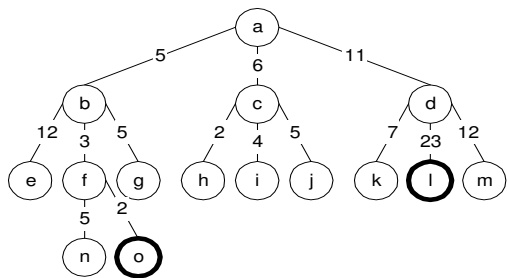
Exercício: busca cega  
Solução

- Procura por **Custo Uniforme**
  - Consiste em visitar o nó da lista cujo custo é o menor.
    - Completo e ótimo
- Procura - a, b, c, f, h, g, i, o
  - Expansão - ~~b=5~~, ~~e=6~~, d=11, e=17, ~~f=8~~, ~~h=8~~, ~~g=10~~, ~~i=10~~, j=11, n=13, ~~o=10~~

Exercícios pesquisa cega  
Solução (Custo Uniforme)

- expansão
  - { A }
  - A { B (5) C (6) D( 11 ) }
  - B { C (6) F (8) G (10) D(11) E(17) }
  - C { F (8) H(8) G(10) I(10) D(11) J(11) E(17) }
  - F { H (8) G(10) I(10) O(10) D(11) J(11) F(13) E(17) }
  - H { G(10) I(10) O(10) D(11) J(11) F(13) E(17) }
  - G { I(10) O(10) D(11) J(11) F(13) E(17) }
  - I { O(10) D(11) J(11) F(13) E(17) }
  - O { D(11) J(11) F(13) E(17) }
- Pára, porque o caminho por D é maior que o nó objetivo já encontrado
- Uniform Search: A B C F H G I O
- Solução encontrada: A B F O Nós expandidos: 8

Exercício: busca cega

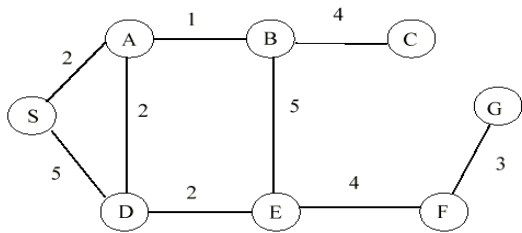


Exercício: busca cega  
Solução

- **Procura por Aprofundamento Iterativo**
  - Consiste em expandir a árvore um nível de cada vez
    - Completo e ótimo, se o custo de um caminho for uma função não decrescente do nível do nó.
- **Procura**
  - 1 - a
  - 2 - a b c d
  - 3 - a b c d e f g h i j k l

Exercício 2

– Dado o seguinte espaço de estados, construa a árvore de pesquisa e a expansão que atinge a meta G, pelo método de custo uniforme



Exercício 3

– Dado o grafo seguinte, encontrar o nó objetivo (G) aplicando os métodos de busca cega!

