#### Universidade de Aveiro

Inteligência Artificial (LEI, LECI)

### Tópicos de IA:

Resolução Automática de Problemas

Ano lectivo 2024/2025

Regente: Luís Seabra Lopes

#### Tópicos de Inteligência Artificial

- Agentes
- Representação do conhecimento
- Técnicas de resolução de problemas
  - Técnicas de pesquisa em árvore
  - Técnicas de pesquisa em grafo
  - Técnicas de pesquisa por melhorias sucessivas
  - Técnicas de pesquisa com propagação de restrições
  - Técnicas de planeamento

#### Resolução de problemas em IA

- Um *problema* é algo (um objectivo) cuja solução não é imediata
- Por isso, a resolução de um problema requer a pesquisa de uma solução

#### Resolução de problemas em IA

- Um *problema* é algo cuja solução não é imediata
- Exemplos de problemas:
  - Dado um conjunto de axiomas, demonstrar um novo teorema
  - Dado um mapa, determinar o melhor caminho entre dois pontos.
  - Dada uma situação num jogo de xadrez, determinar uma boa jogada.
  - Determinar a melhor distribuição das portas lógicas no circuito VLSI
  - Dada as peças de um produto a montar, determinar a melhor sequência de montagem.

# Formulação de problemas e pesquisa de soluções

- A formulação de um problema inclui:
  - Descrição do ponto de partida o estado inicial
  - Exemplos
    - A situação no jogo de xadrez
    - A descrição de um mapa e a localização inicial do viajante
  - Um conjunto de transições de estados
  - Um função que diz se um dado estado satisfaz o objectivo
  - Por vezes também uma função que avalia o custo de uma solução
- A pesquisa de uma solução é um processo que, de forma recursiva ou iterativa, vai executando transições de estados até que um estado gerado satisfaça o objectivo.

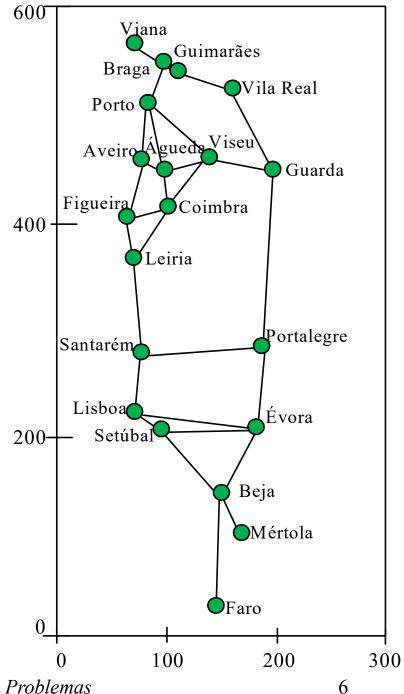
# Aplicação: determinar um percurso num mapa topológico

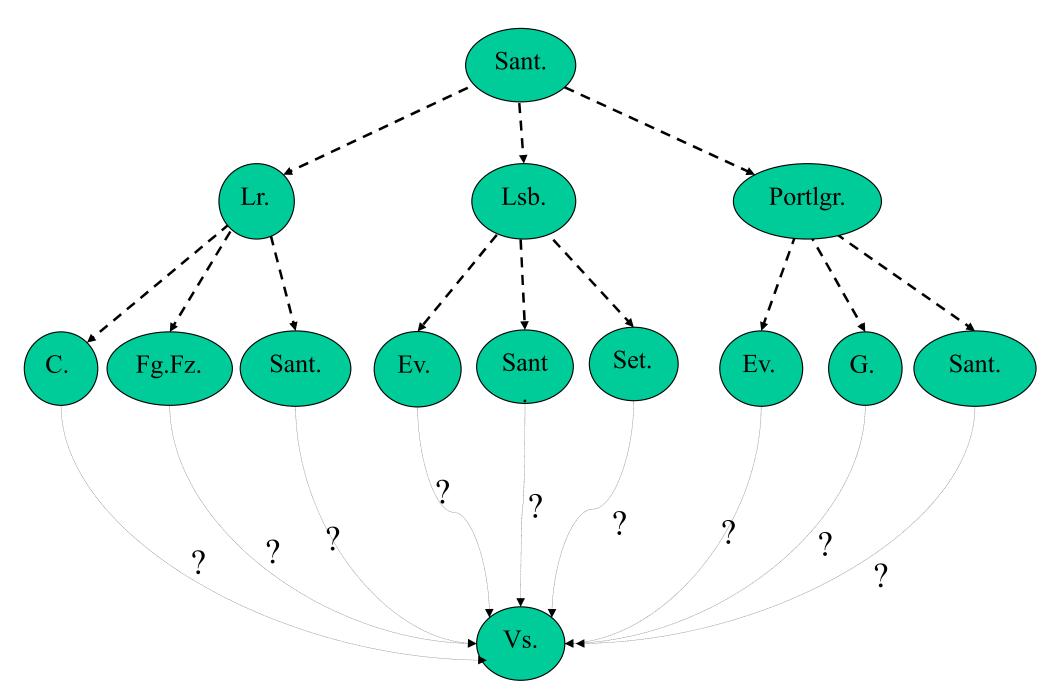
#### • Dados:

Distâncias por estrada entre cidades vizinhas

#### • Exemplo:

 Determinar um caminho de Santarém para a Viseu





IA 2024/2025: Resolução Automática de Problemas

#### Estratégias de pesquisa

- Pesquisa em árvore
  - Estratégias de pesquisa cega (não informada):
    - Em largura
    - Em profundidade
    - Em profundidade com limite
    - Em profundidade com limite crescente
  - Estratégias de pesquisa informada
    - Pesquisa A\* e suas variantes (custo uniforme, gulosa)
  - Advanced techniques (graph-search, IDA\*, RBFS, SMA\*)
- Pesquisa com propagação de restrições
- Pesquisa por melhorias sucessivas
- Planeamento

#### Pesquisa em árvore – algoritmo genérico

pesquisa(Problema, Estratégia) **retorna** a Solução, ou 'falhou'
Árvore ← árvore de pesquisa inicializada com o estado inicial do Problema
Ciclo:

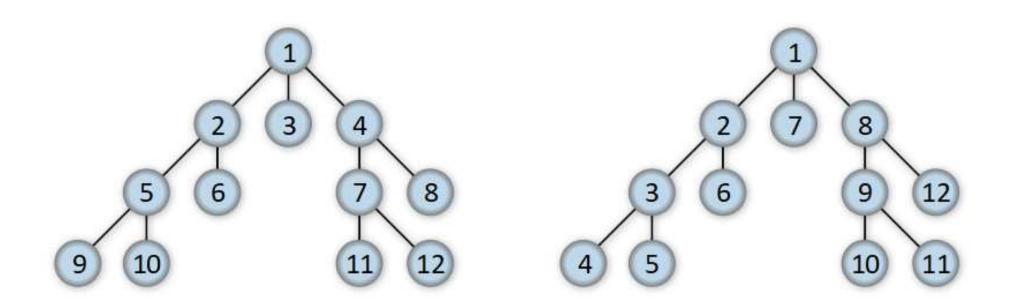
se não há candidatos para expansão, **retornar** 'falhou'
Folha ← uma folha escolhida de acordo com Estratégia
se Folha contem um estado que satisfaz o objectivo

então retornar a Solução correspondente

senão expandir Folha e adicionar os nós resultantes à Árvore

Fim do ciclo;

#### Percursos na árvore de pesquisa



Pesquisa em largura

Pesquisa em profundidade

(crédito das figuras: Alexander Drichel / Wikipedia)

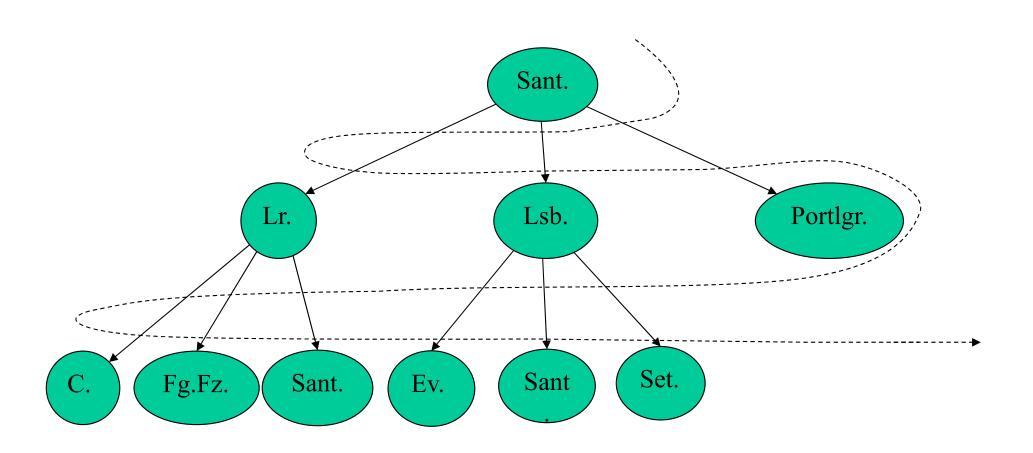
# Pesquisa em árvore – implementação baseada numa fila

```
pesquisa_em_arvore(Problema,AdicionarFila) retorna a Solução, ou 'falhou'
Fila ← [ fazer_nó(estado inicial do Problema) ]
Ciclo
se Fila está vazia, retornar 'falhou'
Nó ← remover_cabeça(Fila)
se estado(Nó) satisfaz o objectivo
então retornar a solução(Nó)
senão Fila ← AdicionarFila(Fila, expansão(Nó))
```

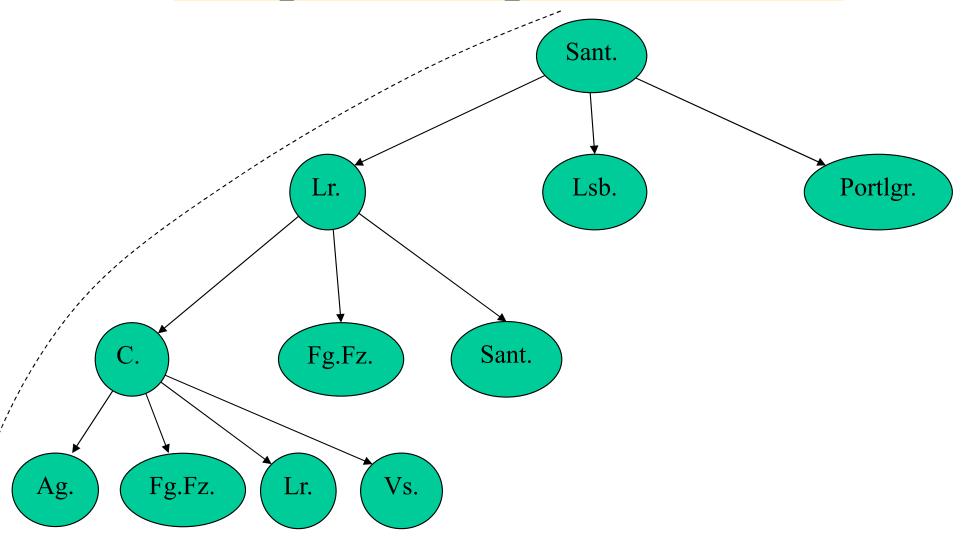
```
pesquisa_em_largura(Problema) retorna a Solução, ou 'falhou' retornar pesquisa_em_arvore(Problema,juntar_no_fim)
```

```
pesquisa_em_profundidade(Problema) retorna a Solução, ou 'falhou' retornar pesquisa em arvore(Problema,juntar à cabeça)
```

### Pesquisa em largura



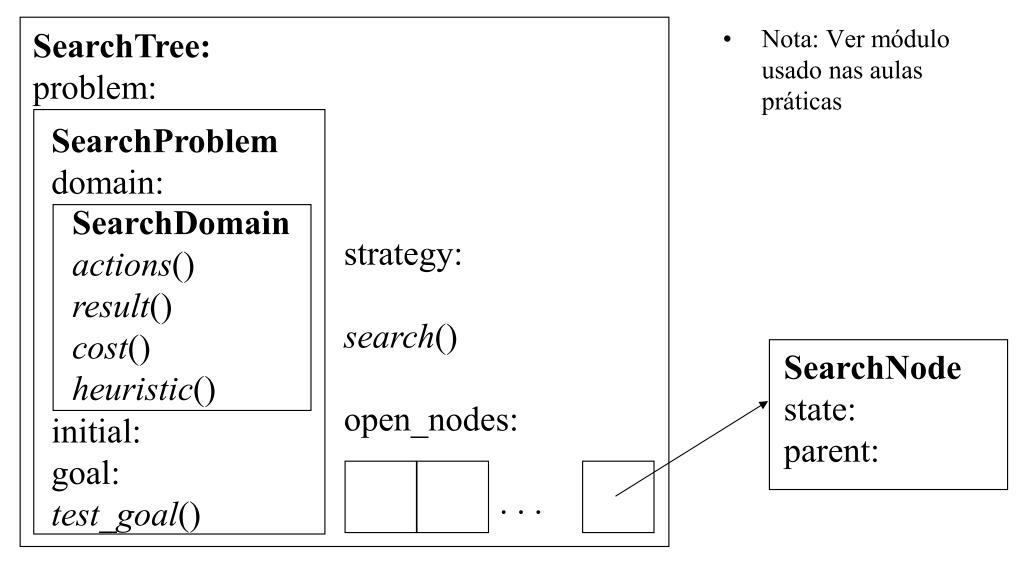
### Pesquisa em profundidade



### Pesquisa em Árvore em Python

- Vamos criar um conjunto de classes para suporte à resolução de problemas por pesquisa em árvore
  - Classe SearchDomain() classe abstracta que formata a estrutura de um domínio de aplicação
  - Classe SearchProblem(domain,initial,goal) classe para especificação de problemas concretos a resolver
  - Classe SearchNode(state,parent) classe dos nós da árvore de pesquisa
  - Classe SearchTree(problem) classe das árvores de pesquisa, contendo métodos para a geração de uma árvore para um dado problema

### Pesquisa em Árvore em Python



#### Pesquisa em profundidade - variantes

- Pesquisa em profundidade <u>sem repetição de estados</u> para evitar ciclos infinitos, convém garantir que estados já visitados no caminho que liga o nó actual à raiz da árvore de pesquisa não são novamente gerados
- Pesquisa em profundidade <u>com limite</u> não são considerados para expansão os nós da árvore de pesquisa cuja profundidade é igual a um dado limite
- Pesquisa em profundidade *com limite crescente* consiste no seguinte procedimento:
  - 1) Tenta-se resolver o problema por pesquisa em profundidade com um dado limite *N*
  - 2) Se foi encontrada uma solução, retornar.
  - 3) Incrementar *N*.
  - 4) Voltar ao passo 1.

#### Pesquisa informada ("melhor primeiro")

pesquisa\_informada(Problema,FuncAval) **retorna** a Solução, ou 'falhou' Estratégia ← estratégia de gestão de fila de acordo com FuncAval pesquisa\_em\_arvore(Problema,Estratégia)

#### Avaliação das estratégias de pesquisa

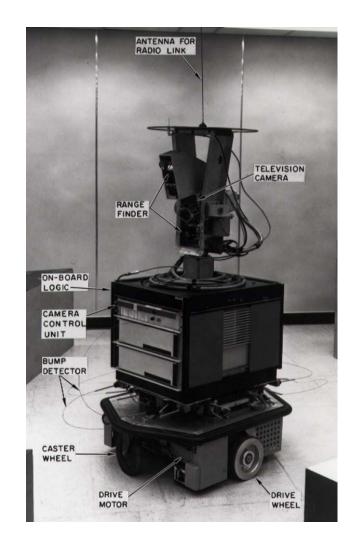
- <u>Completude</u> uma estratégia é completa se é capaz de encontrar uma solução quando existe uma solução
- <u>Complexidade temporal</u> quanto tempo demora a encontrar a solução
- <u>Complexidade espacial</u> quanto espaço de memória é necessário para encontrar uma solução
- Optimalidade a primeira solução que a estratégia de pesquisa consegue encontrar é a melhor solução.

#### Pesquisa A\*

- Escolhe-se o nó em que a função de custo total f(n)=g(n)+h(n) tem o menor valor
  - -g(n) = custo desde o nó inicial até ao nó n
  - -h(n) = custo estimado desde o nó n até à solução [heurística]
- A função heurística h(n) diz-se *admissível* se nunca sobrestima o custo real de chegar a uma solução a partir de n.
- Se for possível garantir que h(n) é admissível, então a pesquisa A\* encontra sempre (um)a solução óptima.
- A pesquisa A\* é também completa.

#### Shakey the Robot

 A pesquisa A\* foi inventada em 1968 para optimizar o planeamento de caminhos deste robô



#### Pesquisa A\* - variantes

- Pesquisa de custo uniforme
  - h(n) = 0
  - f(n) = g(n)
  - É um caso particular da pesquisa A\*
  - Também conhecido como algoritmo de Dijkstra
  - Tem um comportamento parecido com o da pesquisa em largura
  - Caso exista solução, a primeira solução encontrada é óptima
- Pesquisa gulosa
  - Ignora custo acumulado g(n)
  - f(n) = h(n)
  - Dado que o custo acumulado é ignorado, não é verdadeiramente um caso particular da pesquisa A\*
  - Tem um comportamento que se aproxima da pesquisa em profundidade
  - Ao ignorar o custo acumulado, facilmente deixa escapar a solução óptima

### Pesquisa num grafo de estados - motivação

- Em inglês: "graph search"
- Frequentemente, o espaço de estados é um grafo.
- Ou seja, transições a partir de diferentes estados podem levar ao mesmo estado.
- Isto leva a que a pesquisa fique menos eficiente.
- Portanto, o que se deve fazer é memorizar os estados já visitados por forma a evitar tratá-los novamente.
- Memoriza-se apenas o melhor caminho até cada estado

#### Pesquisa num grafo de estados

- Tal como no algoritmo anterior, trabalha-se com uma fila de nós
  - Chama-se fila de nós ABERTOS (nós ainda não expandidos, ou folhas)
  - Em cada iteração, o primeiro nó em ABERTOS é seleccionado para expansão
- Adicionalmente, usa-se também uma lista de nós FECHADOS (os já expandidos)
  - Necessário para evitar repetições de estados

#### Pesquisa num grafo de estados - algoritmo

- 1. Inicialização
  - N0 ← nó do estado inicial; ABERTOS ← { N0 }
  - FECHADOS  $\leftarrow \{ \}$
- 2. Se *ABERTOS* = {}, então acaba sem sucesso.
- 3. Seja *N* o primeiro nó de *ABERTOS*.
  - Retirar N de ABERTOS.
  - Colocar N em FECHADOS.
- 4. Se N satisfaz o objectivo, então retornar a solução encontrada.
- 5. Expandir *N* :
  - *CV* ← conjunto dos vizinhos sucessores de *N*
  - Para cada  $X \in CV$ -(ABERTOS $\cup$ FECHADOS), ligá-lo ao antecessor directo, N
  - Para cada  $X ∈ CV \cap (ABERTOS \cup FECHADOS)$ , ligá-lo a N caso o melhor caminho passe por N
  - Adicionar os novos nós a ABERTOS
  - Reordenar ABERTOS
- 6. Voltar ao passo 2.

#### Pesquisa num grafo de estados

- Tal como a pesquisa em árvore, a "pesquisa em grafo" ou "graph search" utiliza uma árvore de pesquisa
- No entanto, a pesquisa em árvore normal ignora a possibilidade de o espaço de estados ser um grafo
  - Mesmo que o espaço de estados seja um grafo, a pesquisa em árvore trata-o como se fosse uma árvore
- Pelo contrário, a pesquisa em grafo leva em conta que o espaço de estados é normalmente um grafo e garante que a árvore de pesquisa não tem mais do que um caminho para cada estado

## Avaliação da pesquisa em árvore - factores de ramificação

- Seja:
  - N número de nós da árvore de pesquisa no momento em que se encontra a solução
  - X Número de nós expandidos (não terminais)
  - d comprimento do caminho na árvore correspondente à solução
- Ramificação média número médio de filhos por nó expandido:

$$RM = \frac{N-1}{X}$$

Nota: a ramificação média é um indicador da dificuldade do problema.

• Factor de ramificação efectivo – número de filhos por nó, B, numa árvore com ramificação constante e com profundidade constante d. Portanto:

numa arvore com ramificação constante e com profundidade constante 
$$a$$
. Por  $1+B+B^2+...+B^d=N$  ou seja:  $\frac{B^{d+1}-1}{B-1}=N$  (resolve-se por métodos numéricos).

 O factor de ramificação efectiva é um indicador da <u>eficiência da técnica de pesquisa</u> utilizada.

# Aplicação: planear um passeio turístico

#### Dados:

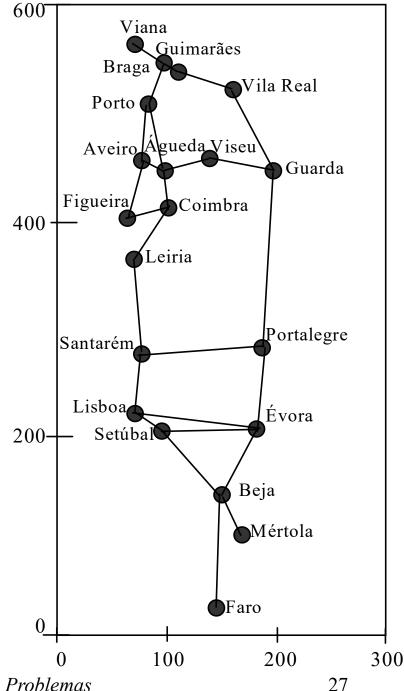
- Coordenadas entre cidades
- Distâncias por estrada entre cidades vizinhas

#### Calcular:

O melhor caminho entre duas cidades.

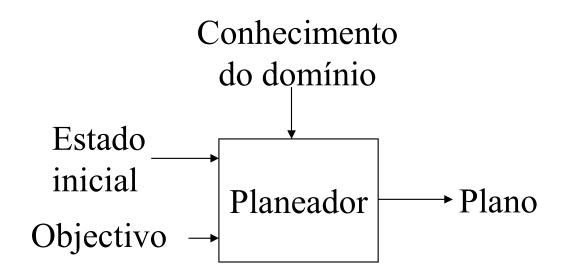
#### • Usando:

- Pesquisa em largura
- Pesquisa A\*



# Aplicação: planeamento de sequências de acções

- O problema consiste em determinar uma sequência de acções a desempenhar por um agente por forma a que, partindo de um dado *estado inicial*, se atinja um dado *objectivo*.
- O conhecimento do domínio inclui uma descrição das condições de aplicabilidade e efeitos das acções possíveis.

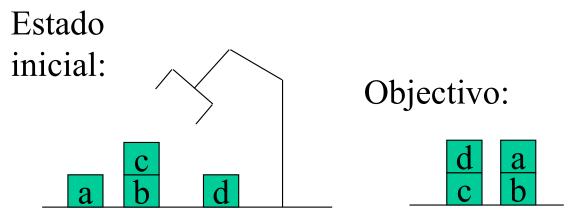


## Representação de acções em problemas de planeamento

- STRIPS planeador desenvolvido por volta de 1970, por Fikes, Hart e Nilsson
- A funcionalidade de um dado tipo de operação é definida, no formalismo STRIPS, através de uma estrutura chamada *operador*, que inclui a seguinte informação:
  - Pré-condições um conjunto de fórmulas atómicas que representam as condições de aplicabilidade deste tipo de operação.
  - Efeitos negativos (delete list) um conjunto de fórmulas atómicas que representam propriedades do mundo que deixam de ser verdade ao executarse a operação.
  - Efeitos positivos (add list) um conjunto de fórmulas atómicas que representam propriedades do mundo que passam a ser verdade ao executar-se a operação.

### Exemplo: planeamento no mundo

dos blocos



```
Plano:
[ desempilhar(c,b),
  poisar(c),
  levantar(d),
  empilhar(d,c),
  levantar(a),
  empilhar(a,b) ]
```

```
Especificação de acções. Exemplo: empilhar(X,Y)

Pré-condições: [no_robot(X), livre(Y)]

Efeitos negativos: [no_robot(X), livre(Y)]

Efeitos positivos: [em_cima(X,Y), robot_livre]
```

### Pesquisa A\* - heurísticas

- Uma heurística é tanto melhor quanto mais se aproximar do custo real
  - A qualidade de uma heurística pode ser medida através do factor de ramificação efectiva
  - Quanto melhor a heurística, mais baixo será esse factor
- Em alguns domínios, há funções de estimação de custos que naturalmente constituem heurísticas admissíveis
  - Exemplo: Distância em linha recta no domínio dos caminhos entre cidades
- Em muitos outros domínios práticos, não há uma heurística admissível que seja óbvia
  - Exemplo: Planeamento no mundo dos blocos

# Pesquisa A\* - cálculo de heurísticas admissíveis em problemas simplificados

- Um problema simplificado (relaxed problem) é um problema com menos restrições do que o problema original
  - É possível gerar automaticamente formulações simplificadas de problemas a partir da formulação original
  - A resolução do problema simplificado será feita usando pouca ou nenhuma pesquisa
  - Pode-se assim "inventar" heurísticas, escolhendo a melhor, ou combinando-as numa nova heurística
- IMPORTANTE: O custo de uma solução óptima para um problema simplificado constitui uma heurística admissível para o problema original

#### Pesquisa A\* - combinação de heurísticas

• Se tivermos várias heurísticas admissíveis  $(h_1, ..., h_n)$ , podemos combiná-las numa nova heurística:

```
- H(n) = \max(\{h_1(n), ..., h_n(n)\})
```

- Esta nova heurística tem as seguintes propriedades:
  - Admissível
  - Dado que é uma melhor aproximação ao custo real, vai ser uma heurística melhor do que qualquer das outras

### Pesquisa A\* em aplicações práticas

- Principais vantagens
  - Completa
  - Óptima
- Principais desvantagens
  - Na maior parte das aplicações, o consumo de memória e tempo de computação têm um comportamento exponencial em função do tamanho da solução
  - Em problemas mais complexos, poderá ser preciso utilizar algoritmos mais eficientes, ainda que sacrificando a optimalidade
  - Ou então, usar heurísticas com uma melhor aproximação média ao custo real, ainda que não sendo estritamente admissíveis, e não garantindo portando a optimalidade da pesquisa

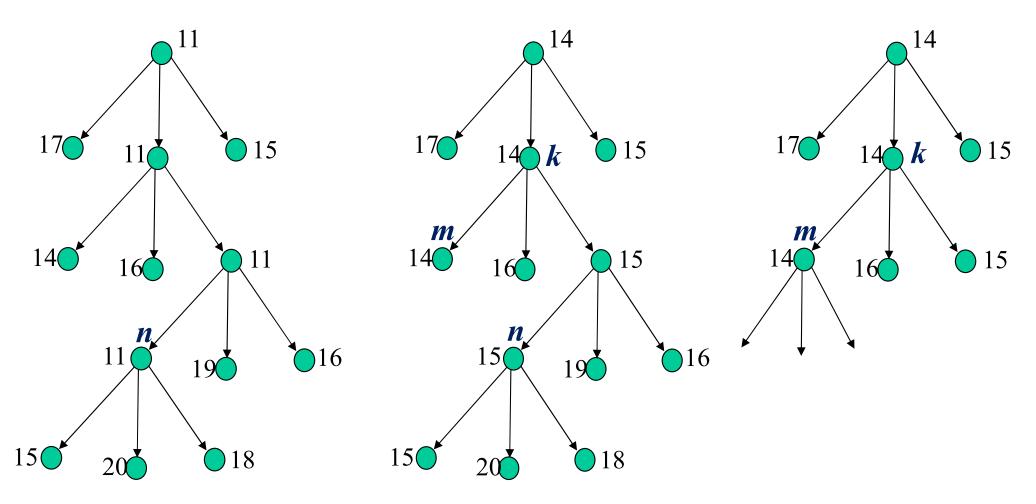
#### IDA\*

- Semelhante à pesquisa em profundidade com aprofundamento iterativo
- A limitação à profundidade é estabelecida indirectamente através de um limite na função de avaliação  $f(n) = g(n) + h(n) \le f_{max}$ 
  - Ou seja: Qualquer nó  $n \operatorname{com} f(n) > f_{max}$  não será expandido
- Passos do algoritmo:
  - $1. f_{max} = f(raiz)$
  - 2. Executar pesquisa em profundidade com limite  $f_{max}$
  - 3. Se encontrou solução, retornar solução encontrada
  - 4.  $f_{max}$  ← menor f(n) que tenha sido superior a  $f_{max}$  na última execução do A\*
  - 5. Voltar ao passo 2

#### RBFS

- Pesquisa recursiva melhor-primeiro (Recursive Best-First Search)
- Para cada nó n, o algoritmo não guarda o valor da função de avaliação f(n), mas sim o menor valor f(x), sendo x uma folha descendente do nó n
  - Sempre que um nó é expandido, os custos armazenados nos ascendentes são actualizados
- Funciona como pesquisa em profundidade com retrocesso
  - Quando a folha m com menor custo f(m) não é filha do último nó expandido n, então o algoritmo retrocede até ao ascendente comum de m e n

### RBFS – exemplo



Nó *n* acaba de ser expandido

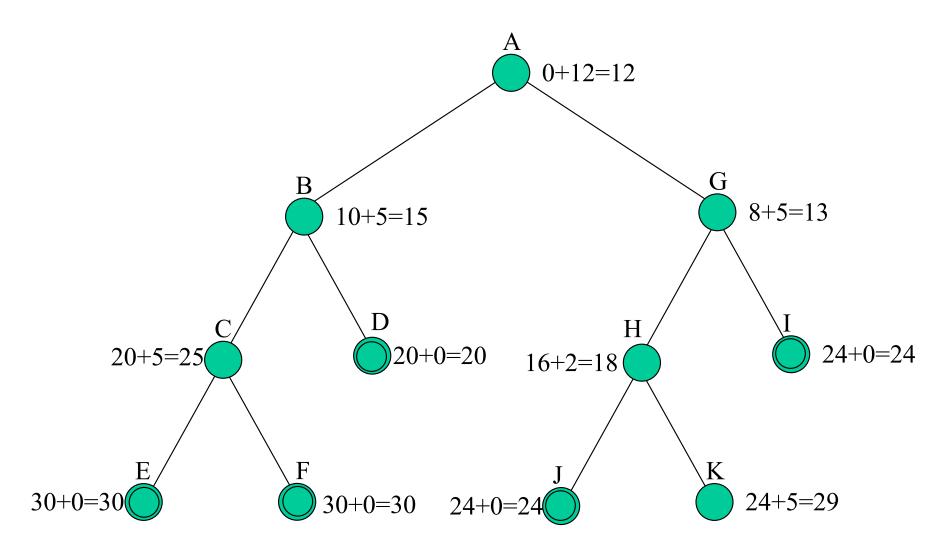
Custos foram actualizados

Algoritmo retrocedeu até ao nó *k*; Expansão segue pelo nó *m* 

### SMA\*

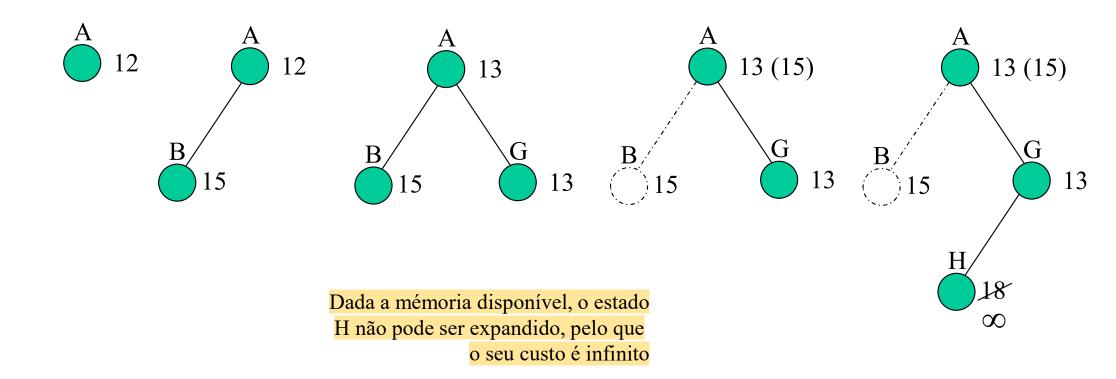
- A\* com memória limitada simplificado (simplified memory-bounded A\*)
- Usa a memória disponível
  - Contraste com IDA\* e RBFS: estes foram desenhados para poupar memória, independentemente de ela existir de sobra ou não
- Quando a memória chega ao limite, esquece (remove) o nó n com maior custo f(n)=g(n)+h(n), actualizando em cada um dos nós ascendentes o "custo do melhor nó esquecido"
- Só volta a gerar o nó *n* quando o custo do melhor nó esquecido registado no antecessor de *n* for inferior aos custos dos restantes nós
- Em cada iteração, é gerado apenas um nó sucessor
  - Existindo já um ou mais filhos de um nó, apenas se gera ainda outro se o custo do nó pai for menor do que qualquer dos custos dos filhos
  - Quando se gerou todos os filhos de um nó, o custo do nó pai é actualizado como no RBFS

#### SMA\* - exemplo – espaço de estados

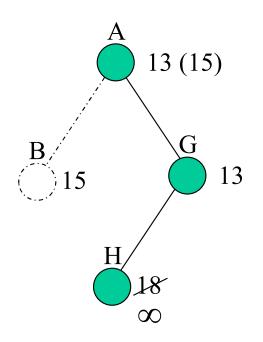


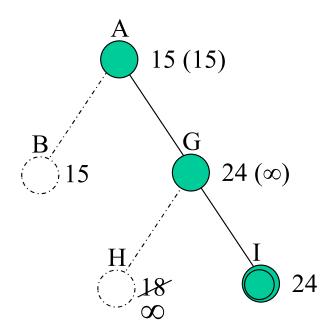
#### SMA\* - exemplo

- Neste exemplo: memória = 3 nós
  - Melhores custos de nós esquecidos anotados entre parêntesis



#### SMA\* - exemplo (cont.)





- Chegámos a uma solução (estado I)
- Se quisermos continuar: Das restantes folhas já exploradas, a que tinha o estado B era a melhor, por isso a pesquisa retrocede e continua expandindo esse folha

#### Estratégias de pesquisa

- Pesquisa em árvore
- Pesquisa com propagação de restrições
- Pesquisa por melhorias sucessivas
- Planeamento

#### Pesquisa para problemas de atribuição

• Nos <u>problemas de atribuição</u> pretende-se atribuir valores a um conjunto de variáveis, respeitando um conjunto de restrições.

#### • Exemplos:

- Problema das 8 rainhas distribuir 8 rainhas num tabuleiro de xadrez de forma a que haja uma e uma só rainha em cada linha e em cada coluna e não haja mais do que uma rainha em cada diagonal.
- Invenção de palavras cruzadas dada uma matriz de palavras cruzadas vazia,
   preencher os espaços brancos com letras, de forma a que a matriz possa ser usada como passatempo de palavras cruzadas.
- Técnicas de resolução de problemas de atribuição:
  - Método construtivo usando técnicas de pesquisa em árvore
    - Em cada passo da pesquisa atribui-se um valor a uma variável
  - Método construtivo combinado com propagação de restrições
  - Resolução por <u>melhorias sucessivas</u>

# Pesquisa com propagação de restrições em problemas de atribuição

- Construir um grafo de restrições:
  - Em cada nó do grafo está uma variável
  - Um arco dirigido liga um nó i a um nó j se o valor da variável de j impõe restrições ao valor da variável de i.
  - Um arco (i,j) é consistente se, para cada valor da variável i, existe um valor da variável j que não viola as restrições.
- Tipicamente, usa-se uma estratégia de <u>pesquisa em profundidade</u>; em cada iteração da pesquisa, faz-se o seguinte:
  - 1) Seleciona-se arbitrariamente um dos valores possíveis para uma das variáveis (descartam-se os restantes)
  - 2) Restringem-se os conjuntos de valores possíveis das restantes variáveis por forma a que os arcos do grafo de restrições continuem consistentes.
- Nota: Neste caso, cada estado da pesquisa não representa uma situação ou configuração possível do mundo, como acontece no problema dos blocos; o estado é constituído pelos conjuntos de valores possíveis para as variáveis.

# Pesquisa com propagação de restrições em problemas de atribuição - algoritmo

- 1. <u>Inicialização</u>: o nó inicial da árvore de pesquisa é composto por todas as variáveis e todos os valores possíveis para cada uma delas
- 2. Se pelo menos uma variável tem um conjunto de valores vazio, falha e retrocede; se não puder retroceder, <u>a pesquisa falha</u>
- 3. Se todas as variáveis têm exactamente um valor possível, tem-se uma solução; retornar com sucesso
- 4. Expansão: Escolher arbitrariamente uma variável  $V_k$  e, de entre os valores possíveis, um dado valor  $X_{kl}$  descartar os restantes valores possíveis dessa variável
- 5. <u>Propagação de restrições</u>: para cada arco (i,j) no grafo de restrições, remover os valores na variável  $V_i$  por forma a que o arco fique consistente
- 6. Caso tenha sido preciso remover valores na origem de algum arco, voltar a repetir o passo 5.
- 7. Voltar ao passo 2.

#### Propagação de restrições - algoritmo

- Os passos 5 e 6 do algoritmo anterior executam a propagação de restrições
- Esta parte do processo é suportada por uma fila de arestas do grafo de restrições
  - Inicialmente, a fila contém as arestas que apontam para a variável cujo valor foi fixado

```
propagarRestricoes(grafoRestricoes, FilaArestas) retorna o grafo de restrições com domínios possivelmente mais limitados enquanto FilaArestas não vazia fazer { (X_j, X_i) \leftarrow remover cabeça de FilaArestas remover valores inconsistentes em X_j se removeu valores, então para cada vizinho X_k, acrescentar (X_k, X_j) a FilaArestas }
```

#### Tipos de restrições

- Restrições unárias envolvem apenas uma variável
  - Podem ser satisfeitas através de pré-processamento do domínio de valores da variável – aproveitam-se apenas os valores que satisfazem a restrição
- Restrições binárias envolvem duas variáveis
  - Uma restrição binária é directamente representada por uma aresta no grafo de restrições
- Restrições de ordem superior envolvem três ou mais variáveis
  - Através da introdução de variáveis auxiliares, uma restrição de ordem superior pode ser transformada num conjunto de restrições binárias e/ou unárias

# Exemplo: quebra-cabeças critpoaritmético

- Variáveis principais: F, O, R, T, U, W (∈ { 0 .. 9 })
- Variáveis internas:  $X_1$  (transporte das unidades para as dezenas) e  $X_2$  (transporte das dezenas para as centenas) ( $\in \{0, 1\}$ )
- Restrições:
  - Todas as variáveis são diferentes
  - $2 \cdot O = R + 10 \cdot X_1$
  - $-2 \cdot W + X_1 = U + 10 \cdot X_2$
  - $-2 \cdot T + X_2 = O + 10 \cdot F$

[ restrição sobre 6 variáveis ]

[ restrição sobre 3 variáveis ]

[ restrição sobre 4 variáveis ]

[ restrição sobre 4 variáveis ]

# Restrições de ordem superior — conversão para restrições binárias

- No exemplo anterior, a restrição ternária  $2 \cdot O = R + 10 \cdot X_1$  pode ser transformada no seguinte conjunto de restrições:
  - Restrições binárias:
    - O = primeiro(Aux)
    - R = segundo(Aux)
    - $X_1 = \text{terceiro}(Aux)$
  - Restrição unária:
    - 2· primeiro(Aux) = segundo(Aux) + 10· terceiro(Aux)
- Aux é uma variável auxiliar cujo domínio é o produto cartesiano dos domínios de O, R e  $X_1$ .
  - Ou seja:  $Aux \in \{0...9\} \times \{0...9\} \times \{0,1\}$
  - A restrição unária sobre Aux pode ser satisfeita através de préprocessamento

#### Estratégias de pesquisa

- Pesquisa em árvore
- Pesquisa com propagação de restrições
- Pesquisa por melhorias sucessivas
  - Montanhismo (hill-climbing)
  - Recozimento simulado (Simulated annealing)
  - Algoritmos genéticos
- Planeamento

#### Pesquisa por melhorias sucessivas

- Também conhecida como pesquisa local
  - A partir de uma dada configuração inicial, fazem-se refinamentos sucessivos até obter uma configuração satisfatória
  - A solução inicial pode ser aleatória
- Técnicas mais comuns:
  - Reparação heurística
    - É a versão mais básica deste tipo de pesquisa: reparações à solução inicial vão sendo aplicadas de acordo com uma heurística local.
    - No caso de problemas de satisfação de restrições, a heurística pode ser:
      - Fazer a reparação que, naquele momento, mais contribui para reduzir os conflitos entre variáveis, dadas as restrições.
  - Montanhismo
  - Recozimento simulado
  - Algoritmos genéticos

## Pesquisa por melhorias sucessivas: montanhismo

- A pesquisa é vista como um problema de optimizar uma função
- O espaço de soluções é visto como uma paisagem de vales (zonas de soluções menos satisfatórias) e colinas (zonas de soluções melhores).
- Tem semelhanças com a pesquisa em profundidade e com a pesquisa gulosa, diferenciando-se pelo seguinte:
  - Escolhe-se sempre o sucessor com melhor valor da função de avaliação
  - Não há retrocesso (backtracking)
  - Quando o valor da função no nó actual é superior ao valor da função em qualquer dos seus sucessores, a pesquisa pára. (atingiu-se um máximo local)
- Problemas:
  - Máximos locais, planaltos, ravinas

#### Montanhismo: variantes

- Montanhismo estocástico escolhe aleatoriamente entre os sucessores que melhoram a função de avaliação
- Montanhismo de primeira escolha escolhe sucessores aleatoriamente até encontrar um com melhor função de avaliação que o estado actual
- Montanhismo com reinício aleatório executar o montanhismo várias vezes, partindo de estados iniciais aleatórios, e escolhe a melhor solução
- Recozimento simulado (página seguinte)

## Pesquisa por melhorias sucessivas: recozimento simulado

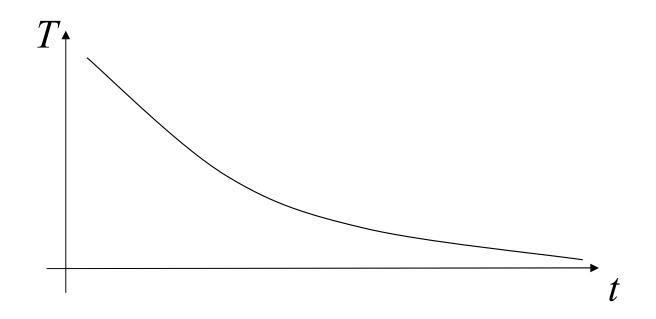
- Recozimento simulado (Simulated Annealing) é uma variante da pesquisa por montanhismo na qual podem ser aceites refinamentos que, localmente, piorem a solução.
  - O nome inspira-se no processo industrial chamado recozimento.
    - Recozer = "deixar esfriar lentamente (um produto de cerâmica ou de vidro) num forno especial, logo após o seu fabrico".
- Começou a ser usado circa 1980 para resolver problemas de configuração de circuitos VLSI
- Particularidades:
  - O sucessor é seleccionado aleatoriamente
  - Quando o valor da função no nó actual é superior ao valor da função no sucessor, o sucessor é aceite com uma probabilidade que diminui exponencialmente em função da perda na função de avaliação.
  - Pesquisa termina quando um indicador designado "temperatura" chega a zero.

#### Recozimento simulado: algoritmo

```
recozimento simulado(Problema, Regime termico, Aval)
(* A função Regime termico dá a temperatura em função do tempo. *)
N\acute{o} \leftarrow fazer nó(estado inicial do Problema)
repetir para t=0..\infty: {
   T \leftarrow Regime \ termico(t)
   se T=0, retornar a solução de Nó
   Prox ← um sucessor de Nó gerado aleatoriamente
   Ganho \leftarrow Aval(Prox)-Aval(No')
   se Ganho>0, No \leftarrow Prox
   senão, com probabilidade \exp(Ganho/T), fazer: No \leftarrow Prox
```

Nota: Se a temperatura T diminuir de forma suficientemente lenta, o recozimento simulado encontra um máximo global (solução óptima) com uma probabilidade que tende para 1.

#### Recozimento simulado: regime térmico

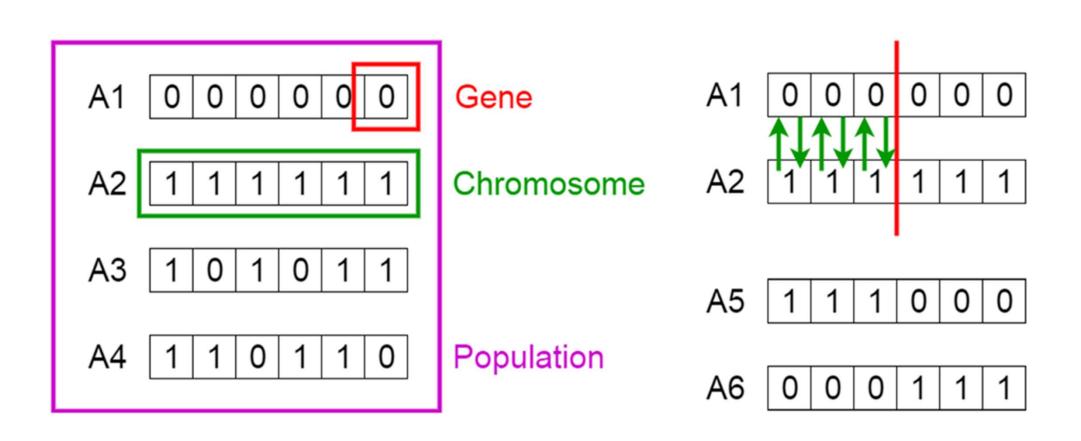


- $t \rightarrow \infty$
- $T \rightarrow 0$
- $Ganho/T \rightarrow -\infty$  (dado que o Ganho é negativo)
- Probabilidade:  $\exp(Ganho/T) \rightarrow 0$
- Ou seja: À medida que o tempo passa, a pesquisa arrisca cada vez menos quanto a aceitar alterações com ganho negativo

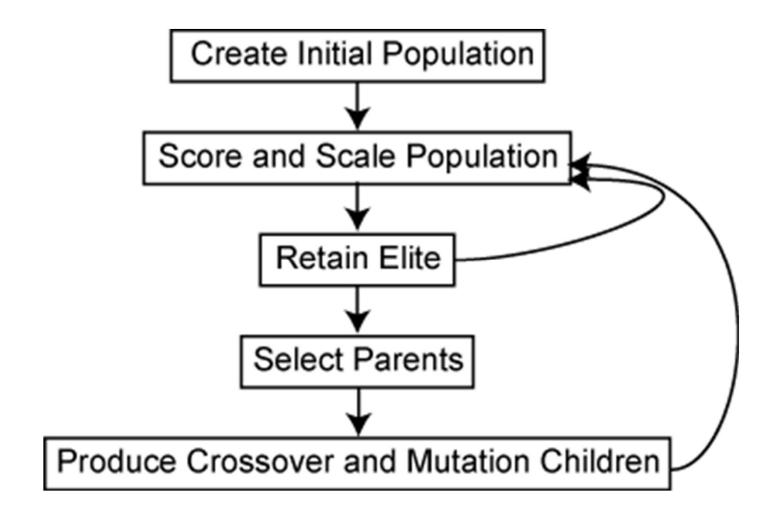
# Pesquisa local alargada (local beam search)

- Pesquisa local alargada semelhante ao montanhismo mas, em cada iteração, são mantidos k estados, e os melhores k sucessores são passados para a iteração seguinte [NOTA: podem ser seleccionados vários sucessores de alguns dos k estados e nenhum sucessor de alguns dos outros ]
- Pesquisa alargada estocástica semelhante à pesquisa local alargada, mas os k sucessores são seleccionados aleatoriamente
- Algoritmos genéticos variante da pesquisa alargada estocástica em que os sucessores são gerados por combinação de dois estados, e não apenas por modificação de um único estado

#### Algoritmos Genéticos (1)



#### Algoritmos Genéticos (2)



#### Estratégias de pesquisa

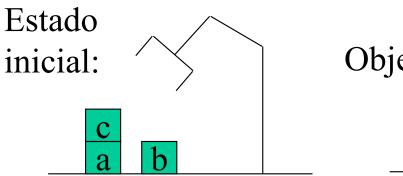
- Pesquisa em árvore
- Pesquisa com propagação de restrições
- Pesquisa por melhorias sucessivas
- Planeamento

#### Planeamento: STRIPS, o primeiro planeador

```
STRIPS(EI, Objectivos) % EI é argumento de entrada/saída
Plano \leftarrow []
repetir {
   C \leftarrow uma condição em Objectivos não satisfeita em EI
   OP \leftarrow um operador que pode ter C como efeito positivo
   A \leftarrow \text{acção}, dada por uma completa instanciação de OP
   PC \leftarrow \text{pré-condições de } A
   SubPlano \leftarrow STRIPS(EI,PC)
   Plano \leftarrow concatenar(Plano, concatenar(SubPlano, [A]))
   EI \leftarrow novo estado, resultante da aplicação de A em EI
   se Objectivos satisfeitos em EI,
        retornar Plano
```

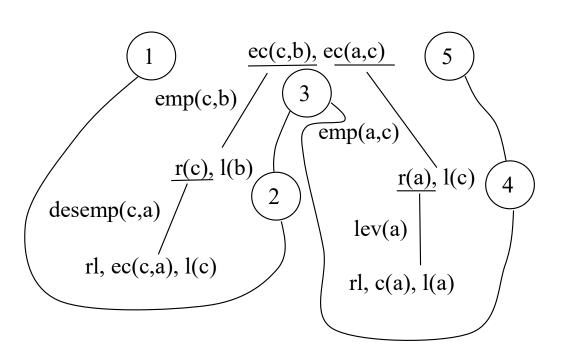
#### STRIPS: exemplo

- Abreviaturas de condições:
  - Bloco em cima de bloco: ec(A,B)
  - Bloco no chão: c(B)
  - Bloco no robô: r(X)
  - Robô livre: rl
  - Bloco livre: l(X)
- Abreviaturas de operadores:
  - Empilhar: emp(A,B)
  - Desempilhar: desemp(A,B)
  - Levantar: lev(X)
  - Poisar: p(X)
- Plano:
  - desemp(c,a), emp(c,b), lev(a), emp(a,c)
- Sucessão de estados:
  - -1: ec(c,a), c(a), l(c), c(b), l(b), rl
  - 2: r(c), l(a), c(a), c(b), l(b)
  - 3: ec(c,b), l(c), l(a), c(b), c(a), rl
  - 4: r(a), ec(c,b), c(b), l(c)
  - 5: ec(a,c), ec(c,b), c(b), rl

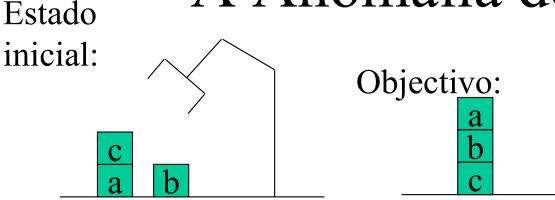


Objectivo:

a c b



#### A Anomalia de Sussman



- Dependendo da ordem pela qual o STRIPS trata os objectivos, os seguintes planos poderão ser gerados:
  - [ desempilhar(c,a), poisar(c), levantar(a), empilhar(a,b), desempilhar(a,b), poisar(a), levantar(b), empilhar(b,c), levantar(a), empilhar(a,b) ]
  - [ levantar(b), empilhar(b,c), desempilhar(b,c), poisar(b), desempilhar(c,a), poisar(c), levantar(a), empilhar(a,b), desempilhar(a,b), poisar(a), levantar(b), empilhar(b,c), levantar(a), empilhar(a,b) ]
- Nenhum deles é óptimo
  - Na verdade, o algoritmo STRIPS não consegue gerar um plano óptimo para este problema

#### Planeamento no espaço de soluções

- Em todas as aproximações ao planeamento anteriormente apresentadas, cada nó da pesquisa corresponde a um estado do mundo → planeamento no espaço de estados.
- Uma técnica alternativa consiste em partir de um plano vazio e adicionar sucessivamente operações e restrições de sequenciamento → planeamento no espaço de soluções.
- Neste caso, cada nó da pesquisa corresponde a uma solução parcial para o problema.
- Operações de transformação da solução:
  - Adicionar um operador
  - Re-ordenar operadores
  - Instanciar um operador

### Planeamento Hierárquico – a técnica ABSTRIPS

- O planeamento é realizado numa hierarquia de níveis de abstração.
- Um valor de "criticalidade" é atribuido a cada uma das condições que podem aparecer na descrição do estado do mundo.

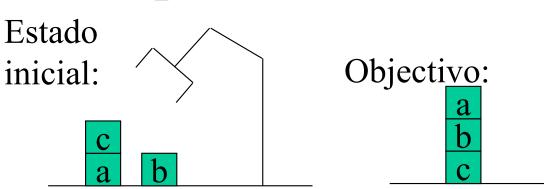
#### • Algoritmo:

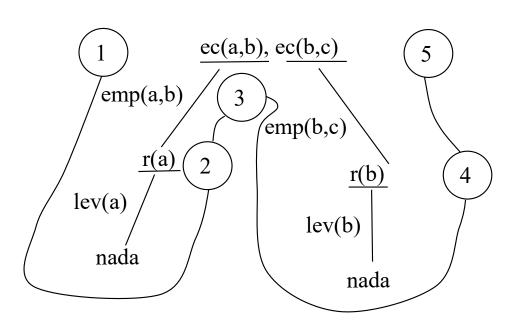
- 1.  $CM \leftarrow$  valor inicial para o nível de criticalidade mínima.
- 2. Gerar um um plano que satisfaça todas as condições com nível de criticalidade ≥ CM.
- 3.  $CM \leftarrow CM$ -1
- 4. Usando o plano anterior como guia, gerar um plano que satisfaça todas as condições com criticalidade  $\geq CM$ .
- 5. se todas as condições estão satisfeitas, retornar a solução.
- 6. **voltar** ao passo 3.

#### ABSTRIPS: exemplo

#### planeamento inicial para CM=2

- Dois níveis de criticalidade:
  - ec(A,B) 2
  - c(B) -1
  - r(X) 2
  - rl 1
  - -1(X)-1
- Plano inicial:
  - lev(a), emp(a,b), lev(b), emp(b,c)
- Sucessão de estados:
  - 1: ec(c,a)
  - 2: ec(c,a), r(a)
  - 3: ec(c,a), ec(a,b)
  - 4: ec(c,a), ec(a,b), r(b)
  - 5: ec(c,a), ec(a,b), ec(b,c)
- Os estados não são consistentes!

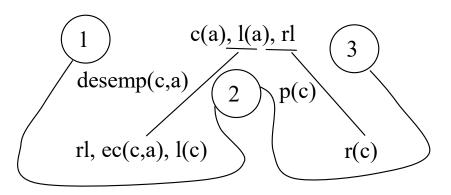




#### ABSTRIPS: exemplo

#### Planeamento para CM=1

• As precondições de criticalidade 1 da primeira acção, lev(a), não estão reunidas, pelo que é preciso determinar um plano para as atingir



- Plano:
  - desemp(c,a), p(c)
- Sucessão de estados:
  - -1: ec(c,a), c(a), l(c), c(b), l(b), rl
  - -2: r(c), l(a), c(a), c(b), l(b)
  - -3: rl, c(c), l(c), l(a), c(a), c(b), l(b)

## Operadores com fórmulas não atómicas e condicionais

- Literal uma formula atómica (literal positivo) ou negação de uma fórmula atómica (literal negativo)
- Fórmula de aplicabilidade do operador pode ser:
  - Fórmula atómica
  - Negação de uma fórmula
  - Conjunção de fórmulas
  - Disjunção de fórmulas
  - Fórmula quantificada existencialmente
  - Fórmula quantificada universalmente
- Fórmula de efeitos do operador pode ser:
  - Literal
  - Conjunção de literais
  - Efeitos condicionais: when <fórmula de aplicabilidade> <fórmula de efeitos>
  - Fórmula de efeitos quantificada universalmente
  - Conjunção de fórmulas de efeitos
- Ver "PDDL Planning Domain Definition Language".

#### PDDL - exemplo

```
(:action stop
 :parameters (?f - floor)
 :precondition (lift-at ?f)
 :effect (and
           (forall (?p - passenger)
              (when (and (boarded ?p) (destin ?p ?f))
                      (and (not (boarded ?p)) (served ?p))))
           (forall (?p - passenger)
              (when (and (origin ?p?f) (not (served ?p)))
                     (boarded ?p)))))
```

#### PDDL - exemplo

```
(:action drive-truck
:parameters (?truck – truck
              ?loc-from ?loc-to - location
              ?city - city)
:precondition (and (at ?truck ?loc-from) (in-city ?loc-from ?city)
                    (in-city ?loc-to ?city))
:effect (and (at ?truck ?loc-to)
             (not (at ?truck ?loc-from))
             (forall (?x - obj)
                    (when (and (in ?x ?truck))
                           (and (not (at ?x ?loc-from))
                                 (at ?x ?loc-to))))))
```