

**O que é IA?** Sistemas que pensam como humanos. Sistemas que pensam racionalmente. Sistemas que agem como humanos. Sistemas que agem racionalmente.

### Agentes e Ambientes

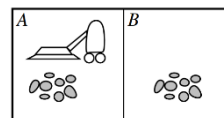
Agentes incluem humanos, robots, softbots, termóstatos, etc.

A função agente mapeia histórias de percepções em ações. O programa agente corre num computador para produzir a função.

Por exemplo: Mundo do aspirador.

Percepções: local e conteúdo, exemplo [A, Sujo]

Ações: Esquerda, Direita, Aspira, nada



Um **agente racional** escolhe qual a ação que maximiza o valor esperado da medida do desempenho dadas sequências de percepções.

**PEAS (Medida de desempenho, Ambiente, Atuadores, Sensores)** - Para desenhar um agente racional deve-se especificar o ambiente da tarefa a desempenhar.

**Tipos de Agentes** - Quatro tipos básicos de agentes:

Agente de reflexos simples (simple reflex agents);

Agente de reflexos com estados (reflex agents with state);

Agente orientado por objetivos (goal-based agents);

Agente orientado por utilidade (utility-based agents).

### Problem-solving agentes (Tipos de problemas)

*Determinísticos, observáveis* → *Single-state problema* - O agente sabe exatamente em que cidade está, a solução é uma sequência.

*Não-observável* → *Conformant problem* - O agente pode não ter ideia de onde está; a solução, se existir, é uma sequência.

*Não determinísticos e/ou parcialmente observável* → *problema de contingência* - As percepções dão nova informação sobre o estado corrente. A solução é um plano de contingência ou uma política. Muitas vezes intercala procura, execução.

*Espaços de estado desconhecido* → *problema de exploração* ("online")

**Formulação de problema de estado único** - Um problema é definido com:

Estado inicial, Função sucessor (conjunto de ações-pares de estados), Estado final, Custo do caminho.

Uma solução é uma sequência de ações que levam o agente do estado inicial ao estado final.

### Implementação: Estados vs. Nós

Um **estado** é a representação de uma configuração física.

Um **nó** é uma estrutura de dados que faz parte da árvore de pesquisa.

### Estratégias de pesquisa

As estratégias de pesquisa são avaliadas nas seguintes dimensões.

Completude - Encontra sempre uma solução se existir?

Complexidade temporal - Número de nós gerados/expandidos.

Complexidade espacial - Número máximo de nós em memória.

Optimalidade - Encontra sempre a solução de menor custo?

**Estratégias não informadas** só usam a informação disponível na definição do problema:

*Pesquisa em largura (Breadth-first search)* - Expandir o nó menos profundo que ainda não foi expandido.

*Pesquisa de custo uniforme (Uniform-cost search)* - Expande o nó de menor custo que ainda não foi expandido.

*Pesquisa em profundidade (Depth-first search)* - Expande o nó mais profundo que ainda não foi expandido.

*Pesquisa em profundidade limitada (Depth-limited search)* - Com profundidade limitada.

*Pesquisa em profundidade iterativa (Iterative deepening search)* - Usado um loop para percorrer a árvore a cada profundidade.

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

**Pesquisa o melhor primeiro (Best-first search)**

Ideia: Usar uma função de avaliação para cada nó - estimando a "adequação". Expandir o nó mais adequado.

Casos especiais:

*Pesquisa ansiosa ou gananciosa (Greedy search)*

Função de avaliação  $h(n)$  (heurística) estimativa do custo de  $n$  ao objetivo mais próximo. A pesquisa ansiosa expande o nó que aparenta estar mais próximo do objetivo.

*Pesquisa A\* (A\* search)*

Ideia: Evitar expandir os caminhos caros.

Função de avaliação  $f(n) = g(n) + h(n)$

$g(n)$  - Custo até atingir  $n$

$h(n)$  - Custo estimado para atingir o objetivo a partir de  $n$

$f(n)$  - Custo total estimado do caminho que passa por  $n$  até ao objetivo

A pesquisa A\* usa uma heurística admissível, ou seja, o custo de  $h(n)$  tem de ser inferior ou igual ao verdadeiro custo de  $n$ .

Teorema: A pesquisa A\* é ótima.

**Constraint satisfaction problems (CSPs)**

Em problemas de pesquisa standart o estado é uma "caixa preta" - qualquer estrutura de dados.

Em problemas de CSP o estado é definido por variáveis  $X_i$  com valores de domínio  $D_i$ . O objetivo é um conjunto de restrições que especificam as combinações permitidas dos valores dos subconjuntos das variáveis.

Exemplo: Coloração de mapas.

Variáveis: WA, NT, Q, NSW, V, SA, T

Domínios:  $D_i = \{\text{red, green, blue}\}$

Restrições: regiões adjacentes devem ter cores diferentes.

A pesquisa em profundidade para CSPs com afetação de uma única variável chama-se

**pesquisa backtracking**. Pesquisa Backtracking é um algoritmo de pesquisa não informada para CSPs.

Melhorar a eficiência da pesquisa:

- Minimum remaining values (Menos valores no domínio): Escolhe as variáveis com menos valores possíveis.

- Variáveis com mais restrições: Escolher a variável com mais restrições com as variáveis por instanciar.

- Least constraining value (O valor menos restringido): Dada uma variável é escolhido o valor menos restringido, ou seja, o que retira menos valores aos domínios das restantes variáveis.

**Forward checking:** Retira valores que já não sejam possíveis das outras variáveis.

Termina a pesquisa quando uma variável já não tem valores possíveis. Não prevê erros.