

## Ambiente

**Episódico** – quando a experiência do agente é dividida em episódios independentes. *≠ Não Episódico*

**Discreto** – quando as ações e percepções são perfeitamente distintas e existe um número finito de estados *≠ Contínuo*

**Estático** – se o ambiente não se altera durante o tempo de tomada de decisão do agente. *≠ Dinâmico*

**Semi-Dinâmico** – se o ambiente não se altera com o tempo mas o desempenho do agente sim.

**Determinista** – se conseguirmos determinar completamente o próximo estado a partir do estado anterior e da ação a realizar. *≠ Estocástico / Não determinista*

**Acessível** – se o agente tem acesso ao estado completo do ambiente.

## Agente

**Reativo** – responde a cada percepção sempre da mesma forma, tem em conta apenas a percepção mais recente. Funciona como um reflexo (if...then...) .

- possui um interpretador de regras e aplicabilidade reduzida;
- cria uma representação abstrata da percepção atual;
- identifica a regra cujo antecedente +e mais semelhante ao atual;

**Reativo com Estado Interno ( c/ memória)** – responde a cada percepção de forma diferente, combinando a percepção mais recente com a informação acerca do estado anterior do ambiente. A sua atualização requer conhecimento sobre:

- como se modifica o mundo ao longo do tempo;
- efeito que a ação tem no estado do mundo;

**Guiado por Objetivos** – respondem a uma percepção de forma a atingirem um dado objetivo e combinam essa percepção com informação acerca do estado anterior, considerando o resultado futuro. Se o objetivo for alterado, o agente altera o seu comportamento.

**Baseado em Funções de Utilidade** - respondem a um percepção de forma a atingirem um dado objetivo maximizando o grau de sucesso obtido na prossecução desse objetivo:

- função utilidade:
  - associa valores numéricos a estados , representando o grau de satisfação;
  - opta pela melhor solução ponderando fatores contraditórios e permitindo medir o grau de sucesso obtido quando um objetivo é conseguido;

**Racional** – escolhe a ação correta isto é, aquela ação que leva o agente a atingir o maior sucesso. Não existe uma única função de avaliação. O nível de racionalidade depende de 4 fatores:

- conhecimento de ambiente inicial;
- sequencia de percepção ( tudo aquilo que já aprendeu );
- ações que pode realizar;
- função usada para a avaliação do sucesso;

## - PESQUISAS -

Corresponde á procura de um caminho que conduz á solução, ou á procura do melhor caminho de entre todos os possíveis. Uma pesquisa pode ser avaliada segundo 3 critérios:

- alguma solução foi encontrada?
- o custo do caminho/solução é baixo?
- quando o custo da pesquisa em termos de tempo e memória necessários?

Uma estratégia +e avaliada em 4 critérios:

- Completude: a estratégia garante que se encontra uma solução quando existe de facto uma ?
- Otimização: encontra a melhor solução quando há várias possíveis?
- Complexidade Temporal: quanto tempo leva a encontrar uma solução?
- Complexidade Espacial: quais os requerimentos de memória?

### Tipos de Pesquisas

**Cega / Não Informada** – procura uma solução sem recorrer a qualquer informação adicional que o guie, apenas conseguindo comparar o estado atual com o objetivo. As variantes deste tipo de pesquisa variam de acordo com a ordem definida para a expansão de estados.

**Heurística / Informada** - procura uma solução recorrendo a informação adicional que permite escolher o nó a expandir primeiro.

### Pesquisa em Largura:

- é expandida por níveis;
- completa, porque procura todas as soluções possíveis;
- ótima, porque propões sempre a solução com menor número de nós;
- de custo elevado de tempo e espaço devido á sua complexidade exponencial;

### Pesquisa em Profundidade:

- cada nó é expandido até ser atingido o último nível da árvore, a menos que a solução seja encontrada entretanto;
- necessita de pouca memória;
- incompleta, porque pode ser infinita :
- não ótima pois retorna uma solução qualquer que pode não ser a ótima;

### Pesquisa Uniforme:

- expande o nó com menor  $g$  ;
- completa;
- ótima se  $g(\text{sucessor}(n)) = g(n)$  , ou seja, desde que o custo aumente com a profundidade;

### Pesquisa Sôfrega

- expande o nó com menor  $h$  ;
- custo elevado de tempo;
- não ótima, porque não garante que se encontre o caminho de menor custo;
- incompleta pois pode seguir caminhos infinitos;

### Pesquisa A\*

- expande o no com menor  $f$ ;
- não ótima **se** má heurística;
- ótima **se** boa heurística;
- completa;
- é ótima e completa se nunca assumir um valor superior ao do custo real – isto constitui uma **Heurística Admissível**;

## - MELHORAMENTO ITERATIVO -

Os algoritmos de melhoramento iterativo caracterizam-se por:

- não anotam os resultados intermédios que conduzem a uma solução, apresentando apenas a “configuração” valida que a compõe;
- partem de uma configuração inicial completa ( que viola as restrições ), eventualmente gerada aleatoriamente e melhoram-na sucessivamente até alcançarem uma soluções;

### **Trepa Colinas**

#### Implementação:

- Parte de um estado inicial dado ou gerado aleatoriamente (todas as variáveis com valores atribuídos);
- Gera os estados sucessores ao estado atual;
- Através da função avaliação, avalia cada estado assim gerado e escolhe o de maior valor;
- Pára quando o estado selecionado tiver um valor inferior ao escolhido na iteração anterior;

#### Problemas:

- Um máximo local pode ser atingido sem que corresponda ao máximo absoluto (melhor solução);
- Nos planaltos é necessário escolher uma direção aleatoriamente;
- Um cume pode ter lados tao inclinados que o passo seguinte conduz “ao outro lado do cume” nunca atingido o máximo pretendido;

#### Resolução:

- Reiniciar a pesquisa partindo de um estado inicial diferente , gerado aleatoriamente;
- Guarda o melhor resultado obtido nas pesquisas anteriores;
- Pára quando atinge o número de reinícios máximo ou quando o melhor resultado guardado não for ultrapassado durante  $n$  interações;

### **Recristalização Simulada**

\* Quando encontra um máximo , como pode ser apenas um máximo local, o algoritmo prossegue durante algum tempo a pesquisa no sentido descendente. Assim, em vez de se escolher o estado seguinte de maior valor, escolhe-se um aleatoriamente:

- se a sua avaliação for superior á do estado anterior, é sempre escolhido;
- se for inferior, é escolhido apenas com uma certa probabilidade ( $<1$ ) que baixa á medida que o parâmetro  $t$  tende para zero ao longo das sucessivas iterações;

\* É um algoritmo probabilístico , ou seja, o resultado é não determinista e deve-se executar o algoritmo mais do que uma vez. Se o arrefecimento for “suficientemente” lento é sempre atingido o ótimo global.

### **Pesquisa Tabu**

Durante a pesquisa , força a exploração de novas zonas do espaço de procura, evitando assim ciclos, recorrendo a uma memoria de curso duração. Escolhe sempre o melhor vizinho, desde que seja válido, exibindo assim um comportamento determinista e ao aceitar soluções de pior qualidade pode evitar ótimos locais. No entanto, nem sempre é fácil ajustar o limite de memória e o número máximo de iterações.

## Seleção

As “melhores hipóteses” são as de maior “aptidão”, que é avaliada por uma função fitness. A função fitness define o critério que avalia cada hipótese de acordo com o objetivo a atingir, de geração em geração.

\* **Seleção proporcional** – usa a probabilidade de seleção de uma hipótese que é proporcional ao quociente entre a sua aptidão e a soma das aptidões das restantes, sendo selecionadas as hipóteses com maior valor um maior número de vezes.

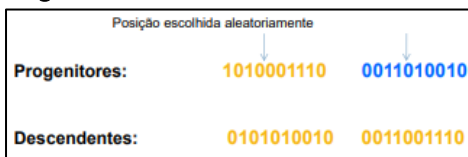
\* **Seleção por treino** – escolhe  $k$  hipóteses (tamanho do torneio) de entre a população e entre esse grupo seleciona a de maior fitness, e escolhendo com a ajuda de uma probabilidade pré-definida.

\* **Seleção por posicionamento** – ordena as hipóteses de acordo com a sua aptidão, da melhor para a pior, usando depois o valor da ranking (posição depois da ordenação) por uma função que determinará a probabilidade de seleção de hipótese.

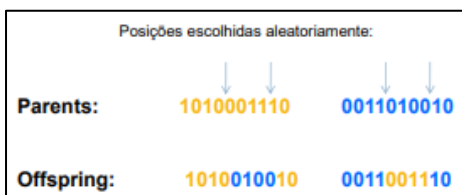
## Recombinação

As hipóteses são, muitas vezes, representadas por strings, o que permite uma implementação simples das operações de recombinação e mutação.

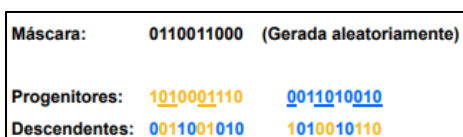
### Single-Point Crossover



### Double-Point Crossover

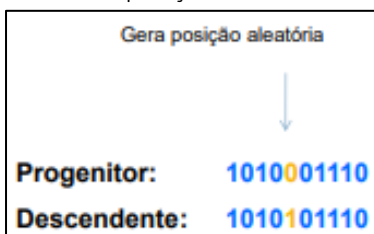


### Uniform Crossover



## Mutação

Gera uma posição aleatória e altera-a, ou seja:



Os jogos diferenciam-se pela inclusão de um fator de incerteza devido á presença de um adversário, criando assim uma incerteza do tipo não probabilístico, ou seja:

- » O adversário B tenderá a melhor jogada para ele, o que implica a pior jogada par o oponente A;
- » A aplicação de algoritmos de pesquisa para encontrar a melhor solução de A não funciona porque é necessário contar com os movimento de B ;

### Minimax

Aplica-se a jogos determinísticos e observáveis e baseia-se no princípio de “seleção da melhor jogada por parte de cada jogador!. A sua função de utilidade define-se na medição do “proveito” que o estado terminal alcançado representa para cada um do jogadores. Trata-se de um algoritmo recursivo, isto é a distribuição de valore é feita dos nós terminais para a raiz.

**Resposta exemplo:** Max deverá jogar para C considerando que assim consegue a jogada de maior valor possível e mais vantajosa para si.

### Alpha-Beta Pruning

Este algoritmo baseia-se na utilização de parâmetro.

**Alfa** – representa o valor mínimo garantido que Max poderá obter e , visto que representa um limite inferior e inicializado a  $-\infty$  , vai crescendo sendo atualizado no nó do Max.

**Beta** – representa o valor máximo que Min consegue impor a Max, assim Max nunca conseguirá jogar para obter um valor superior a Beta e , visto que se trata de um limite superior , é inicializado a  $+\infty$  e posteriormente vai decrescendo, atualizando no nó Mim.

**Processo de Pruning** – assim ao atingir-se um nó em que  $\alpha \geq \beta$ , pode cortar-se o ramo.

#### Informação para resolução:

$\alpha$  = chão

$\beta$  = teto

sobe para Min » altera  $\beta$  para o mínimo possível

sobre para Max » altera  $\alpha$  para o máximo possível