

Inteligência Artificial

Agentes Inteligentes

Paulo Moura Oliveira

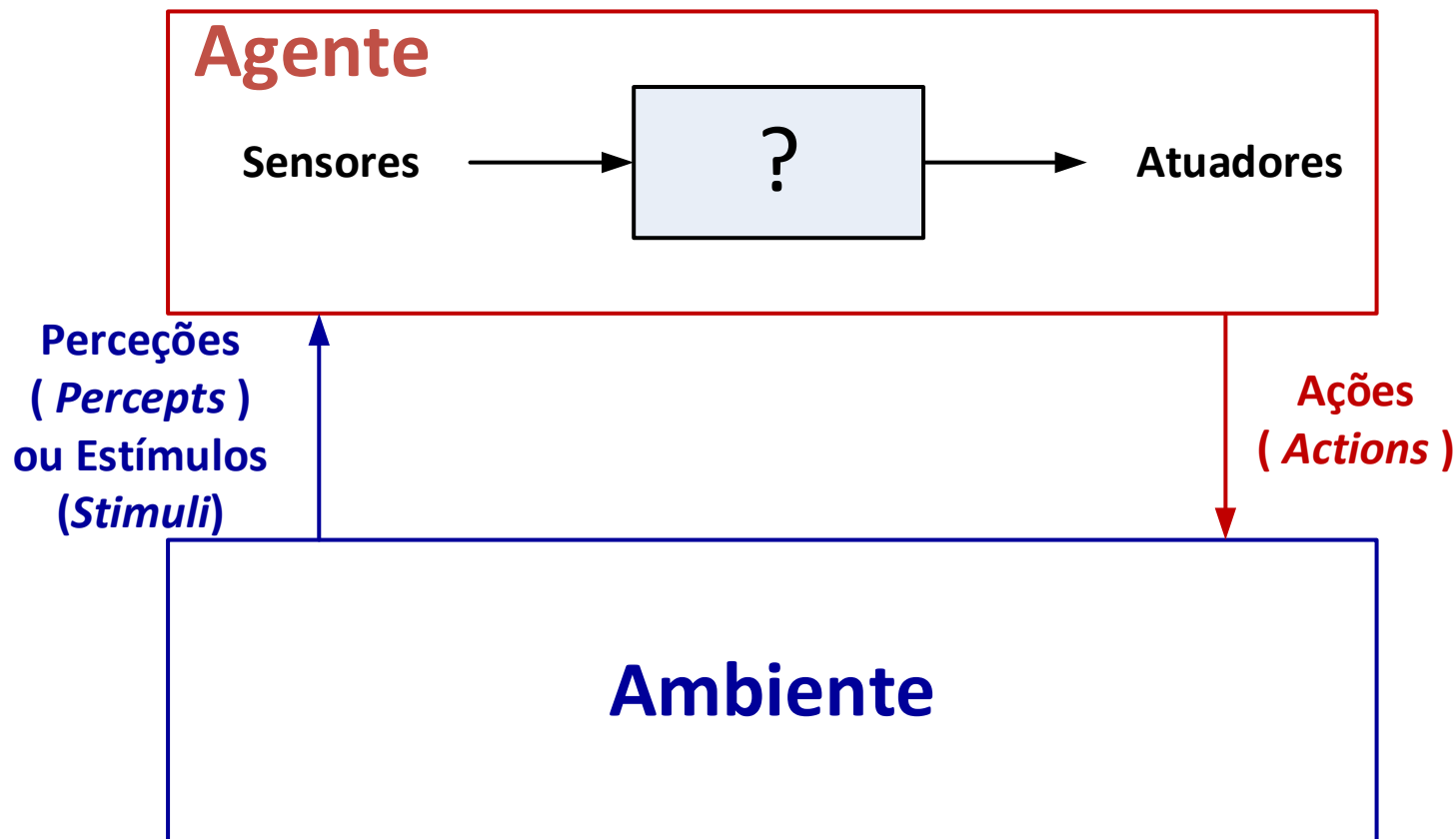
Departamento de Engenharias

Gabinete F2.15, ECT-1

UTAD

email: oliveira@utad.pt

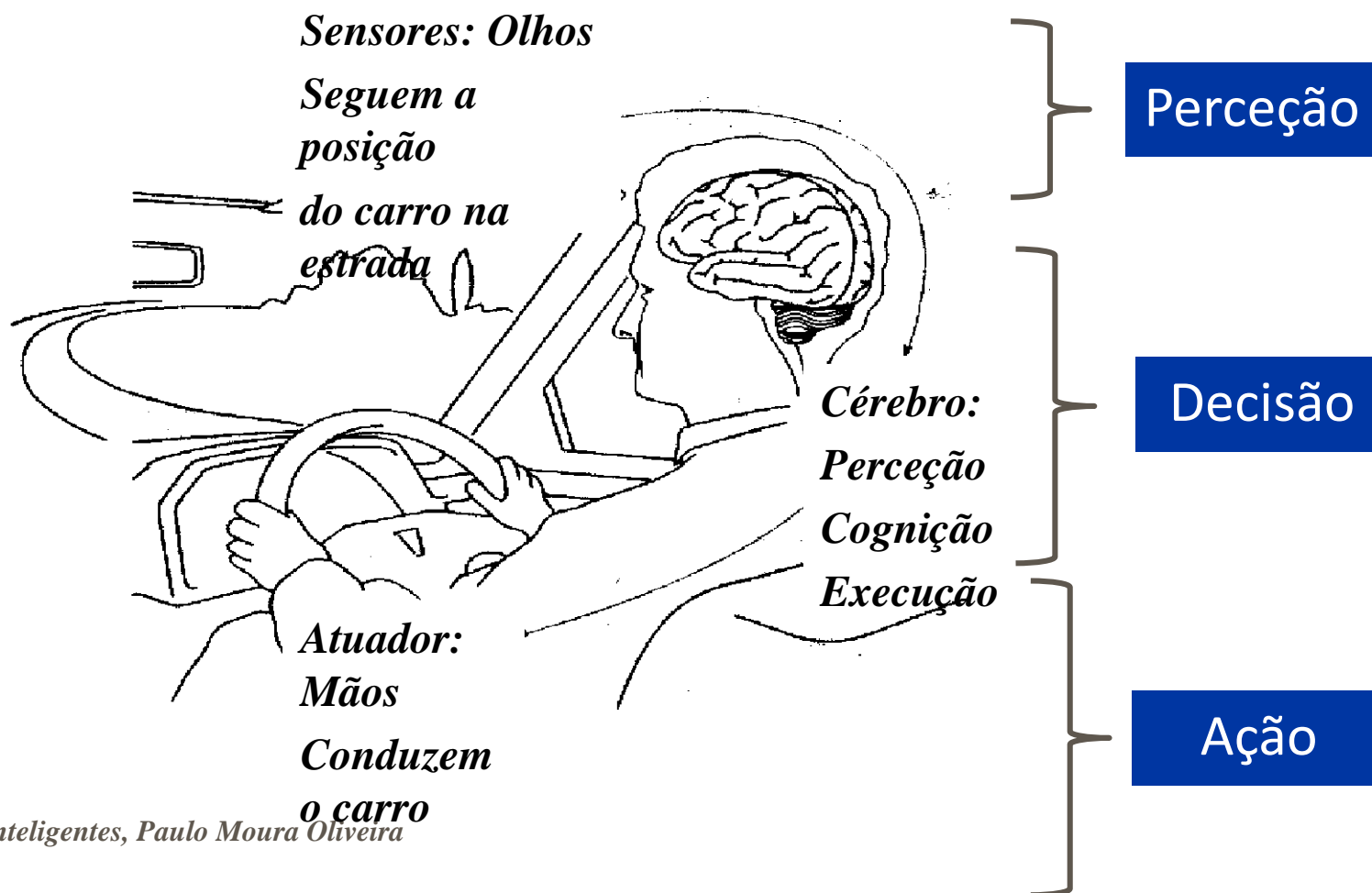
O que é um agente?



Um **agente** (Russel e Norvig) é qualquer coisa que **perceciona** o seu **ambiente** através de **sensores** e **atua** no mesmo através de **atuadores**.

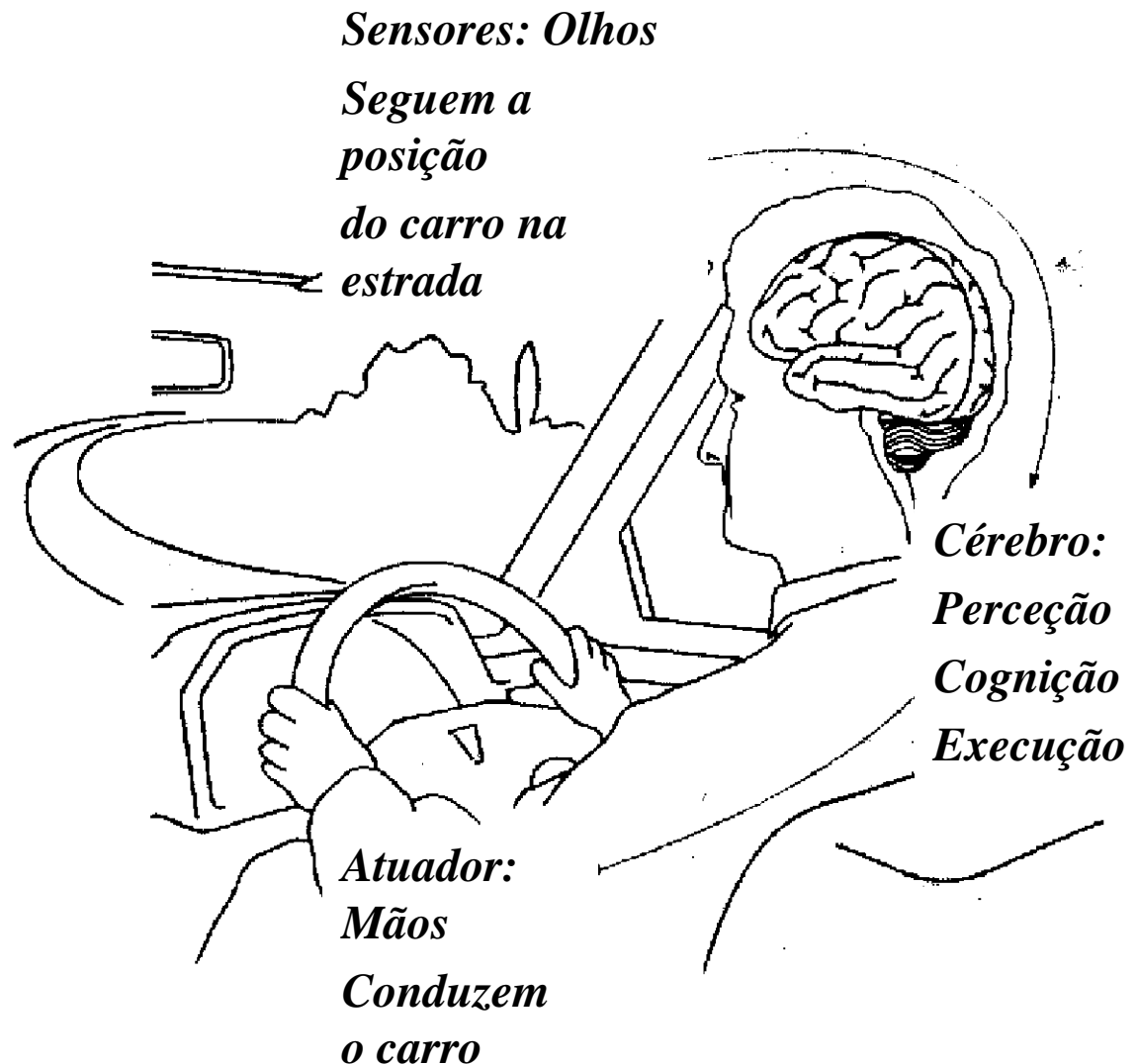
O que é um agente?

Um **agente** (Michael Wooldridge) é um **sistema computacional** situado num **ambiente**, **capaz de ação autónoma** nesse ambiente, de forma a **atingir os objetivos** nele delegados.



Exemplos de Agentes:

- ✓ Humanos;
- ✓ Animais;
- ✓ Robôs
- ✓ Agentes de Software (SoftBots)



Função de um Agente:

- ✓ Matematicamente a **função de um agente** descreve o **comportamento (*behavior*)** do mesmo. Como?

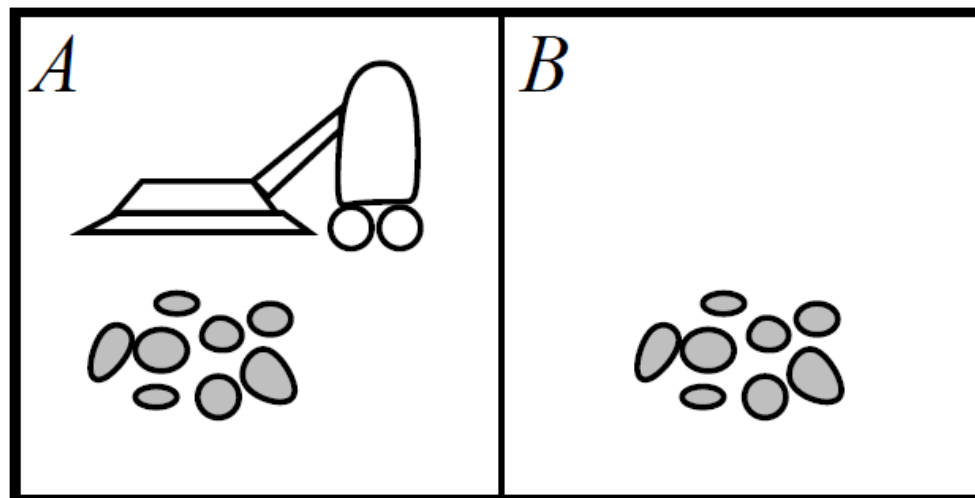
Para cada sequência percebida (P) $\rightarrow f \rightarrow$ uma determinada ação (A)

$$f: P^* \rightarrow A$$

Mapeamento

Programa de um Agente:

- ✓ O programa do agente é **executado** num sistema computacional para **implementar** f .



Percepções:

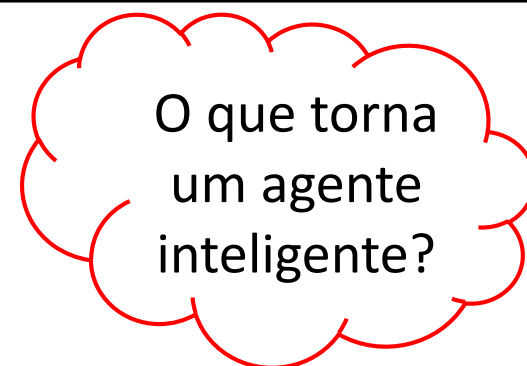
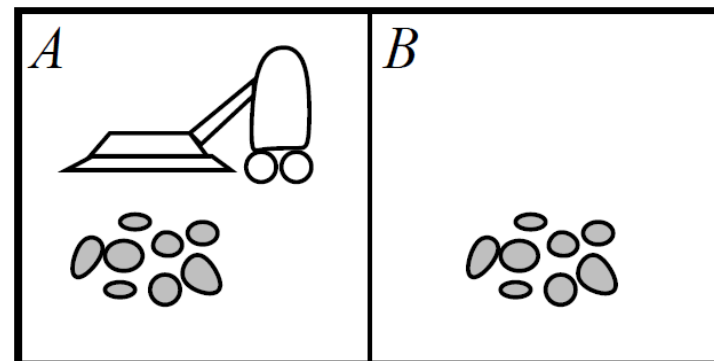
- ✓ Dois **locais**: quadrado **A** e quadrado **B**
- ✓ Dois **estados**: **Sujo** ou **Limpo**

Ações:

- ✓ Movimentação para a **Esquerda**
- ✓ Movimentação para a **Direita**
- ✓ **Aspirar** a sujeidade
- ✓ Não operar - **nop**

- Tabulação simples e parcial da função de um agente que: Limpa o quadrado se está sujo e move-se para o outro se não está sujo.

Sequência de Percepções	Ação
[A , Limpo]	Direita
[A , Sujo]	Aspirar
[B , Limpo]	Esquerda
[B , Sujo]	Aspirar
[A , Limpo], [A , Limpo]	Direita
[A , Limpo], [A , Sujo]	Aspirar
...	...



- Como a tabela pode ser preenchida de várias formas, qual é a melhor forma?
- Qual é a melhor função?

Um **agente racional** é aquele que executa a **ação certa**!

- ✓ Uma **ação certa** contribui para um maior **sucesso do agente**.
- ✓ Como medir o sucesso de um agente?



Mas o que significa executar a ação certa?

Utilizando Medidas de Desempenho:

- ✓ Uma **sequência de ações executada** pelo agente provoca uma **mudança sucessiva de estados** do ambiente.
- ✓ Dependendo da sequência o agente pode ter **mais ou menos sucesso**.
- Exemplo do aspirador:
 - Quantidade de lixo por aspirada por hora.
 - Maior quantidade de lixo aspirada com menor consumo de energia, etc.

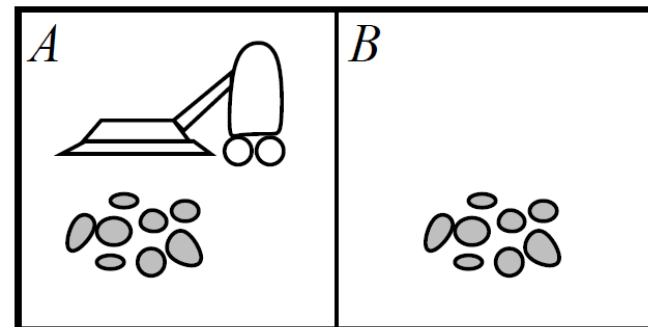
- ✓ A racionalidade de um **agente** num determinado instante depende:
- da **medida de desempenho** para medir o **sucesso**;
 - do **conhecimento prévio** do agente sobre o **ambiente**,
 - das **ações** que pode tomar;
 - da **sequência de percepções obtida** até ao momento.

Definição (Russel e Norvig):

Um **agente racional** deve selecionar uma ação que **maximize o valor esperado da medida de desempenho com base na sequência de percepções obtida até ao momento** (e conhecimento que tem).

❑ Exemplo do aspirador:

O **agente é considerado racional** nas seguintes condições:



- **medida de desempenho** = 1 ponto por quadrado limpo em cada passo (*time step*) num total de 1000 passos.
- **geografia conhecida à priori**, mas a localização inicial do aspirador e do lixo não é conhecida.
- nos movimentos para a direita e esquerda que **levariam** o agente para fora do ambiente o agente permanece no mesmo sítio (*nop*).

- ✓ É importante saber distinguir **Racionalidade** de **Omnisciência**.
- ✓ Um agente omnisciente saberia sempre, *a priori*, o resultado de todas as suas ações e agiria de acordo com essa informação.

Um agente para ser **racional** não tem de ser **omnisciente**.

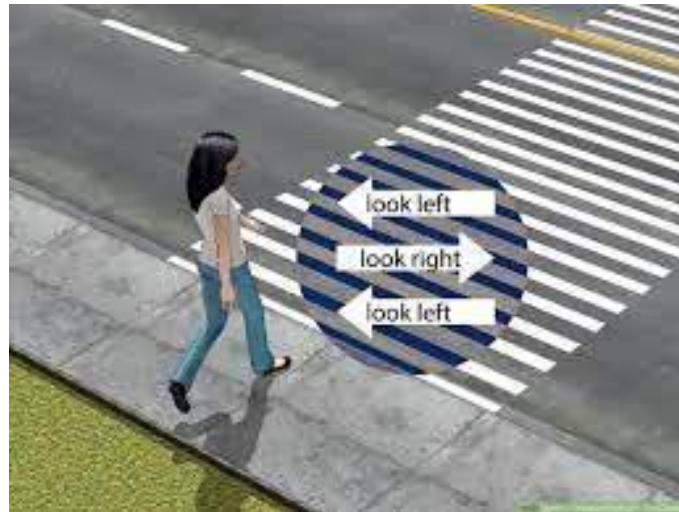
Um agente **racional** maximiza o desempenho expectável.

Um agente **omnisciente** (ou seja: **perfeito**) maximiza o **desempenho atual (real)**.

Racionalidade \neq Omnisciência.

□ Exemplo :

- um **agente racional** deve olhar para os dois lados da estrada antes de atravessar.



- No entanto vai apanhar com um piano em cima!

- um **agente omnisciente** não atravessaria pois sabia que ao executar essa ação apanhava com o piano em cima.

- ✓ Os agentes podem executar ações de forma a **mudar** **modificar** **perceções futuras** para obter **informação útil**.

Recolha de Informação (*Information Gathering*)

- ✓ A recolha de informação implica muitas vezes efetuar uma **Exploração** do mundo (e.g. aspirador)

Um agente racional para além de recolher informação deve **aprender** (*To Learn*) com base nas **perceções efetuadas**.

- ✓ As tarefas computacionais de um agente podem ser divididas em 3 períodos :
 1. **Projeto** – computação feita pelos programadores (*designers*) do agente
 2. **Decisão da próxima ação** – feita pelo agente
 3. **Modificação do comportamento (*behavior*)**- á medida que aprende com base na experiência efetua mais computações para modificar o seu comportamento.

Um agente que se baseia mais na experiência prévia do seu projetista em vez de nas suas perceções tem **falta de autonomia**.

Um **agente racional tem de ser autónomo – ter capacidade de aprendizagem e adaptação** para compensar conhecimento parcial ou incorreto.

- ✓ O projeto (ou design) de agentes racionais implica definir aspetos relacionados com os ambientes (*task environment*):

Baseado no exemplo do aspirador Russel e Norvig definem a sigla:

PEAS – **P**erformance, **E**nvironment, **A**ctuators, **S**ensors

- ✓ O primeiro passo no projeto de agente consiste em definir, da melhor forma possível:
 - que medida de desempenho usar (**P**);
 - em que tipo de ambiente vai operar (**E**);
 - atuadores a utilizar (**A**);
 - sensores a utilizar (**S**).

- Na tabela seguinte apresentam-se alguns exemplos de descrições de PEAS:

Tipo de Agente	Medida de Desempenho	Ambiente	Atuadores	Sensores
Condutor táxi autónomo	Segurança, rapidez, conforto, lucro,....	Estradas, Trânsito, peões, clientes,...	Direção, acelerador, travões, embraiagem, mudanças, buzina,...	Câmaras, sonares, GPS, sensores: de velocidade, aceleração, motor,...
Sistema de Diagnóstico Médico	Paciente saudável	Paciente, Hospital, Médicos, Enfermeiros,...	Display para afixar: questões, testes, diagnósticos tratamento	Teclado ou (ecrã tátil) para entrada de sintomas, respostas dos pacientes, resultados de análises, ...

Tipo de Agente	Medida de Desempenho	Ambiente	Atuadores	Sensores
Robô <i>Pick and Place</i>	Percentagem de peças separadas corretamente,....	Tapete rolante, depósitos,...	Motores das juntas e do manipulador,...	Câmaras, sensores dos motores ,...
Controlador de uma Refinaria	Maximizar qualidade do produto, lucro, segurança,...	Refinaria, Operadores,..	Válvulas, Motores, Bombas, Displays, Aquecedores, Filtros,....	Sensores: temperatura, pressão, nível, fluxos,

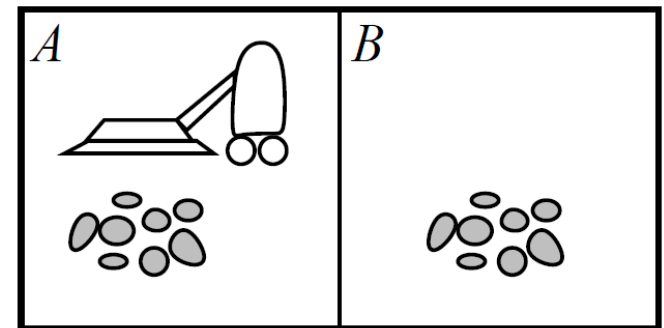
- ✓ É importante identificar propriedades (ou características) fundamentais dos ambientes em que o agente vai operar.
- ✓ Algumas dessas propriedades, igualmente importantes na resolução de problemas, são:
 - **Observável vs. Parcialmente Observável;**
 - **Determinístico vs. Estocástico;**
 - **Episódico vs Sequencial;**
 - **Estático vs Dinâmico;**
 - **Discreto vs Contínuo;**
 - **Uni-agente vs Multi-agente**

Completamente Observável vs. Parcialmente Observável

- ✓ Se um agente tem acesso ao estado completo do ambiente, em cada instante, **o ambiente é completamente observável**.
- ✓ Caso contrário não é completamente observável.
- ✓ Os sinais recolhidos dos sensores podem ter ruído e falta de dados.

□ Exemplo:

Quando o aspirador está em A não tem informação se há ou não lixo em B (amb. parcialmente observável).



Determinístico vs. Estocástico

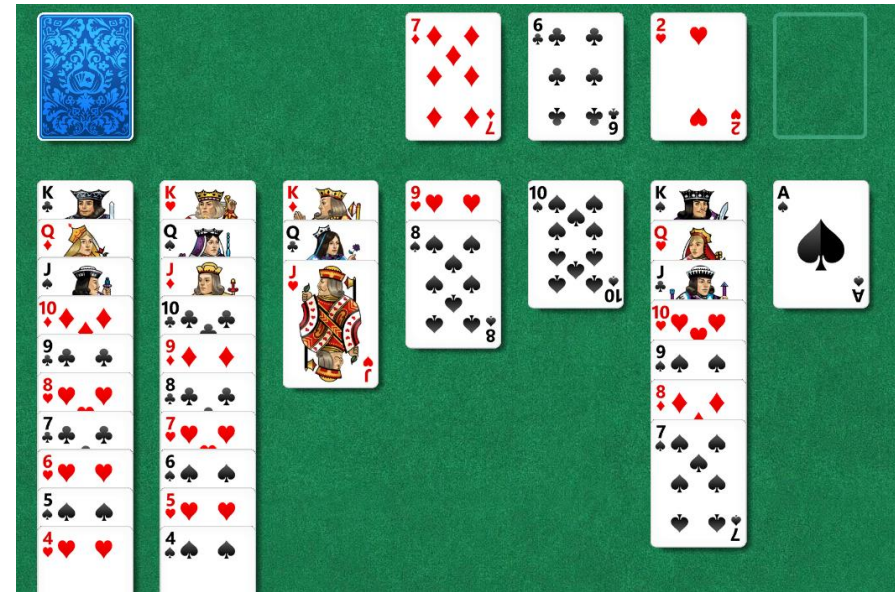
- ✓ Se o próximo estado do ambiente é completamente determinado pelo estado atual e pela ação executada pelo agente o ambiente diz-se **determinístico**.
 - O exemplo (muito) simplificado do aspirador é determinístico.
- ✓ Caso o ambiente seja complexo, com incertezas e estados não completamente observáveis, diz-se **estocástico**.
 - O exemplo do condutor de táxi é estocástico.

Episódico vs. Sequencial

- ✓ Num **ambiente episódico**, o agente percebe e executa uma única **ação**. O próximo episódio não depende das ações tomadas nos episódios anteriores.
 - Os exemplos em que se efetuam classificações de objetos é episódico.
- ✓ Num **ambiente sequencial** a ação atual tem influência em todas as decisões futuras.
 - Os exemplos do condutor de táxi e do jogo de Xadrez são sequenciais.

Estático vs. Dinâmico

- ✓ O ambiente é **dinâmico** quando pode mudar enquanto o agente está a **decidir**. Caso contrário diz-se **estático**.
- ❑ O exemplo do condutor de táxi é dinâmico.
- ❑ O exemplo do jogo solitário é estático.



Discreto vs. Contínuo

- ✓ A distinção entre discreto e contínuo aplica-se:
- ao **estado do ambiente**;
 - à **forma de representação do tempo**;
 - às **percepções e ações** de um agente.

- O exemplo do **jogo de xadrez** (não considerando o relógio) tem:
- um conjunto discreto (finito) de estados distintos;
 - um conjunto discreto de percepções;
 - um conjunto discreto de ações.

Discreto

Contínuo

- O exemplo do **condutor de táxi**:
- um conjunto contínuo (infinito) de estados;
 - é um problema de tempo contínuo;
 - velocidade, aceleração e posição contínuas;
 - a maioria das ações são contínuas

Uni-Agente vs. Multiagente

- ✓ Em muito caso a distinção entre **ambiente uni-agente** e **multiagente** é clara de estabelecer:
 - ❑ um agente a resolver um **jogo de palavras cruzadas** opera num ambiente uni-agente;
 - ❑ um agente a jogar **xadrez** opera num ambiente multiagente (2);
- ✓ Que tipo de propriedades possui a maioria dos problemas do mundo real?

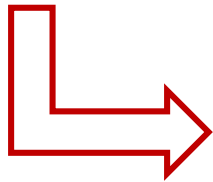
❑ Exemplo - propriedades de ambientes:

	Solitário (sem relógio)	Diagnóstico Médico	Robô (<i>Pick and Place</i>)	Táxi
Observável/ Parcialmente				
Determinístico/ Estocástico				
Episódico/ Sequencial				
Estático/ Dinâmico				
Discreto/ Contínuo				
Uni-Agente / Multiagente				

❑ Exemplo - propriedades de ambientes:

	Solitário (sem relógio)	Diagnóstico Médico	Robô (<i>Pick and Place</i>)	Táxi
Observável/ Parcialmente	Parcialmente	Parcialmente	Parcialmente	Parcialmente
Determinístico/ Estocástico	Determinístico	Estocástico	Estocástico	Estocástico
Episódico/ Sequencial	Sequencial	Sequencial	Episódico	Sequencial
Estático/ Dinâmico	Estático	Dinâmico	Dinâmico	Dinâmico
Discreto/ Contínuo	Discreto	Contínuo	Contínuo	Contínuo
Uni-Agente / Multiagente	Uni	Uni	Uni	Multiagente

- ✓ A tarefa da IA é projetar um **programa do agente** que implementa a **função do agente** (mapeamento entre a sequência percebida e as ações)
- ✓ Assume-se que o **programa do agente** vai ser executado num **dispositivo computacional com sensores e atuadores**, chamado aqui de arquitetura.



computador, robô, ...

Agente = Arquitetura + Programa

Programas dos Agentes

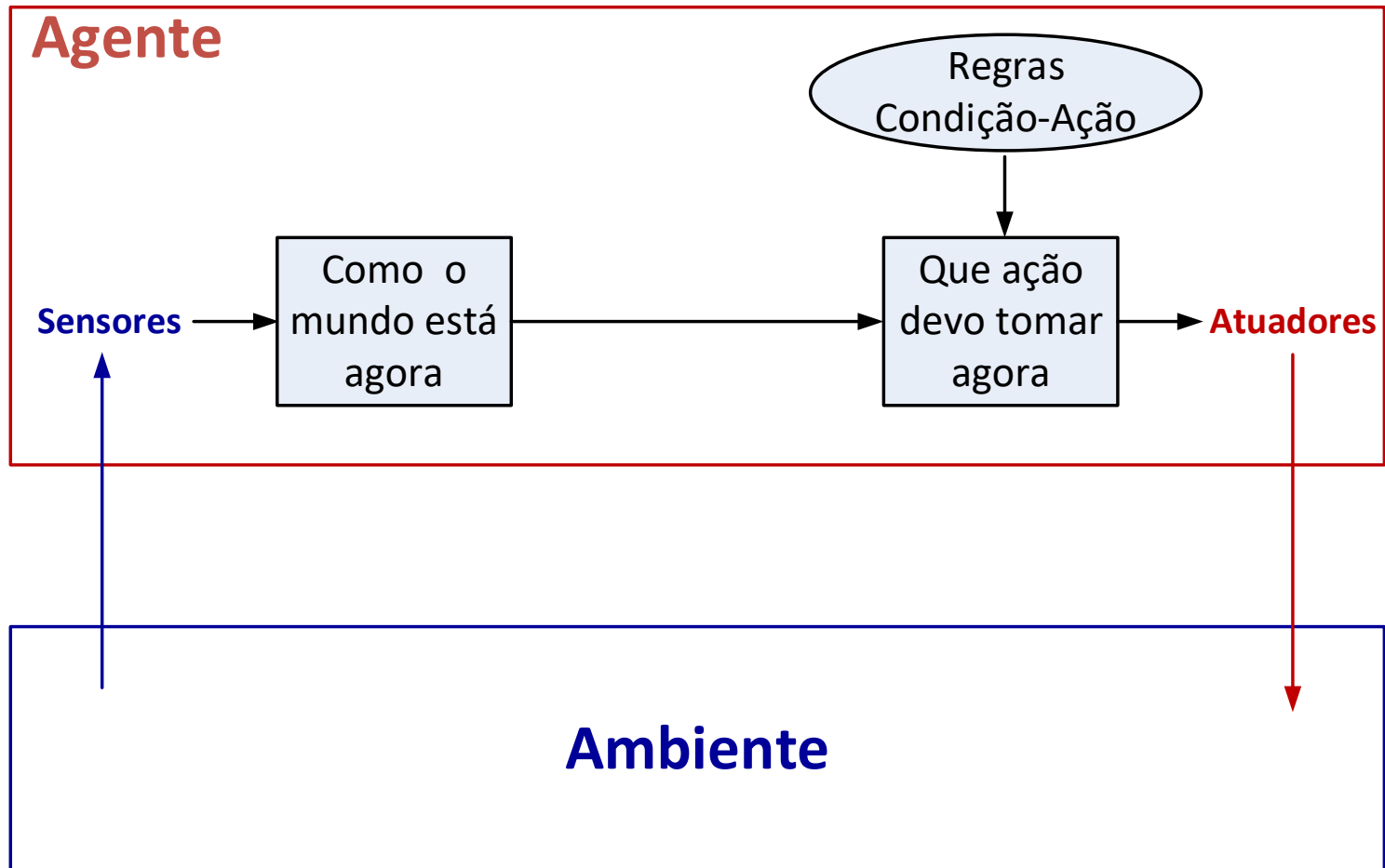
- ✓ Um programa agente segue a seguinte estrutura interna, chamada de **esqueleto**:

```
Function Esqueleto_Agente (percept) returns action  
    static: memory  
    memory ← Update_Memory(memory,percept)  
    action ← Choose_Best_Action(memory)  
    memory ← Update_Memory(memory,percept)  
    return action
```

- ✓ Os principais tipos de agentes são:
 - Reativos (*Reflex Agents*);
 - Reativos com Modelo Interno (*Model-Based Reflex Agents*);
 - Guiados por Objetivos (*Goal Based Agents*);
 - Guiados por Utilidade (*Utility Based Agents*);
- Também chamados
Agentes Deliberativos
- ✓ Os agentes que **combinam comportamentos reativos com deliberativos** são chamados de **Híbridos**.

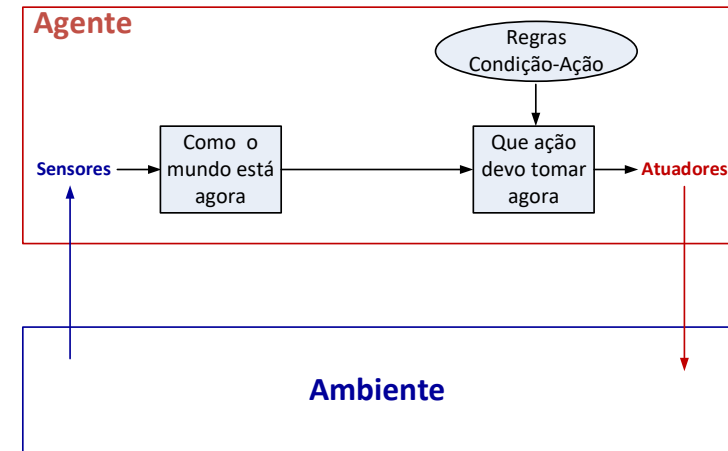
Estrutura de um agente reativo simples

- ✓ Estes agentes **selecionam a próxima ação com base na percepção atual, ignorando a história das percepções:**



Estrutura de um agente reativo simples

- ✓ Apresenta-se a seguir a estrutura de uma função para um agente reativo:



```
Function Agente_Reativo_Simples(percept) returns action
    persistent: conjunto de regras condição-ação
    state ← Interpret_Input(percept)
    rule ← Rule_Match(state, rules)
    action ← Rule_Action(rule)
    return action
```

Função de um agente reativo simples

Função que gera uma descrição abstrata do estado atual (*state*) baseada na percepção atual (*percept*)

```
Function Agente_Reativo_Simples(percept) returns action
```

```
persistent: conjunto de regras condição-ação
```

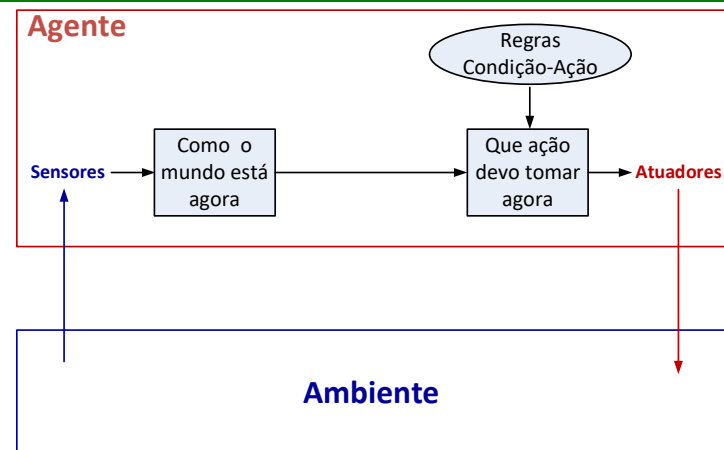
```
state ← Interpret Input(percept)
```

```
rule ← Rule_Match(state, rules)
```

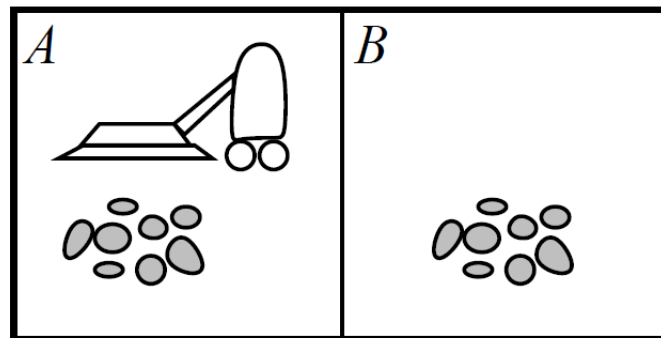
```
action ← Rule_Action(rule)
```

```
return action
```

Função que retorna a primeira regra que corresponde ao estado atual (*state*)



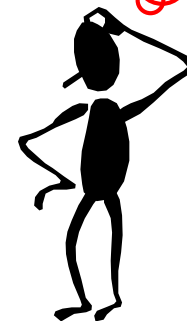
Exemplo do Aspirador



```
Function Agente_Reativo_Aspirador(percept) returns action  
  if status = Sujo then return Aspirar  
  else if location= A then return Direita  
  else if location= B then return Esquerda
```

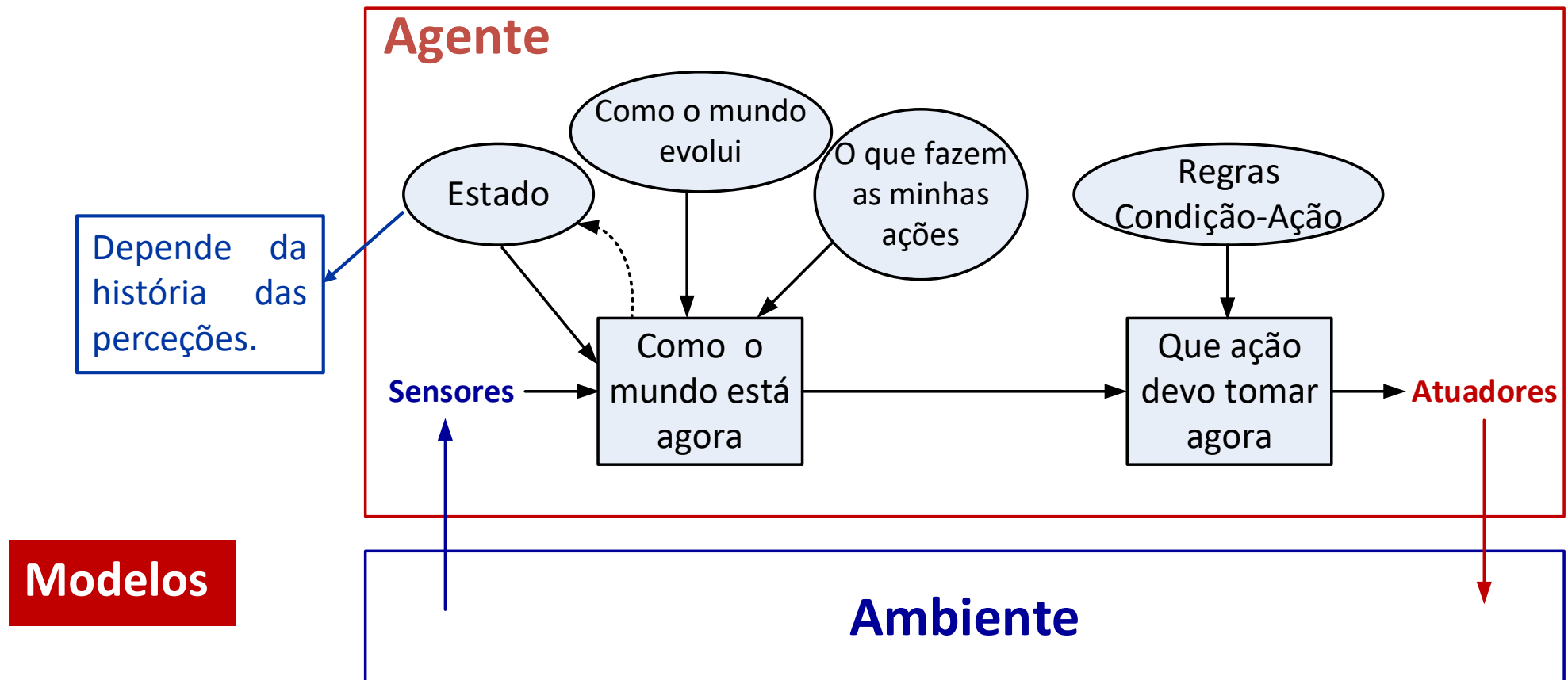
Limitado!
Decisão só
com a
percepção
atual

Este tipo de agente reativo só funciona em ambientes completamente observáveis.

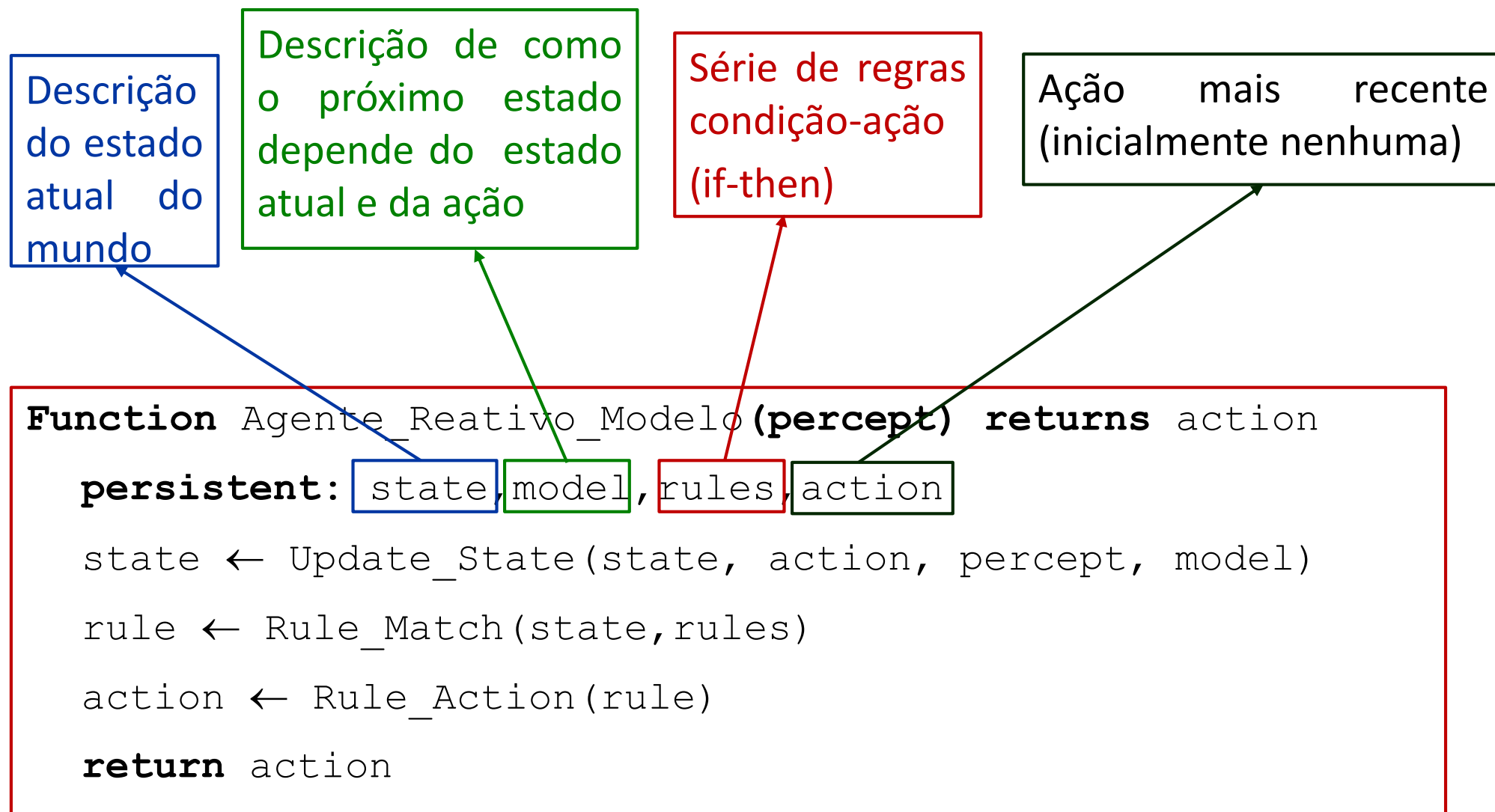


Estrutura de um agente reativo com modelo interno

- ✓ Para lidar com a parte do mundo não observável agora a forma mais eficaz é manter um **registo** do que não se pode ver → **manter um estado interno**.



Função de um agente reativo com modelo interno



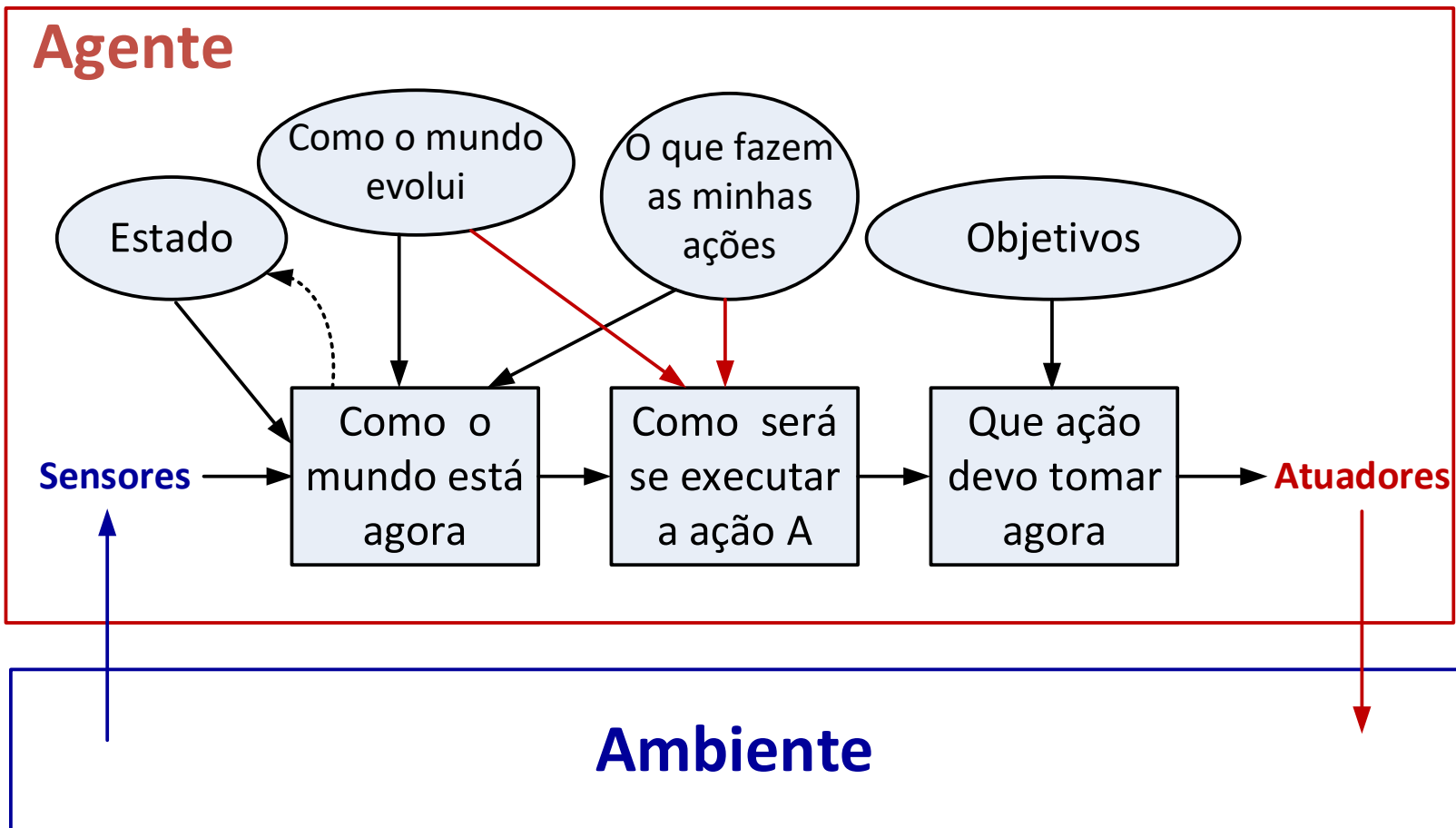
- ✓ Uma questão importante relacionada com a autonomia do agente é:

Como dizer ao agente
o deve fazer
sem lhe dizer
como o fazer?

- ✓ Podemos especificar:
 - ações a executar (trivial!)
 - (estado(s)) objetivo(s) a atingir – **agentes guiados por objetivos**
 - uma medida de desempenho para otimizar - **agentes guiados por utilidade**

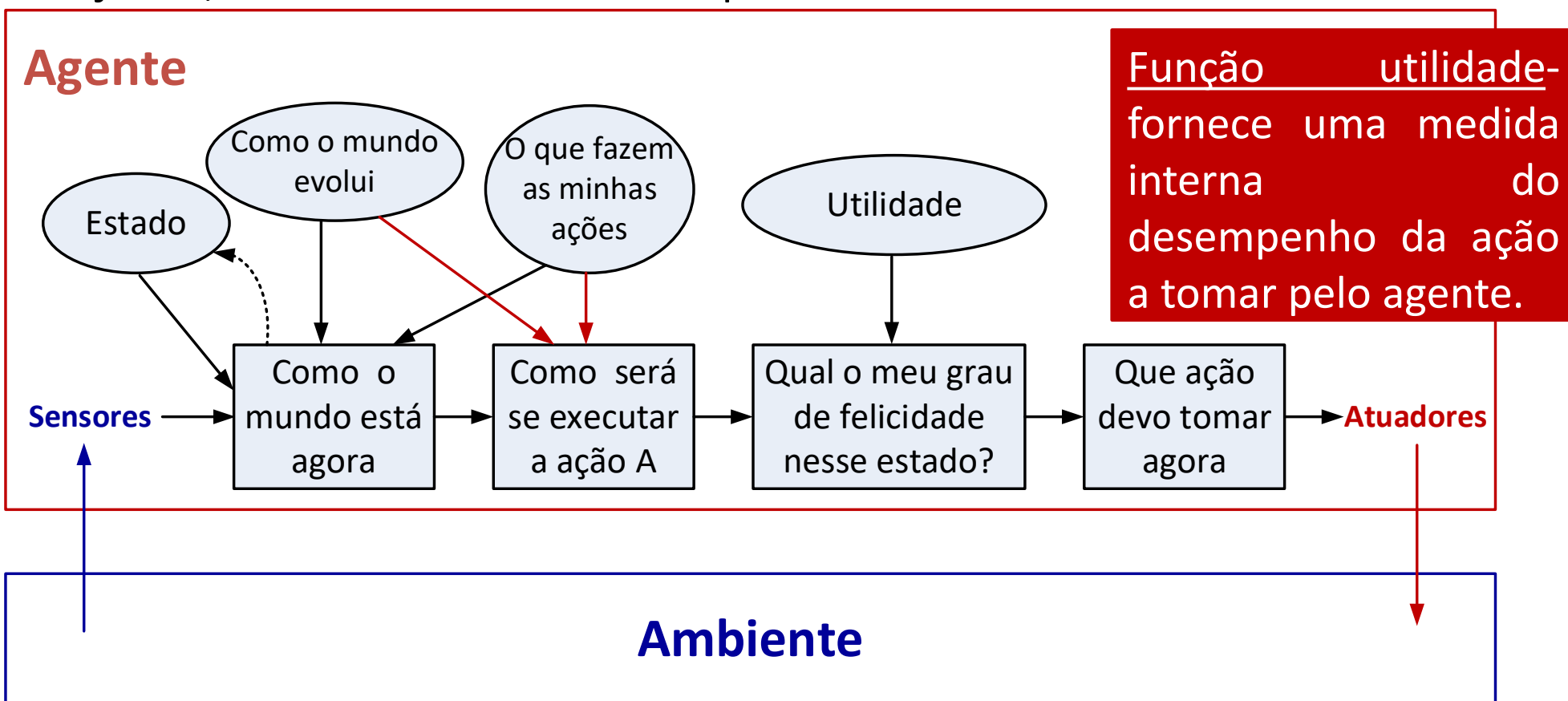
Estrutura de um agente guiado por objetivo

- ✓ Para além de **manter um estado interno** o agente necessita de alguma **informação sobre o objetivo(s) a atingir**.



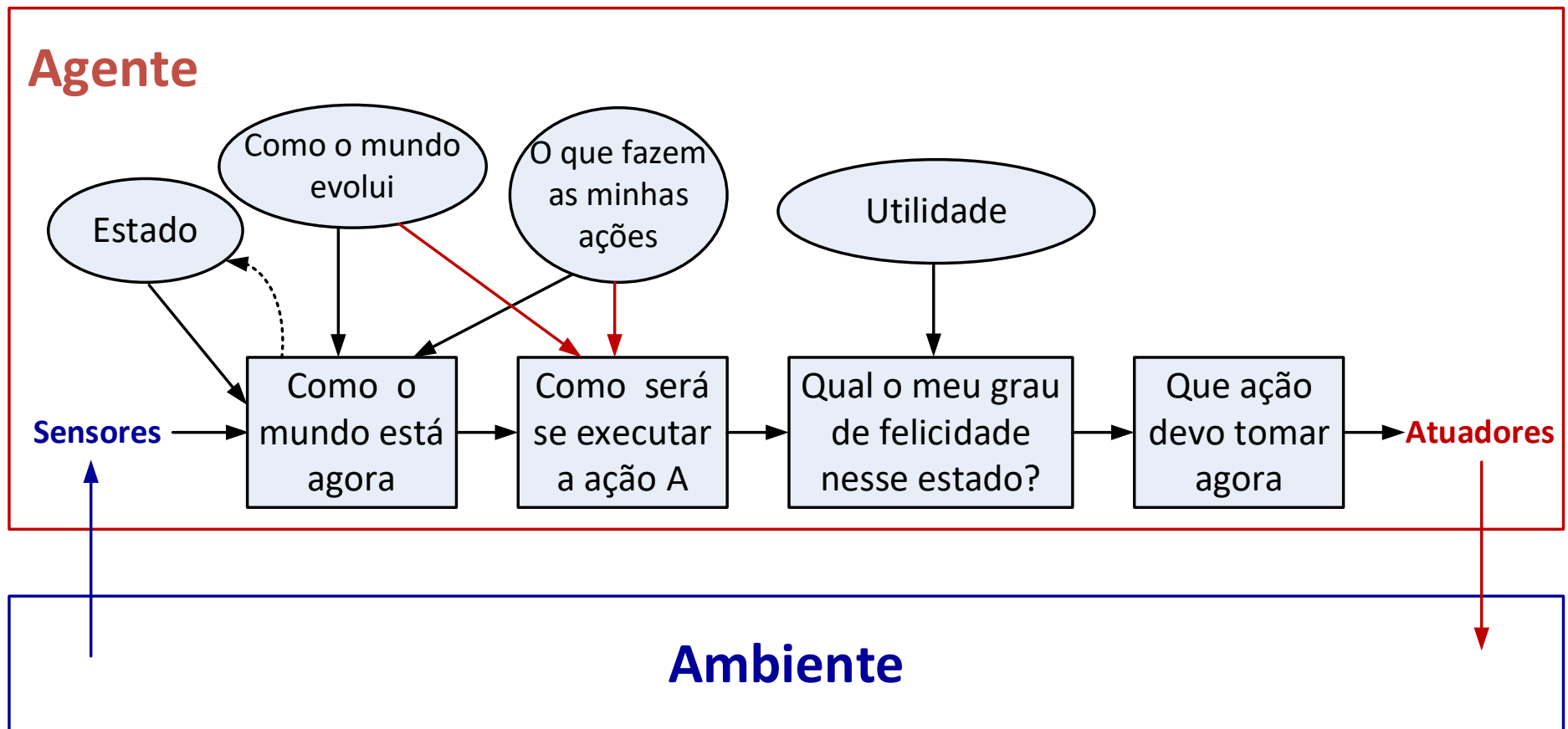
Estrutura de um agente guiado por utilidade

- ✓ Os objetivos sozinhos fornecem uma distinção entre estados “felizes” e “infelizes”. Como pode haver **várias sequências** que permitam **atingir o objetivo**, umas serão melhores do que outras. **Como medir a sua utilidade?**



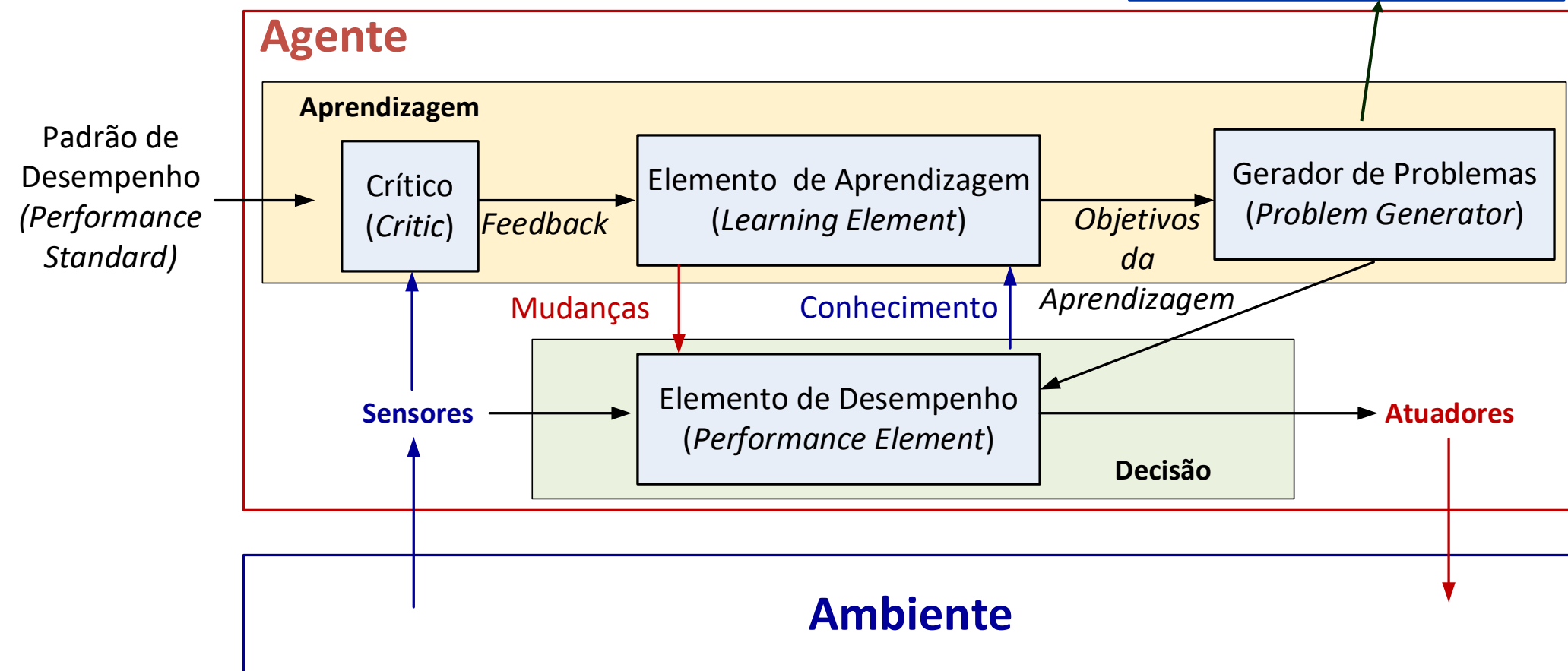
Estrutura de um agente guiado por utilidade

- ✓ Um agente racional baseado na utilidade, escolhe a ação que maximiza a utilidade esperada pela execução dessa ação.



- ✓ Apresenta-se a estrutura genérica de um agente aprendiz.

Responsável por sugerir ações que levem a novas e informativas experiências



- ✓ As noções sobre as propriedades dos agentes inteligentes estão em **constante evolução**. Apresentam-se de seguida alguns exemplos:
- ✓ **Autonomia**: o agente **tem o controlo** das suas **próprias ações**; é executado assincronamente; tem **capacidade de estabelecer os seus próprios objetivos**.
- ✓ **Reatividade**: o agente mantém uma **interação regular com o ambiente** e **reage a mudanças no mesmo**; **toma a decisão de como e quando agir**.
- ✓ **Proatividade**: o agente não é puramente reativo, mas **toma iniciativa** de forma a atingir objetivo(s). Tenta responder por antecipação.

- ✓ **Sociabilidade**: o agente tem a **possibilidade de interagir de uma forma complexa com outros agentes**, incluindo pessoas, para obter informação/ajuda de forma a atingir os seus objetivos.

Coordenação

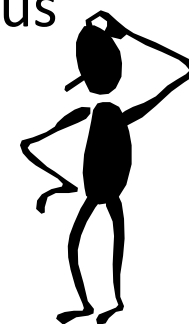
Gestão de interdependências entre ações de múltiplos agentes.

Cooperação

Trabalhar de forma conjunta para atingir um objetivo.

Negociação

Capacidade de atingir acordos em questões de mútuo interesse.



outros
agentes:
multi

Sistema Multiagente (*Multiagent System - MAS*):

- é um conjunto de agentes autónomos (inteligentes),
- cada agente atua em prol dos seus **objetivos**, interagindo num ambiente partilhado,
- os agentes pode **comunicar** e **coordenar** ações.



- ✓ Os agentes podem-se **coordenar** para cooperar ou competir:

Cooperação



Mesma função de utilidade.

Competição



Diferentes funções de utilidade.

- ✓ Para poderem **interagir** entre si, os agentes têm de **comunicar**.

Organização

Coordenação

Comunicação

Interação

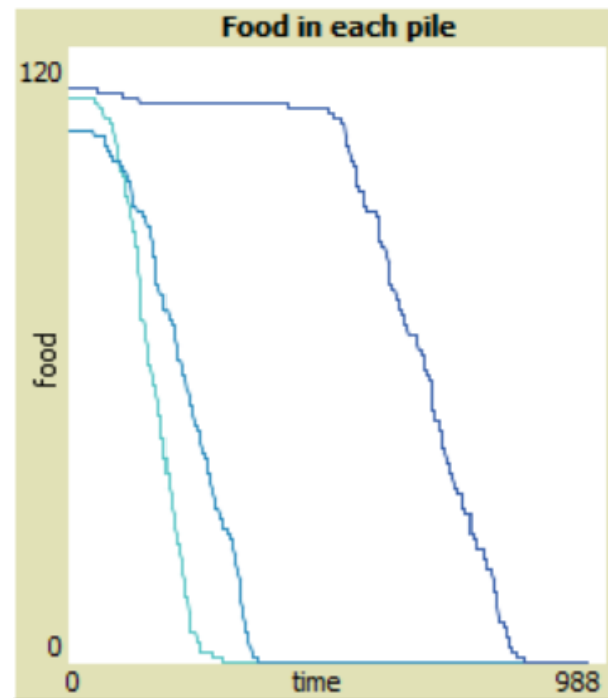
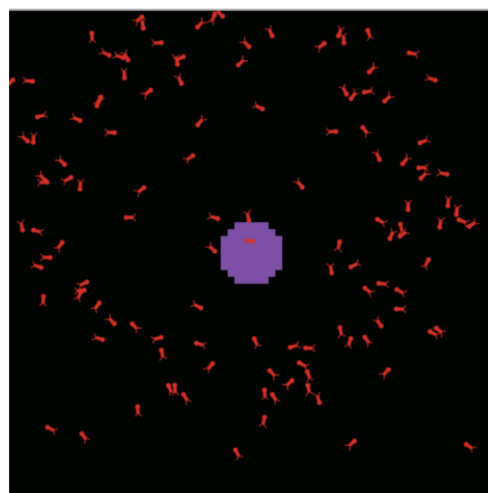
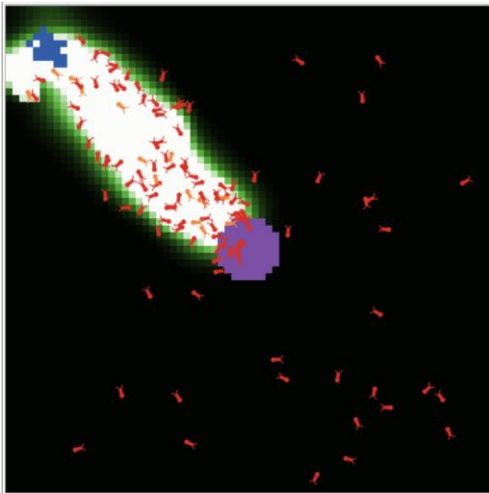
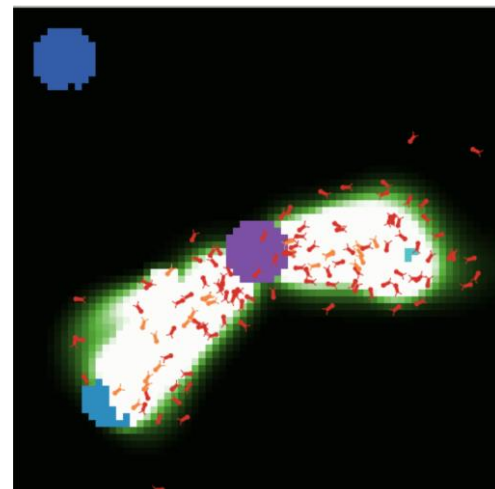
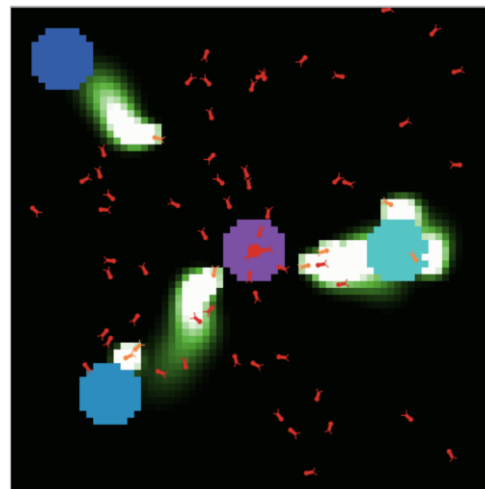
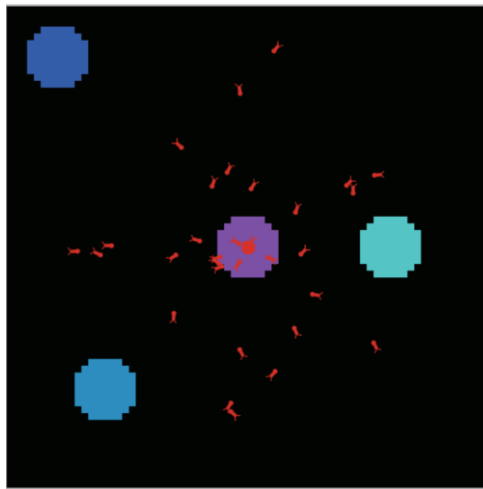
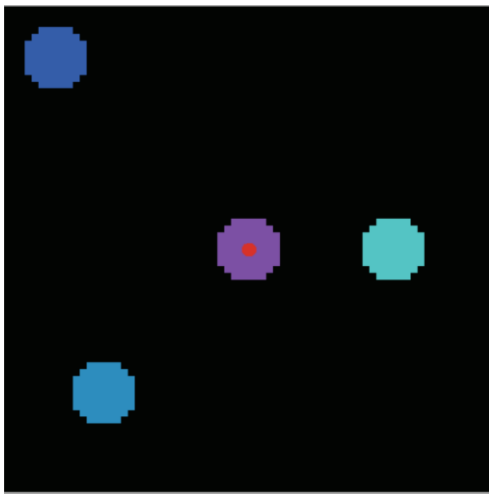
Cooperação

- ✓ A modelação e simulação de sistemas multiagente (**Agent-Based Modeling and Simulation, ABMS**) permite a sua simulação utilizando tempo virtual.

ABMS = agentes + ambiente + interação

- ✓ Existem várias ferramentas para ABMS. Uma das mais conhecidas chama-se **NetLogo**, criada originalmente por Uri Wilensky. Download e informação de desenvolvimento em:

<http://ccl.northwestern.edu/netlogo/>



- [1] Russel S. e Norvig P., (2016), Artificial Intelligence: A Modern Approach, 3rd Edition, Pearson
- [2] WooldRidge M., (2009), An Introduction to MultiAgent Systems, 2nd Edition, Wiley
- [3] Wilensky, U. (1997). NetLogo Ants model. <http://ccl.northwestern.edu/netlogo/models/Ants>. Center for Connected Learning and Computer-Based Modeling, Northwestern University, Evanston, IL.
- [4] Lucci S. e Kopec D., (2016), Artificial Intelligence in the 21st Century, A Living Introduction, Mercury Learning And information.