IFT 615 – Intelligence Artificielle Été 2022

Agents intelligents

Professeur: Froduald Kabanza

Assistants: D'Jeff Nkashama & Jean-Charles Verdier



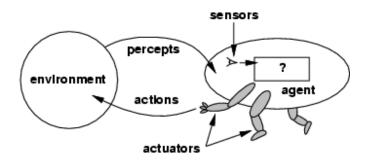
Sujets couverts

- Agents intelligents
- Rationalité
- Modèle générique PEAS de conception des agents
 - mesure de Performance, modélisation de l'Environnement, et l'implémentation des Actionneurs ainsi que des Senseurs
- Types d'environnements
 - Déterministe, stochastique, etc.
- Types d'agents
 - Reflex, orienté-but, orienté-utilité, etc.

IFT615

C'est quoi un agent?

 Un agent est n'importe quel entité qui perçoit son environnement par des capteurs (sensors) et agit sur cet environnement par des actionneurs (actuators)



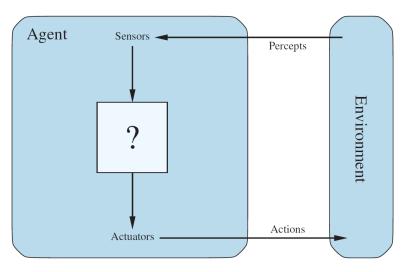








Fonction mathématique « agent »



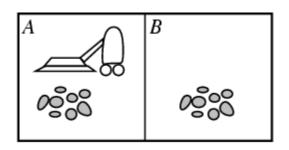
• La **fonction agent** f prend en entrée une séquence d'**observations** (percepts) et retourne une **action** :

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

 En pratique la fonction est implémentée par un programme sur une architecture matérielle particulière

IFT615

Exemple: Aspirateur robotisé





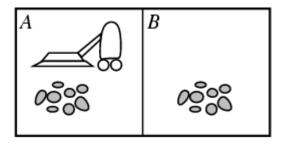
Observations (données sensorielles) : position et état des lieux

Par exemple : [A,Clean],
[A,Dirty],
[B,Clean],

Actions : Left, Right, Suck, NoOp

IFT615

Exemple: Aspirateur robotisé



```
• f:
```

```
[A,Clean] \rightarrow Right
[A,Dirty] \rightarrow Suck
```

...

[A,Clean] [A,Clean] [A,Dirty] \rightarrow Suck [A,Clean] [A,Clean] [A,Clean] \rightarrow Right

...



Ébauche d'un agent

```
function Skeleton-Agent(percept) returns action
  static: memory, the agent's memory of the world

memory ← UPDATE-MEMORY(memory, percept)
  uction ← Choose-Best-Action(memory)
  memory ← UPDATE-MEMORY(memory, uction)
  return uction
```



IFT615

Agents rationnels

- Un agent rationnel doit agir « correctement » en fonction de ce qu'il perçoit et de ses capacités d'action :
 - ◆ l'action correcte est celle permettant à l'agent de réussir le mieux
- Mesure de performance :
 - une fonction objective mesurant la qualité d'un comportement de l'agent
- Par exemple, une mesure de performance pour un robot aspirateur pourrait être :
 - la quantité de déchets aspirés
 - la propreté des lieux
 - la durée de la tâche
 - le bruit généré
- Agent rationnel : étant donné une séquence d'observations (données sensorielles) et des connaissances propres, un agent rationnel devrait choisir une action qui maximise la mesure de performance



IFT615

Agents rationnels

- Rationalité ne veut pas dire « qui sait tout »
 (par exemple, connaît tous les effets de ses actions)!
- Rationnel ne veut pas dire « parfait »
 - la rationalité maximise la performance escomptée
 - la perfection maximise la performance réelle
 - mais souvent on ne peut pas connaître la performance réelle avant l'action
- Un agent peut effecteur des actions d'observation pour cueillir des informations nécessaires à sa tâche
- Un agent est autonome s'il est capable d'adapter son comportement aux changements dans l'environnement (capable d'apprendre, de planifier, de raisonner)

IFT615

9

Modèle PEAS

- PEAS : Un modèle générique de conceptions des agents par la spécification des composantes suivantes :
 - mesure de performance
 - éléments de l'environnement
 - les actions que l'agent peut effectuer (Actionneurs)
 - la séquence des observations ou percepts de l'agent (Senseurs)
- **PEAS** = **P**erformance, **E**nvironnement, **A**ctuateurs, **S**enseurs

IFT615

Exemple : Modèle PEAS pour voiture autonome

Agent : Voiture autonome



- Mesure de performance : sécurité, vitesse, respect du code routier, voyage confortable, maximisation des profits (pour un taxi)
- **Environnement**: route, trafic, piétons, clients
- Actionneurs : volant, changement de vitesse, accélérateur, frein, clignotants, klaxon
- Senseurs: caméras, sonar, GPS, odomètre, compteur de vitesse, témoins du moteur, etc.



Exemple: Modèle PEAS pour Pacman

• **Agent** : Pacman





- Environnement : le labyrinthe, les biscuits, les fantômes
- Actionneurs : se déplacer, manger, crier
- Senseurs : senseur de fantômes, senseur de biscuits, senseur pour la position,

IFT615

- Différents problèmes auront des environnements avec des caractéristiques différentes
- Caractéristiques que l'on distingue:
 - Complètement observable (vs. partiellement observable)
 - Déterministe (vs. stochastique)
 - Épisodique (vs. séquentiel)
 - Statique (vs. dynamique)
 - Discret (vs. continu)
 - Agent unique (vs. multi-agent)

IFT615

Froduald Kabanza

13

- Complètement observable (vs. partiellement observable) : grâce à ses capteurs,
 l'agent a accès à l'état complet de l'environnement à chaque instant
- Le jeu des échecs est complètement observable
 - on voit la position de toutes les pièces
- Le jeu du poker est partiellement observable
 - on ne connaît pas les cartes dans les mains de l'adversaire

Froduald Kabanza

14

- Déterministe (vs. stochastique) : l'état suivant de l'environnement est entièrement déterminé par l'état courant et l'action effectuée par le ou les agents
- Le jeu des échecs est déterministe
 - déplacer une pièce donne toujours le même résultat
- Le jeu du poker est stochastique
 - la distribution des cartes est aléatoire
- Notes importantes :
 - on considère comme stochastique les phénomènes qui ne peuvent pas être prédits parfaitement
 - on ne tient pas compte des actions des autres agents pour déterminer si déterministe ou pas



- Épisodique (vs. séquentiel) : les opérations/comportements de l'agent sont divisés en épisodes :
 - chaque épisode consiste à observer l'environnement et effectuer une seule action
 - cette action n'a pas d'influence sur l'environnement dans l'épisode suivant
- La reconnaissance de caractères est épisodique
 - la prédiction du système n'influence pas le prochain caractère à reconnaître
- Le jeu du poker est séquentiel
 - décider si je mise ou pas a un impact sur l'état suivant de la partie

Froduald Kabanza

16

- Statique (vs. dynamique): l'environnement ne change pas lorsque le ou les agents n'agissent pas
- Le jeu des échecs est statique
 - l'état du jeu ne change pas si personne joue
- Le jeu de stratégie en temps réel, comme StarCraft, est dynamique
 - Les unités ont une certaine autonomie; elles peuvent évoluer même si aucun joueur ne fait une action.

IFT615

- Discret (vs. continu) : un nombre limité et clairement distincts de données sensorielles et d'actions
- Le jeu des échecs est dans un environnement discret
 - toutes les actions et état du jeu peuvent être énumérées
- La conduite automatique d'une voiture est dans un environnement continu
 - l'angle du volet est un nombre réel

IFT615

- Agent unique (vs. multi-agent) : un agent opérant seul dans un environnement
- Résoudre un Sudoku est à agent unique
 - aucun adversaire
- Le jeu des échecs est multi-agent
 - il y a toujours un adversaire

IFT615

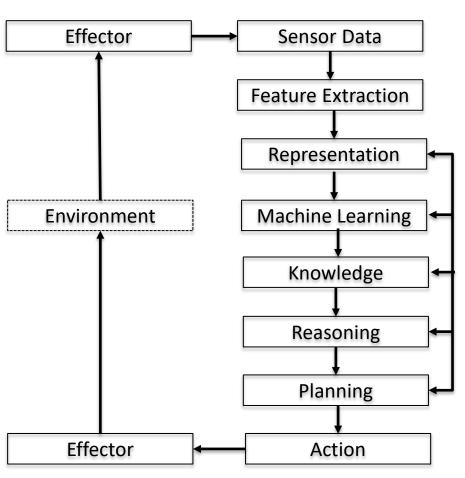
- Parfois, plus d'une caractéristique est appropriée
- Déplacement d'un robot
 - si seul dans un environnement, ses déplacements sont théoriquement déterministes (la physique mécanique est déterministe)
 - par contre, puisqu'un robot ne contrôle pas parfaitement ses mouvements, on préfère normalement modéliser comme stochastique
- On identifie souvent les caractéristiques d'environnement en réfléchissant à comment on programmerait/simulerait cet environnement

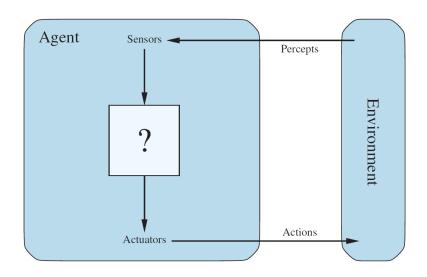
Architectures des agents

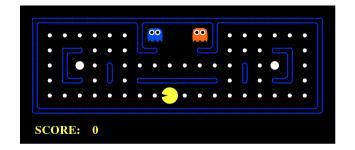
- Simple reflex agents
- Model-based reflex agents
- Goal-based agents
- Utility-based agents

IFT615

Rappel - Problèmes à résoudre

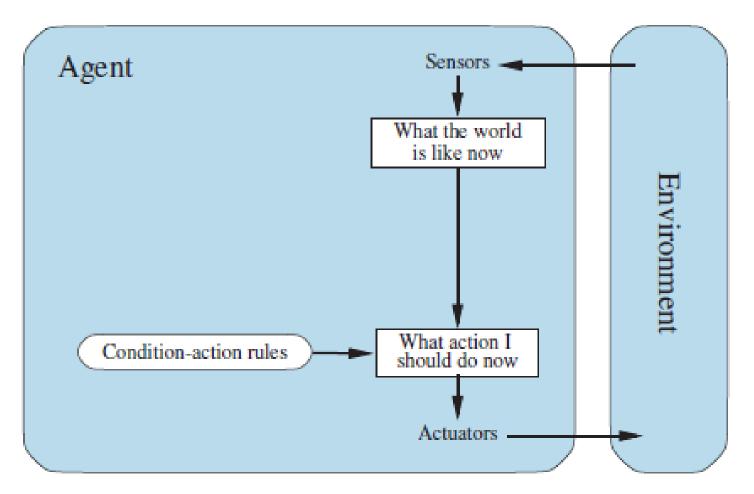








Simple reflex agents



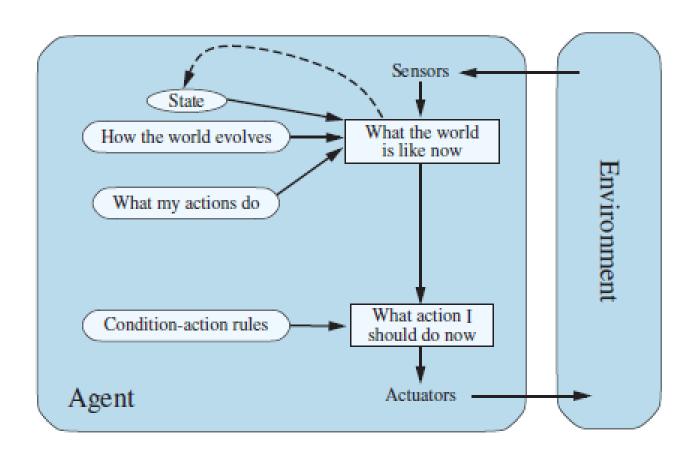
23

Simple reflex agents

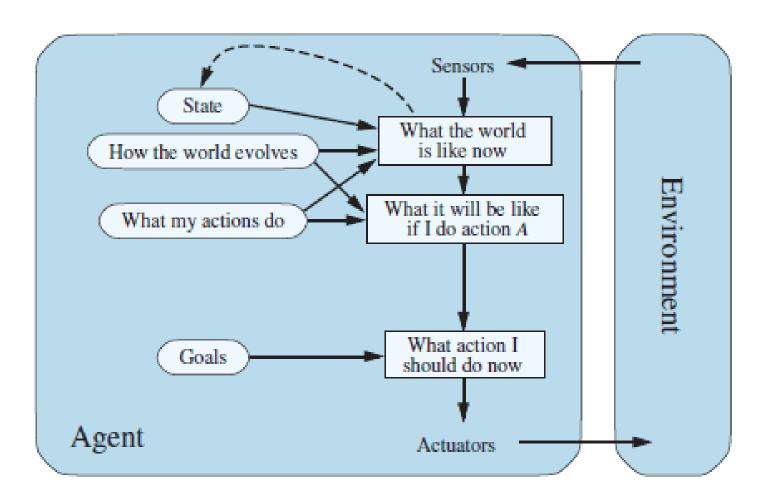
```
function SIMPLE-REFLEX-AGENT(percept) returns an action persistent: rules, a set of condition—action rules state \leftarrow \text{INTERPRET-INPUT}(percept)rule \leftarrow \text{RULE-MATCH}(state, rules)action \leftarrow rule.\text{ACTION}return\ action
```



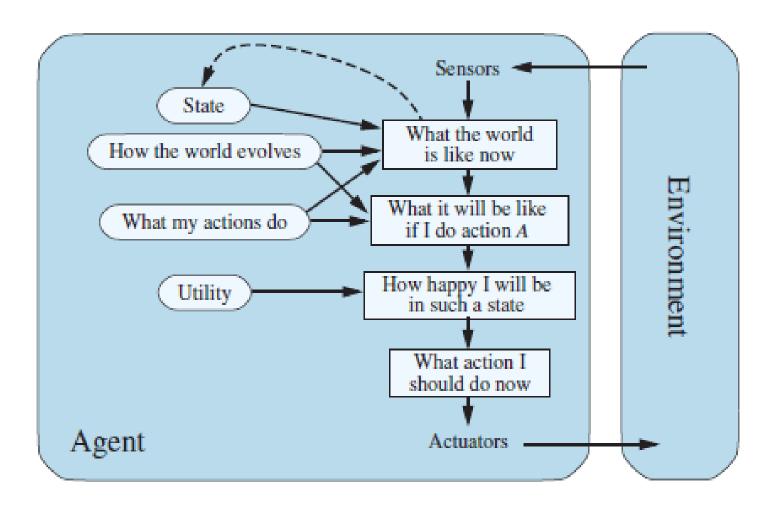
Model-based reflex agents



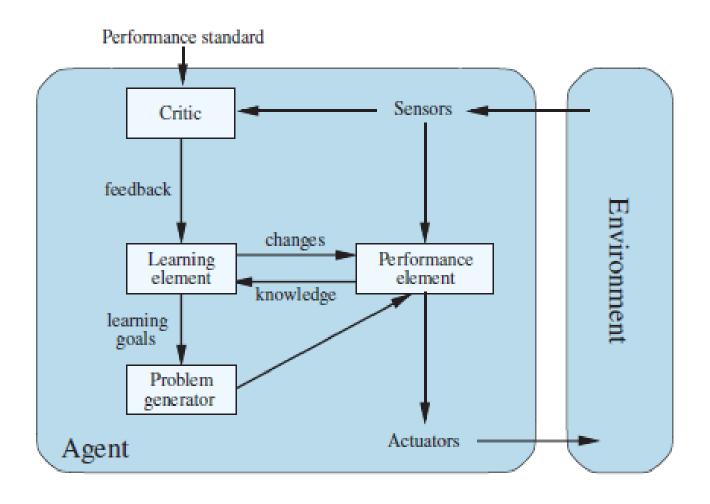
Goal-based agents



Utility-based agents

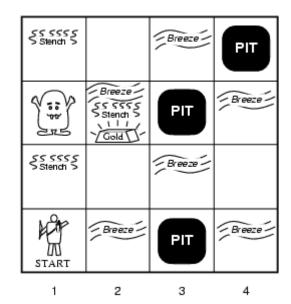


Learning agents



Exemple: le monde des wumpus

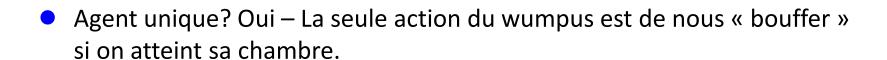
- Mesure de performance
 - ◆ or +1000, mort -1000
 - -1 par pas, -10 pour une flèche
- Environnement
 - puanteur dans les chambres adjacentes au wumpus³
 - brise dans les chambres adjacentes à une fosse
 - scintillement si l'or est dans la chambre
 - le wumpus meurt si on lui tire une flèche de face
 - on a une seule flèche
 - on peut ramasser l'or dans la même chambre
 - on sort de la grotte en grimpant à la case [1,1]
- Capteurs: Stench (puanteur), Breeze (brise), Glitter (scintillement), Bump (choc), Scream (cri).
- Actionneurs : Left turn, Right turn, Forward, Grab, Climb, Shoot

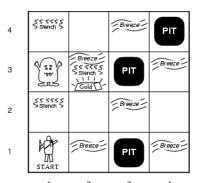


2

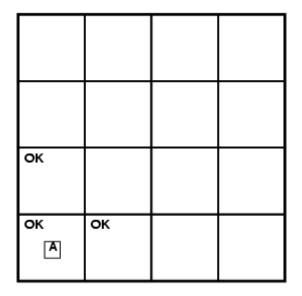
Caractéristiques du monde des wumpus

- Complètement observable? Non seulement perception locale.
- Déterministe? Oui l'effet de chaque action est prévisible.
- Épisodique? Non séquentiel au niveau des actions.
- Statique? Oui le wumpus et les fosses ne bougent pas.
- Discret? Qui.

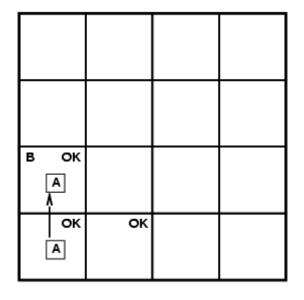




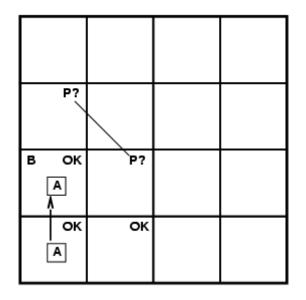




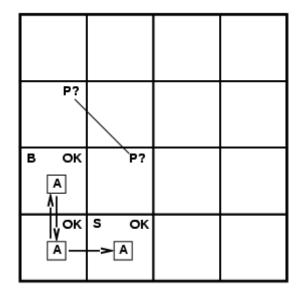
IFT615

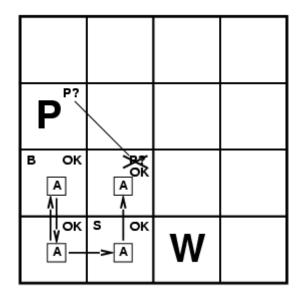


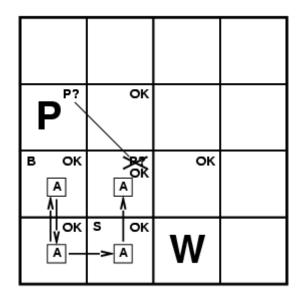
IFT615

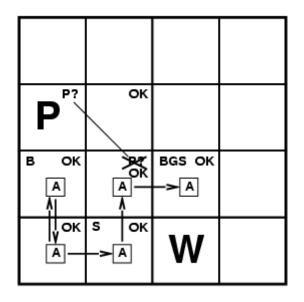


IFT615

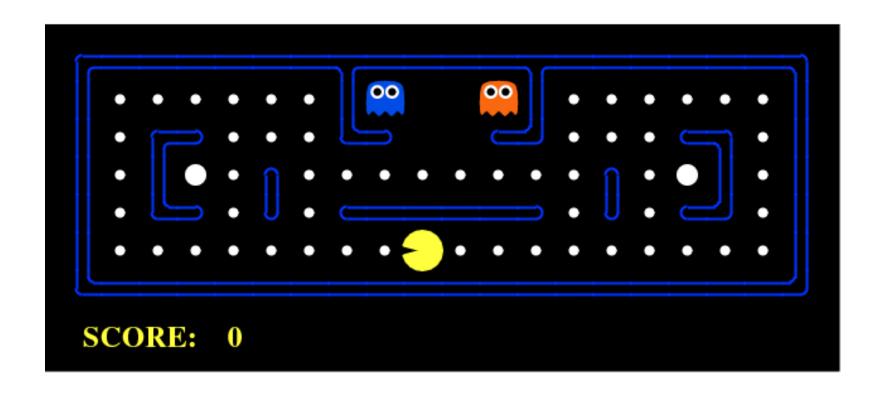








Exercice – Quel type d'environnement pour Pacman?



IFT615 Froduald Kabanza 38

Conclusion

- En résumé, l'intelligence artificielle s'intéresse à tout sujet qui permettrait de reproduire toute capacité de l'intelligence humaine
- Un agent est quelque chose qui perçoit et agit sur son environnement
- Idéalement, on aimerait concevoir un agent rationnel
 - par rationnel, on veut dire qui maximise sa performance espérée (moyenne)
- L'espace des agents possibles est très large
 - dépend de la tâche à résoudre
 - chaque algorithme qu'on va voir est associé à un type d'agent spécifique
- Il existe plusieurs types d'environnement
 - leurs caractéristiques vont déterminer quel algorithme on devrait utiliser



Vous devriez être capable de...

- Donner une définition de l'intelligence artificielle
- Expliquer pourquoi l'approche par intelligence artificielle peut être plus appropriée
- Définir ce qu'est un agent et donnez des exemples
- Faire une analyse d'un agent selon le modèle PEAS
- Déterminer les caractéristiques d'un environnement donné

IFT615

40

Prochaine leçon

- Formes d'apprentissage
- Algorithmes des K plus proches voisins

