

# Vie Artificielle



**NOM :** NAIT-LARBI , AMRANE, NADJAR

**Prénom :** Takfarinas ,Lydia, Farid

**Double-licence :** Math-Informatique

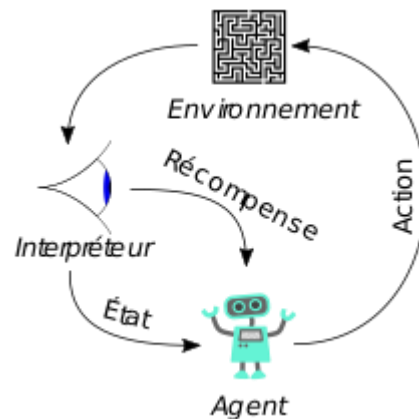
**Groupe :** 01

**Chargé cours et TD :** Mr. DECELLE Aurélien

## Compte rendu du projet :

# « Apprentissage par renforcement »

## I. Introduction :



Après avoir vu dans la première partie l'apprentissage supervisé dans ce projet on s'intéressera à l'apprentissage par renforcement.

En intelligence Artificielle, et plus précisément en apprentissage automatique, l'apprentissage par renforcement consiste, pour un agent autonome à apprendre les actions, à apprendre à partir de l'expérience de façon à optimiser une récompense quantitative au cours du temps. L'agent est plongé au sein d'un environnement, et prend ses décisions en fonction de son état courant, en retour l'environnement procure à l'agent une récompense qui peut être soit positive ou négative.

## II. Structure du projet :

Notre projet se décompose en deux Package différents :

### 1. Package Bellman :

Dans ce package on s'intéressera à la résolution de l'équation de Bellman d'une façon exacte (Matrice), et d'une façon itérative. Dans ce package on a deux classe :

#### ➤ GridWord\_Sql :

Dans cette classe on trouve le code et l'algorithme de la résolution de l'équation de Bellman. Les fonctions principales de cette classe sont :

❖ **InitRdmPol** : qui initialise la politique aléatoirement

- ❖ **IniTransitionMatrice** : qui donne la probabilité d'arriver dans l'état  $S'$  en partant de l'état  $S$  en choisissant l'action  $A$ .
- ❖ **Iterative** : cette fonction calcule  $V(Pi)$  d'une façon itérative
- ❖ **ImprouvePlicy** : Dans cette fonction, on calcule une politique déterministes, pour chaque état on met une probabilité égale à 1 pour la meilleure action et une probabilité égale à zéro sur le reste des actions

A la fin de cette classe on trouve un petit exemple d'application (exemple TP 02) où on a affiché les récompenses de la Grille et  $V(Pi)$  calculé avec les deux méthodes (exacte et itérative)

### ➤ **GridWord :**

Cette classe est l'exemple d'application (exemple donnée dans le projet) dans cet exemple on inclut les murs dans notre grille où on a affiché les récompenses de la Grille et  $V(Pi)$  calculé avec les deux méthodes (exacte et itérative), ce qui nous permet de comparer les deux méthodes.

**Remarque :** on remarque que le calcul exacte et itérative de  $V(Pi)$  donne le même résultat

## 2. Package RL :

Dans ce package on s'intéressera aux jeux de Pacman, on a utilisé le squelette fourni dans le sujet et on a modifié deux classes à savoir :

- ❖ **Qlearn** : Dans cette classe on a implémenté deux sous-fonctions :
  - Intialize** : qui initialise  $Q(S, A)$
  - Argmax** : qui renvoie la meilleure action pour un état  $S$  donné

Et deux fonctions principales à savoir :

- **Qlearning()** : implémente la stratégie « Qlearning »
  - **Sarsa()** : implémente la stratégie « Sarsa »
- ❖ **Pacman** : Dans cette classe on a modifié une principale fonction qui est **Update()**, où on a mis à jour  $Q(S,A)$  à chaque itération, et on choisit une action suivant la Stratégie E-Greedy, et aussi on a mis l'attribut `use_ia` à « Vrai » afin d'utiliser l'intelligence Artificielle.

### III. Conclusion :



L'apprentissage par renforcement est un paradigme d'apprentissage qui peut être une solution à plusieurs problèmes, à condition de l'adapter aux contraintes liées au cadre d'application.

Pour conclure, ce deuxième projet nous a permis d'appliquer ce qu'on a vu dans le deuxième chapitre de Vie Artificielle dont l'objectif est d'apprendre aux agents autonomes (par exemple robots) des actions (en s'inspirant des systèmes vivants comme le montre l'image).