# Contrôle d'un agent par apprentissage par renforcement profond

Présentation de mon stage à THALES dans l'équipe AS&BSIM

Nizam Makdoud

29 août 2017

**THALES** 

Objectifs et Défis technologiques

Apprentissage Profond

Architecture classique en apprentissage profond

Module de curiosité appliqué au contrôle

## \_\_\_\_

Objectifs et Défis technologiques

### Objectifs du stage

### Sujet du stage

Contrôler un agent dans un environnement simulé à partir de la vision de celui-ci.

### Contraintes sur le contrôle

Contrôler un agent dans un environnement simulé à partir de la vision de celui-ci.

### Contrainte sur notre contrôle

- Etre pertinant pour toutes entrées (images, graphes, ...) .
- Etre approprié pour tous buts.
- Gérer des environnements complexes et inconnues.

### Technologies utilisées et contributions

### Contraintes sur notre contrôle

- Etre pertinant pour toutes entrées (images, graphes, ...) .
- Etre approprié pour tous buts.
- Gérer des environnements complexes et inconnues.

### Technologiee utilisées pour répondre à ce défi

- L'apprentissage profond pour la résilence fâce aux entrées.
- L'apprentissage par renforcement pour s'adapter aux buts.
- Module de curiosité pour explorer.

### La contribution de ce stage

### Conclusion sur notre contribution

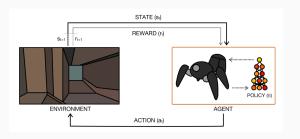
Proposition d'un contrôle basé sur de l'apprentissage par renforcement profond utilisant un module de curiosité.

## Apprentissage Profond

### Théorie de l'apprentissage profond

Formalisme La théorie des processus décisionnels de Markov :

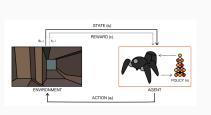
$$oldsymbol{\mathcal{M}} = \left\{ oldsymbol{\mathfrak{A}}, oldsymbol{\mathfrak{A}}, oldsymbol{\mathfrak{P}}, \gamma 
ight\}$$



### Théorie de l'apprentissage profond

Formalisme La théorie des processus décisionnels de Markov :

$$oldsymbol{\mathcal{M}} = \left\{ oldsymbol{\mathfrak{A}}, oldsymbol{\mathfrak{R}}, oldsymbol{\mathfrak{P}}, \gamma 
ight\}$$



• Politique

$$\pi$$
,  $a_t \sim \pi(\cdot, x_t)$ 

• Dynamique

$$x_{t+1} \sim P(\cdot, x_t, a_t)$$

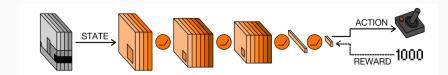
• Fonction Etat-Action

$$Q^{\pi}(x,a) = \underset{P,\pi}{\mathbb{E}} \left[ \sum_{t} \gamma^{t} r_{t}(x_{t},a_{t}) \mid x_{0}, a_{0} = x, a \right]$$

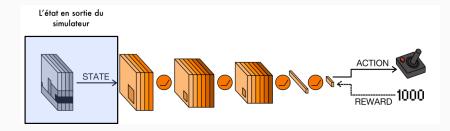
Architecture classique en

apprentissage profond

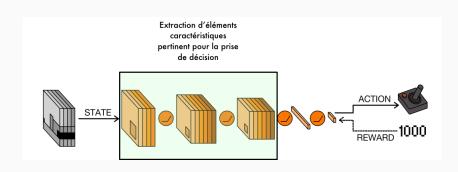
### Architecture classique en apprentissage profond



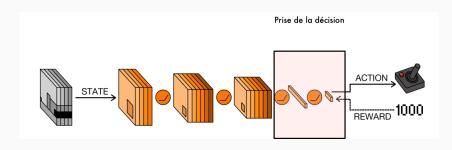
### Gestion des entrées



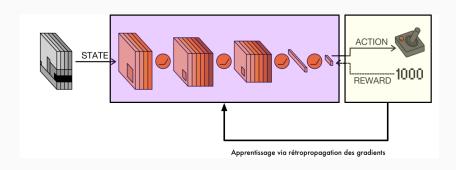
## Acquisitions automatiques d'éléments pertinants à la prise de décisions



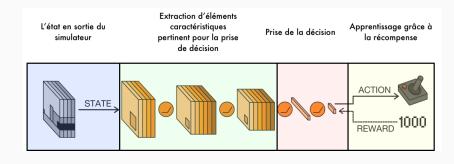
### Prise de la décision par l'agent



### Apprentissage du réseau



### Résumé de la base utilisée pour le contrôle



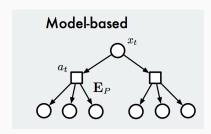
## \_\_\_\_

Module de curiosité appliqué au

contrôle

### Nécessité d'exploration d'un environnement

Nécessité d'exploration de l'environnement ?



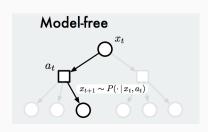
### • Dynamique de l'environnement

- $\rightarrow$  Connue
- → Fonction d'état-action : Connue
- $\rightarrow$  Politique : Connue



### Nécessité d'exploration d'un environnement

Nécessité d'exploration de l'environnement?



### • Dynamique de l'environnement

- $\rightarrow$  Inconnue
- → Fonction d'état-action : Inconnue
- $\rightarrow$  Politique : Inconnue

