# **M1** Informatique –UE Projet

## Carnet de bord : les coulisses de la recherche documentaire

### Noms, prénoms et spécialité :

Calic Petar	M1 ANDROIDE
Muyang SHI	M1 ANDROIDE

### Sujet:

Comparaison de solveurs pour les MDP

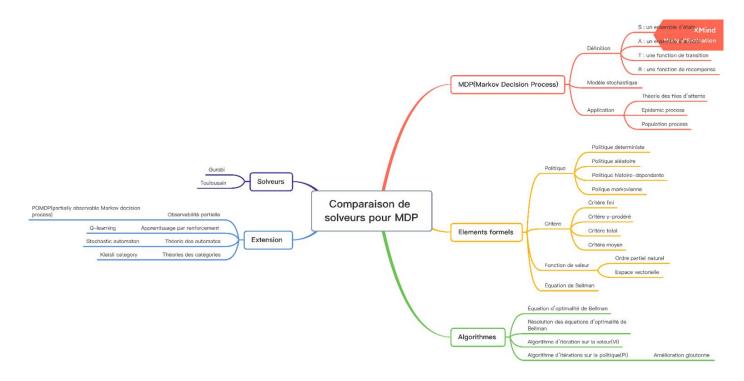
### **L'introduction**

En théorie des probabilités, un processus de décision markovien (MDP) est un modèle stochastique (de fonction aléatoire) où un agent prend des décisions et où les résultats de ses actions sont aléatoires. C'est aussi la base de l'apprentissage par renforcement.

Tout d'abord il faut savoir reconnaître les situations dans lesquelles un problème peut être modélisé par un MDP. Des hypothèses telles que l'hypothèse de Markov doivent être vérifiées. Ensuite il va falloir savoir modéliser un problème sous forme de MDP, adapté au solveur qu'on souhaite utiliser.

Nous allons faire tourner les 3 solveurs sur un même problème et observer les résultats pour ensuite comparer leurs caractéristiques comme la vitesse d'exécution, l'optimalité de la solution, la précision, la complexité d'utilisation.. Nous allons ensuite faire une synthèse des caractéristiques de chaque solveur et noter leurs avantages et inconvénients. Nous allons déterminer aussi pour chaque type de problème, quel solveur serait le plus adapté et performant.

## Les mots clés retenus



## Descriptif de la recherche documentaire

Les MDP étant un sujet complètement inconnu pour le groupe, nous avons commencé par faire une recherche sur différents sites internets et vidéos pour nous rapprocher de la matière et établir des connexions avec les connaissance qu'on a déjà. Les moteurs de recherches nous ont été donc très utiles pour nous familiariser rapidement (en recherchant les mots clés) avec le sujet et pour observer le sujet d'un point de vue « vulgarisé » afin de cerner d'abord les différents points critiques et le thème dans ça globalité. La deuxième étape était d'approfondir notre compréhension avec des documents scientifique spécialisé dans la matière. Ceci était trouvés soit sur le site de la bibliothèque de l'université mais la première difficulté rencontré étant de ne pas savoir comment choisir ou trouver le document nécessaire, les premiers étaient fourni par le prof. Une nouvelle difficultés était que nous avions du mal à comprendre les documents. La méthode principale pour surmonté les points obscure des articles était d'utiliser un moteur de recherche en rentrant les mots clé du problème ou sollicité l'aide du prof. Rapidement nous avons maîtriser les MDP et devions approfondir les différentes méthodes et algorithmes de résolutions. Pour faire cela nous avons chercher des articles scientifique sur le site de la bibliothèque spécialiser dans la méthode qui nous intéresse en veillant que le niveau soir compréhensible pour notre niveau.

## **Bibliographie**

- [1] F. Garcia, Chapitre 1 de « Processus Decisionnels de Markov en Intelligence Articielle ». Hermes, 2008.
- [2] E. Hyon, « Chapter 1 : An introduction to Markov Decision Processes ». LIP6, Sorbonne Universite, CNRS, France, déc. 2020.
- [3] E. Hyon, « Virtual Machine for marmoteMDP ». Universit´e Paris Nanterre LIP6, Sorbonne Universites, [En ligne]. Disponible sur: https://webia.lip6.fr/~hyon/Marmote/Bibliotheque/MarmoteVirtualMachine.pdf.
- [4] J. Si, A. G. Barto, W. B. Powell, et D. Wunsch, *Handbook of Learning and Approximate Dynamic Programming*. John Wiley & Sons, 2004.
- [5] W. B. Powell, *Chapter 3 of Approximate Dynamic Programming: Solving the Curses of Dimensionality*. John Wiley & Sons, 2007.
- [6] E. L. Porteus, Foundations of Stochastic Inventory Theory. Stanford University Press, 2002.
- [7] M. L. Puterman, Markov Decision Processes: Discrete Stochastic Dynamic Programming. John Wiley & Sons, 2014.
- [8] R. J. Boucherie et N. M. van Dijk, Markov Decision Processes in Practice. Springer, 2017.
- [9] D. Wingate, « Prioritization Methods for Accelerating MDP Solvers », *Journal of Machine Learning Research 6*, p. 31, 2005.
- [10] D. Silver *et al.*, « Mastering the game of Go without human knowledge », *Nature*, vol. 550, n<sup>o</sup> 7676, p. 354-359, oct. 2017, doi: 10.1038/nature24270.
- [11] V. Mnih *et al.*, « Human-level control through deep reinforcement learning », *Nature*, vol. 518, n<sup>o</sup> 7540, p. 529-533, févr. 2015, doi: 10.1038/nature14236.
- [12] O. Sigaud et O. Buffet, Markov Decision Processes in Artificial Intelligence. John Wiley & Sons, 2013.

### **Evaluation des sources**

#### Source 1

Le chapitre 1 du livre de F. Garcia est une introduction très complète des MDP. C'est l'article que nous avions sans doute consulté le plus pendant cette période de familiarisation avec le domaine. Le contenu est donc adapté pour des chercheurs ou étudiants ayant des connaissances de base en mathématique et informatique théorique. Cet ouvrage a été recommandé par notre professeur encadrant. Il date de 2008 donc c'est un livre un peu ancien mais comme il s'agit d'une introduction très théorique dans le domaine cela n'avait pas d'impact sur son utilité. L'auteur est un directeur de recherche à l'INRA et un membre du département de recherche en mathématique appliqué et informatique à Toulouse. Nous n'avions pas donc mis en question la validité des informations, de plus qu'il était recommandé par un chercheur qu'on connaît.

#### Source 10

L'article « Mastering the game of Go without human knowledge » à été trouvé lorsqu'on cherchait des articles scientifique intéressants pas directement liés au sujet du projet, mais qui va nous permettre de mieux cerné le sujet des MDP et de l'apprentissage par renforcement, et voir leurs applications possible dans la vie. Le fameux journal Nature avec lequel nous deux étions familier est la première place ou nous avons fait nos recherches. Il assez récent (2017). Il a été rédigé principalement par 3 chercheurs : David Silver, Julien Schrittwieser, Karen Simonian. Ce sont tous des chercheurs informatique renommés ayant publiés beaucoup d'articles scientifique et ayant reçu de nombreux prix pour leurs accomplissements. Les articles de David Silver ont été cités plus de 60 milles fois et il a reçu en 2019 le prix ACM pour grande contribution a l'avancement l'IA. Dans l'article les auteurs ont aussi laissé des liens pour voir les échantillons de validations et de test. L'article est d'une complexité haute mais compréhensible dans une certaine mesure pour des étudiants en master. Il a rempli ça fonction de nous rapprocher au sujet et nourrir notre curiosité.

#### source 12

Rédigé par des experts dans le domaine, ce livre offre une vue globale de la recherche actuelle utilisant les MDP en intelligence artificielle. Il commence par une présentation introductive des aspects fondamentaux des MDP (planification dans les MDP, apprentissage par renforcement, MDP partiellement observables, jeux de Markov et utilisation de critères non classiques). Ensuite, il présente des tendances de recherche plus avancées dans le domaine et donne quelques exemples concrets à l'aide d'applications illustratives.