









APPROCHE MULTI-AGENT COMBINANT RAISONNEMENT ET APPRENTISSAGE POUR UN COMPORTEMENT ÉTHIOUE

R. Chaput¹, J. Duval, O. Boissier², M. Guillermin³, S. Hassas¹ Conférence IFSMA21 (PFIA21), 28-30 Juin 2021

¹Univ. Lyon, Université Lyon 1, LIRIS, UMR5205, F-69622, LYON, France

²Mines Saint-Etienne, Univ Clermont Auvergne, CNRS, LIMOS UMR 6158, F-42023 Saint-Etienne, France

³UCLy, Sciences and Humanities Confluence Research Center (EA 1598), F-69288 Lyon, France

Ce travail a été financé par la Région Auvergne-Rhône-Alpes (Pack Ambition Recherche) au sein du projet Ethics.AI.

PLAN DE LA PRÉSENTATION

Introduction

Contributions

Cas d'application

Expérimentations & Résultats

Discussion

INTRODUCTION

MOTIVATIONS

- Besoin sociétal de plus en plus important pour des agents autonomes avec considérations éthiques [Dig19; Moo06; Sch+20]
- · Plusieurs approches ont déjà été proposées [Yu+18]
- Utilisent du raisonnement ou de l'apprentissage; plusieurs avantages et inconvénients

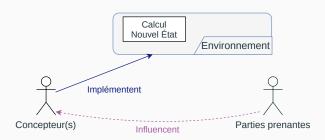
Notre objectif

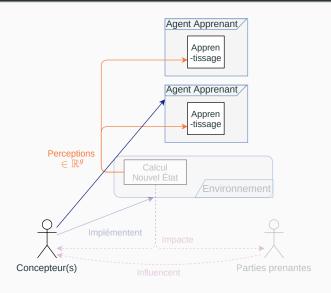
Proposer un système de plusieurs agents interagissant dans un environnement partagé, qui apprennent un comportement éthique¹ en combinant raisonnement et apprentissage dans une méthode hybride.

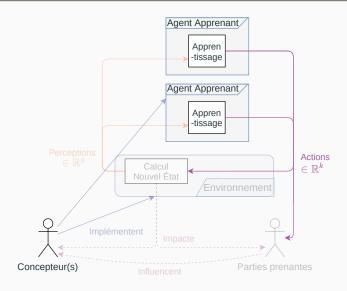
Les agents devraient s'adapter aux changements de règles.

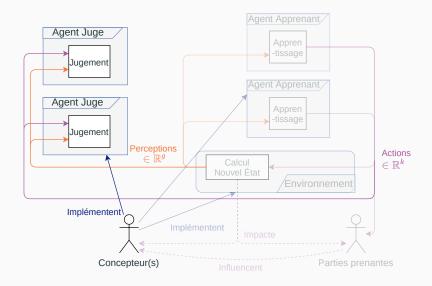
- · Plusieurs agents plutôt qu'un seul
- Éthique Dans et Par Conception [Dig19]

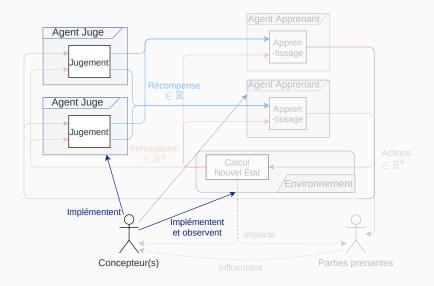
CONTRIBUTIONS











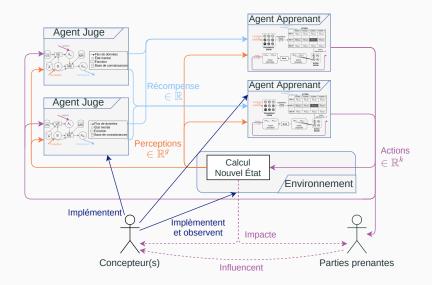
FORMALISME

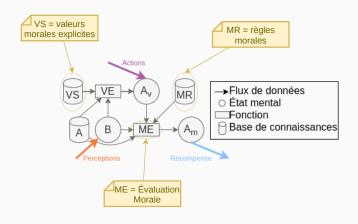
- · Jeu Markovien (ou Stochastic Game)
 - $S \subseteq R^g$ l'ensemble des états possibles
 - · L l'ensemble des agents apprenants
 - $A_l \subseteq R^k$ les actions possibles pour l'agent l
 - $R: S \times A_l \times S \rightarrow \mathbb{R}$ la fonction de récompense
- · + des agents juges
 - · / l'ensemble des juges
 - Chaque juge $j \in J$ est associé à une valeur morale différente
 - R(l) se base sur le jugement, agrégé

- · Agents juges et apprenants séparés
 - · Permet la co-construction, avec un humain dans la boucle

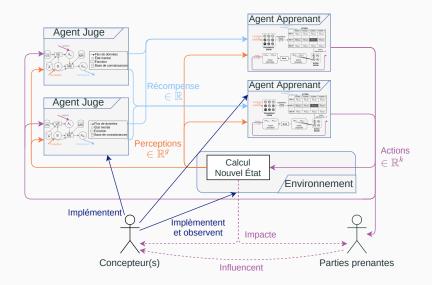
- · Agents juges et apprenants séparés
 - · Permet la co-construction, avec un humain dans la boucle
- · Multiple agents apprenants
 - Cas d'application plus complexe, plus proche du monde actuel et futur
 - · Permet d'observer des conflits entre agents
 - · Voire des agents avec des éthiques différentes

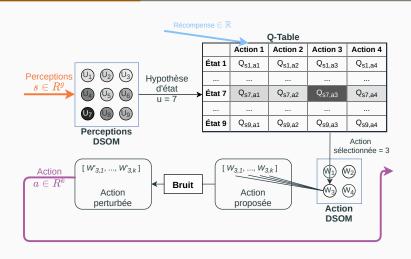
- · Agents juges et apprenants séparés
 - · Permet la co-construction, avec un humain dans la boucle
- · Multiple agents apprenants
 - Cas d'application plus complexe, plus proche du monde actuel et futur
 - · Permet d'observer des conflits entre agents
 - · Voire des agents avec des éthiques différentes
- Multiple agents juges
 - · Permet un retour plus riche, avec différentes valeurs morales
 - · Modèle plus clair qu'avec un unique juge
 - · Ouvre la voie à des processus d'interaction



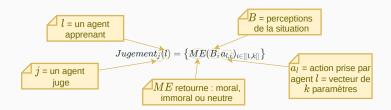


Agent Juge: Ethicaa [CBB16]

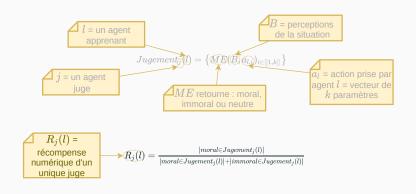




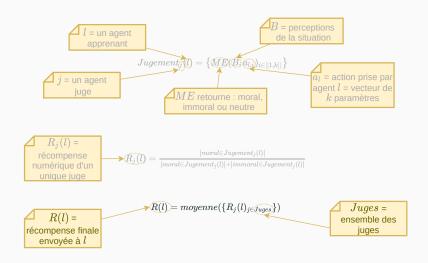
RÉCOMPENSES SYMBOLIQUES VERS NUMÉRIQUES



RÉCOMPENSES SYMBOLIQUES VERS NUMÉRIQUES

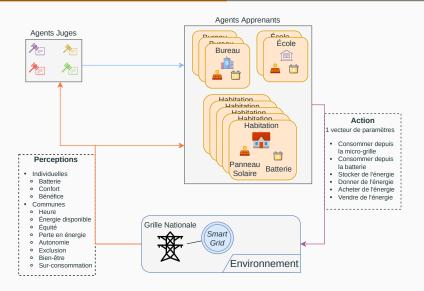


RÉCOMPENSES SYMBOLIQUES VERS NUMÉRIQUES



CAS D'APPLICATION

SMART GRIDS



EXPÉRIMENTATIONS & RÉSULTATS

EXPÉRIMENTATIONS

4 valeurs morales (et règles associées) [Boi19; Wil+19; Mil+18]

Assurance de confort

- · maximiser le confort de chaque participant
- · i.e., ils consomment le plus possible par rapport à leur besoin

· Affordabilité

- · chaque participant ne doit pas payer trop cher
- · en fonction de leurs transactions et de leur budget

· Inclusion sociale

- · maximiser l'équité entre les conforts des participants
- · i.e., éviter qu'un agent se sacrifie pendant que les autres profitent

· Viabilité environnementale

- · éviter les échanges avec le réseau national
- e.g., problème de pertes en ligne, énergies non renouvelables, ...

⇒ Ces valeurs sont souvent en conflit

EXPÉRIMENTATIONS

3 profils différents de producteurs-consommateurs

Habitation



- · Courbe de confort flexible
- Petite batterie (500W)
- · Légère marge d'action (2500W max)
- Faible besoin en énergie ($\approx 10^3 \text{ W/h}$)

· Bureau



- · Courbe de confort neutre
- Moyenne batterie (2500W)
- · Moyenne marge d'action (14100W max)
- Besoin moyen en énergie (≈ 10⁴ W/h)

· École



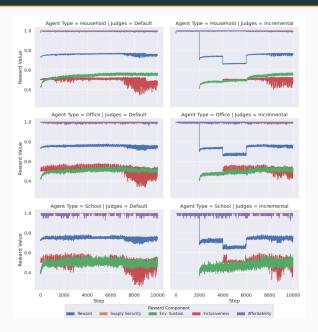
- · Courbe de confort stricte
- · Grande batterie (10000W)
- Grande marge d'action (205000W max)
- Fort besoin en énergie ($\approx 10^5 \text{ W/h}$)

EXPÉRIMENTATIONS

Plusieurs paramètres de scénarios

- · Taille de l'environnement
 - · Petit = 20 Habitations, 5 Bureaux, 1 École
 - · Moyen = 80 Habitations, 19 Bureaux, 1 École
- · Jeu de données utilisé
 - · Annuel = jeu de données complet, avec variations saisonnières
 - · Journalier = jeu de données moyenné sur une journée
- · Agents juges utilisés
 - · Défaut = tous les agents juges sont activés, tout le temps
 - · Mono-valeur = un seul agent juge
 - · Incrémental = activation des agents juges 1 par 1 au fil du temps
 - Décremental = désactivation des agents juges 1 par 1 au fil du temps

RÉSULTATS



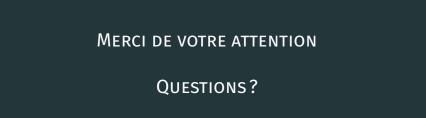
DISCUSSION

AVANTAGES

- Combiner les avantages du raisonnement (utiliser des connaissances expertes) et de l'apprentissage (généraliser sur des situations inattendues)
- Permet une co-construction avec un schéma d'humain dans la boucle
- Les jugements symboliques permettent une meilleure intelligibilité du comportement attendu
- · Utiliser une variété de juges offrent un retour plus riche
- Les agents apprenants peuvent s'adapter aux règles changeantes

LIMITATIONS ET PERSPECTIVES

- · Les règles morales sont spécifiques au domaine
 - · D'autres travaux ont une approche plus générique [WL18]
 - Possibilité d'utiliser des règles génériques (à supposer qu'elles existent?)
- · Pas de garantie sur la conformité aux règles morales
 - · D'autres approches utilisent la vérification formelle [Bre+19]
 - Il est possible d'appliquer la vérification formelle à l'apprentissage par renforcement [FP18; Cor+20]
- Le jugement utilise beaucoup de données sur les agents apprenants
 - On pourrait limiter en proposant des jugements limités ou des données anonymisées
- · Les règles morales pourraient être plus complexes
 - · Mais c'était un premier pas nécessaire pour vérifier la faisabilité
- La transformation symbolique vers numérique utilise un mécanisme simple pour résoudre les conflits
 - On pourrait remplacer par un processus d'argumentation ou de négociation



RÉFÉRENCES

- [Boi19] Anne Boijmans. « The Acceptability of Decentralized Energy Systems ». Mém. de mast. Delft University of Technology, juil. 2019.
- [Bre+19] Paul Bremner et al. « On proactive, transparent, and verifiable ethical reasoning for robots ». In: *Proceedings of the IEEE* 107.3 (2019), p. 541-561.

REFERENCES II

- [CBB16] Nicolas Cointe, Grégory Bonnet et Olivier Boissier.

 « Ethical Judgment of Agents' Behaviors in Multi-Agent
 Systems ». In: Proceedings of the 2016 International
 Conference on Autonomous Agents & Multiagent Systems.

 AAMAS '16. Singapore, Singapore: International
 Foundation for Autonomous Agents and Multiagent
 Systems, mai 2016, p. 1106-1114.
- [Cha+20] Rémy Chaput et al. « Apprentissage adaptatif de comportements éthiques ». In : Architectures multi-agents pour la simulation de systèmes complexes Vingt-huitième journées francophones sur les systèmes multi-agents, JFSMA 2020, Angers, France, June 29 July 3, 2020. Sous la dir. de Nicolas Sabouret. Cépaduès, 2020.

REFERENCES III

- [Cor+20] Davide Corsi et al. « Formal Verification for Safe Deep Reinforcement Learning in Trajectory Generation ». In: Fourth IEEE International Conference on Robotic Computing, IRC 2020, Taichung, Taiwan, November 9-11, 2020. IEEE, 2020, p. 352-359.
- [Dig19] Virginia DIGNUM. Responsible Artificial Intelligence : How to Develop and Use AI in a Responsible Way. Springer Nature, 2019.

REFERENCES IV

[FP18] Nathan Fulton et André Platzer. « Safe Reinforcement. Learning via Formal Methods: Toward Safe Control Through Proof and Learning ». In: Proceedings of the Thirty-Second AAAI Conference on Artificial Intelligence. (AAAI-18), the 30th innovative Applications of Artificial Intelligence (IAAI-18), and the 8th AAAI Symposium on Educational Advances in Artificial Intelligence (EAAI-18), New Orleans, Louisiana, USA, February 2-7, 2018. Sous la dir de Sheila A. McLiraith et Kilian O. Weinberger, AAAI Press, 2018, p. 6485-6492.

[Mil+18] Christine MILCHRAM et al. « Moral values as factors for social acceptance of smart grid technologies ». In: Sustainability 10.8 (2018), p. 2703.

REFERENCES V

- [Moo06] James H Moor. « The nature, importance, and difficulty of machine ethics ». In: IEEE intelligent systems 21.4 (2006), p. 18-21.
- [Sch+20] Daniel Schiff et al. « What's Next for AI Ethics, Policy, and Governance? A Global Overview ». In: AIES '20: AAAI/ACM Conference on AI, Ethics, and Society, New York, NY, USA, February 7-8, 2020. Sous la dir. d'Annette N. MARKHAM et al. ACM, 2020, p. 153-158.
- [Wil+19] TE de WILDT et al. « Conflicting values in the smart electricity grid a comprehensive overview ». In : Renewable and Sustainable Energy Reviews 111 (2019), p. 184-196.

REFERENCES VI

- [WL18] Yueh-Hua Wu et Shou-De Lin. « A Low-Cost Ethics Shaping Approach for Designing Reinforcement Learning Agents ».

 In: Proceedings of the Thirty-Second AAAI Conference on Artificial Intelligence, (AAAI-18), the 30th innovative Applications of Artificial Intelligence (IAAI-18), and the 8th AAAI Symposium on Educational Advances in Artificial Intelligence (EAAI-18), New Orleans, Louisiana, USA, February 2-7, 2018. Sous la dir. de Sheila A. MCILRAITH et Kilian Q. Weinberger. AAAI Press, 2018, p. 1687-1694.
- [Yu+18] Han Yu et al. « Building Ethics into Artificial Intelligence ».
 In: Proceedings of the 27th International Joint Conference on Artificial Intelligence. IJCAI'18. Stockholm, Sweden: AAAI Press, juil. 2018, p. 5527-5533.