Lectures

30 novembre 2020

Regarder les recherches du laboratoire de psychologie et neurocognition

Papier	Catégorie	Résumé
ON THE LOGIC OF THEORY CHANGE: PARTIAL MEET CONTRACTION AND REVI- SION FUNCTIONS [1]		Contraction: On rejette une proposition x qui était auparavant dans une théorie A. La difficulté est souvent de savoir quelles propositions doivent être rejetées en même temps que x pour assurer la théorie soit fermée sous conséquence logique. Révision: On ajoute à la théorie A une proposition x, inconsistente à la théorie, et on doit alors réviser la théorie pour retrouver sa consistance au vu de ce nouveau fait.
An architecture of selective forgetting [3]		S'intéresse aux cas où les données sont liées entre elles. On en oublie une, que pasa pour celles liées? - Pour les backwards références, c'est compliqué. Si on oublie un fait qui a été inféré d'autre chose, on risque juste de le ré-inférer à l'infini puisque les causes sont encore présentes. On part donc du principe qu'on va uniquement oublier des choses de la base de faits originale avant inférence (initial knowledge) Pour les forward références, deux cas : consolidation, ou abstraction, à creuser.
On the difference between updating a knowledge base and revising it [4]		Update: le monde change, on change donc la base de connaissance. Ex: « le salaire de Joe augmente de 5Revision: 0n change qqc dans un monde qu'on pense statique. Exemple: un test qu'on pensait vrai s'avère faux. Une des grosses différences est qu'on considère pour la révision que le fait initial était une erreur à la base et n'aurait jamais dû être inclus dans la base de fait, alors que pour l'update c'est juste une évolution.
Intentional Forgetting in Artificial Intelligence Systems: Perspectives and Challenges [5]		Programme « Intentional Forgetting in organizations » : paradigme interdisciplinaire entre informatique et psychologie. 8 projets, dont 5 orientés IA. Site du programme : http://www.spp1921.de/index.html.en
Psychological perspective on intentional forgetting [2]		Présente différentes théories de l'oubli, d'un point de vue psycho. Fait la distinction entre oubli intentionnel, et les autres formes d'oubli. Présente une vision à l'échelle de l'individu, ou des groupes, et fait un lien avec l'IA.
Experiments in cultural language evolution - Intro		Donnes quelques propriétés du langage : expressive adequacy (être assez précis sur ce qu'on veut dire), cognitive effort (qu'il soit facile à dire, et à comprendre), learnability (possibilité de l'étendre à de nouveaux phénomènes e.g), social conformity (une certaine conformité pour permettre de se comprendre). Ces propriétés vont agir comme pression sélective pour l'émergence d'un langage. Présente le principe des "language games"
Classification des mécanismes organisationnels dans les réseaux d'agents		Propose une classification des mécanismes organisationnels pour les SMA, et donne pour chacun plusieurs exemples. Classification proposée :  Mécanismes organisationnels  structuraux fonctionnels  activation découverte situation nels délégation hiérarchiques répartition  Peut être utile au moment de créer les jeux expérimentaux.
Une architecture d'agent BDI basée sur la théorie desfonctions de croyance : application à la si- mulation du comportement des agriculteurs		Bon rappel avec exemple sur le fonctionnement des agents BDI, avec un exemple concret.

T	
Intentional forgetting in distributed AI  Description logics, Franz Baader, Ian Horrocks and Ulrike Sattler (2008)	Dans les cas où il faut bep (trop) d'infos pour traiter un pb, les SMA vont souvent distribuer le problème afin de réduire sa complexité. (à creuser : https://www.researchgate.net/publication/326200455_elf—Organizing_Multiagent_Negotiations_Cooperation_and_competi Deux cas d'information overload (IO) : dimension qualitative, trop d'info car environnement trop riche -\(\tilde{\chi}\) agent spécialisés. Dimension quantitative, problème de la cpondance des informations, les agents peuvent s'échanger des infos fausses ou obsolètes -\(\tilde{\chi}\) bonne coordination. Compromis à trouver pour e savoir commun : en avoir permet une meilleure coordo et + de redondance, moins de risque de perte de savoir utile, mais trop entraine des IO. Principe de "team cognition", quand le savoir est partagé entre agents spécialisés. Team coalition : agents avec des capacités hétérogènes. Team formation : capacités homogènes. Du coup leur Intentional Forgetting sert + à une réorganisation du savoir. Les agents utilisés sont des "discourse agents" (à creuser), une variante de BDI. Pour définir les agents, on a l'ensemble des actions, et pour chaque agent un sous ensemble représentant les actions qu'il est autorisé à utiliser en fonction de son rôle dans l'équipe. En plus de BDI, les agents ont aussi un ensemble de plans "capability", représentant l'ensemble des plans qu'ils sont capables de réaliser. Une "transactive memory" permet de savoir qui est capable de quoi. Elle est individuelle, mais dans un monde idéal, tout le monde a une vision exacte des capacités de chacun, c'est donc un savoir partagé. Un modèle mental individuel également permet de savoir qui a quelles intentions. De la même manière, dans un monde parfait, il y a consensus là-dessus, et donc ce savoir individuel devient un savoir partagé. Quand un agent apprend ou oublie qcc, il suffit de le faire savoir à tIm pour qu'ils mettent leur TM à jour.  Analogie (personnelle, pas dans le papier), Tbox = classe, Abox = objet, instance. Dans le papier, Tbox = schema, Abox = d
Towards Simulation-Based Role	triction" pour ajouter des nombres à des définitions). Fait une comparaison entre DL, logique de 1er ordre et logique modale. A continuer.  Tente de résoudre le problème Job-Shop-Scheduling
Optimization in Organizations	avec une approche multi-agent. Cherche avant tout à maximiser la répartition initiale des rôles, donc pas forcément utile pr moi.
PR-OWL : A Bayesian Ontology Language for the Semantic Web	Présente différentes alternatives bayésiennes. Les réseaux bayésiens classiques ne sont pas assez expressifs. L'approche proposée se base sur la logique MEBN (Multi Entity Bayesian Network), qui combine probas et logique de premier ordre. Certaines requêtes peuvent toutefois s'avérer indécidables. A continuer après + de recherches sur réseaux bayésiens
Bayesian Network (Pearl et Russell, 2000)	Apprendre dans un tel réseau est un peu comme entrainer un NN : c'est faire varier les probas entre les entités (les poids des liens entre les noeuds). Un réseau causal est un réseau où les parents d'un noeud sont sa cause directe. Si on fixe la valeur d'un noeud, on retire alors le lien avec ses parents. Vieux, donc probablement plus à jour, mais explique bien la base des réseaux bayésiens.
Advances in Bayesian network modelling: Integration of modelling technologies	Présente de nombreux champs d'applications où des BN ont été utilisés. Peut être intéressant : agent based modeling. IBN, des BN intégrés à d'autres modèles. Ajd, ils sont surtout statiques (réalisés par des experts).

Bayesian or biased? Analytic thinking and political belief updating	Etude de psycho cognitive. On pose des questions orientées politiquement à des personnes. Après chaque réponse, un signal indique vrai/faux. Ils ont été informés que ce signal donnait la bonne réponse 2 fois sur 3. On s'intéresse alors à comment les gens ont update leurs croyances, en leur posant les mêmes questions une seconde fois. Intéressant, mais se focalise surtout sur des idées polémiques, et donc des raisonnements motivés, pas des cas plus basiques. Etablit une corrélation (faible, mais significative statistiquement) entre score au RCT et capacité à update ses croyances en restant proche d'un modèle bayésien.
Bayesian models of cognition (2008)	Cite au début bcp de modèles bayésiens utilisés en science cognitive, peut être utile. Un peu technique, mais présente différentes approches bayésiennes, dont les BNs, et leurs fondements mathématiques.
Bayesian theories of conditioning in a changing world	Papier qui cite des études montrant que chez les animaux, la surprise (par exemple, conditionner l'animal à lui donner de la bouffe après une sonnerie, mais au bout d'un moment lui envoyer un choc électrique), et donne une interprétation bayésienne à ce fait (en gros, surprise -¿ grosse incertitude sur leurs croyances actuelles -¿ plus gros updates dans les probas de leurs croyances).
The case for Motivated Reasonning	Présente le phénomène de "raisonnement motivé". Historiquement, une thèse concurrente était de dire que simplement, pour certains individus, certaines croyances étaient + plus plausibles au vu de leurs croyances initiales (prior believes).
MEBN : A language for first- order Bayesian knowledge bases	(à lire)
The Bayesian Ontology Language	(à lire)

## Bibliographie

- [1] Carlos E. Alchourrón, Peter Gärdenfors, and David Makinson. On the Logic of Theory Change: Partial Meet Contraction and Revision Functions. *The Journal of Symbolic Logic*, 50(2):510–530, 1985. Publisher: Association for Symbolic Logic.
- [2] Thomas Ellwart and Annette Kluge. Psychological Perspectives on Intentional Forgetting: An Overview of Concepts and Literature. KI Künstliche Intelligenz, 33(1):79–84, March 2019.
- [3] Jérôme Euzenat and Libero Maesano. An architecture for selective forgetting. In Luc Steels and Barbara Smith, editors, AISB91, pages 117–128, London, 1991. Springer.
- [4] Peter Gärdenfors. Belief Revision. Cambridge University Press, December 2003. Google-Books-ID :  $9621 \mathrm{gdbfESgC}.$
- [5] Ingo J. Timm, Steffen Staab, Michael Siebers, Claudia Schon, Ute Schmid, Kai Sauerwald, Lukas Reuter, Marco Ragni, Claudia Niederée, Heiko Maus, Gabriele Kern-Isberner, Christian Jilek, Paulina Friemann, Thomas Eiter, Andreas Dengel, Hannah Dames, Tanja Bock, Jan Ole Berndt, and Christoph Beierle. Intentional Forgetting in Artificial Intelligence Systems: Perspectives and Challenges. In Frank Trollmann and Anni-Yasmin Turhan, editors, KI 2018: Advances in Artificial Intelligence, Lecture Notes in Computer Science, pages 357–365, Cham, 2018. Springer International Publishing.