Approche décentralisée pour l'allocation de courses à la demande à une flotte de taxis autonomes

Flavien Balbo Gauthier Picard Olivier Boissier

MINES Saint-Étienne, CNRS Lab Hubert Curien UMR 5516

Travail financé par Renault Innovation







Expérimentations

Introduction

Contexte technologique

Essor des solutions de transport à la demande

- Développement des véhicules autonomes
- Communications V2V
- = Gestion en ligne de flottes de taxis autonomes

Approche

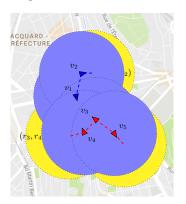
- Systèmes multi-agents pour problèmes d'allocation (EGAN et JAKOB, 2016; GRAU et ROMEU, 2015; MACIEJEWSKI et NAGEL, 2013; SANTANI et al., 2008: SHEN et LOPES, 2015)
- Approches décentralisées par auto-organisation (ZARGAYOUNA et al., 2016)
- Optimisation sous contraintes distribuée (Pujol-Gonzalez et al., 2013, 2015)

Problème de gestion d'une flotte de taxis

Comment trouver la meilleure allocation demande-taxis en ligne (sans visibilité)?

Hypothèses

- N sources
 - origine et destination des requêtes
 - ▶ point de diffusion des requêtes
- Les taxis prennent en charge les requêtes
 - ► décisions + ou autonomes
 - communication via VANET (local) or réseau cellulaire (global)



Objectif de l'étude

Comparer des stratégies d'allocation afin de satisfaire au moins 90% des requêtes en utilisant uniquement VANET et un processus de décision décentralisé

Problème de gestion d'une flotte de taxis

Critères d'évaluation

Optimalité

- Qualité de service
- ► Temps d'attente moyen
- ▶ Gain

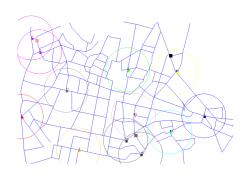
Robustesse

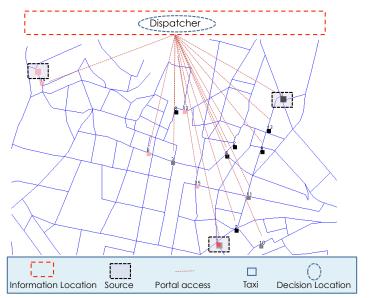
- Autonomie limitée
- ► Communication perturbée

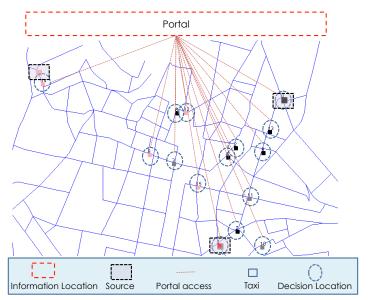
■ Passage à l'échelle

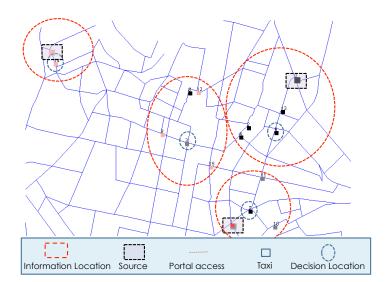
- ▶ Nombre de messages
- ► Temps de calcul par nœud

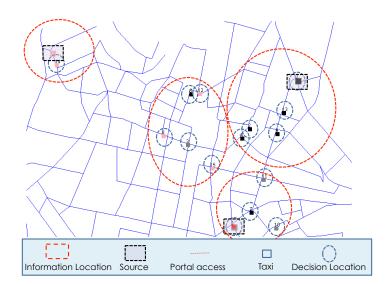
■ Coût











Comportement des taxis

Boucle comportementale

- 1. lecture des messages entrants (concernant les autres taxis, les demandes, etc.)
- 2. mise à jour de ses croyances à propos des demandes et taxis
- 3. décision de la prochaine destination
 - vers une source pour satisfaire une demande
 - vers une autre position sur le réseau, pour par exemple anticiper l'arrivée de nouvelles demandes
- 4. déplacement vers la prochaine position en direction de la destination
- 5. émission de messages sur lui-même et transmission des messages concernant les demandes et autres taxis

Critère de décision

- $\mathbf{n} \kappa : \mathcal{A} \times \mathcal{R} \times T \rightarrow]0,1]$
- fonction de la distance ou temps

(ALSHAMSI et al., 2009; EGAN et JAKOB, 2016; GLASCHENKO et al., 2009; MACIEJEWSKI et Nagel , 2013 : Santani et al., 2008 : Shen et Lopes, 2015)

Modèle de coopération

1. Comportement non coopératif

► Préférer servir les requêtes atteignables les plus urgentes

2. Comportement coopératif

- ► Critère temporel : idem
- ► Critère spatial : préférer les requêtes qui ont le moins de taxis proches
- + toute combinaison des deux

$$\kappa_{\text{coop}}(v_i, r_j, t) = \alpha.\kappa_{\text{space}}(v_i, r_j, t) + (1 - \alpha).\kappa_{\text{time}}(v_i, r_j, t)$$

 $\text{avec }\alpha\in[0,1]$

Modèles de coordination

Coordination centralisée

- ordres d'un dispatcheur
- infrastructure globale de communication
- collecte des informations en temps réel pour calculer les coûts
- résolution PL en 0-1

avec

$$\forall i \in \mathcal{A} \quad \sum_{j \in \mathcal{R} \cup \{\emptyset\}} v_{ij}^t = 1$$
 (2)

$$\forall j \in \mathcal{R} \quad \sum_{i \in \mathcal{A}} v_{ij}^t \le 1$$
 (3)

2. Coordination via un portail

- Demandes accessible via un portail
- Décisions par les taxis
- ► Portail = singleton

3. Coordination par DCOP

- Diffuse les demandes en P2P
- Décision par les taxis
- Coordination par protocole d'optimisation sous contraintes distribuée

Modèle de coordination DCOP

Définition (DCOP)

Un problème d'optimisation sous contraintes distribué (ou DCOP pour Distributed Constraint Optimization Problem) est un tuple $(A, \mathcal{X}, \mathcal{D}, \mathcal{C})$, où

- $\mathcal{A} = \{a_1, \dots, a_{|\mathcal{A}|}\}$ est un ensemble d'agents
- $\mathcal{X} = \{x_1, \dots, x_N\}$ sont les variables appartenant aux agents
- $\mathcal{D} = \{\mathcal{D}_{x_1}, \dots, \mathcal{D}_{x_N}\}$ est un ensemble de domaines finis tels que la variable x_i prend ses valeurs dans $\mathcal{D}_{x_i} = \{v_1, \dots, v_k\}$
- $\mathcal{C} = \{c_1, \dots, c_M\}$ est un ensemble de contraintes souples, où chaque c_i définit un coût $\in \mathbb{R} \cup \{\infty\}$ pour chaque combinaison d'affectation de valeurs au sous-ensemble de variables impliquées dans cette contrainte $\mathcal{X}_i \subseteq \mathcal{X}$

Une solution à un DCOP est une affectation de valeurs à toutes les variables qui minimise la somme totale de coûts $\sum_{m=1}^{M} c_m(\mathcal{X}_m)$

Expérimentations

Objectif

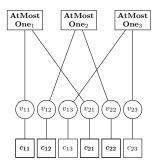
avec

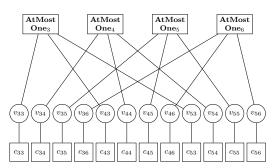
$$c_{ij}^t(v_{ij}) = \begin{cases} \frac{1}{\kappa(v_i, r_j, t)}, & \text{si } v_{ij}^t = 1\\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$$
 (5)

Méthodes de résolution

- Codage binaire: Binary MaxSum (BMS) (Pujol-Gonzalez et al., 2015)
- Codage non binaire: DPOP (Petcu et Faltings, 2005) ou MaxSum (Farinelli et al., 2008)
- ou résoudre *PL en 0-1* pour un ensemble connecté par un taxi

Représentation graphique du DCOP





13 combingisons

- Cooperation
- Coordination
- Infrastructure (VANET, Portal)

Topologie

- Saint-Étienne (OSM)
- 503 arcs, 4645 points
- ▶ Distance entre sources : {0.8, 1.5, 2} km

■ Taxi

- ▶ 8à20
- vitesse simuléée 30 km/h
- ▶ Rayon de comm. entre 0.25% and 16% de la surface de la carte

Simulation

- ► Un cycle de simulation ≈ 5 secondes réelles
- Durée: 3.5h (2500 cycles), 4h (3000 cycles) ou 8h (6000 cycles)

■ Requêtes

- ▶ [0:2] requêtes par cycle
- Distribution
 - ▶ Uniforme
 - Concentrée (pic tous les 100 cycles sur une source)
 - Decouplée (une destination n'est jamais source)

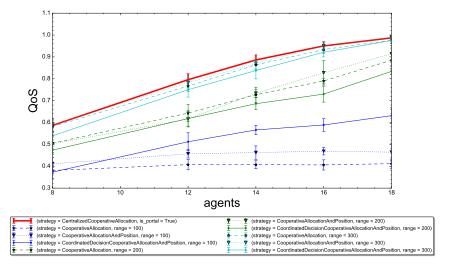
Energie

- Autonomie: 100 Km (2325 cycles), 215 Km (5000 cycles)
- Durée de recharge : 30 min (360 cycles)

Expérimentations

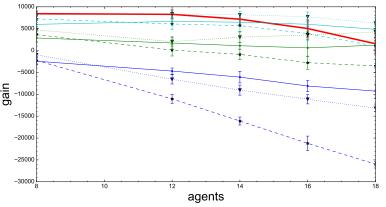
Quelques résultats

Sous quelles conditions la coopération sans coordination est-elle avantageuse?



Quelques résultats (cont.)

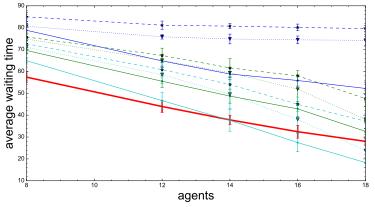
Sous quelles conditions la coopération sans coordination est-elle avantageuse?



[(strategy = CentralizedCooperativeAllocation, is_portal = True)	▼ · · · · · ▼ (strategy = CooperativeAllocationAndPosition, range = 200)
▼······▼ (strategy = CooperativeAllocationAndPosition, range = 100)	
	▼ · · · · · ▼ (strategy = CooperativeAllocationAndPosition, range = 300)
<u>▼</u> <u>▼</u> (strategy = CooperativeAllocation, range = 200)	

Quelques résultats (cont.)

Sous quelles conditions la coopération sans coordination est-elle avantageuse?



Conclusions

- Modèle multi-agent pour le contrôle de flotte de taxi autonomes
- Coopération + Coordination ⇒ approche sous-optimale en QoS, mais meilleur utilité client

Ce dont je n'ai pas parlé...

- Adaptation (dynamique des sources)
- Passage à l'échelle (nombre de taxis, nombre de courses)
- Robustesse (perte de messages)

Références



ALSHAMSI, Admena, Sherief ABDALLAH et Iyad RAHWAN (2009). "Multiagent self-organization for a taxi dispatch system". In: 8th international conference on autonomous agents and multiagent systems. Citeseer, p. 21–28.



EGAN, Malcolm et Michal JAKOB (2016). "Market mechanism design for profitable on-demand transport services". In: Transportation Research Part B: Methodological 89, p. 178–195.



FARINELLI, A., A. ROGERS, A. PETCU et N. R. JENNINGS (2008). "Decentralised Coordination of Low-power Embedded Devices Using the Max-sum Algorithm". In: International Conference on Autonomous Agents and Multilagent Systems (AAMAS'08), 639-646. ISBN: 978-0-9817381-1-6. URL: http://dl.acm.org/citation.cfm?id=1402298.1402213.



GLASCHENKO, Andrey, Anton IVASCHENKO, George RZEVSKI et Petr SKOBELEV (2009). "Multi-agent real time scheduling system for taxi companies". In: 8th International Conference on Autonomous Agents and Multiagent Systems (AAMMAS 2009), Budapest, Hungary, p. 29–36. URL: https://pdfs.semanticscholar.org/dc25/22cfba5bd99e107c93feb4d75d593327a753.pdf (visité le 04/102/2017).



GRAU, Josep Maria Salanova et Miquel Angel Estrada ROMEU (2015). "Agent based modelling for simulating taxi services". In: Procedia Computer Science 52, p. 902–907.



MACIEJEWSKI, Michał et Kai NAGEL (2013). "The influence of multi-agent cooperation on the efficiency of taxi dispatching". In : International Conference on Parallel Processing and Applied Mathematics. Springer, p. 751–760.



PETCU, Adrian et Boi FALTINGS (2005). "A scalable method for multiagent constraint optimization". In: IJCAI International Joint Conference on Artificial Intelligence, p. 266–271. ISSN: 10450823.

Références (cont.)



PUJOL-GONZALEZ, Marc, Jesús CERQUIDES, Pedro MESEGUER, Juan Antonio Rodríguez-Aguillar et Millind Tambe (2013). "Engineering the Decentralized Coordination of UAVs with Limited Communication Range". In: Advances in Artificial Intelligence: 15th Conference of the Spanish Association for Artificial Intelligence, CAEPIA 2013, Madrid, Spain, September 17-20, 2013. Proceedings. Sous la dir. de Concha Bielza, Antonio Salmerón, Amparo Alonso-Betanzos, J. Ignacio Hidhaleo, Luis Martínez, Alicia Troncoso, Emilio Corchado et Juan M. Corchado. Berlin, Heidelberg: Springer Berlin Heidelberg, p. 199-208. ISBN: 978-3-642-40643-0. DOI: 10.1007/978-3-642-40643-0.21. URL: http://dx.doi.org/10.1007/978-3-642-40643-0.21.



PUJOL-GONZALEZ, Marc, Jesus CERQUIDES, Alessandro FARINELLI, Pedro MESEGUER et Juan Antonio Rodriguez-Aguillar (2015). "Efficient Inter-Team Task Allocation in RoboCup Rescue". In: Proceedings of the 2015 International Conference on Autonomous Agents and Multiagent Systems. AAMAS '15. Istanbul, Turkey: International Foundation for Autonomous Agents et Multiagent Systems, p. 413–421. ISBN: 978-1-4503-3413-6. URL: http://dl.acm.org/citation.cfm?id=2772879.2772993.



SANTANI, Darshan, Rajesh Krishna BALAN et C Jason Woodard (2008). "Spatio-temporal efficiency in a taxi dispatch system". In: 6th International Conference on Mobile Systems, Applications, and Services, MobiSvs.



SHEN, Wen et Cristina LOPES (2015). "Managing Autonomous Mobility on Demand Systems for Better Passenger Experience". In: International Conference on Principles and Practice of Multi-Agent Systems. Springer, p. 20–35.



ZARGAYOUNA, Mahdi, Flavien BALBO et Khadim NDIAYE (2016). "Generic model for resource allocation in transportation. Application to urban parking management". In: Transportation Research Part C: Emerging Technologies 71, p. 538–554.