



**HAL**  
open science

## Insertion et Propagation de Contraintes pour le DARP

Samuel Deleplanque, Alain Quilliot, H el ene Toussaint

► **To cite this version:**

Samuel Deleplanque, Alain Quilliot, H el ene Toussaint. Insertion et Propagation de Contraintes pour le DARP. ROADEF 2012, Apr 2012, Anger, France. hal-00742182

**HAL Id: hal-00742182**

**<https://hal.science/hal-00742182v1>**

Submitted on 17 Oct 2012

**HAL** is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers.

L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destin ee au d ep ot et  a la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publi es ou non,  emanant des  tablissements d'enseignement et de recherche fran ais ou  trangers, des laboratoires publics ou priv es.

# Insertion et Propagation de Contraintes pour le *DARP*

Samuel Deleplanque<sup>1</sup>, Alain Quilliot<sup>1</sup>, H el ene Toussaint<sup>1</sup>

LIMOS, UMR CNRS 6158, Bat. ISIMA, Universit e BLAISE PASCAL

**Mots-cl es :** *DARP, Insertion, Propagation de Contraintes, Imp eratifs de R eactivit e.*

## 1 Introduction au *DARP*

Les probl emes de *Dial/Ride* (*DARP*) concernent le routage et la construction d'horaires des v ehicules devant acheminer des charges depuis des n oeuds *origine* vers des n oeuds *destination*  a travers un r eseau [1]. Les contraintes classiques portent sur la capacit e des v ehicules et l'existence de fen etres de temps, les crit eres  a optimiser combinant point de vue  conomique et qualit e de service. Ce probl eme a aussi vocation  a  tre trait e dans un **contexte dynamique** [1], avec prise en compte de m ecanismes de communication usagers/v ehicules. Les nouvelles g en erations de v ehicules mettent en jeu plusieurs extensions   ce probl eme ( nergie, fiabilit e etc.). Nous pr esentons diff erentes exp erimentations autour de telles extensions, con ues   partir d'un sch ema algorithmique commun, par *insertion/propagation* de contraintes,   **m eme de s'adapter   des imp eratifs de r eactivit e variables**.

## 2 Le probl eme standard

Soient  $G$  un r eseau de transit, un ensemble de v ehicules homog enes  $K$  de capacit e  $C$  et un ensemble de demandes  $D$ . Une demande  $d$  de  $D$  est caract eris ee par un n oeud origine  $o(d)$ , un n oeud destination  $st(d)$ , une borne sup erieure  $\Delta(d)$  sur la dur ee du parcours de  $o(d)$     $st(d)$ , une charge  $ch(d)$ , et 2 fen etres de temps  $F(o(d))$  et  $F(st(d))$  sur les dates de service de chaque demande sur les n oeuds origine et destination. Il faut alors planifier l'activit e des diff erents v ehicules de  $K$ , de telle sorte que chaque demande soit prise en charge par exactement 1 v ehicule tout en respectant les contraintes. Le probl eme ainsi pos e peut  tre simplifi e en transformant  $G$  en un *r eseau r eduit complet*  $G^*$ , dont l'ensemble de n oeuds s' crit exactement  $X = \{Depot, o(d), st(d), d \text{ dans } D\}$ , et se trouve accompagn e d'un tableau de distances  $DIST$ . L'objet   d eterminer porte alors sur un ensemble de tourn ees  $T(k)$ ,  $k$  dans  $K$ , partant et revenant en *D ep ot*. Ces tourn ees sont *temporis ees*, ce qui signifie que chaque n oeud  $x$  dans cette tourn ee est accompagn e d'une date de service  $t(x, k)$ ; pour chaque n oeud  $x$  dans une telle tourn ee  $T(k)$  on est alors en mesure de calculer sa charge courante  $Ch(x, k)$  qui ne doit pas exc eder la capacit e  $C$ . La performance est  valu ee par :  $temps\text{-global} = \sum_k (t(Depot\text{-}Fin, k) - t(Depot\text{-}Debut, k))$ ,  $temps\text{-individuel} = \sum_d (T(st(d), k(d)) - T(o(d), k(d)))$ ,  $k(d)$  d esignant le v ehicule prenant en charge  $d$ , et  $temps\text{-attente} = temps\text{-global} - \sum_{k, x} DIST(x, succ(x, k))$ .

## 3 Traitement du *DARP* Standard par Insertion et Propagation de Contraintes

Nous traitons ici ce probl eme selon un sch ema d'*insertion* : les demandes sont s electionn ees les unes apr es les autres et ins er ees dans les tourn ees  $T(k)$ ,  $k$  dans  $K$  en cours de construction, l'origine  $o(d)$  ( $st(d)$ )  tant ins er ee entre un n oeud  $x$  ( $y$ ) de  $T(k)$  et son successeur dans  $T(k)$ . Afin d'aider   la d etermination,   chaque  tape du processus, de la demande  $d$    ins erer, de la tourn ee  $k(d)$  cible et des n oeuds d'insertion  $x$  et  $y$  dans  $k(d)$ , nous utilisons un proc ed e de

propagation de contraintes afin de maintenir à jour, pour chaque nœud  $x$  dans  $T(k)$ , sa fenêtre de temps courante  $[Min(x), Max(x)]$ , ainsi que, pour chaque demande  $d$  non insérée, la liste  $Aut(d)$  des véhicules  $k$  susceptibles de servir cette demande et des nœuds  $(x, y)$  d'insertion possibles dans  $T(k)$ . Le choix de la demande à insérer est effectué de façon aléatoire, priorité étant donnée aux demandes  $d$  telles que la longueur de la liste  $Aut(d)$  soit de petite taille. L'évaluation d'une insertion réalisable  $d \rightarrow (T(k), x, y)$ , met en jeu le même procédé de propagation de contraintes qui permet une estimation de cette insertion sur les 3 critères de qualité *temps-global*, *temps-individuel* et *temps-attente*. Le processus glouton ainsi défini et dûment « *randomisé* » peut être lancé  $N$  fois, la meilleure solution obtenue étant retenue.

## 4 Apprentissage et Exploration Arborescente Partielle

Les contraintes relatives aux fenêtres de temps peuvent être très serrées [1], c'est pourquoi nous proposons un **mécanisme d'apprentissage** préalable constitué d'un nombre  $N/2$  d'exécutions du processus d'insertion. Pour chacune de ces exécutions, les demandes en échec sont pénalisées. Nous l'intégrons dans un processus de *recherche arborescente* : les nœuds de branchement de l'arbre d'exploration sont associés à des situations où la demande  $d$  à insérer est telle qu'au plus 3 possibilités d'insertions  $d \rightarrow (T(k), x, y)$  sont possibles.

## 5 Les Contraintes de Fiabilité

Nous nous intéressons maintenant au cas où les véhicules sont partiellement autonomes, (Cycab, VIPA...). Un critère majeur est alors celui de la **fiabilité**, qui implique ici de minimiser le nombre de fois où chaque véhicule aura à procéder à des opérations de chargement/déchargement. Il est alors nécessaire de revenir au réseau  $G$  de départ et d'inclure dans les critères de qualité relatifs à une tournée **le nombre de nœuds d'arrêt de cette tournée**.

## 6 Tests Numériques

Les tests sont basés sur les instances types de Cordeau [2]. On nomme  $n$  le nombre de véhicules,  $K$  le nombre de demandes,  $cpu$  le temps CPU pour 100 réplifications,  $taux$  le taux de réussite pour la recherche d'une solution réalisable (certaines instances sont ici très serrées),  $W$ ,  $R$ ,  $D$  sont les valeurs de temps d'attente, de temps individuel de parcours et de temps global,  $WS$ ,  $RS$  et  $DS$  sont les mêmes valeurs calculées par la méthode Tabou de [1] :

Inst.	n, K	taux	D	R	W	Cpu(s)	DS	RS	WS	Cpus(s)
R2a	48.5	100	1622	1860	138	1.1	1985	1976	723	4836
R8a	72.6	100	2477	2236	85	4.6	2345	3691	410	12264
R9a	108.8	51	3470	3065	25	33.4	3155	5621	323	30306
R10a	144.10	3	4673	5152	118	76.0	4480	7163	721	52518

TAB. 1 – Résultats numériques

## Références

- [1] J.F. Cordeau, G. Laporte : Dial and Ride : models and algorithms ; An. OR 153-1, p 29-46, 2007.
- [2] J.F. Cordeau : A branch and cut algorithm for the Dialo/Ride ; Operations Res. 54-3, p 573-586, 2006.