

Projet 2A

Optimisation de tournées de véhicules : retraits et livraisons avec fenêtres horaires

Plan

I - Présentation du problème

II - Construction d'une solution initiale

III - Amélioration de la solution

IV - Résultats expérimentaux

I - Présentation du problème

Introduction

Constat

- 25% des camions roulent à vide en France
- 50% ne sont qu'à demi-remplis

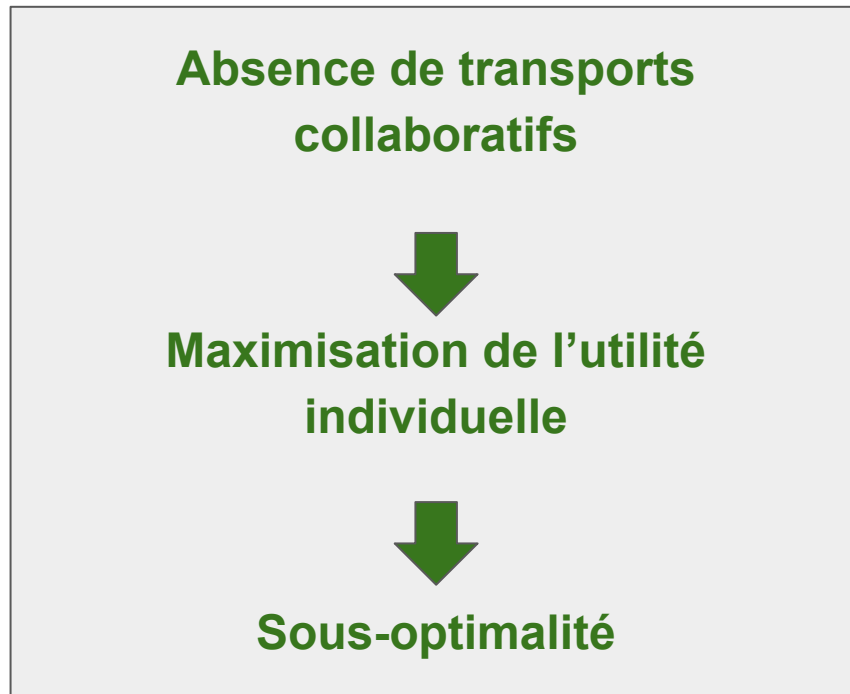
Problématique

- Sous-optimalité => pollution & surcoûts

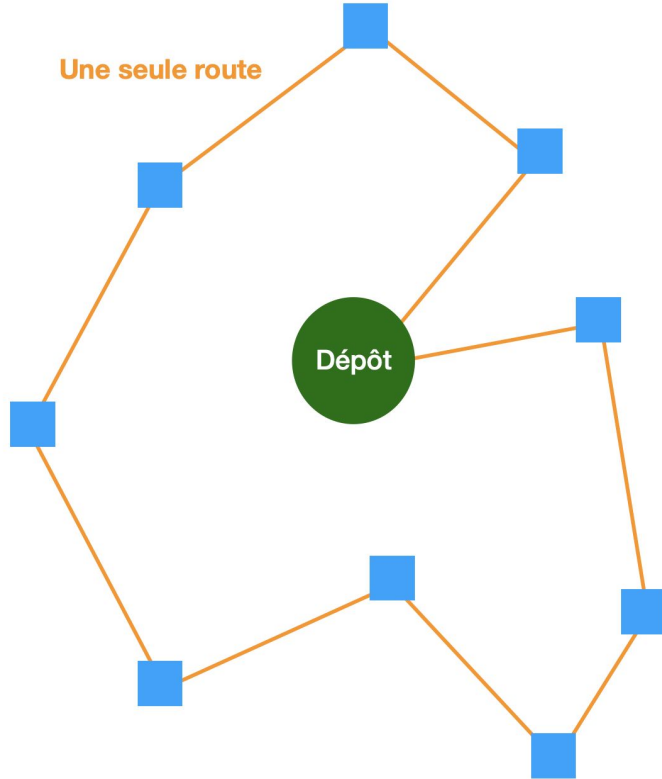
Vers des solutions collaboratives

Poule avant l'oeuf

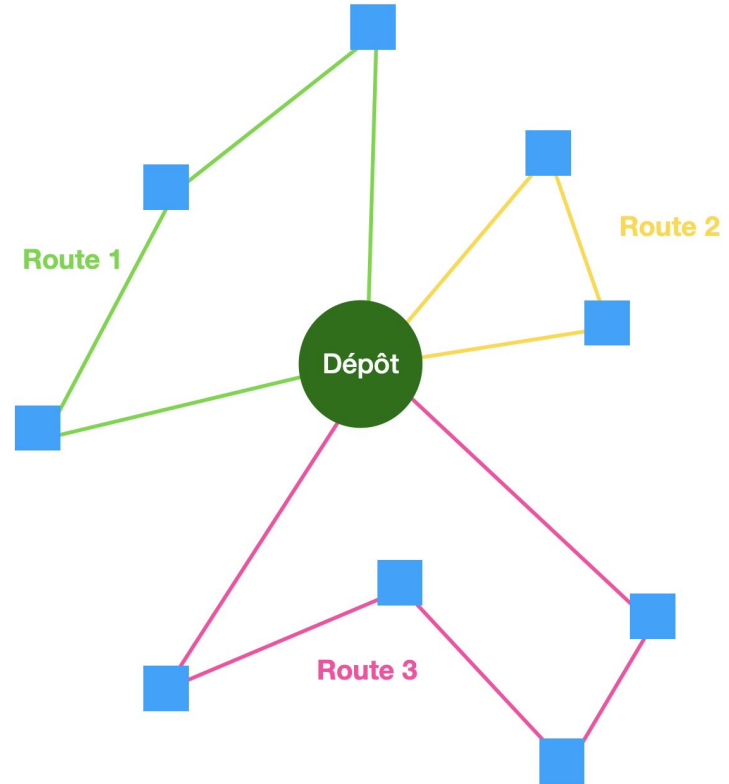
Avec qui collaborer si chacun privilégie son intérêt propre ?



Problèmes de tournées de véhicules

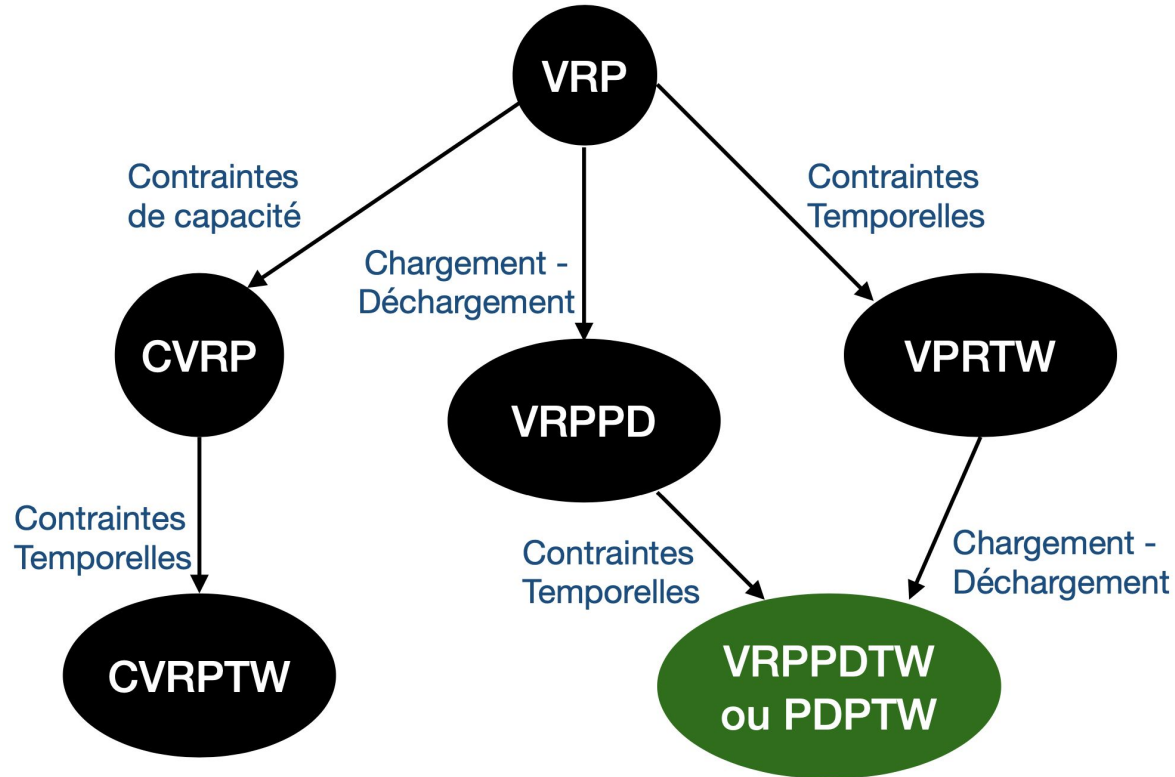


(a) Traveling Salesman Problem

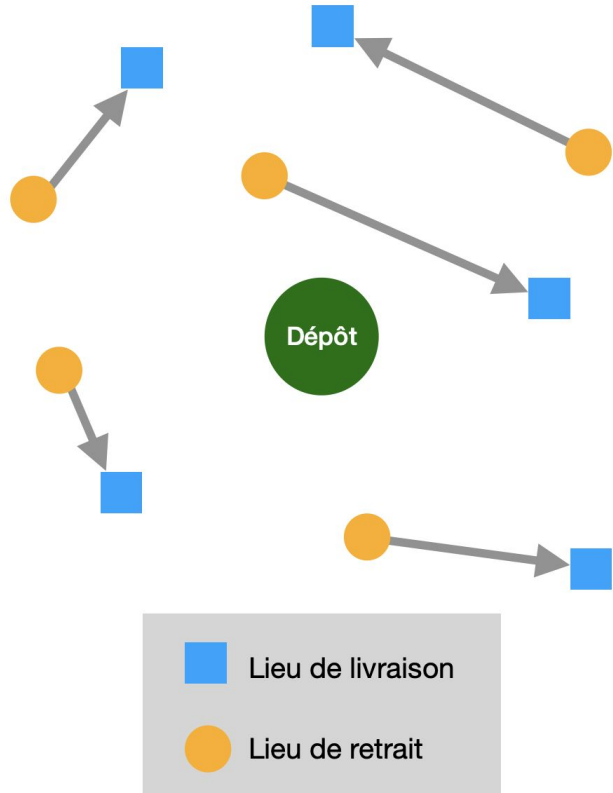


(b) Vehicle Routing Problem

Problèmes de tournées de véhicules



Pick-up and Delivery Problem with Time Windows

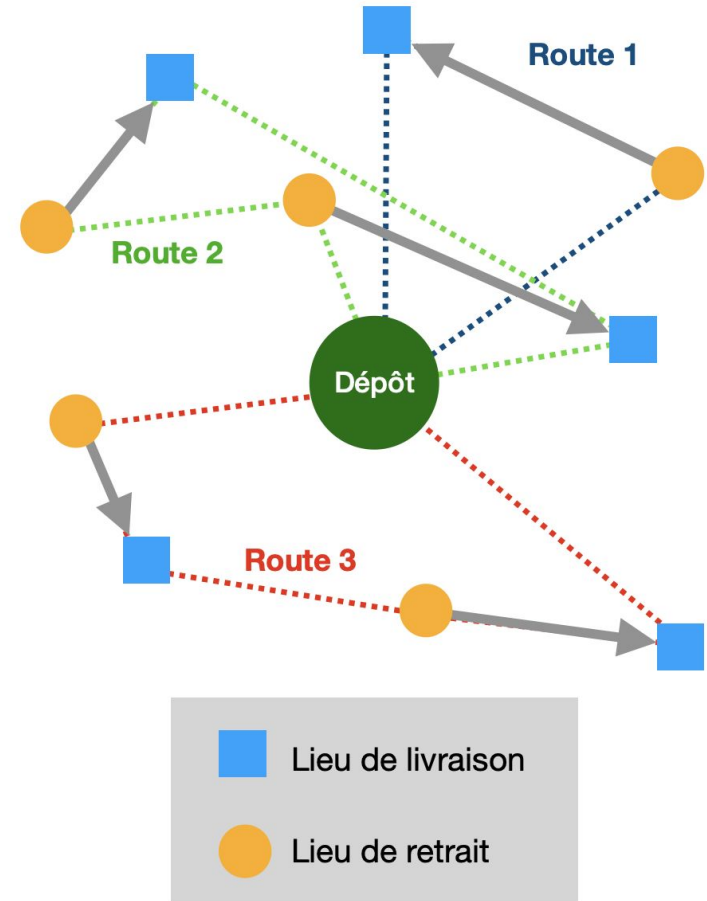


- M véhicules
 - capacité limitée
 - vitesse constante
- N requêtes retrait-livraison
 - fenêtres horaires
 - quantités à livrer
- Minimiser
 - le nombre de véhicules
 - la distance totale

Exemple d'itinéraires

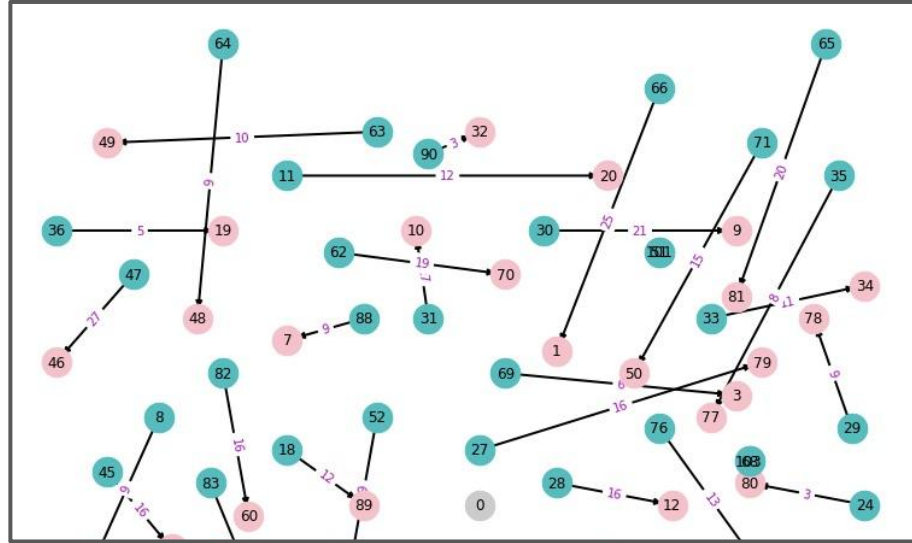
Contraintes

- Départ du dépôt & retour au dépôt
 - Livrer toutes les requêtes
 - Paire retrait-livraison sur une même route
 - Visiter le lieu de retrait avant le lieu de livraison
-
- Capacité des véhicules
 - Fenêtres horaires des clients



Exemple d'instance

Instances des auteurs
Li & Lim (**100 noeuds**)



node	x	y	demands	earliest_time	latest_time	service_time	pickup_index	delivery_index
0	0	35	35	0	0	230	0	0
1	1	41	49	-25	161	171	10	66
2	2	35	17	7	50	60	10	0
3	3	55	45	-6	116	126	10	69

Formalisme mathématique

Plan de route $\rho := \{r_1, r_2, \dots, r_m\}$

Route d'un véhicule $r = \langle 0, v_1, \dots, v_n, 0 \rangle$

Coût d'une route $t(r) = c_{0,v_1} + c_{v_1,v_2} + \dots + c_{v_{n-1},v_n} + c_{v_n,0}$

Fonction objectif $\gamma(\rho) := \begin{pmatrix} |\rho| \\ \sum_{r \in \rho} t(r) \end{pmatrix}$

← Nombre de véhicules
critère n°1

← Distance totale
critère n°2

Formalisme mathématique

$$\text{Date de départ en } i \quad \begin{cases} \delta_0 = 0 \\ \delta_i = \max(\delta_{i-} + c_{i-i}, e_i) + s_i \quad (i \in \text{Customers}). \end{cases}$$

$$\text{Date d'arrivée en } i \quad a_i = \max(\delta_{i-} + c_{i-i}, e_i) \quad (i \in \text{Customers}).$$

$$\text{Chargement en } c \quad q(c) = \sum_{i \in \text{cust}(r) \ \& \ \delta_i \leq \delta_c} q_i.$$

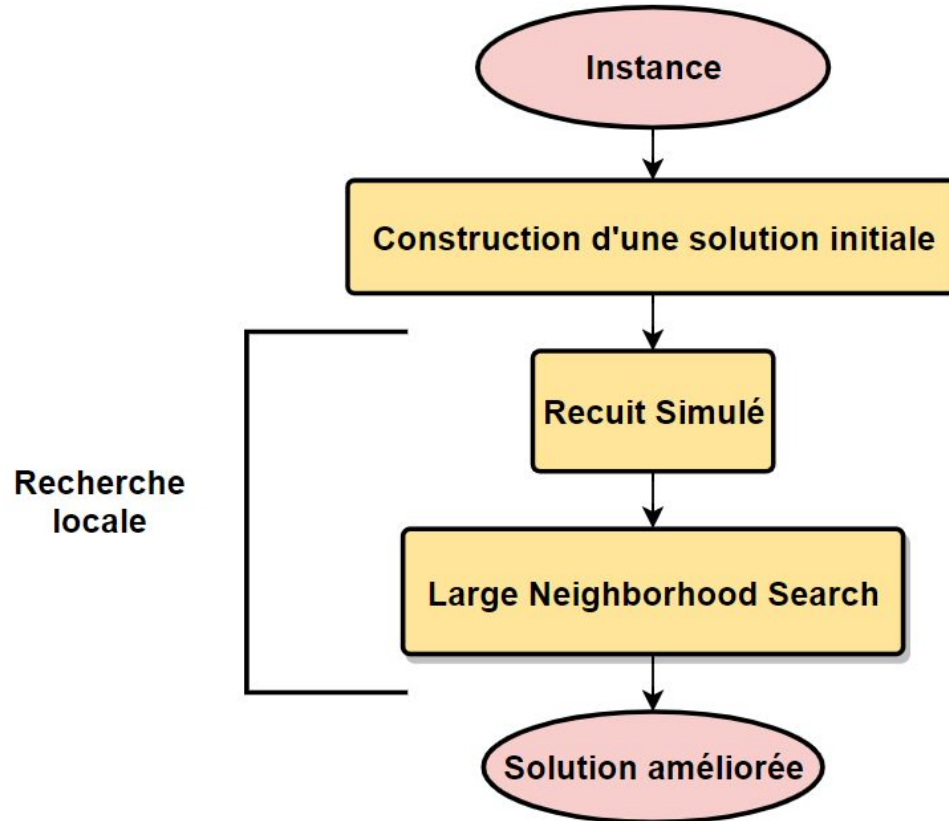
$$\text{Contraintes} \quad \begin{cases} q(i) \leq Q & (i \in \text{Customers}) \\ a(r_j) \leq l_0 & (1 \leq j \leq m) \\ a_i \leq l_i & (i \in \text{Customers}) \\ \text{route}(i) = \text{route}(@i) & (i \in \text{Customers}^p) \\ \delta_i \leq \delta_{@i} & (i \in \text{Customers}^p) \end{cases}$$

Fenêtres temporelles

Fenêtre horaire du client v_i : $[e_i, l_i]$

- Départ à $t_0 = 0$ de tous les véhicules
- Arrivée au client v_i à l'instant $a(v_i)$
 - $a(v_i) < e_i \Rightarrow$ attente pendant $e_i - a(v_i)$ puis service de manutention pendant s_i
 - $e_i \leq a(v_i) \leq l_i \Rightarrow$ service de manutention pendant s_i
 - $a(v_i) > l_i \Rightarrow$ violation de la fenêtre horaire

Structure du programme



II - Construction d'une solution initiale

Construction d'une solution initiale

Algorithme de descente de gradient

- 1: Soit une route r
- 2: Répéter
- 3: Pour chaque paire (c_1, c_2) de clients dans r :
- 4: Si la fenêtre horaire de c_2 ferme avant celle de c_1 :
- 5: Échanger les positions de c_1 et c_2 dans r
- 6: $D = \text{coût}(r') - \text{coût}(r)$
- 7: Si $D < 0$:
- 8: $r = r'$
- 9: Jusqu'à ce qu'à l'absence d'amélioration

Construction d'une solution initiale

Algorithme de construction séquentielle

- 1: Répéter
- 2: Initialiser une route vide r
- 3: Pour (toutes les requêtes non assignées) :
- 4: Obtenir une requête non assignée i
- 5: Insérer i à la fin de r
- 6: Appeler la descente de gradient sur r
- 7: Si r respecte les contraintes alors :
- 8: Marquer i comme inséré
- 9: Sinon :
- 10: Retirer i de la route r
- 11: Jusqu'à ce qu'à toutes les requêtes soient insérées

III - Amélioration de la solution

Amélioration de la solution

Méthode de destruction-réparation des solutions

$r_1 = < 0 \text{ } p_1 \text{ } p_2 \text{ } d_1 \text{ } d_2 \text{ } p_3 \text{ } p_4 \text{ } d_4 \text{ } d_3 \text{ } 0 >$

$r_2 = < 0 \text{ } p_5 \text{ } p_6 \text{ } d_6 \text{ } p_7 \text{ } d_7 \text{ } d_5 \text{ } 0 >$

Déplacement de paires (p_2, p_6, d_7)

- Placer p_2 après p_6
- Placer d_2 après d_7

$r_1' = < 0 \text{ } p_1 \text{ } \cancel{p_2} \text{ } d_1 \text{ } \cancel{d_2} \text{ } p_3 \text{ } p_4 \text{ } d_4 \text{ } d_3 \text{ } 0 >$

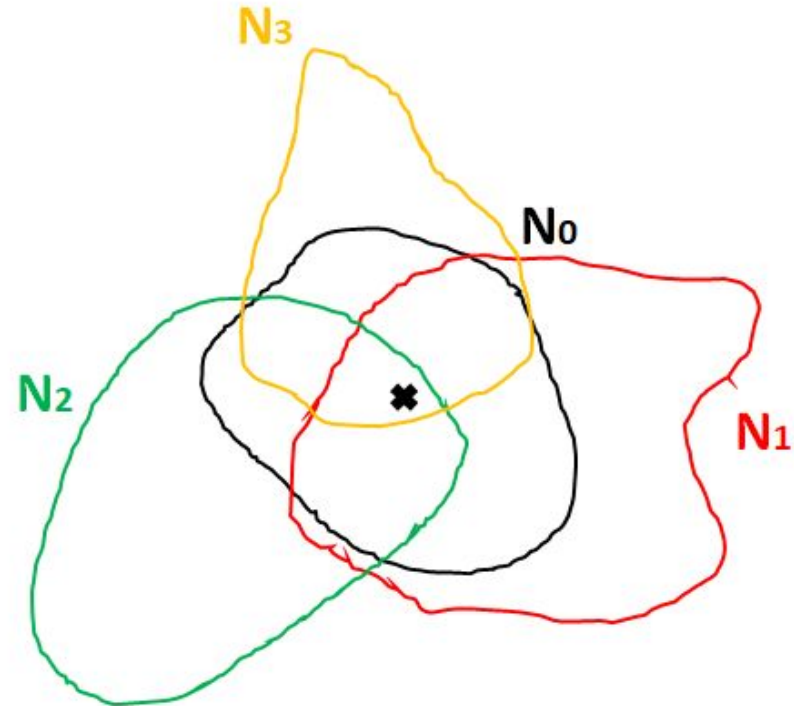
$r_2' = < 0 \text{ } p_5 \text{ } p_6 \text{ } p_2 \text{ } d_6 \text{ } p_7 \text{ } d_7 \text{ } d_2 \text{ } d_5 \text{ } 0 >$

Amélioration de la solution

Définition d'un sous-voisinage

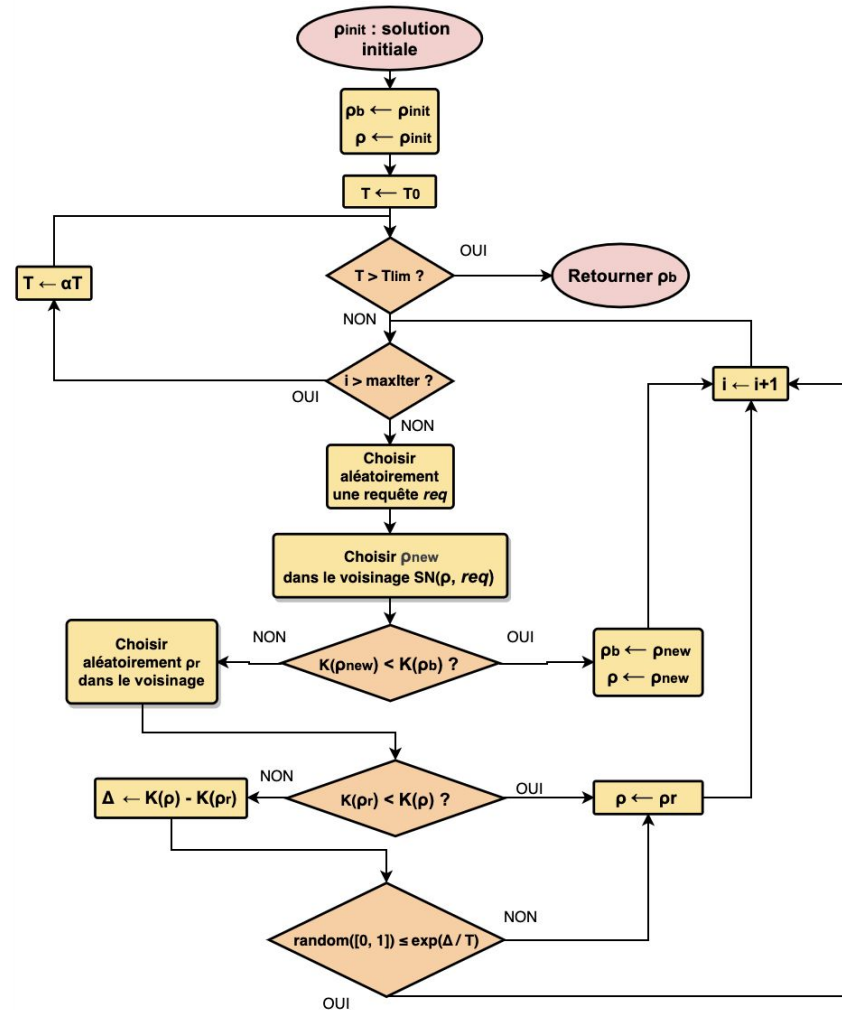
Pour construire un sous-voisinage :

- une solution
- un client choisi aléatoirement
- un opérateur de destruction/réparation



Amélioration de la solution

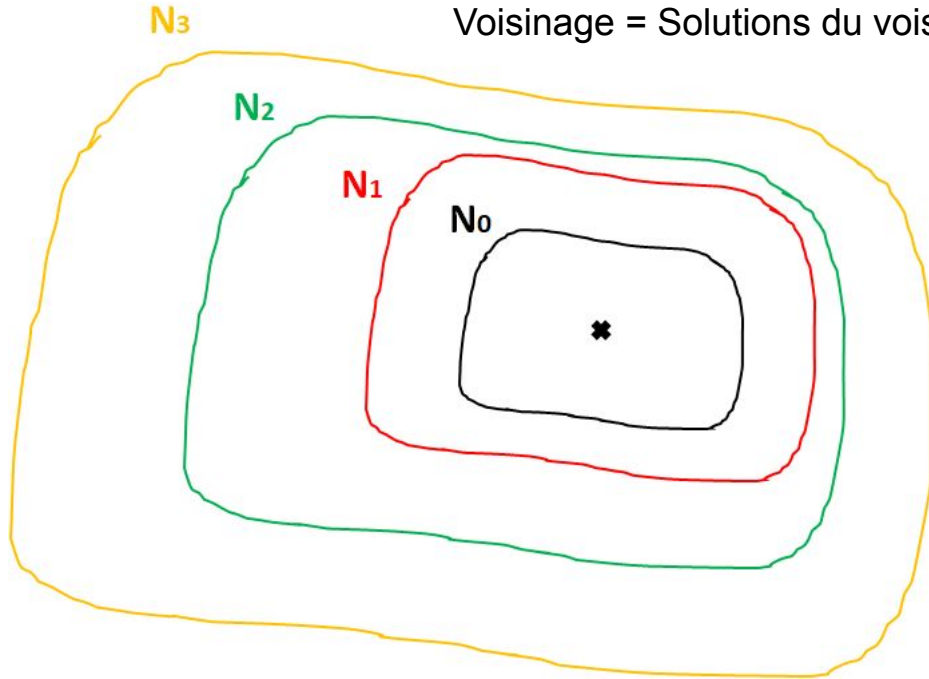
Algorithme du Recuit Simulé



Amélioration de la solution

Algorithme du LNS (*Large Search Neighborhood*) → voisinage plus étendu

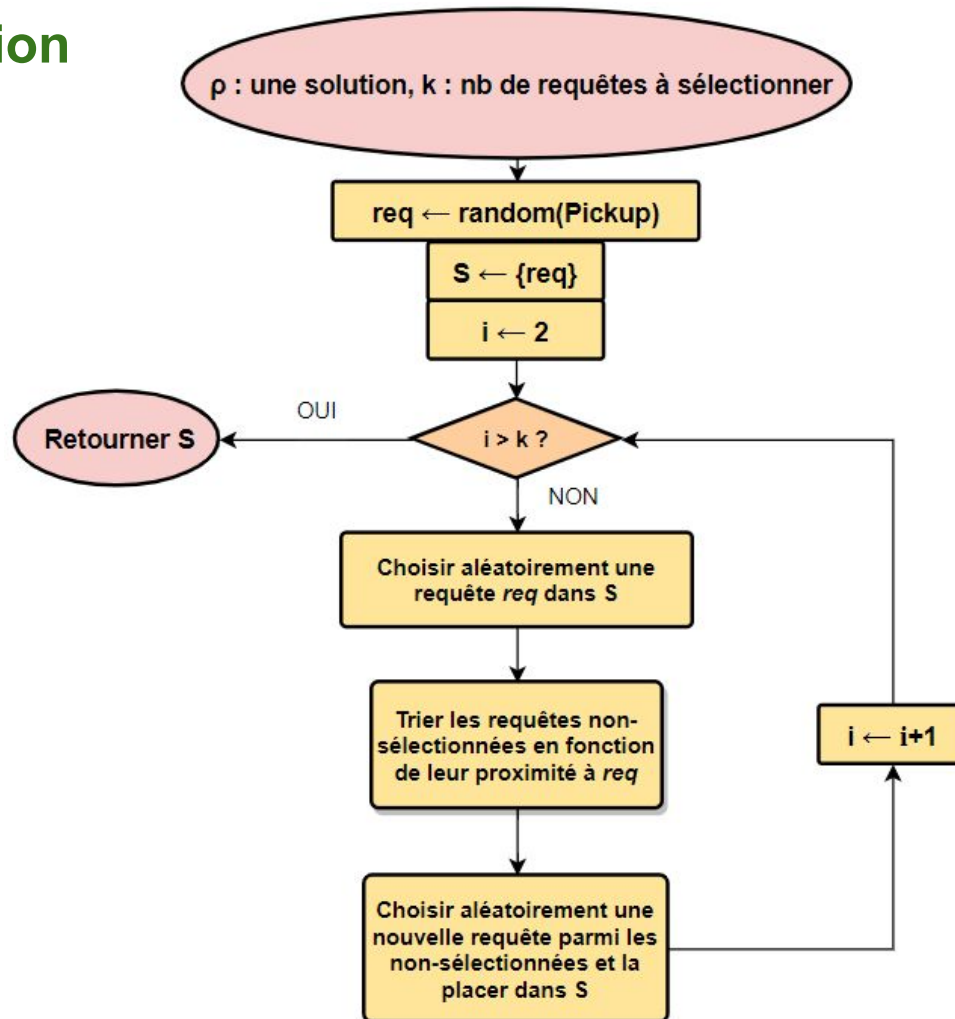
Voisinage = Solutions du voisinage précédent + client parmi une sélection



Sélection de clients $S = \{c_1, c_2, \dots, c_p\}$
 $p < n$

Amélioration de la solution

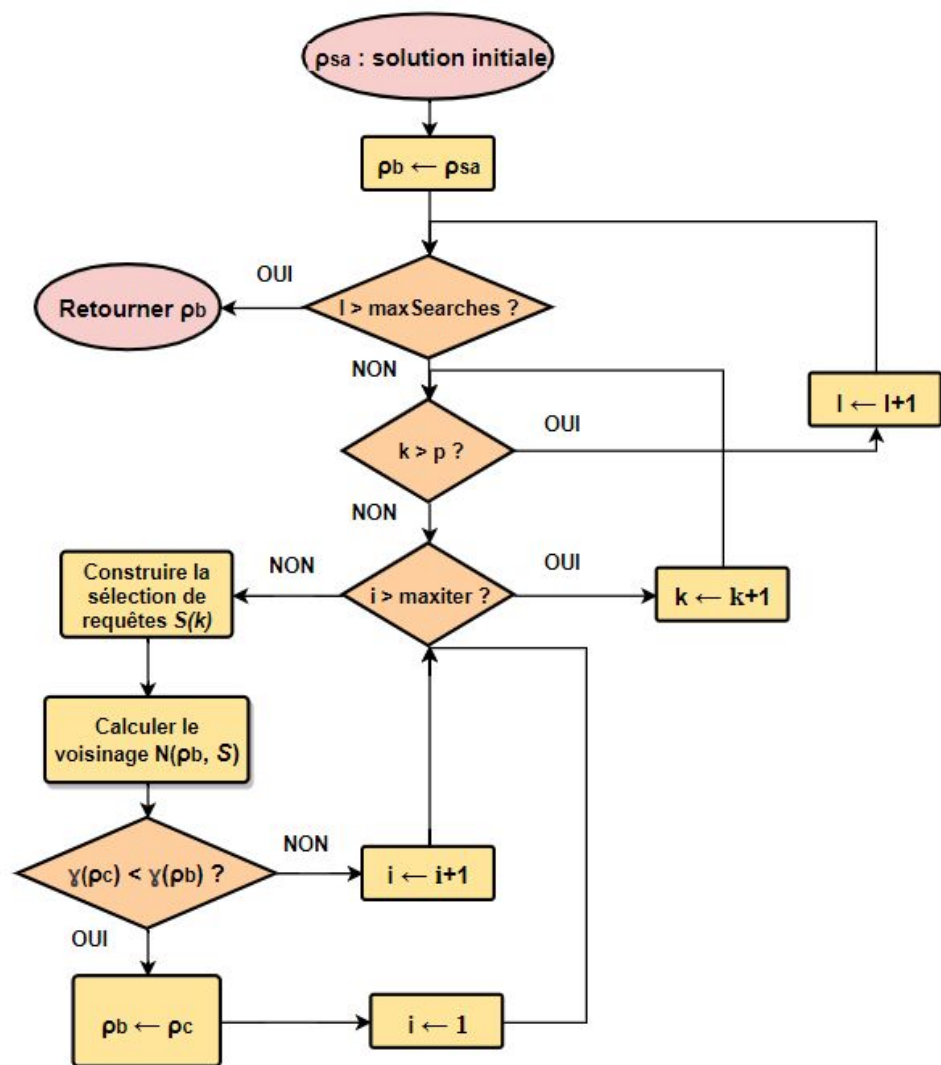
Sélection des requêtes du LNS



Résolution du problème

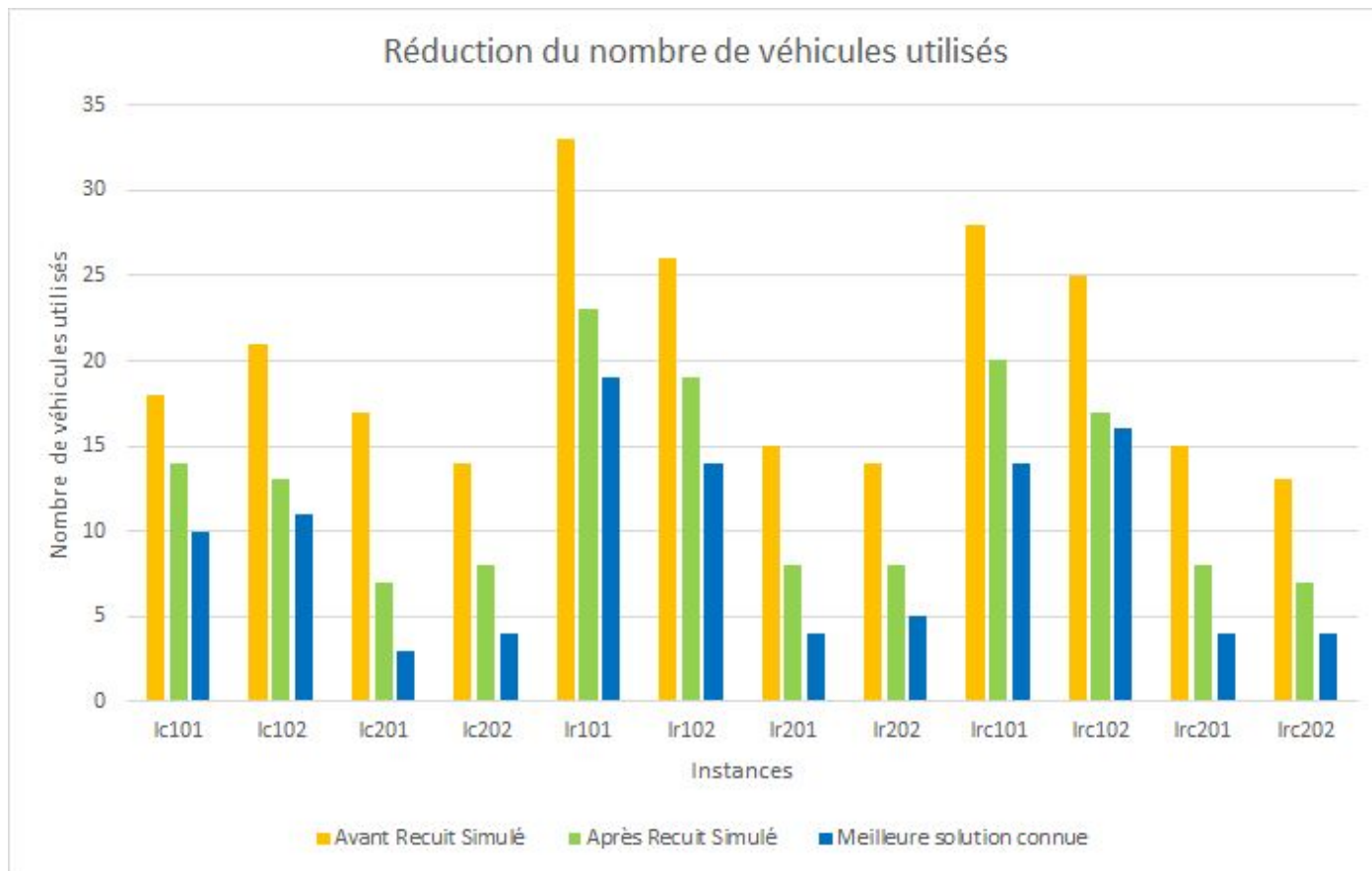
Algorithme du LNS

(Large Neighborhood Search)

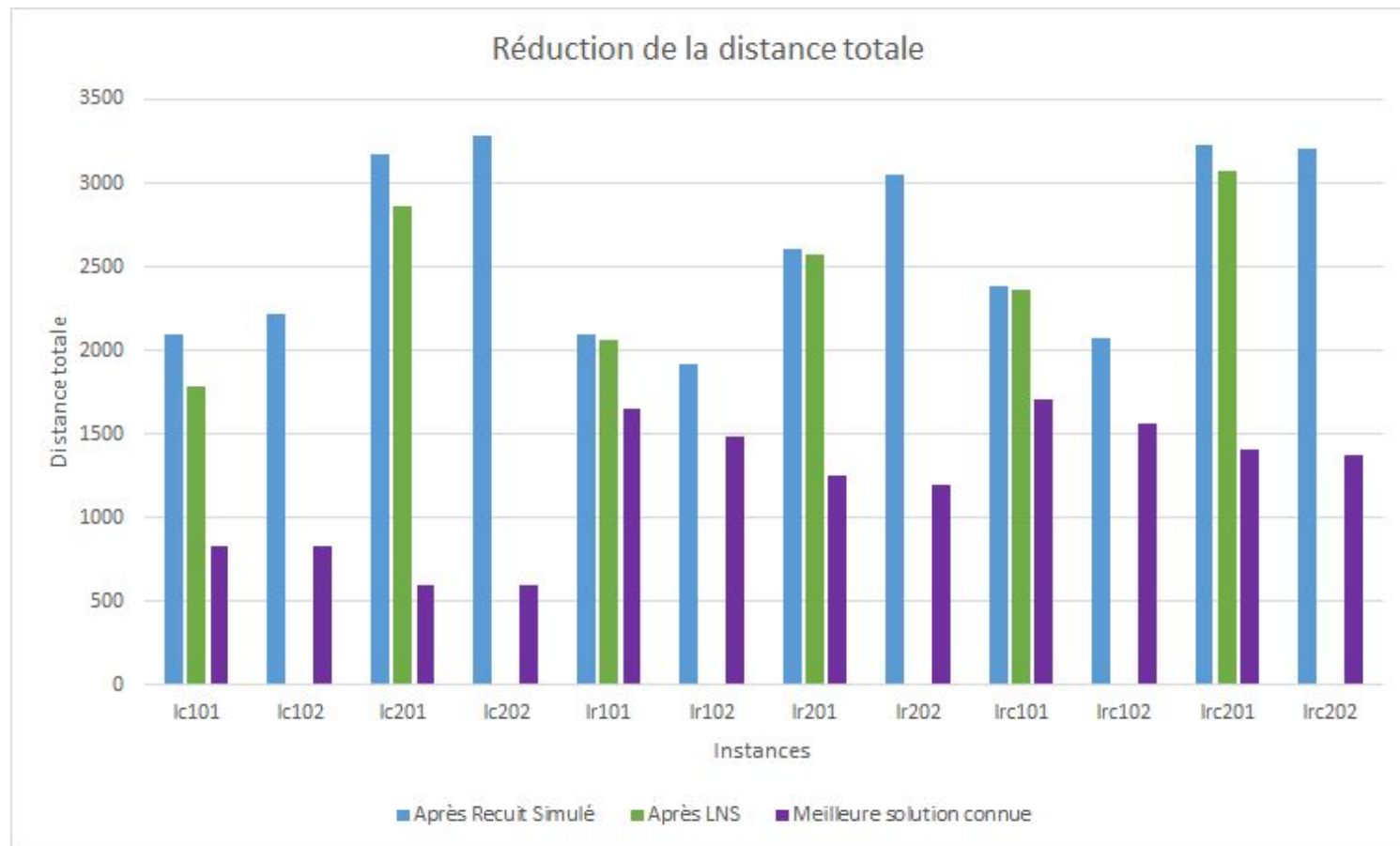


IV - Résultats expérimentaux

Résultats expérimentaux



Résultats expérimentaux



Conclusion

- Problème NP-difficile
- Diminution du nombre de véhicules mais pas de la distance totale
- D'autres opérateurs de destruction / réparation ?
- Recherche locale peu efficace pour se rapprocher des meilleures solutions
- Méthodes plus efficaces ?
- Optimisation du code

