## Introduction aux métaheuristiques

Université de Montpellier - Master 1

# 1 Assemblage de voitures sur une chaîne de montage

# Description

On considère le problème d'ordonnancement de voitures suivant (car sequencing).

On doit assembler N voitures de différentes catégories sur une unique chaîne de montage. Chaque catégorie de voitures a différentes options (par exemple : toit ouvrant (TO), ABS, ...). Pour chaque option i, il existe une contrainte de capacité indiquant qu'on peut traiter au plus  $C_i$  véhicules dans une séquence de longueur  $L_i$ .

On modélise le problème par une séquence indiquant les catégories des voitures se suivant sur la chaîne de montage. Par exemple, soit le problème suivant :

- 3 catégories : A, B, C
- un nombre de véhicules à "monter" par catégorie
- 2 options : TO, ABS
- options par catégorie :
  - -A:TO
  - -- B : ABS
  - C : TO et ABS
- Contraintes de capacité par option :
  - TO: 1 voiture sur 2  $(C_1 = 1, L_1 = 2)$
  - ABS : 2 voitures sur  $3 (C_2 = 2, L_2 = 3)$

On cherchera à résoudre le problème par de la recherche locale en minimisant la somme des coûts des contraintes non satisfaites par option. Pour une option i, on comptera une pénalité  $P_i$  pour chaque séquence de longueur  $L_i$  ne satisfaisant pas la contrainte de capacité.

Par exemple une séquence A C comptera 1 pour l'option TO ; une séquence B C B comptera 1 pour l'option ABS.

La configuration A C B C A B A aura donc un coût total de 3:

- 2 pour la contrainte TO: 1 sous-séquence A C et 1 sous-séquence C A
- 1 pour la contrainte ABS : 1 sous-séquence C B C

# Ordonnancement avec contraintes de capacité seules

- 1. Citer 3 voisinages simples que l'on peut envisager pour modifier localement une séquence. Pour chaque voisinage, indiquer sa taille (nombre de voisins d'une configuration) et le nombre de sous-séquences à vérifier quand on évalue un mouvement de manière incrémentale.
- 2. On part de la configuration suivante : A B C B A C B Calculer le coût de cette séquence en donnant les sous-séquences qui ne satisfont pas les contraintes de capacité.
- 3. On considère le voisinage qui consiste à échanger 2 voitures consécutives et l'algorithme de descente stricte qui n'accepte qu'un mouvement améliorant l'évaluation d'au moins 1. Quel type de configuration retourne cet algorithme (en général)?
- 4. Avec le même voisinage, on accepte les plateaux (mouvements gardant le coût constant). Montrer qu'on peut obtenir une suite de mouvements conduisant à une configuration satisfaisant toutes les contraintes.
  - Comment peut-on faire pour s'assurer que l'algorithme ne cyclera pas et aboutira à cette solution?

# 2 Codage d'une métaheuristique dédiée à SAT

Coder dans le langage de votre choix l'algorithme GSAT (et/ou WalkSAT) vu en cours et le tester sur des instances de la série uf20-91 de la "SATLIB" (maintenue par Holger H. Hoos).

#### Travail à effectuer

- 1. Lire (parser) une formule booléenne au format CNF (conjunctive normal form) et générer la formule en mémoire.
  - Difficulté : choix des structures de données (comment représenter les variables, les clauses, etc) pour rendre les algorithmes efficaces (ex : évaluer le nombre de clauses violées).
- 2. Programmer GSAT et/ou WalkSAT.
- 3. Expérimenter sur les formules de la série uf20-91... que vous devriez pouvoir résoudre avec GSAT en choisissant la valeur du paramètre max\_Tries à 10000 et la valeur de max\_Moves valant 50.

Pour les séries comportant plus de variables, nous conseillons d'améliorer l'implémentation de GSAT ou surtout de coder l'algorithme WalkSAT.

#### Conseils

Sources: Lire le cours (url: http://www.lirmm.fr/~trombetton/cours/local.pdf). Vous pouvez aussi lire la page wikipédia sur les algorithmes GSAT et WalkSAT et la page suivante donnant un pseudo-code de GSAT: http://cs.stackexchange.com/questions/219/implementing-the-gsat-algorithm-how-to-select-which-literal-to-flip.

Format d'une clause (dans les fichiers de formules booléennes) : la clause  $\neg x_2 \lor \neg x_4 \lor x_{10} \lor \neg x_{15}$  est représentée dans le fichier par une ligne -2 -4 10 -15 0.

# 3 Codage d une metaheuristique dediee au coloriage de graphe - MAX-CSP

Coder dans le langage de votre choix l'algorithme Metropolis - recuit simulé -, la méthode tabou ou l'algorithme ID Walk afin de résoudre des instances de coloriage de graphe.

On considèrera les définitions de voisinage vus en cours pour les problèmes MAX\_CSP. Par exemple, un voisin défini par le changement de valeur d'une seule variable, ou une version plus *intensifiante* qui choisit une variable en conflit, c'est-à-dire dont la valeur courante viole au moins une contrainte...

## Travail à effectuer

- 1. Ecrire un (parseur) capable de lire une instance dans le format simple des fichiers \*.col trouvés à l'URL:https://mat.tepper.cmu.edu/COLOR/instances/; par exemple, l'instance décrite dans le fichier le450\_15b.col. Le parseur génère des structures de données permettant d'évaluer le coût d'une configuration de manière incrémentale, c'est-à-dire rapide, après chaque mouvement. Lesquelles? That is the question.
- 2. Programmer une métaheuristique permettant de traiter une instance de coloriage (Metropolis recuit simulé -, la méthode tabou ou l'algorithme ID Walk).
  En plus des paramètres de la métaheuristique (ex : longueur de la liste tabou), le programme accepte un paramètre correspondant au nombre de couleurs recherché : maxCoul. Le problème de coloriage de graphe en maxCoul couleurs est donc encodé comme un problème maxCSP, les domaines des variables (sommets) comprenant maxCoul valeurs correspondant aux couleurs possibles. Si la recherche se termine avec 0 contrainte violée, alors la configuration renvoyée est un coloriage en maxCoul couleurs.