## TD 9. Algorithmes d'approximation

Exercice 1. Partition

**Notation.** Pour un ensemble S d'entiers, on note  $\Sigma_S = \sum_{s \in S} s$ .

Étant donné un ensemble de n entiers positifs  $A = \{a_0, \ldots, a_{n-1}\}$ , on cherche une partition  $A = X \sqcup Y$  équilibrée, c'est-à-dire telle que  $\Sigma_X \simeq \Sigma_Y$ . Plus précisément, on cherche à minimiser max $(\Sigma_X, \Sigma_Y)$ . On propose l'algorithme glouton suivant.

## Partition(A):

- 1  $(X, Y, \Sigma_X, \Sigma_Y) \leftarrow (\emptyset, \emptyset, 0, 0)$
- 2 Pour i = 0 à n 1:
- 3 Si  $\Sigma_X < \Sigma_Y : X \leftarrow X \cup \{a_i\}, \Sigma_X \leftarrow \Sigma_X + a_i$
- 4 Sinon:  $Y \leftarrow Y \cup \{a_i\}, \Sigma_Y \leftarrow \Sigma_Y + a_i$
- 5 Renvoyer (X, Y)
- i. Partition fournit-il une solution optimale sur l'entrée A = {4, 2, 3, 2, 7} ?
  ii. Quelle est sa complexité ?

Pour une entrée A, soit  $(X^*, Y^*)$  une solution optimale et  $OPT = max(\Sigma_{X^*}, \Sigma_{Y^*})$ . Soit (X, Y) la solution renvoyée par PartitionGlouton, et on suppose sans perte de généralité  $\Sigma_X \geq \Sigma_Y$ .

- **2.** i. Montrer que pour tout i, OPT  $\geq a_i$ .
  - ii. Montrer que OPT  $\geq \frac{1}{2}\Sigma_A$ .
- 3. On considère le dernier élément  $a_k$  ajouté par Partition à X.
  - i. Montrer que  $\Sigma_X a_k \le \frac{1}{2}(\Sigma_A a_k) \le \text{OPT} \frac{1}{2}a_k$ .
  - ii. En déduire que Partition est une  $\frac{3}{2}$ -approximation pour le problème.
  - iii. Construire un exemple pour lequel Partition fournit une solution égale exactement à  $\frac{3}{2}$ OPT.
- **4.** (bonus) On modifie très légèrement PARTITION en triant les  $a_i$  en ordre décroissant :  $a_0 \ge a_1 \ge \cdots \ge a_{n-1}$ . On garde les mêmes notations que précédemment.
  - i. Montrer que sur l'entrée {10, 10, 9, 9, 2}, l'algorithme n'est pas optimal.
  - ii. Montrer que si #X = 1, alors la solution renvoyée est optimale.
  - iii. On suppose que  $\#X \ge 2$ . Montrer que le dernier élément  $a_k$  ajouté par PARTITION à X vérifie  $a_k \le \frac{2}{3}$  OPT.
  - iv. En déduire que Partition avec tri est une  $\frac{4}{3}$ -approximation.
  - v. Construire un exemple pour lequel PARTITION avec tri fournir une solution exactement égale à  $\frac{7}{6}$  OPT.  $^1$

<sup>1.</sup> Remarque. On peut en fait montrer (mais c'est difficile) que l'algorithme glouton avec tri renvoie toujours une solution  $\leq \frac{7}{6}$  OPT.

Exercice 2. Coupe maximale

Soit G = (S,A) un graphe. Une *coupe* de G est une partition des sommets  $S = X \sqcup Y$  en deux sous-ensembles disjoints non vides. La *taille* d'une coupe  $X \sqcup Y$  est le nombre d'arêtes dont une extrémité est dans X et l'autre dans Y. On cherche à calculer une coupe  $X \sqcup Y$  de taille maximale.

On utilise l'algorithme probabiliste simpliste suivant : chaque sommet  $s \in S$  est affecté indépendamment à X avec probabilité  $\frac{1}{2}$  et à Y avec la même probabilité.

- **1.** Soit  $a = \{u, v\}$  une arête de *G*. Calculer la probabilité que *a* soit *coupée*, c'est-à-dire qu'une de ses extrémités appartienne à *X* et l'autre à *Y*.
- **2.** Quelle est l'espérance de la taille de la coupe renvoyée par l'algorithme probabiliste ? *Utiliser la linéarité de l'espérance*.
- 3. En déduire que l'espérance de la taille de la coupe renvoyée est  $\geq \frac{1}{2}$  OPT où OPT est la taille d'une coupe maximale.

Exercice 3. MAXSAT

On considère des *formules sous forme normale conjonctive* (formule CNF), comme par exemple  $(x_1 \lor \neg x_2 \lor x_3) \land (\neg x_1 \lor x_3) \land (\neg x_3) \land (x_2 \lor x_3)$ : c'est une *conjonction de clauses*, chaque clause est une *disjonction de littéraux* et chaque littéral est soit une variable booléenne soit sa négation. Le problème SAT consiste, étant donné une formule CNF, à décider s'il existe une affectation qui satisfait la formule.

Dans cet exercice, on s'intéresse à une variante du problème : MAXSAT. Étant donné la formule CNF, il s'agit de trouver l'affectation qui satisfait *le plus possible de clauses*.

- **1.** Justifier que si on sait résoudre de manière exacte MAXSAT, alors on peut résoudre SAT.
- **2.** Vérifier que dans la formule de l'exemple, au plus 3 clauses sur 4 peuvent être satisfaites simultanément.
- **3.** Quel algorithme (déjà vu) peut-on modifier pour résoudre MAXSAT ? Quelle est sa complexité ?
- **4.** On propose l'algorithme suivant: on renvoie une affectation des variables choisie uniformément, c'est-à-dire qu'on choisit, pour chaque variable, la valeur VRAI avec probabilité  $\frac{1}{2}$  ou FAUX avec probabilité  $\frac{1}{2}$ . On suppose que chaque variable apparaît au plus une fois dans chaque clause.
  - i. Quelle est la complexité de cet algorithme?
  - ii. Soit C une clause de taille k. Montrer que la probabilité que C soit satisfaite est  $1-1/2^k$ .
  - iii. En déduire que l'espérance du nombre de clauses satisfaites est  $\geq m/2$  où m est le nombre total de clauses.
  - iv. Que peut-on dire sur le facteur d'approximation?