

# INFO-F203 - Algorithmique 2: Projet 1

## Rapport

Pascal Tribel  
Noémie Muller

14 novembre 2018

### **Sommaire**

## Première partie

# Sous-arbre de poids maximum

## 1 Introduction

## 2 Choix d'implémentation

### 2.1 La classe "Tree"

La classe Tree a été implémentée sous forme d'un arbre récursif, où les enfants d'un noeud sont eux-mêmes un arbre, stockés dans une liste. Si cette liste est vide, on est alors confronté à une feuille. L'intérêt de cette implémentation est d'une part que le code est tout à fait compréhensible et lisible, et que la plupart des opérations se font avec une complexité raisonnable.

#### 2.1.1 La méthode somme

Cette méthode donne la valeur de la somme de tous les noeuds d'un arbre (c'est-à-dire la somme des sommes de ses sous-arbres). Cette opération de visite qu'une fois chaque noeud, et donc s'exécute avec une complexité de  $O(n)$  pour  $n$  le nombre de noeuds de l'arbre.

### 2.2 La fonction maxSubTree

Cette fonction détermine le sous-arbre maximum de l'arbre passé en paramètre. Sa complexité s'exprime en  $O(n^2)$  pour  $n$  le nombre de noeuds de l'arbre (en effet, chaque noeud n'est visité qu'une fois, pour calculer la somme du sous-arbre dont il est racine).

## 3 Conclusion

L'implémentation de cet exercice a été fait de manière à être la plus compréhensible possible, c'est pourquoi nous n'avons pas utilisé de modules externes. L'objectif était d'entièrement contrôler nos structures de données, en permettant ainsi de nous assurer de sa clarté et de son efficacité.

## Deuxième partie

# Les hypergraphes et hypertrees

## 4 Introduction

Pour cet exercice, comme pour le précédent, nous avons décidé d'implémenter nous-même les classes, les méthodes et les fonctions, au lieu de les emprunter à des modules. En effet, au-delà de l'intelligibilité du code écrit, cela nous a permis d'entièrement contrôler l'exécution de notre programme. Évidemment, ce choix comporte ses inconvénients : nous ne pouvons être certains d'avoir écrit les algorithmes les plus efficaces, et nous sommes limités quant aux représentations graphiques qui nous sont permises. Néanmoins, il nous a semblé que notre compréhension primait sur ces-dits inconvénients.

## 5 Choix d'implémentation

### 5.1 Les classes

#### 5.1.1 La classe `HyperNode`

Cette classe hérite de la classe `Node`, car un hyper-noeud est un noeud qui appartient à une hyper-arête. La complexité de toutes ses méthodes s'exprime en  $O(1)$ .

#### 5.1.2 La classe `HyperArete`

A l'initialisation d'un objet de cette classe, on va marquer dans chaque hyper-noeud de l'hyper-arête qu'il appartient à celle-ci. Aussi, la création d'un tel objet s'exécute avec une complexité exprimée en  $O(n)$ , pour  $n$  le nombre de noeuds qu'il contient. Il en va de même pour la fonction d'affichage. Toutes les autres méthodes s'exécutent en  $O(1)$ .

Le lecteur peut s'étonner de ne voir aucun setter pour cette classe. En effet, nous n'avons pas prévu que la classe serait utilisée en dehors du contexte que nous prévoyons, et de ce fait, un setter n'est pas requis.

#### 5.1.3 La classe `HyperGraph`

Dernière classe de la famille des "hyper", elle est définie par les hyper-noeuds et les hyper-arêtes qu'elle contient. Ses méthodes d'expriment toutes en  $O(1)$ , sauf sont affichage, qui dépend de l'affichage de chacune de ses hyper-arêtes. Cette méthode d'affichage s'exprime donc avec une complexité de  $O(n * m)$ , pour  $n$  le nombre d'hyper-arêtes et  $m$  le nombre d'hyper-noeuds de l'hyper-graphe.

#### 5.1.4 La classe `Node`

Toutes les méthodes de la classe `Node` se font en  $O(1)$ . Cette classe est utilisée à la fois dans la classe `Graph`, et dans la classe `HyperNode` qui hérite d'elle.

#### 5.1.5 La classe `Graph`

La classe `Graph` consiste en un dictionnaire dont les clés sont des noeuds, et les valeurs pointées par ces clés sont les noeuds reliés par une seule arête à ce noeud. L'initialisation d'un graphe se fait en  $O(1)$ . Son affichage, dans le pire des cas (dans le cas d'un graphe complet), se fait en  $O(n^2)$ . Toutes les autres méthodes de cette classe se font en  $O(1)$ , car elles ne sont constituées que d'instruction simples et/ou de structures conditionnelles.

### 5.2 Les fonctions

Dans cette sous-partie, nous allons étudier l'implémentation et le comportement des différentes fonctions nécessaires pour la grande fonction de cette partie : `isHyperTree()`.

#### 5.2.1 `incidenceGraph`

Cette fonction permet de créer le graphe d'incidence de l'hyperGraph passé en paramètre. Le pire des cas se présentant ici, est le cas où tous les noeuds (de nombre  $n$ ) appartiennent à des hyper-arêtes contenant  $n-1$  noeuds. En effet, nous partons du principe que deux hyper-arêtes contenant exactement les mêmes noeuds  $n$  sont en fait la même hyper-arête. Dans ce cas, il y a  $n$  noeuds et  $n$  hyper-arêtes, et la fonction est alors d'une complexité de  $O(n^2)$ . Dans le meilleur des cas, où chaque noeud n'appartient à aucune hyper-arête, alors la complexité est de  $O(n)$ .

#### 5.2.2 `primalGraph`

Cette fonction crée le graphe primal de l'hyperGraph passé en paramètre. Le pire des cas, comme pour la fonction précédente, est le cas où tous les noeuds (de nombre  $n$ ) appartiennent à des hyper-arêtes contenant  $n-1$  noeuds. Seulement, pour cette fonction, la complexité dans ce pire cas est alors de  $O(n^3)$ , car pour chaque noeud (si  $n$  est le nombre de noeuds), on regarde chaque hyper-arête (du nombre de  $n-1$ ), puis on regarde tous les autres noeuds de cette hyper-arête (dont le nombre est de  $n-1$  aussi). Le total tend alors vers  $n^3$ .

- 5.2.3 dualGraph
- 5.2.4 isCordal
- 5.2.5 getMaximalClique
- 5.2.6 getCycles
- 5.2.7 isAlphaAcyclic
- 5.2.8 isHyperTree

## 6 Conclusion