



SORBONNE UNIVERSITÉ  
FACULTÉ DES SCIENCES ET D'INGÉNIERIE  
DÉPARTEMENT D'INFORMATIQUE  
2021-2022

## **RAPPORT DE MI-PARCOURS**

Projet de Recherche  
Troisième Année Licence Informatique

**Comparaison d'algorithmes pour un problème d'ordonnancement  
sur  $m$  machines avec dates de disponibilités et queues**

**Réalisé par**

Malik DOUFENE  
Samy Mouloud NEHLIL

**Encadrés par**

Professeur MUNIER-KORDON A.

# Table des matières

<b>1</b>	<b>Définition du problème</b>	<b>3</b>
1.1	Définitions et notations . . . . .	3
	Contraintes . . . . .	3
1.2	Problème . . . . .	3
1.3	Rappels . . . . .	4
1.3.1	les flots . . . . .	4
	Définition . . . . .	4
	Exemple . . . . .	4
	Propriétés . . . . .	5
1.3.2	Graphe résiduel et chemin améliorant . . . . .	5
1.3.3	Algorithme de Ford-Fulkerson . . . . .	5
	. . . . .	6
<b>2</b>	<b>Démarche et objectifs</b>	<b>7</b>
2.1	Problème de décision . . . . .	7
2.1.1	Génération des instances . . . . .	8
2.1.2	Passage vers un problème de flot . . . . .	8
	Sommets du graphe . . . . .	8
	Arcs du graphe . . . . .	8
	Capacité des arcs . . . . .	9
	Dédution . . . . .	9
	Exemple . . . . .	9
2.2	Solution de départ . . . . .	10
2.3	Choix d'algorithme de flot . . . . .	10
2.4	Problème d'optimisation . . . . .	10
2.5	Questions que l'on peut se poser ? . . . . .	11

# Chapitre 1

## Définition du problème

### 1.1 Définitions et notations

On considère le problème d'ordonnancement classique  $P / pmtn, ri, qi / Cmax$  défini par un ensemble de  $n$  tâches préemptives  $Ti$  de durée quelconque et des fenêtres de temps. À toute tâche  $i$ , on associe 3 paramètres entiers strictement positifs : sa durée  $pi$ , sa date de disponibilité  $ri$  et sa queue  $qi$ . Ces tâches sont à exécuter sur  $m$  machines identiques, sachant qu'une tâche nécessite une machine durant toute son exécution, et une machine ne peut exécuter qu'une tâche à la fois. Les tâches sont préemptives, autrement dit l'exécution de toute tâche  $i$  peut être suspendue et reprise ultérieurement.

#### Contraintes

- La durée totale d'exécution d'une tâche doit être égale à  $pi$ .
- La tâche  $Ti$  ne peut démarré qu'à partir de l'instant  $ri$ .
- Une tâche ne peut être exécuté simultanément sur 02 machines distinctes (Ce qui introduit une notion d'intervalle où pour tout  $[U_1, U_2]$  : le temps d'exécution de chaque  $Ti$  dans cet intervalle  $\leq U_2 - U_1$ ).

### 1.2 Problème

Un ordonnancement  $\sigma$  est dit réalisable si il vérifie l'ensemble des contraintes du problème. Pour toute tâche  $i$ , on note  $C_i^\sigma$  la date de fin d'exécution de  $i$  pour l'ordonnancement  $\sigma$ . La durée de l'ordonnancement est définie par  $D^\sigma = \max_{i \in T} (C_i^\sigma + qi)$ . Le problème est de construire un ordonnancement réalisable de durée  $D$  minimale.

Ce qui signifie que le problème se divise en 02 problèmes sous-jacents :

**Problème de décision :** Déterminer si il existe bien un ordonnancement réalisable quelconque pour une instance donnée.

**Problème d'optimisation :** Si une instance accepte bien un ordonnancement réalisable, déterminer si il est optimal ou non, et dans le cas échéant calculer la solution optimale.

## 1.3 Rappels

Ce problème est résolvable de manière exacte par un algorithme polynomial qui associe un algorithme de résolution à base de flots à une recherche dichotomique.

### 1.3.1 les flots

#### Définition

Soit  $G$  un graphe orienté,  $S$  son ensemble de sommets et  $A$  son ensemble d'arcs. On définit une fonction  $C$  qui associe à chaque arc  $(u, v)$  de  $A$  une valeur positive fixe  $C(u, v)$  appelé *capacité* de l'arc  $(u, v)$ . De plus, on définit deux sommets spéciaux dans  $G$  : le sommet  $S$  appelé *sommet source* qui n'a aucun arc entrant, et le sommet  $P$  appelé *sommet puit* qui n'a aucun arc sortant. Le Graphe  $G' = (V, A, C)$  est appelé *réseau de flots*.

#### Exemple

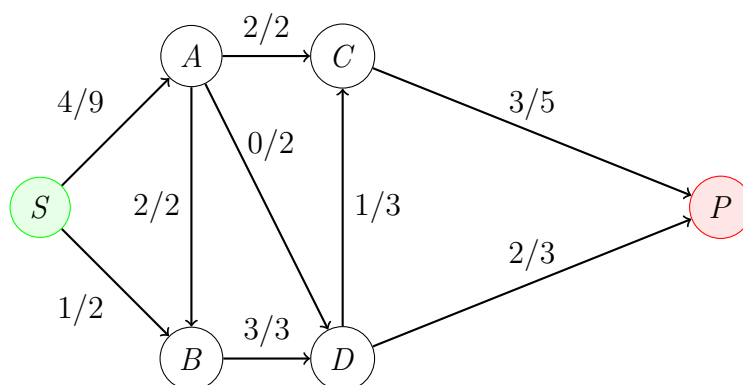


FIGURE 1.1 – Exemple d'un réseau de flots

Ainsi un flot dans un graphe  $G$  avec des capacités  $C$  est une application des arcs de  $G$  dans  $\mathbb{R}^+$  qui respectent les contraintes suivantes :

**Propriétés**

**Sommets non adjacent :** Si  $(u, v) \notin A$  alors :  $C(u, v) = 0$

**Capacité :** pour tout  $u, v : 0 \leq f(u, v) \leq C(u, v)$ , la capacité d'un arc ne peut être dépassé

**Conservation :** si  $u \neq s$  et  $u \neq t$  alors :

$$\sum_{v \in S} f(u, v) = \sum_{v \in S} f(v, u) \quad (1.1)$$

C'est à dire que la somme des flots qui partent d'un sommet est égale à la somme des flots qui y entrent.

On en déduit que la somme des flots sortants de la source est aussi la somme des flots qui arrive au puit, cette somme est appelé le débit :

$$\text{Débit de } f = \sum_{v \in S} f(s, v) = \sum_{v \in S} f(v, p) \quad (1.2)$$

**1.3.2 Graphe résiduel et chemin améliorant**

Soit  $G$  et un flot compatible  $f$ . Le *graphe résiduel* ou d'*écarts* associé, est le graphe qui modélise, sur chaque arc, l'écart entre le flot et la capacité de l'arc. Il est défini de la façon suivante :

- Ses sommets sont les sommets de  $G$ .
- Il existe un arc entre  $u$  et  $v$  si  $0 < f(u, v) < C(u, v)$  ou quand  $f(u, v) < 0$ .
  - Si  $0 < f(u, v) < C(u, v)$  : alors on met un arc  $(u, v)$  qui indique que l'on peut encore augmenter le flot le long de cet arc (arc augmentant).
  - Si  $f(u, v) < 0$  alors on met un arc  $(u, v)$  qui indique que l'on peut diminuer le flot entre  $v$  et  $u$ .

On dit aussi qu'un arc tel que  $f(u, v) = C(u, v)$  est *saturé*. Le graphe résiduel contient donc le graphe où on enlève les arcs *saturés*.

Un *chemin améliorant* pour un flot  $f$  est juste un chemin simple de  $S$  vers  $P$  dans le graphe résiduel de  $G$ . Sa variation de flot est la valeur minimale, le long du chemin des  $C(u, v) - f(u, v)$  pour les arcs augmentants et  $f(u, v)$  sinon.

**1.3.3 Algorithme de Ford-Fulkerson**

L'algorithme de Ford-Fulkerson cherche un chemin augmentant dans le graphe résiduel. Il sature ce chemin s'il existe, sinon il retourne le flot maximum.

Après construction du graphe d'écart, un chemin de  $S$  à  $P$  est choisi s'il en existe. Sinon nous avons le flot maximal. Dans le premier cas, le nouveau flot est calculé suivant le chemin augmentant choisi dans le graphe d'écart : on rajoute le flot du chemin augmentant au flot existant si l'arc correspondant dans le graphe d'origine est dans le même sens que celui du graphe d'écart, sinon on soustrait le flot. L'algorithme s'arrête lorsqu'il n'y a plus de chemin augmentant.

# Chapitre 2

## Démarche et objectifs

Ce projet peut être divisé en deux grands problèmes théoriques : un problème de décision, et un problème d'optimisation, la première étape étant de déterminer si il existe un ordonnancement réalisable et si oui comment l'optimiser ( C'est à dire minimiser  $D = \max_{i \in T} \{Ci + qi\}$  )

### 2.1 Problème de décision

On peut résumer les étapes de résolution du problème de décision dans les étapes suivantes :

1. Générer des instances de test aléatoires.
2. Construire le flot représentant le problème d'ordonnancement à l'aide de la transformation de Martel
3. Trouver une solution de départ réalisable à l'aide des heuristiques (Jackson's Pseudo Preemptive Scheduling).
4. Résoudre le flot maximum par un algorithme de résolution choisi (Expérimenter plusieurs algorithmes).
5. Déterminer si il existe un ordonnancement réalisable

Ce problème consiste, en premier temps à fixer une constante  $C$  qui représente la durée totale d'un ordonnancement, puis étant donné une instance de tâches  $T$  avec des  $ri$ ,  $qi$ , et  $pi$ , on peut passer à une instance avec des deadlines  $di$  par la relation :

$$C = di + qi \quad \text{donc} \quad di = C - qi. \quad (2.1)$$

Une fois les deadlines des tâches sont obtenues, on passe à la deuxième étape dans la résolution du problème de décision par un passage à une représentation en flot.

### 2.1.1 Génération des instances

évaluer l'efficacité de notre solution ainsi que sa complexité temporelle expérimentale, nous devons penser à une manière de générer des instances de tâches en entrée de notre algorithme de décision.

- Cette génération est certes aléatoire mais doit répondre certains critères afin de donner des exemples pertinents :
  - $n, m$  fixés tel que :  $m$  machines et  $n$  tâches
  - $p_i$  uniformes entre 1 et 10
  - Deux réels  $\alpha$  et  $\beta$  fixés qui tendent vers 0
  - les  $r_i$  sont générés aléatoirement dans  $\left[0, \frac{\alpha}{m} * \sum_{i \in T} p_i\right]$
  - les  $q_i$  sont générés aléatoirement dans  $\left[0, \frac{\beta}{m} * \sum_{i \in T} p_i\right]$
- Filtrer les instances dont les heuristiques retournent directement des solutions optimales et calculer le pourcentage de leurs apparitions en fonction des paramètres  $\alpha, \beta, m, n$ .
- Sauvegarde toutes les instances générées dans un fichier pour les tests ultérieurs.

### 2.1.2 Passage vers un problème de flot

Pour cela nous allons utiliser la transformation de MARTEL qui est défini comme suit : Soit  $G$  un graphe orienté avec une source  $s$  et un puit  $p$ .

#### Sommets du graphe

Soit  $S$  l'ensemble des sommets du flot  $G$ . Chaque tâche  $T_i$  est représentée par un sommet  $T_i$ .

On construit des intervalles  $I$  à partir de toutes les valeurs distinctes croissantes de  $\{r_i\} \cup \{d_i\}$  avec  $i \in T$ , où chaque valeur est une extrémité d'un intervalle, cette transformation est polynomiale, on aura au maximum  $2n$  intervalles qui correspond au cas où toutes les valeurs  $r_i$  et  $d_i$  sont distinctes. Cette transformation permet aussi de s'assurer qu'une tâche  $T_i$  ne peut s'exécuter que sur une seule machine au plus dans un intervalle donné. Ainsi Chaque intervalle  $I$  est représenté par un sommet de notre flot.

#### Arcs du graphe

Soit  $A$  l'ensemble des arcs du flot  $G$ . Il existe un arc entre la source  $s$  et chaque tâche  $T_i$ . Il existe un arc entre chaque intervalle  $I$  et le puit  $p$ .



Il existe un arc entre chaque tâche  $T_i$  et un intervalle  $I_i$  si et seulement si cette tâche peut s'exécuter sur cet intervalle. Autrement dit, cette tâche est disponible avant le début de cet intervalle et après la fin de ce dernier, la capacité de cet arc étant la longueur de l'intervalle.

### Capacité des arcs

Les arcs entre la source  $s$  et la tâches  $T_i$  ont une capacité de  $pi$  qui est la durée d'exécution de  $T_i$  (le temps cpu nécessaire pour exécuter la tâche  $i$ ).

La capacité de l'arc reliant une tâche  $T_i$  à un intervalle  $I_i$  représente la longueur de l'intervalle.

Les arcs entre les intervalles  $I_i$  et le puit  $p$  ont une capacité de  $m$  x longueur de l'intervalle (le total de slots disponibles pour l'exécution des tâches au sein de cet intervalle).

### Déduction

Après cette transformation, il s'agit d'un problème de flots maximum, ou il suffit - à l'aide d'un algorithme de flots bien choisi - de résoudre le problème de flots et de répondre à ce problème de décision par oui/non tel que :

Oui : Un ordonnancement réalisable est possible pour l'instance donnée ; la condition  $(\sum_{i \in T} pi \leq \text{flot max})$  est remplie

Non : aucun ordonnancement réalisable n'est possible.

### Exemple

$$T = \{1, 2, 3\}, \quad n = 3 \quad m = 3$$

	$T1$	$T2$	$T3$
$ri$	0	0	1
$di$	1	4	4
$pi$	1	2	3

FIGURE 2.1 – Exemple d'instance

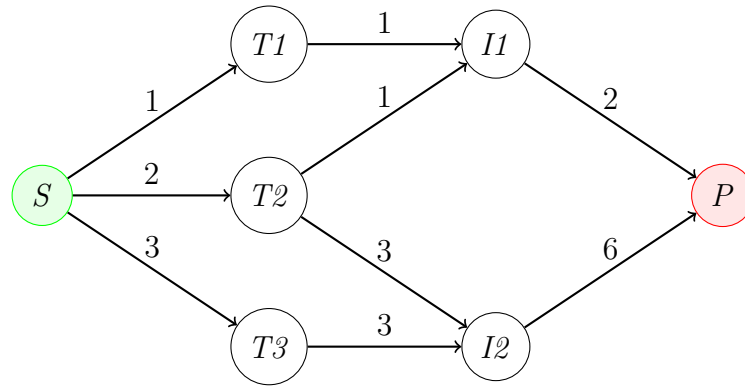


FIGURE 2.2 – Flût obtenu après transformation

## 2.2 Solution de départ

Cette étape consiste à tester différentes heuristiques pour en retenir une qui, partant d'une instance de tâches avec des deadlines, permet de donner une solution de départ partielle pour notre flût qui soit réalisable. Cette dernière peut être optimale comme elle peut ne pas l'être. Dans le cas échéant, l'algorithme de flot qu'on choisira devra augmenter cette solution jusqu'à trouver un flot maximum permettant de résoudre le problème de décision.

## 2.3 Choix d'algorithme de flot

Il s'agit dans cette étape de choisir parmi plusieurs algorithmes de recherche de flots maximum celui qui permet de résoudre le problème de décision (est plus tard le problème d'optimisation) le plus rapidement possible. Autrement dit, il s'agit d'évaluer expérimentalement la complexité temporelle des différents algorithmes de flots sur un ensemble d'instances générées aléatoirement pour en déduire le plus performant. Tous les algorithmes que nous allons utiliser sont déjà implémentés dans la bibliothèque NetworkX de Python.

## 2.4 Problème d'optimisation

Il s'agit dans ce problème de trouver le  $C$  minimum, ie l'ordonnancement de durée minimum pour un ensemble de test, ceci est réalisable à l'aide d'une recherche dichotomique (Binary Search).

## 2.5 Questions que l'on peut se poser ?

- Quelle valeur donner pour fixer  $C$  ?
- Comment générer des exemples de tests aléatoires ?
- Quelle heuristique utiliser pour une solution de départ réalisable (une solution partielle) ?
- Quel algorithme de flot maximum utiliser pour résoudre le problème de décision plus rapidement ?
- Comment résoudre le problème d'optimisation ?

# Bibliographie

- [1] Létocart Lucas. *Cours "Algorithmique de graphes"* . LIPN - UMR CNRS 7030. Institut Galilée, Université Paris 13. 2018/2019
- [2] Cormen T. Leiserson C. Rivest R. *"Introduction à l'algorithmique" traduit par Cazin X.*. DUNOS, Paris 1994.
- [3] Nicaud Cyril. *Flôts dan les graphes Cours d'algorithmique avancée*. LIGM UMR 8049, Université Paris-Est, Maren-la-vallée. 2019.