# Ordonnancement et équité

### Rapport de stage



Master d'informatique M2

Faculté de Sciences et Ingénieurie de Sorbonne Université

Marion Caumartin

6 mars 2019

# Table des matières

1	Introduction	1
	Définition du problème2.1 Ordonnancement2.2 Equité	
3	Propriétés	3
	Algorithme 4.1 Round-Robin	5

### 1 Introduction

Les problèmes d'ordonnancement constituent un domaine important en recherche opérationnelle. Ils traitent de l'affectation de tâches à des machines, et de l'exécution de ces tâches au cours du temps : il s'agit de savoir où - sur quelle machine - et quand commencera chaque tâche. Récemment, des problèmes d'ordonnancement en présence de différents acteurs ont été étudiés. Cependant, très peu de critères d'équité ont été appliqués aux problèmes d'ordonnancement (hormis le critère classique qui consiste à minimiser le coût maximal d'une machine).

La théorie du partage équitable est un domaine central en choix social computationnel. Elle s'intéresse à définir des règles d'affectation de ressources à des agents de manière à satisfaire au mieux les agents, sachant que les préférences de ceux-ci peuvent avoir différentes structures inhérentes au problème. Un concept fréquemment utilisé pour évaluer les affectations est celui de l'absence d'envie (envy freeness) : une affectation de ressources est dite sans-envie si aucun des agents ne préfère le lot de ressources d'un autre agent à son propre lot.

Le but de ce stage est d'appliquer des concepts et techniques développés en théorie du partage équitable, au domaine de l'ordonnancement. On cherche ainsi à évaluer la qualité des ordonnancements du point de vue de l'équité et à calculer des ordonnancements "équitables".

# 2 Définition du problème

#### 2.1 Ordonnancement

On note m le nombre de machines.

On note  $s_i^j$  le slot de temps i de la machine j.

 $\{1,\ldots,n\}$  un ensemble d'agents.

Chaque agent k a un ensemble de  $x \in \mathbb{N}$  tâches à réaliser et un critère  $f_k$  à minimiser.

On note  $J_i^k$  la tâche i de l'agent k.

Chaque tâche  $J_i^k$  a une durée  $p_i^k$ , peut avoir une deadline  $d_i^k$  et une date de disponibilité  $r_i^k$ .

Dans un premier temps, on considère que  $\forall k \in \{1, ..., n\}, \forall i \in \{1, ..., x\}, p_i^k = 1$ .

Un ordonnancement  $\sigma$  est définit par les dates de début des tâches :  $\sigma(J_i^k)$ . On note  $\mathscr S$  l'ensemble des ordonnancements valides. On note  $\sigma(k)$  l'ordonnancement de l'agent k pour l'ordonnancement  $\sigma$ .

On note  $C_i^k$  la date de fin de la tâche i de l'agent  $k:C_i^k=\sigma(J_i^k)+p_i^k$ .

 $C_{max}^k = \max_i C_i^k$ : date de fin maximum (makespan)

 $T_i^k = \max(0, C_i^k - d_i^k)$ : retard

 $L_i^k = C_i^k - d_i^k$ : retard algébrique

 $U_i^k = \begin{cases} 1 \text{ si } C_i^k > d_i^k \\ 0 \text{ sinon} \end{cases} : \text{vaut } 1 \text{ si } J_i^k \text{ est en retard, } 0 \text{ sinon}$ 

 $E_i^k = \max(0, d_i^k - C_i^k)$ : avance

 $S_i^k = (L_i^k)^2$ 

 $D_i^k = |D_i^k|$ 

#### 2.2 Equité

On cherche un ordonnancement où chaque agent a exactement x slot :  $\forall k \in \{1, ..., n\}, |\sigma(k)| = x$ .

$$\forall k, k' \{1, \dots, n\}, \sigma(k) \cap \sigma(k') = \emptyset.$$

Les slots ne peuvent pas être divisés.

On note  $f = (f_1, \ldots, f_n)$ .

Pareto-optimalité :  $\sigma$  domine  $\sigma'$  au sens de Pareto ssi

$$\begin{cases} \forall k \in \{1, \dots, n\}, f_k(\sigma(k)) \leq f_k(\sigma'(k)) \\ \exists k \in \{1, \dots, n\}, f_k(\sigma(k)) < f_k(\sigma'(k)) \end{cases}$$

utilitarian social welfare : minimiser  $\sum_{k=1}^{n} f_k$ .

egalitarian social welfare : minimiser  $\max_{k=1}^{n} f_k$ .

leximin : 
$$\sigma \succ_{lex} \sigma' \iff \exists i \in \{1, \dots, n-1\}, \begin{cases} \forall k < i, f_k(\sigma(k)) = f_k(\sigma'(k)) \\ f_i(\sigma(i)) < f_i(\sigma'(i)) \end{cases}$$

proportional fair share : on note  $f_k^*$  le coût si k disposait des machines pour lui seul.  $pfs(k) = nf_k^*$ .

maxmin fair share:  $\operatorname{mfs}(k) = \min_{\sigma \in \mathscr{L}} \max_{i=1}^{n} f_k(\sigma(i)).$ 

Ordonnancement sans envie :  $\forall k, j \in \{1, ..., n\}, f_k(\sigma(k)) \leq f_k(\sigma(j))$ 

Envie entre deux agents :  $e_{ij} = \max(0, f_i(\sigma(i)) - f_i(\sigma(j)))$ 

degré d'envie :  $e_i = \max_j e_{ij}$  ou  $e_i = \sum_j e_{ij}$ 

envie de la société :  $\max_i e_i$  ou  $\sum_i e_i$ 

Envie up to one slot : i envie j up to one slot ssi  $\exists s \in \sigma(i), f_i(\sigma(i) \setminus s) \leq f_i(\sigma(j))$ 

Envie up to any slot : i envie j up to any slot ssi  $\forall s \in \sigma(i), f_i(\sigma(i) \setminus s) \leq f_i(\sigma(j))$ 

# 3 Propriétés

Propriété 1. Au moins un ordonnancement egalitarian-optimal est Pareto-optimal.

 $D\'{e}monstration.$  Par l'absurde : on suppose qu'il n'existe pas d'ordonnancement egalitarian-optimal et Pareto-optimal.

Soit  $\sigma$  un ordonnancement egalitarian-optimal.  $\sigma$  n'est donc pas Pareto-optimal. Il existe donc un ordonnancement  $\sigma'$  Pareto-optimal qui domine  $\sigma$  et qui n'est pas egalitarian-optimal.

2 cas possibles:

- $\max_{i=1}^n f_i(\sigma'(i)) = \max_{i=1}^n f_i(\sigma(i))$ : comme  $\sigma$  est egalitarian-optimal, alors  $\sigma'$  l'est aussi  $\Longrightarrow$  contradiction.
- $\max_{i=1}^n f_i(\sigma'(i)) \le \max_{i=1}^n f_i(\sigma(i))$ : donc  $\sigma$  n'est pas egalitarian-optimal  $\implies$  contradiction.

Propriété 2. Un ordonnancement sans envie n'est pas toujours Pareto-optimal.

**Exemple 1.** On considère une instance avec une machine et deux agents A et B qui veulent optimiser le même critère. Chaque agent a deux tâches à exécuter sur la machine. On note  $A_i$  (reps.  $B_i$ ) la tâche i de l'agent A (resp. B) pour  $i \in \{1,2\}$ . Chaque tâche a une deadline :  $d_1^A = 1$ ,  $d_2^A = 3$ ,  $d_1^B = 2$  et  $d_2^B = 4$ .

On appelle  $\sigma_1$  l'ordonnancement suivant :

$$A_1 \mid B_2 \mid A_2 \mid B_3$$

On appelle  $\sigma_2$  l'ordonnancement suivant :

- Si A et B veulent minimiser  $\sum T_i$ :  $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet,  $\left\{ \begin{array}{l} f_A(\sigma_1(A)) = 1 \leq f_A(\sigma_1(B)) = 1 \\ f_B(\sigma_1(B)) = 0 \leq f_B(\sigma_1(A)) = 0 \end{array} \right. \text{ et } \left\{ \begin{array}{l} f_A(\sigma_2(A)) = 0 < f_A(\sigma_1(A)) = 1 \\ f_B(\sigma_2(B)) = 0 \leq f_B(\sigma_1(B)) = 0 \end{array} \right.$
- Si A et B veulent minimiser  $\sum U_i$ :  $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet,  $\begin{cases} f_A(\sigma_1(A)) = 1 \leq f_A(\sigma_1(B)) = 1 \\ f_B(\sigma_1(B)) = 0 \leq f_B(\sigma_1(A)) = 0 \end{cases} \text{ et } \begin{cases} f_A(\sigma_2(A)) = 0 < f_A(\sigma_1(A)) = 1 \\ f_B(\sigma_2(B)) = 0 \leq f_B(\sigma_1(B)) = 0 \end{cases}$  Si A et B veulent minimiser  $\sum E_i$ :  $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet,
- Si A et B veulent minimiser  $\sum E_i$ :  $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet  $\begin{cases} f_A(\sigma_1(A)) = 0 \le f_A(\sigma_1(B)) = 0 \\ f_B(\sigma_1(B)) = 1 \le f_B(\sigma_1(A)) = 1 \end{cases}$  et  $\begin{cases} f_A(\sigma_2(A)) = 0 \le f_A(\sigma_1(A)) = 0 \\ f_B(\sigma_2(B)) = 0 < f_B(\sigma_1(B)) = 1 \end{cases}$
- Si A et B veulent minimiser  $\sum S_i$ :  $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet,  $\begin{cases} f_A(\sigma_1(A)) = 1 \leq f_A(\sigma_1(B)) = 1 \\ f_B(\sigma_1(B)) = 1 \leq f_B(\sigma_1(A)) = 1 \end{cases}$  et  $\begin{cases} f_A(\sigma_2(A)) = 0 < f_A(\sigma_1(A)) = 1 \\ f_B(\sigma_2(B)) = 0 < f_B(\sigma_1(B)) = 1 \end{cases}$
- Si A et B veulent minimiser  $\sum D_i$ :  $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet,  $\left\{ \begin{array}{l} f_A(\sigma_1(A)) = 1 \leq f_A(\sigma_1(B)) = 1 \\ f_B(\sigma_1(B)) = 1 \leq f_B(\sigma_1(A)) = 1 \end{array} \right. \text{ et } \left\{ \begin{array}{l} f_A(\sigma_2(A)) = 0 < f_A(\sigma_1(A)) = 1 \\ f_B(\sigma_2(B)) = 0 < f_B(\sigma_1(B)) = 1 \end{array} \right.$

**Propriété 3.** Minimiser  $\sum L_i$  revient à minimiser  $\sum C_i$ .

Démonstration.  $\sum L_i = \sum (C_i - d_i) = \sum C_i - \sum d_i$ . Or  $\sum d_i$  est une constante. Donc si on minimise  $\sum C_i$ , on minimise également  $\sum L_i$ .

**Exemple 2.** On considère une instance avec 2 machines, 3 agents A, B et D qui veulent optimiser  $\sum C_i$ . Chaque agent a 3 tâches à exécuter. On note  $A_i$  (resp.  $B_i$  et  $D_i$ ) la tâche i de l'agent A (reps. B et D) pour  $i \in \{1, 2, 3\}$ .

On appelle  $\sigma_1$  l'ordonnancement suivant :

	$A_1$	$D_1$	$D_2$	$D_3$	$B_3$
$  B_1   B_2   A_2   A_3  $	R,	$R_{\circ}$	As	A	

On appelle  $\sigma_2$  l'ordonnancement suivant :

 $\sigma_1$  est sans-envie mais n'est pas optimal. En effet,

$$\begin{cases} f_A(\sigma_1(A)) = 9 \le f_A(\sigma_1(B)) = 9 \\ f_A(\sigma_1(A)) = 9 \le f_A(\sigma_1(D)) = 9 \end{cases}, \begin{cases} f_B(\sigma_1(B)) = 9 \le f_B(\sigma_1(A)) = 9 \\ f_B(\sigma_1(B)) = 9 \le f_B(\sigma_1(D)) = 9 \end{cases}, \\ \begin{cases} f_D(\sigma_1(D)) = 9 \le f_D(\sigma_1(A)) = 9 \\ f_D(\sigma_1(D)) = 9 \le f_D(\sigma_1(B)) = 9 \end{cases} \text{ et } \begin{cases} f_A(\sigma_2(A)) = 8 < f_A(\sigma_1(A)) = 9 \\ f_B(\sigma_2(B)) = 9 \le f_B(\sigma_1(B)) = 9 \\ f_D(\sigma_2(D)) = 8 < f_D(\sigma_1(D)) = 9 \end{cases}.$$

### 4 Algorithme

### 4.1 Round-Robin

On considère que tous les agents ont au moins deux tâches.

L'algorithme fonctionne de la façon suivante :

- Chaque agent donne pour chacune de ses tâches un coût aux différents slots.
- On définit un ordre p des agents.
- A chaque tour, chaque agent choisit le slot qui lui coûte le moins.

**Exemple 3.** On considère une instance avec deux machines et trois agents A, B, et D. Les agents A et B veulent minimiser  $\sum T_i$  et l'agent D veut minimiser  $\sum C_i$ . Chaque agent a trois tâches à executer. On note  $A_i$  (resp.  $B_i$  et  $D_i$ ) la tâche i de l'agent A (reps. B et D) pour  $i \in \{1, 2, 3\}$ . Chaque tâche a une deadline :  $d_1^A = 3$ ,  $d_2^A = 1$ ,  $d_2^A = 1$ ,  $d_1^B = 1$ ,  $d_2^B = 2$ ,  $d_3^B = 3$ ,  $d_1^D = 2$ ,  $d_2^D = 4$ , et  $d_3^D = 4$ . On considère l'ordre suivant : DBA. En cas d'égalité des coûts on considère les règles suivantes :

- 1 on choisit la tâche qui a la plus petite deadline
- 2 on choisit la tâche qui a l'indice le plus petit
- 3 on choisit le slot le plus proche de la dealine
- 4 on choisit la machine avec l'indice le plus petit.

Le tableau des coûts est le suivant :

	$s_1^1$	$s_2^1$	$s_{3}^{1}$	$s_4^1$	$s_5^1$	$s_1^2$	$s_{2}^{2}$	$s_3^2$	$s_4^2$
$A_1$	0	0	0	1	2	0	0	0	1
$A_2$	0	1	2	3	$\mid 4 \mid$	0	1	2	3
$A_3$	0	1	2	3	$\mid 4 \mid$	0	1	2	3
$B_1$	0	1	2	3	4	0	1	2	3
$B_2$	0	0	1	2	3	0	0	1	2
$B_3$	0	0	0	1	2	0	0	0	1
$D_1$	1	2	3	4	5	1	2	3	4
$D_2$	1	2	3	4	5	1	2	3	4
$D_3$	1	2	3	4	5	1	2	3	4

Tour 1:

- Agent D: les slots qui lui coûtent le moins sont  $s_1^1$  et  $s_1^2$  pour chacune de ses tâches. Il choisit donc d'affecter  $D_1$  au slot  $s_1^1$ .
- Agent B: les slots qui lui coûtent le moins sont  $s_1^2$  pour  $B_1$ ,  $s_2^1$ ,  $s_1^2$  et  $s_2^2$  pour  $B_2$ , et  $s_2^1$ ,  $s_3^1$ ,  $s_1^2$ ,  $s_2^2$  et  $s_3^2$  pour  $B_3$ . Il choisit donc d'affecter  $B_1$  au slot  $s_1^2$ .
- Agent A: les slots qui lui coûtent le moins sont  $s_2^1$ ,  $s_3^1$ ,  $s_2^2$  et  $s_3^2$  pour  $A_1$ . Il choisit donc d'affecter  $A_1$  au slot  $s_3^1$

$D_1$	$A_1$	
$B_1$		

#### Tour 2:

- Agent D: les slots qui lui coûtent le moins sont  $s_2^1$  et  $s_2^2$  pour  $D_2$  et  $D_3$ . Il choisit donc d'affecter  $D_2$  au slot  $s_2^1$ .
- Agent B: les slots qui lui coûtent le moins sont  $s_2^2$  pour  $B_2$ , et  $s_2^2$  et  $s_3^2$  pour  $B_3$ . Il choisit donc d'affecter  $B_2$  au slot  $s_2^2$ .
- Agent A: le slot qui lui coûtent le moins est  $s_3^2$  pour  $A_2$  et  $A_3$ . Il choisit donc d'affecter  $A_2$  au slot  $s_3^2$

$D_1$	$D_2$	$A_1$	
		-1	
P	P	1	1
$D_1$	$D_2$	$A_2$	

#### Tour 3:

- Agent D: les slots qui lui coûtent le moins sont  $s_4^1$  et  $s_4^2$ . Il choisit donc d'affecter  $D_3$  au slot  $s_4^1$ .
- Agent B: le slot qui lui coûtent le moins est  $s_4^2$ . Il choisit donc d'affecter  $B_3$  au slot  $s_4^2$ .
- Agent A: le seul slot restant est  $s_5^1$ . Il choisit donc d'affecter  $A_3$  au slot  $s_5^1$ .

$D_1$	$D_2$	$A_1$	$D_3$	$A_3$
$B_1$	$B_2$	$A_2$	$B_3$	

L'ordonnancement obtenu est sans-envie up to one slot :

- Agent  $A: f_A(\sigma(A)) = 6$ ,  $f_A(\sigma(B)) = 4$  et  $f_A(\sigma(D)) = 4$ . Mais si on lui retire  $s_5^1: f_A(\sigma(A)\setminus\{s_5^1\}) = 2$ .
- Agent  $B : f_B(\sigma(B)) = 1, f_B(\sigma(A)) = 5 \text{ et } f_B(\sigma(D)) = 1.$
- Agent  $D: f_D(\sigma(D)) = 7, f_D(\sigma(A)) = 11 \text{ et } f_D(\sigma(B)) = 7.$

**Propriété 4.** Cet algorithme est sans-envie up to one slot si les coûts sont positifs et que les agents considèrent soit le coût maximal, soit la somme des coûts.

 $D\'{e}monstration$ . Soit p un ordre sur les agents. Soient  $i, j \in \{1, ..., n\}$ . On note  $s_i^t$  le slot alloué à l'agent i au tour t, pour  $t \in \{1, ..., x\}$ . On note  $\sigma$  l'ordonnancement obtenu avec l'algorithme présenté dans cette partie.

#### Cas 1: i < j

A chaque tour, p(i) choisi le slot libre le moins coûteux pour lui avant p(j):

$$\forall t \in \{1, \dots, x\}, f_{p(i)}(s_{p(i)}^t) \le f_{p(i)}(s_{p(j)}^t)$$

Si i considère le coût maximal :  $f_{p(i)}(\sigma(i)) = \max_{t=1}^x f_{p(i)}(s_{p(i)}^t) \le f_{p(i)}(\sigma(j)) = \max_{t=1}^x f_{p(i)}(s_{p(j)}^t)$ 

Si *i* considère la somme des coûts :  $f_{p(i)}(\sigma(i)) = \sum_{t=1}^{x} f_{p(i)}(s_{p(i)}^{t}) \le f_{p(i)}(\sigma(j)) = \sum_{t=1}^{x} f_{p(i)}(s_{p(j)}^{t})$ 

Cas 2: i > j

Soit  $t \in \{1, ..., x - 1\}$ .

Le slot alloué à p(i) au tour t lui coûte moins que le slot alloué à p(j) au tour t+1:

Le slot alloué à 
$$p(i)$$
 au tour  $t$  lui coûte moins que le slot alloué à  $p(j)$  au tour  $t+1$ : 
$$f_{p(i)}(s_{p(i)}^t) \leq f_{p(i)}(s_{p(j)}^{t+1})$$
 Si  $i$  considère le coût maximal : 
$$f_{p(i)}(\sigma(i) \setminus \{s_{p(i)}^x\}) = \max_{t=1}^{x-1} f_{p(i)}(s_{p(i)}^t) = f_{p(i)}(s_{p(i)}^{x-1}) \leq f_{p(i)}(s_{p(j)}^x) = \max_{t=1}^x f_{p(i)}(s_{p(j)}^t) = f_{p(i)}(\sigma(j))$$
 Si  $i$  considère la somme des coûts : 
$$\sum_{x=1}^{x} f_{p(i)}(s_{p(i)}^t) = f_{p(i)}(\sigma(j))$$

$$f_{p(i)}(\sigma(i)\setminus\{s_{p(i)}^x\}) = \sum_{t=1}^{x-1} f_{p(i)}(s_{p(i)}^t) \le \sum_{t=2}^x f_{p(i)}(s_{p(j)}^t) \le \sum_{t=1}^x f_{p(i)}(s_{p(j)}^t) = f_{p(i)}(\sigma(j)).$$