



Ecole Polytechnique de l'Université de Tours

Département Informatique 64 avenue Jean Portalis 37200 Tours, France Tél. +33 (0)2 47 36 14 14 polytech.univ-tours.fr

Projet Recherche & Développement 2020-2021

Etude d'un modèle de chaîne logistique multi-acteurs



Entreprise
Polytech

Tuteur entreprise Jean-Charles BILLAUT **Étudiant** Yohan DERENNE (DI5)

Tuteurs académiques
Jean-Charles BILLAUT
Yannick KERGOSIEN

Liste des intervenants

Entreprise

Polytech 64 avenue Jean Portalis 37200 Tours, France polytech.univ-tours.fr



Nom	Email	Qualité
Yohan DERENNE	yohan.derenne@etu.univ- tours.fr	Étudiant DI5
Jean-Charles BILLAUT	jean-charles.billaut@univ- tours.fr	Tuteur académique, Département Informatique
Yannick KERGOSIEN	yannick.kergosien@univ- tours.fr	Tuteur académique, Département Informatique
Jean-Charles BILLAUT	jean-charles.billaut@univ- tours.fr	Tuteur entreprise

Avertissement

Ce document a été rédigé par Yohan DERENNE susnommé l'auteur.

L'entreprise Polytech est représentée par Jean-Charles BILLAUT susnommé le tuteur entreprise.

L'Ecole Polytechnique de l'Université de Tours est représentée par Jean-Charles BILLAUT et Yannick KERGOSIEN susnommés les tuteurs académiques.

Par l'utilisation de ce modèle de document, l'ensemble des intervenants du projet acceptent les conditions définies ci-après.

L'auteur reconnait assumer l'entière responsabilité du contenu du document ainsi que toutes suites judiciaires qui pourraient en découler du fait du non respect des lois ou des droits d'auteur.

L'auteur atteste que les propos du document sont sincères et assume l'entière responsabilité de la véracité des propos.

L'auteur atteste ne pas s'approprier le travail d'autrui et que le document ne contient aucun plagiat.

L'auteur atteste que le document ne contient aucun propos diffamatoire ou condamnable devant la loi.

L'auteur reconnait qu'il ne peut diffuser ce document en partie ou en intégralité sous quelque forme que ce soit sans l'accord préalable des tuteurs académiques et de l'entreprise.

L'auteur autorise l'école polytechnique de l'université François Rabelais de Tours à diffuser tout ou partie de ce document, sous quelque forme que ce soit, y compris après transformation en citant la source. Cette diffusion devra se faire gracieusement et être accompagnée du présent avertissement.



Yohan DERENNE, Etude d'un modèle de chaîne logistique multi-acteurs: , Projet Recherche & Développement, Ecole Polytechnique de l'Université de Tours, Tours, France, 2020-2021.

```
@mastersthesis{
    author={DERENNE, Yohan},
    title={Etude d'un modèle de chaîne logistique multi-acteurs: },
    type={Projet Recherche \& Développement},
    school={Ecole Polytechnique de l'Université de Tours},
    address={Tours, France},
    year={2020-2021}
}
```

Table des matières

Li	iste des intervenants			
A	vertis	ssement	b	
P	our c	citer ce document	c	
Ta	able o	des matières	i	
Ta	able o	tissement b citer ce document c		
1	Intr	roduction	1	
	1	Contexte	1	
		1.1 Description du problème d'ordonnancement	1	
		1.2 Enjeux	2	
	2	Objectifs	3	
	3	Hypothèses	3	
	4	Illustration du problème à optimiser	4	
	5	Bases méthodologiques	6	
2	Des	scription générale	7	
	1	Environnement du projet	7	
	2	Caractéristiques des utilisateurs	7	
	3	Fonctionnalités du système	7	
	4	Structure générale du système	8	
		4.1 Données en entrée	8	
		4.2 Données en sortie	9	
		4.3 Système	10	

3	État de l'art		
	1	Point de départ	12
	2	La montée des heuristiques et métaheuristiques	12
	3	Les performances des algorithmes de recherche Tabou	14
	4	Les performances des algorithmes d'optimisation par essaims particulaires	14
4	Ana	alyse et conception	16
	1	Modélisation mathématique du problème	16
		1.1 Paramètres	16
		1.2 Variables	17
		1.3 Contraintes et expressions	18
		1.4 Fonction objectif	19
		1.5 Génération des instances	20
5	Bila	an et conclusion	21
	1	Bilan du semestre 9	21
	2	Prévision du semestre 10	21
\mathbf{A}	nnex	kes	22
\mathbf{A}	Pla	nification, gestion de projet	23
	1	Méthodologies et outils	23
	2	Plannings	24
	3	Tâches et livrables initiaux	27
	4	Découpage des tâches	27
	5	Évaluation des risques	29
	6	Rapport de réunions	30
	7	Historique hebdomadaire	31
В	Des	scription des interfaces	33
	1	Interfaces matérielles/logicielles	33
	2	Interfaces homme/machine	33
	3	Interfaces logiciel/logiciel	33
\mathbf{C}	Cal	hier de Spécification	34
	1	Spécifications Fonctionnelles	34
		1.1 Importations des instances	34
		1.2 Exportation des données	34
		1.3 Résolution avec un algorithme de recherche Tabou	34
		1.4 Résolution avec un algorithme d'optimisation par essaims particulaires	35

Table des matières

		1.5	Contrôle	eur	35
	2	Spécifi	cations n	on fonctionnelles	35
		2.1	Contrair	ntes de développement et conception	35
			2.1.1	Performances	35
			2.1.2	Capacités	35
			2.1.3	Contrôlabilité	35
			2.1.4	Sécurité	36
		2.2	Contrain	ntes de développement et conception	36
D	Cah	ier de	test		37
	1	Tests of	d'intégrat	ion	37
	2	Tests 1	unitaires.		38
\mathbf{E}	\mathbf{Bib}	liograp	hie		39
\mathbf{F}	Glos	ssaire			40

Table des figures

T	Inti	roduction	
	1.1	Acteurs du système	2
	1.2	Illustration d'un ordonnancement intéressant	5
	1.3	Illustration d'un ordonnancement moins intéressant	5
	1.4	Cycle en cascade	6
2	Des	scription générale	
	2.1	Digramme des cas d'utilisation	8
	2.2	Exemple d'un fichier en entrée	8
	2.3	Interprétation d'un fichier en entrée	8
	2.4	Interprétation d'un fichier en sortie	8
	2.5	Architecture globale du système	10
	2.6	Diagramme de classes	11
3	Éta	t de l'art	
	3.1	Exemple heuristique GS	13
	3.2	Exemple heuristique NW	13
4	Ana	alyse et conception	
	4.1	Paramètres	16
	4.2	Variables	17
	4.3	Variables estimées	18

\mathbf{A}	Plai	nification, gestion de projet	
	A.1	Logos respectifs de Microsoft Teams et Gantt Project	23
	A.2	Logo de Trello	23
	A.3	Logos respectifs de Google Drive et GitHub	24
	A.4	Planning initial du S9	25
	A.5	Planning final du S9	26
	A.6	Découpage des tâches	27
	A.7	Découpage des tâches	28
	A.8	Évaluation des risques	29
	A.9	Résumés de réunions	30
\mathbf{B}	Des	cription des interfaces	
	B.1	Logos respectifs de CPLEX et Microsoft Excel	33
\mathbf{C}	Cah	ier de Spécification	
	C.1	Logos respectifs de C++, Visual Studio et Windows 10	36
D	Cah	ier de test	
	D.1	Tests d'intégration	37
	D.2	Tests unitaires	38

1 Introduction

Dans ce chapitre, nous étudions le contexte et le périmètre de notre projet. Nous verrons aussi les hypothèses ainsi que les bases méthodologiques utilisées pour la gestion du projet.

1 Contexte

Dans cette section nous verrons une description du problème d'ordonnancement à résoudre puis nous verrons dans quels cas réels ce type de problème est susceptible de ressortir.

1.1 Description du problème d'ordonnancement

Nous cherchons à résoudre un problème d'ordonnancement qui concerne la production et la distribution des commandes à des clients. Les clients effectuent leurs commandes auprès du producteur. Le producteur va alors préparer cette commande puis il va ensuite sous-traiter la livraison par une entreprise de logistique tierce (distributeur).

Des pénalités sur les retards peuvent également survenir. En effet, si les délais de livraison sont dépassés, le distributeur devra payer une pénalité au producteur qui peut être sous forme de factures dans un cas réel. Côté producteur, les pénalités de retard seront dues aux clients et peuvent être sous forme de bons d'achats dans un cas réel.

Concernant les véhicules, le producteur se charge des frais liés au nombre de véhicules utilisés pour la livraison. Ces frais seront donc perçus par le distributeur.

Voici le schéma reprenant les principaux échanges entre les différents acteurs :

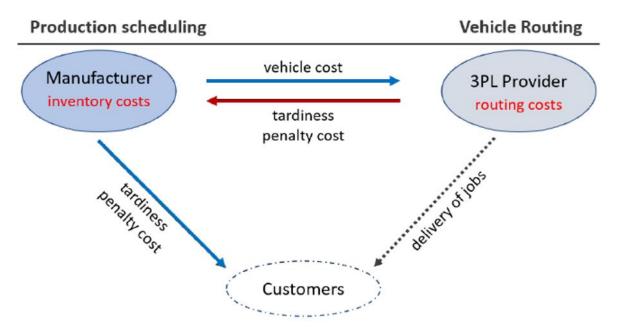


Figure 1.1 – Acteurs du système

Les commandes à préparer sont modélisées par des tâches (jobs) et les véhicules sont destinés à livrer un certain nombre de commandes et sont donc modélisés par des lots (batches). Les lots sont donc un ensemble de commandes prêtes à être livrées.

Les principaux coûts à prendre en compte sont les coûts d'inventaire. En effet, il existe les coûts de stockage des tâches en production ainsi que des coûts d'inventaire des tâches prêtes à être livrées.

Il est alors intéressant de pouvoir optimiser cette production de façon à minimiser les coûts d'inventaire lors des productions ainsi que les délais de livraison en fonction du nombre de véhicules disponibles pour la distribution sachant que des pénalités sont ajoutées lors des retards. Dans ce PRD, on s'intéresse plus particulièrement à la partie de l'optimisation de la production en fonction de la demande en distribution.

Ce projet s'inscrit aussi dans le cadre de la poursuite d'une étude réalisée par Jean-Charles Billaut, Sonja Rohmer et Hugo Chevroton intitulé "A framework for production and outbound distribution : manufacturer dominates" [1].

1.2 Enjeux

Ce problème d'ordonnancement est courant et peut être rencontré par de nombreuses entreprises. Par exemple, l'entreprise pharmaceutique Sanofi est une multinationale française, leader mondial dans le domaine de la santé. Sanofi est propriétaire du site d'Amilly qui est une grande plateforme logistique. Ce site reçoit des palettes de toutes sortes de médicaments et doit constituer des commandes pour de nombreux clients. Les clients peuvent être des hôpitaux, des pharmacies ou encore des grossistes. Ces commandes sont réparties dans différents camions chargés d'effectuer la distribution à travers la France. Sanofi doit alors optimiser la production de médicaments ainsi que leur distribution de façon à minimiser les coûts ainsi que les délais. Cette entreprise est donc touchée par ce problème d'ordonnancement multi-acteur.

De même, toujours dans le domaine médical, les délais de livraison peuvent avoir un grand impact, c'est pourquoi il est impératif de pouvoir optimiser ces livraisons. Comme le cas au CHRU de Tours, la production de chimiothérapies doit être effectuée en fonction de la demande et doit être livrée au fur et à mesure aux patients. De plus, ce sont des produits très périssables, ils ne peuvent donc pas être stockés très longtemps. C'est pour cela que le CHRU de Tours cherche à minimiser ce temps de stockage et le temps d'attente des patients. De plus, la production de chimiothérapies nécessite de nombreux produits toxiques et leur production est assez délicate et coûteuse. Il est donc important que les délais de livraison et de production soient respectés tout en minimisant les coûts, les pertes et les durées de stockage. Le CHRU rencontre donc le même problème où la distribution doit être coordonnée avec la production.

2 Objectifs

Ce problème de chaîne logistique multi-acteurs est un problème assez courant dans le domaine de la production et de la distribution. Dans ce PRD, on se concentre seulement sur la partie production. En effet, le problème d'optimisation d'itinéraire rencontré par le distributeur ne sera pas étudié ici car celui-ci peut-être simplement résolu avec des méthodes optimales classiques de type "voyageur de commerce".

C'est pourquoi l'objectif de ce PRD est de pouvoir trouver une solution au problème de production. Cependant, ce type de problème ne peut pas être résolu rapidement et de façon optimale si le nombre de commandes à réaliser est trop important. Il est donc important de mettre au point des méthodes heuristiques (Heuristique/Métaheuristique) pour trouver la meilleure solution possible. C'est pourquoi notre étude consiste à trouver le meilleur algorithme permettant de trouver une solution la plus proche possible de la solution optimale en un temps raisonnable.

Ce projet est principalement encadré par M. Jean-Charles Billaut qui est l'un des chercheurs ayant déjà réalisé des études sur ce projet. De plus, M. Yannick Kergosien rejoint aussi le tutorat de ce projet.

3 Hypothèses

Il existe trois différents types de négociations possibles entre les acteurs à prendre en compte lors de la résolution du problème :

- Le distributeur est dominant et impose son nombre de véhicules disponibles au producteur. Dans ce cas, le producteur devra optimiser sa production en minimisant ses coûts pour s'adapter aux conditions imposées par le distributeur.
- Le producteur est dominant et choisit à quel moment les commandes seront disponibles pour la livraison (il choisit aussi le nombre de véhicules) et le distributeur devra s'adapter.
- Le producteur et le distributeur coopèrent (appartiennent à la même entreprise).

Nous nous intéresserons seulement au cas où le producteur est dominant. C'est donc le producteur qui impose le nombre de véhicules, les dates de départ des véhicules ainsi que la composition des lots (donc les destinations à desservir).

Le problème de production sera considéré comme un problème de type "flow-shop" avec un minimum de deux machines. Les machines sont considérées comme des étapes de la production. Chaque tâche doit passer dans chaque machine. A ce problème seront ajoutés des coûts de stockage ainsi que des dates de départ de véhicules (départ des lots).

Une autre hypothèse à prendre en compte dans ce problème est le transport des commandes depuis le site du producteur vers le site du distributeur. Cette distance est considérée comme courte et donc le temps lié à ce transport est négligé dans ce système. Il en est de même pour les événements extérieurs comme les accidents, ou les conditions météo (temps ou catastrophe naturelle). Ces derniers seront également négligés.

Sachant que nous nous concentrons seulement sur le problème d'optimisation du producteur, nous ne pouvons pas prévoir quels seront les coûts liés au retard des livraisons qui sont liés au résultat d'optimisation côté distributeur. Ces pénalités devront donc être estimées.

4 Illustration du problème à optimiser

Comme vu dans les hypothèses, le problème d'ordonnancement côté producteur est assimilé à un problème de type "flow shop". Ce type de problème est assez courant dans le domaine de l'ordonnancement. Il est caractérisé par différentes tâches et plusieurs machines. Dans ce problème, deux contraintes principales sont à respecter :

- Chaque tâche doit passer par toutes les machines
- Une machine ne peut traiter qu'une seule tâche à la fois.

Il existe aussi deux états possibles pour une tâche dans notre cas :

- "en cours de production"
- "en attente de livraison"

Une fois qu'une tâche commence à passer sur la première machine, son processus passe à l'état "en cours de production". Dès que la tâche a fini de passer sur toutes les machines, son processus passe à l'état "en attente de livraison" et reste dans cet état jusqu'à ce que la commande (la tâche) soit récupérée par un véhicule.

L'objectif est de pouvoir minimiser le temps passé dans ces deux états de façon à minimiser les coûts d'inventaires. En effet, ces deux états possèdent des coûts (plus ou moins élevés par rapport à l'autre).

Nous allons voir différents exemples qui permettent d'illustrer et de différencier ce qui est attendu et ce qui est à éviter.

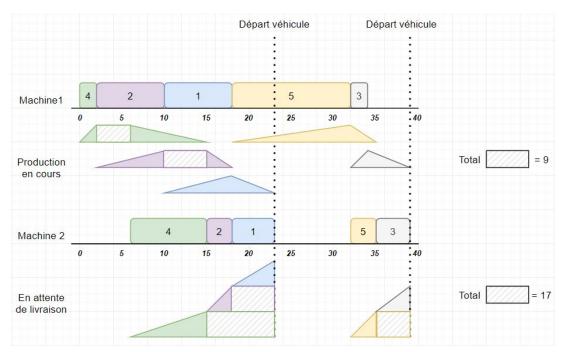


Figure 1.2 – Illustration d'un ordonnancement intéressant

Dans cette figure ci-dessus, les zones hachurées correspondent aux zones modifiables à minimiser. Ces zones correspondent aux coûts d'inventaire. Ici les coûts de stockage sont assez minimes (que ce soit pour les productions en cours ou en attente, on arrive à un total de 26 unités de temps). Cela peut donc être un cas intéressant.

Nous allons voir maintenant un cas moins intéressant avec la figure ci-dessous :

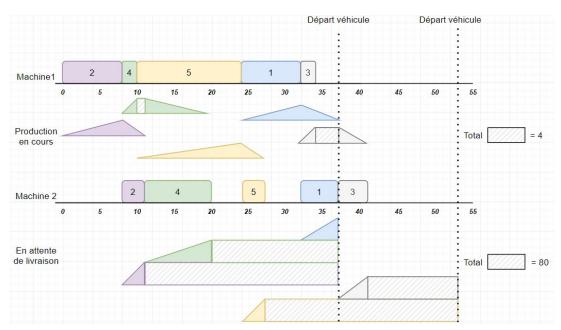


Figure 1.3 – Illustration d'un ordonnancement moins intéressant

Dans cette figure, avec les mêmes tâches, on s'aperçoit bien qu'avec ces conditions, les zones hachurées sont beaucoup plus grandes (84 unités de temps au total) et donc les coûts d'inventaire vont être beaucoup plus importants. C'est donc une solution moins intéressante que la précédente.

Bases méthodologiques

Concernant la gestion de projet, nous avons utilisé le modèle en "cascade". Ce modèle permet d'inscrire différentes étapes à réaliser et à valider au cours du projet. Chaque étape a pour objectif de réaliser une tâche finale particulière qui devra être validée pour passer à l'étape suivante.

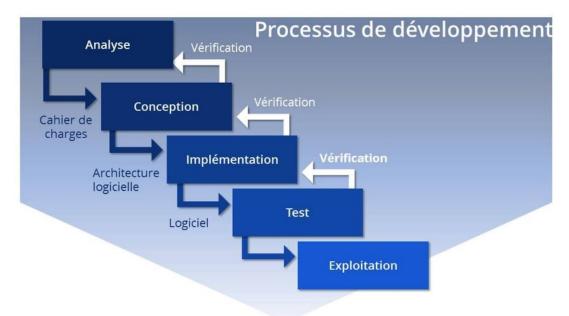


Figure 1.4 – Cycle en cascade

Des réunions avec le tuteur principal (M. Billaut) ont été mises en place de façon régulière (deux réunions par mois) afin d'assurer le bon déroulement du projet. Celles-ci se déroulaient selon le plan suivant :

- Revue de ce qui a été fait
- Revue de ce qu'il y a à faire
- Revue du planning
- Questions

Plus d'informations concernant la gestion du projet sont disponible en annexe dans la partie Planification, gestion de projet

2

Description générale

1 Environnement du projet

Notre outil s'appuiera sur des instances de données déjà connues qui ont été générées aléatoirement. Ces instances ne changeront pas et nous utiliserons toujours les mêmes afin d'établir des comparaisons de performances entre les différents résultats obtenus. Ces instances pourront aussi être utilisées par d'autres personnes dans la poursuite de cette recherche. Ainsi, les résultats obtenus par ces personnes pourront être comparés à nos résultats afin de vérifier un avancement.

2 Caractéristiques des utilisateurs

Les utilisateurs de ce logiciel seront des chercheurs en informatique fondamentale et appliquée. Leurs connaissances et leur expérience sur l'utilisation des outils informatiques sont donc notables. Il ne sera donc pas nécessaire de développer une interface graphique "User Friendly" pour ce type d'utilisateurs. Une documentation détaillée sera donc suffisante pour l'utilisation de ce logiciel. Les utilisateurs seront donc des experts en informatique et pourront avoir l'accès au code afin de poursuivre leur recherche.

3 Fonctionnalités du système

Nous rappelons dans ce projet qu'il existe trois différents types de négociations :

- Le producteur domine les négociations et le distributeur s'adapte
- Le distributeur domine les négociations et le producteur s'adapte
- Le producteur et le distributeur coopèrent

Dans ce PRD, nous nous concentrons essentiellement dans le cas où le producteur domine les négociations. Cependant, il est important de prendre en compte les autres cas en vue de la poursuite de l'étude.

Voici le diagramme des cas d'utilisation de notre système :

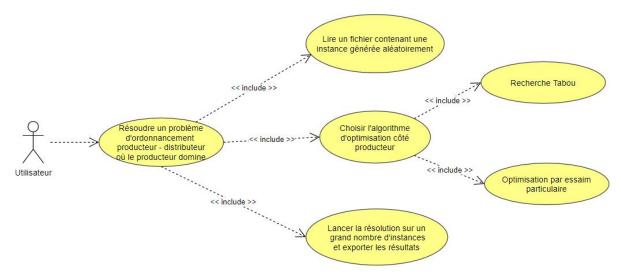


Figure 2.1 – Digramme des cas d'utilisation

4 Structure générale du système

Le système sera constitué en trois parties :

- Données en entrée (instances)
- Algorithme de résolution (recherche Tabou ou optimisation par essaims particulaires)
- Données en sortie (résultats)

4.1 Données en entrée

Les données entrées devront être répertoriées dans un dossier. Ce dossier sera constitué de plusieurs fichiers ayant le même format. Un fichier correspond à une instance générée afin d'étudier les performances des algorithmes. Une instance est constituée de plusieurs paramètres. Ces paramètres seront dans le même ordre pour chaque instance (fichier) et seront séparés par un saut de ligne.

Exemple:

Figure 2.2 – Exemple d'un fichier en entrée

Interprétation:

```
nb_commande nb_machine cout_fixe_d_un_vehicule index_instance index_commande temps_sur_machine_1 2 3...
cout_inv_entre_machine_1_et_2 cout_inv_entre_machine_2_et_3 [...] cout_inv_fin_prod date_livraison_souhaitée pénalité_de_la_commande (autre_pénalité) coordonnée_du_dépôt_de_la_commande_X coordonnée_du_dépôt_de_la_commande_Y ...
```

Figure 2.3 – Interprétation d'un fichier en entrée

Les éléments en bleu constituent une seule commande. Cela signifie que ces éléments sont répétés pour toutes les commandes (l'exemple décrit une seule commande sur les sept).

4.2 Données en sortie

Les données en sortie seront contenues dans un seul fichier texte (.txt). Ce fichier sera constitué d'une liste de résultats représentant les meilleurs coûts obtenus pour chaque instance en entrée. Chaque coût sera suivi du temps qu'il a fallu à l'algorithme pour trouver une solution ainsi que des paramètres utilisés pour la résolution.

Chaque ligne dans le fichier résultat sera sous cette forme :

```
index_instance nb_commandes cout_total cout_WIP cout_FIN cout_retard
...
...
```

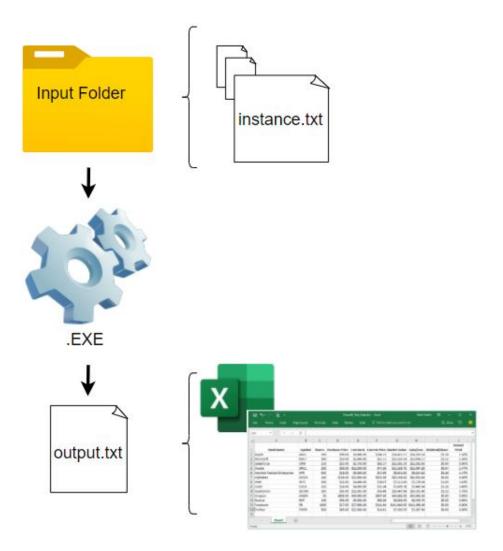
Figure 2.4 – Interprétation d'un fichier en sortie

Des paramètres concernant la résolution de l'algorithme pourront aussi être ajoutés.

Les résultats pourront être exploités sur l'outil Excel.

4.3 Système

Voici un schéma récapitulatif qui reprend l'architecture générale du système :



 ${\bf Figure}~{\bf 2.5}-{\it Architecture~globale~du~syst\`eme}$

Concernant l'architecture du programme, celui-ci se caractérise sous forme d'objets avec un pattern Model/Controler. Voici le diagramme de classes initial :

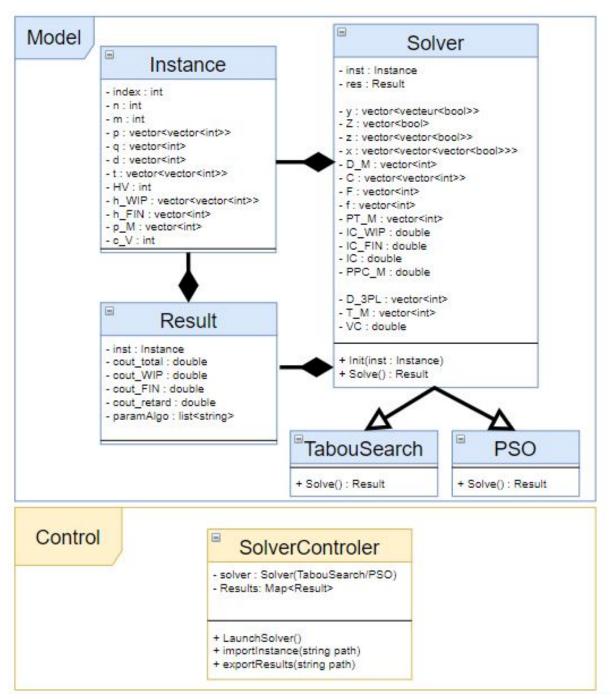


Figure 2.6 – Diagramme de classes

Deux exécutables devront être créés. L'un utilisera un algorithme de recherche Tabou et l'autre utilisera un algorithme d'optimisation par essaims particulaires. Cependant mis à part la méthode de résolution, les architectures des deux logiciels seront identiques.

3

État de l'art

Le problème d'ordonnancement producteur-distributeur que nous étudions est encore un problème assez récent et très spécifique. Ce problème dépend grandement de la structure à laquelle on souhaite l'intégrer. C'est pour cela qu'aujourd'hui nous ne trouvons pas d'articles traitant exactement du même problème avec les mêmes paramètres et objectifs. Cependant, notre problème de production s'axe principalement sur un problème de type flow-shop et nous pouvons retrouver de nombreux articles à ce sujet aujourd'hui. Dans cette section, nous allons donc faire l'état de l'art à partir de l'étude déjà réalisée sur le sujet par M. Chevroton, Mme. Rohmer et M. Billaut. Nous étudierons aussi d'autres articles se rapprochant le plus possible de notre problème.

1 Point de départ

Dans la poursuite de l'étude menée par Hugo Chevroton, Sonja Rohmer et Jean-Charles Billaut [1], nous pouvons examiner les recherches réalisées à partir des articles et thèses publiés. Ces derniers permettent de relever que les méthodes de résolution exacte ne peuvent pas résoudre le problème de façon optimale si le nombre de commandes est supérieur à huit à cause de la complexité du problème. C'est pour cela que des méthodes approchées ont été utilisées telles qu'un algorithme GRASP (Greedy randomized adaptive search procedure) et un algorithme génétique. L'analyse des résultats obtenus par ces algorithmes démontre que l'algorithme génétique est plus performant que l'algorithme GRASP. En effet, le temps utilisé pour trouver une solution proche de l'optimal est très court. De plus, la meilleure solution obtenue par l'algorithme génétique dévie très peu de la solution optimale. Une approche a aussi été entreprise au cours de cette étude avec une méthode de recherche Tabou. Cependant les résultats ne furent pas aussi compétitifs que ceux obtenus par le GRASP et l'algorithme génétique. Malgré des résultats peu convaincants, cette voie reste à approfondir ou à redévelopper.

2 La montée des heuristiques et métaheuristiques

Une revue de l'université de Parana en 2014 qui étudiait les publications sur un problème flow-shop spécifique [4]. Cet article permet d'identifier quelles sont les méthodes majoritairement abordées pour résoudre ce type de problème. Il en résulte que ce problème a suscité un intérêt croissant au sein des chercheurs car il y a en moyenne de plus en plus d'articles sur le sujet. En

effet, les problèmes flow-shop sont très vite identifiables dans le domaine de l'industrie avec les usines dans les cas réels. C'est donc un problème qui touche de plus en plus les entreprises pour pouvoir optimiser leurs productions. Cet article identifie aussi les méthodes de résolution adoptées par les chercheurs et la majorité des publications porte sur des algorithmes métaheuristiques. Les algorithmes métaheuristiques sont donc beaucoup plus privilégiés que les heuristiques simples et les méthodes de résolution exactes. En effet, les métaheuristiques sont des versions complexes et améliorées d'algorithmes heuristiques simples. Les méthodes de résolution exacte sont quant à elles beaucoup trop gourmandes en temps et ne peuvent donc souvent pas résoudre le problème rapidement. Les métaheuristiques sont donc privilégiées par rapport à leur efficacité en matière de temps mais aussi par rapport à leur très faible déviation à la solution optimale. C'est pour cela que ces dernières sont très étudiées par les chercheurs.

Deux heuristiques se sont révélées intéressantes pour résoudre le problème d'optimisation avec un coût d'inventaire lorsque les tâches sont en cours de production (Work In Progress Costs). Cette étude à était réalisée par Jaehwan Yang et Marc E. Posner dans l'article [8]. La première heuristique s'appuie sur la règle qu'une machine ne doit pas avoir de temps d'inactivité et que les tâches dont le temps total est le plus court sont ordonnées en premier (Heuristique GS).



Figure 3.1 – Exemple heuristique GS

La deuxième heuristique impose qu'il ne doit y avoir aucun temps d'attente lorsqu'une tâche doit passer d'une machine i à une machine i+1 et que les tâches dont le temps total est le plus court sont ordonnées en premier (Heuristique NW).



Figure 3.2 – Exemple heuristique NW

Le premier algorithme est satisfaisant en termes de temps de production et le second est satisfaisant en matière de coût d'inventaire. Dans notre cas, où le producteur est dominant, le second algorithme peut être très utile pour minimiser les coûts d'inventaire en cours de production. Cependant, cet algorithme ne prend pas en compte le coût d'inventaire de fin de production (avec des lots et date de départs des véhicules) et ne peut donc pas forcément être efficace dans le cas où les coûts d'inventaire de fin de production sont plus chers que les coûts d'inventaire en cours de production.

L'article de Luh, Zhou et de Tomastik [3] est orienté aussi vers la minimisation des coûts de stockage en cours de production. Ils utilisent une relaxation lagrangienne dans leur problème. C'est-à-dire qu'ils suppriment une ou plusieurs contraintes qui rendent le problème NP-difficile. Cela a aussi pour effet de modifier la fonction objectif qui intègre la ou les contraintes enlevées. Les tests de Zhou démontrent qu'il peut générer des ordonnancements avec cette méthode et cela avec de bons résultats au niveau des délais de production.

3 Les performances des algorithmes de recherche Tabou

Un premier article fait référence à un algorithme de recherche Tabou. En effet, l'article de Marc Reimann, Karl Doerner et Richard F. Hartl [5], ressort la performance d'un algorithme Tabou face à celui d'un algorithme décomposé de colonies de fourmis. Les conclusions de cet article indiquent que l'algorithme de colonies de fourmis est très compétitif par rapport à la recherche Tabou. Malgré le fait que ces algorithmes sont utilisés pour résoudre un problème différent du nôtre, les analyses de ces algorithmes permettent de mettre en évidence leur efficacité et leur adaptabilité à un grand nombre de problèmes. De plus, le problème étudié dans cet article est très similaire au problème de calcul d'itinéraire avec plusieurs véhicules côté distributeur dans notre cas. Un autre élément très important qui ressort dans cet article est l'analyse des résultats obtenus. En effet, il n'y a pas que le facteur solution qui est important car si une heuristique arrive à trouver une solution à peine moins bonne qu'une autre heuristique mais avec un temps de calcul mille fois inférieur, alors elle sera privilégiée. Cependant, les utilisations commerciales ne dépendent pas que du facteur temps et qualité de la solution, mais elles dépendent aussi de la flexibilité et de la simplicité des approches. Il est mentionné que la plupart des métaheuristiques sont peu convaincants en matière de flexibilité et de simplicité. Ces trois facteurs (solutions, temps et flexibilité) sont donc des éléments importants à prendre en compte lors de nos futures analyses.

Le problème étudié par Christian Viergutz et Sigrid Knust dans l'article [7] est multi-acteurs et comprend un producteur et un distributeur. Le problème traité par ces auteurs est donc relativement similaire au nôtre. Leurs recherches et analyses s'appuient sur un algorithme par séparation et évaluation (Branch and Bound). Les auteurs mettent aussi en avant les performances d'un algorithme de recherche Tabou avec de bons résultats obtenues sur des grandes instances avec des temps de calculs compétitifs.

Les performances des algorithmes d'optimisation par essaims particulaires

D'après l'étude de Chao-Tang Tseng [6] en 2006, l'optimisation par essaims particulaires peut être très efficace pour la résolution de problèmes de type flow-shop avec des flux de lots. En effet, M. Tseng a utilisé une version discrète de cet algorithme, c'est donc une DPSO (Discrete Particular Sworm Optimisation). Ses conclusions sont très positives par rapport à cette méthode car celle-ci trouve une solution très proche de l'optimal en un temps très court. En effet, les résultats de Chao-Tang démontrent que cet algorithme est largement plus rapide qu'une résolution d'un modèle de programmation linéaire par contrainte. De plus, son algorithme a aussi été comparé à un algorithme génétique (GA) et un algorithme génétique hybride (HGA).

Les comparaisons entre les résultats des différents algorithmes démontrent que l'algorithme DPSO surpasse les algorithmes génétiques avec des problèmes de petites et grandes tailles (la taille du problème dépend du nombre de machines et de tâches à ordonnancer). Cependant cet algorithme est traité sur un problème flow-shop qui ne gère que des flux de lots donc les coûts d'inventaire ne sont pas vraiment pris en compte dans ce cas. Malgré le fait que cet algorithme soit testé sur un problème légèrement différent du nôtre, cela reste une piste très intéressante à approfondir dans notre étude.

Enfin, un dernier article ayant des objectifs très similaires à notre sujet se révèle intéressant. Les auteurs Jianyu Long, Panos M. Pardalose et Chuan Li [2] démontrent les performances d'un algorithme d'optimisation par essaims particulaires orienté multi-objectif (LMPSO). Leur étude se base sur plusieurs objectifs (optimisation multi-objectif) distincts des uns des autres qui sont au nombre de trois. Les objectifs sont de minimiser les coûts d'inventaire, minimiser les délais de livraison et minimiser les coûts de retard. Aucun des trois objectifs ne doit être privilégié par rapport aux autres, c'est pour cela que les auteurs ont pris en compte un optimum de Pareto. L'analyse de leurs résultats obtenus sur 110 instances démontre la performance de ce type d'algorithmes avec de tels objectifs. Nous pouvons prendre en compte une nouvelle fois ce type d'algorithmes (PSO/OEP) malgré le fait que la production étudiée dans cet article ne soit pas de type flow shop.

4 Analyse et conception

1 Modélisation mathématique du problème

Comme vu dans la partie de l'illustration, nous avons un problème de type "flow-shop". Nous allons identifier les différents paramètres, variables et contraintes qui sont propres au cas que nous étudions.

1.1 Paramètres

Voici une liste des paramètres du problème.

Paramètres	Description	
п	nombre de tâches	
m	nombre de machines	
$P_{i,j}$	temps de production de la tâche J_j sur la machine Mi, $j \in [1,n]$, $i \in [1,m]$	
d_{j}	date de livraison de la tâche J_j , $j \in [1,n]$	
$t_{sl,s2}$	temps de trajet entre le site s1 et le site s2, s1,s2∈[0,1,,n+1]	
HV	très grande valeur arbitraire	
h_{ij}^{WIP}	coût stockage de la tâche J_j en cours de production sur la machine M_i , $j \in [1,n], i \in [1,m]$	
h_j^{FIN}	coût stockage de la tâche J_j en fin de production, $j \in [1,n]$	
π_j^M	coût de pénalité de la tâche J_{j_i} si livré retard , $j \in [1,n]$	
c^V	coût par véhicule	

Figure 4.1 – Paramètres

Pour pouvoir tester les algorithmes, différents paramètres seront générés aléatoirement. Ces paramètres devront être cohérents avec les cas de la vie réelle, c'est pourquoi une partie sera consacrée pour expliquer la génération de ces paramètres.

1.2 Variables

Il existe deux types de variables pour le cas de la production. En effet, certaines ne peuvent être connues qu'après avoir résolu le problème de distribution. Par exemple, il est impossible de connaître le coût total des pénalités liées au retard si nous ne savons pas à quel moment les commandes sont distribuées. C'est aussi pour cela qu'une variable pour estimer les dates de livraison a été mise en place.

Variables	Description	
$y_{j1,j2}$	= 1 si la tâche J_{j1} est ordonnancée avant la tâche J_{j2} , 0 sinon, $1 \le j1, j2 \le n$	
Z_k	= 1 si le véhicule k est utilisé, 0 sinon, $1 \le k \le n$	
$Z_{j,k}$	= 1 si la tâche J_j est transportée par le véhicule k, 0 sinon $1 \leq j \leq n, 1 \leq k \leq n$	
$X_{j1,j2,k}$	= 1 si la tâche J_{j1} et la tâche J_{j2} sont transportées par le véhicule k et que J_{j1} est livré avant la tâche J_{j2} , 0 sinon, $1 \le j1, j2 \le n$, $1 \le k \le n$	
D_j^M	estimation de la date de livraison de la tâche J_j , $1 \leq j \leq n$	
C_{ij}	date de fin de production de la tâche J_j sur la machine M_i , $1 \le j \le n, 1 \le i \le n$	
F_k	date de départ du véhicule k , $1 \le k \le n$	
f_{j}	date de départ de la tâche $J_j, 1 \le j \le n$	
$PT_j^M >= 0$	estimation du retard de la tâche J_j pour le producteur, $1 \le j \le n$	
IC_WIP	Coût d'inventaire total en cours de production	
IC_FIN	Coût d'inventaire total en attente de livraison	
IC	Coût d'inventaire total	
PPC^{M}	pseudo coût de retard du producteur	
V	Nombre de véhicule requis par le producteur	

Figure 4.2 - Variables

Variables connues après avoir résolu le problème du distributeur tiers :

Variables	Description
D_j^{3PL}	date de livraison de la tâche J _j
T_j^M	retard de la tâche J _j
VC	coût final des véhicules

Figure 4.3 – Variables estimées

1.3 Contraintes et expressions

Notre problème est constitué de nombreuses contraintes et expressions. Nous allons voir dans cette partie comment les contraintes sont formées avec les paramètres et les variables présentés dans les parties précédentes.

Le coût total représente l'ensemble des coûts du système. Cela inclut le coût d'inventaire en cours de production et en fin de production de chaque commande. Il est calculé avec cette expression :

$$IC = \sum_{j=1}^{n} \sum_{i=1}^{m-1} \left(C_{i+1,j} - p_{i+1,j} - C_{i,j} \right) h_{i,j}^{WIP} + \sum_{j=1}^{n} \left(f_j - C_{m,j} \right) h_j^{FIN}$$
 (1)

Les coûts de retards côté producteur sont calculés de la façon suivante :

$$PC^M = \sum_{j=1}^n \pi_j^M T_j^M \tag{2}$$

Cependant, T_j^M n'est pas connu tant que nous n'avons pas résolu le problème du côté distributeur (3PL). Le retard doit donc être estimé (PT_j^M) pour pouvoir calculer une estimation du coût (PPC^M) .

$$PT_j^M = \max\left(0, D_j^M - d_j\right) \tag{3}$$

$$PPC^{M} = \sum_{j=1}^{n} \pi_{j}^{M} PT_{j}^{M} \tag{4}$$

Les coûts représentés par les véhicules sont les suivants :

$$VC = c^V V (5)$$

Une contrainte relative à l'ordre des tâches (une tâche ne peut pas être produit à la fois avant et après une autre) :

$$y_{i1,j2} + y_{i2,j1} = 1 \quad (\forall j1, j2 \in \{1, \dots, n\}, j1 \le j2)$$
 (6)

Contrainte pour dire qu'une tâche ne peut pas entrer en production sur une machine avant que celle-ci ne soit libre :

$$C_{i,j2} \ge C_{i,j1} + p_{i,j2} - HV(1 - y_{j1,j2})$$
 (7)

Contrainte indiquant que chaque job doit passer dans chaque machine dans l'ordre:

$$C_{i,j} \ge C_{i-1,j} + p_{i,j}$$
 (8)

Chaque commande doit être transportée dans un véhicule :

$$\sum_{k=1}^{n} z_{j,k} = 1 \tag{9}$$

Chaque véhicule ne peut partir que si les commandes qu'il doit transporter sont produites :

$$F_k \ge C_{m,j} - HV (1 - z_{j,k})$$
 (10)

Une commande ne peut pas être livrée tant qu'elle n'est pas produite :

$$f_j \ge F_k - HV\left(1 - z_{j,k}\right) \tag{11}$$

Un véhicule k est utilisé à partir du moment où il doit transporter au moins une commande :

$$HV \times Z_k \ge \sum_{j=1}^n z_{j,k} \tag{12}$$

Dans un même lot, un job j1 a un prédécesseur j2 avec un seuil de livraison inférieur, sinon le prédécesseur est le site de production :

$$\sum_{i \in \{0\} \cup \{j/d_j \le d_{j1}\}} x_{i,j1,k} = z_{j1,k} \tag{13}$$

Dans un même lot, un job j1 a un successeur j2 avec un seuil de livraison supérieur, sinon le successeur est le site de dépôt :

$$\sum_{i \in \{n+1\} \cup \{j/d_j \ge d_{j1}\}} x_{j1,i,k} = z_{j1,k} \tag{14}$$

Pour le routage d'un véhicule k, le site de production a un successeur seulement si le véhicule k est utilisé :

$$\sum_{j=1}^{n} x_{0,j,k} \le Z_k \tag{15}$$

L'estimation de la date de livraison est donnée via cette contrainte :

$$D_{j2}^{M} \ge D_{j1}^{M} + t_{j1,j2} - HV \left(1 - x_{j1,j2,k} \right) \tag{16}$$

Contrainte donnant une borne inférieure sur la date de livraison d'une tâche j transporté par un véhicule k:

$$D_i^M \ge F_k + t_{0,j} - HV(1 - z_{j,k}) \tag{17}$$

Estimation du retard d'un job :

$$PT_j^M \ge D_j^M - d_j \tag{18}$$

1.4 Fonction objectif

L'objectif principal de notre problème est de minimiser les coûts. Pour cela, les coûts d'inventaire des commandes en production et les coûts d'inventaires des commandes en attente de livraison doivent être minimes. Il en est de même pour les coûts liés aux retards et les coûts liés aux locations de véhicules.

Ainsi, nous avons la fonction objectif suivante:

$$Minimize PTC^{M} = IC + PPC^{M} + VC$$
(19)

1.5 Génération des instances

Les instances sont des fichiers contenant des paramètres générés aléatoirement afin de tester l'efficacité des algorithmes. Cependant, le facteur aléatoire est contrôlé pour chaque paramètres afin d'avoir des données proches du domaine réel. Les instances générées et utilisées par M. Chevroton seront réutilisées dans ce PRD afin de pouvoir comparer les performances des algorithmes.

Nous disposons alors de 250 instances au total. Les instances sont regroupées par groupe. En effet, il existe plusieurs instances ayant le même nombre de commandes.

Les nombres de commandes fixés sont : $\{5,6,8,9,10,20,30,40,50,60,70,80,90,100\}$.

Chaque instance est alors différenciée par son nombre de commandes et un index.

5

Bilan et conclusion

1 Bilan du semestre 9

Le travail réalisé au cours du semestre 9 s'appuie essentiellement sur la partie recherche du projet. En effet, la compréhension de l'ensemble du périmètre du projet fut une première étape par le biais des articles de M. Chevroton, Mme Rohmer et M.Billaut. Nous avons pu reprendre le modèle mathématique qui comprend les paramètres, les variables, les contraintes et la fonction objectif. Ensuite nous avons fait une revue de la littérature avec un état de l'art pour identifier quelles méthodes de résolution peuvent convenir pour notre problème. Nous avons conclu par cette étude qu'il serait judicieux de créer un algorithme de recherche Tabou et un algorithme d'optimisation par essaims particulaires afin de résoudre notre problème d'ordonnancement. Un cahier des spécifications a alors été rédigé pour pouvoir réaliser le logiciel qui permettra de résoudre le problème. Avec ces éléments en main, nous pouvons commencer la partie développement dans de bonnes conditions pour le semestre 10.

2 Prévision du semestre 10

Le semestre 10 sera consacré au développement du logiciel permettant la résolution du problème d'ordonnancement. Ce logiciel sera réalisé en plusieurs étapes, en passant par l'import et l'export des données puis des implémentations des heuristiques. Enfin, des tests seront réalisés pour chaque fonctionnalité différente au cours du développement. A la fin de ce semestre 10, nous avons pour objectif d'obtenir des algorithmes fonctionnels et performants en matière de résultat et de temps d'exécution.

Annexes

A Planification, gestion de projet

Dans cette partie, nous verrons les différents éléments qui composent la gestion de projet.

1 Méthodologies et outils

Nous rappelons que nous utilisons le modèle en cascade avec des réunions régulières au rythme de deux par mois. Certaines de ces réunions se sont déroulées à distance via Microsoft Teams.





Figure A.1 – Logos respectifs de Microsoft Teams et Gantt Project

Les plannings ont été réalisés avec le logiciel Gantt Project. Ces plannings sont partagés régulièrement avec le tuteur afin qu'il puisse avoir un visuel sur l'avancement du projet.



Figure A.2 – Logo de Trello

Pour ce qui est de l'organisation personnelle, un Trello a été mis en place afin de déterminer les tâches à réaliser (plus détaillées que pour le planning). Les tâches peuvent se retrouvées sous 5 catégories différentes :

- A faire
- En cours
- Fait
- En attente de validation
- Validé

Cela permet facilement d'avoir un visuel sur l'avancement des différentes tâches.

Un tableau répertoriant les risques a été créé dans le but de les anticiper. Des solutions ont donc été mises en place afin de pallier ces risques. De même, les rapports de réunions sont stockés dans un tableau afin de garder une trace de celles-ci.





Figure A.3 – Logos respectifs de Google Drive et GitHub

Les données et documents en lien avec le projet de recherche et développement sont stockés sur un Cloud sur internet. Cela permettra de garder les données en cas de panne sur une machine. De même, en cas de coupure internet, des sauvegardes régulières en local sont réalisées. Les outils de stockage utilisés sont Google Drive pour les documents et Github pour le code.

2 Plannings

Concernant l'élaboration du planning prévisionnel, celui-ci a été réalisé avec un diagramme de Gantt. En effet, un diagramme de Gantt permet d'obtenir une vision globale du planning de manière simple et efficace. C'est pourquoi ils seront utilisés pour l'élaboration des plannings de ce projet. Celui-ci a été validé et mis à jour constamment afin que le tuteur principal puisse situer l'état d'avancement du projet au cours de chaque réunion.

Le planning du projet a évolué au cours de l'avancement du projet. Nous pouvons voir ci-dessous que le planning initial ainsi que le planning final.

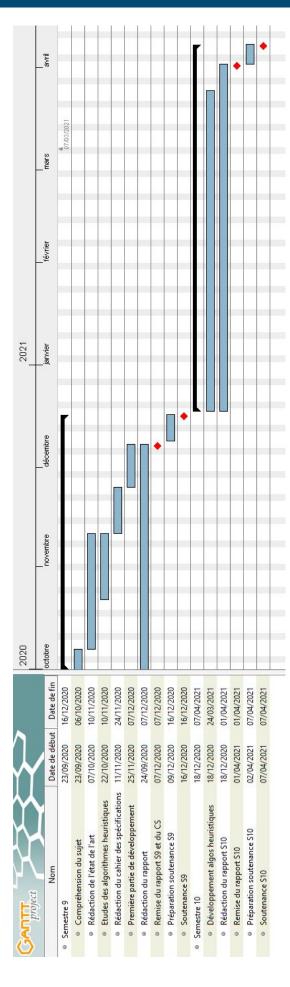
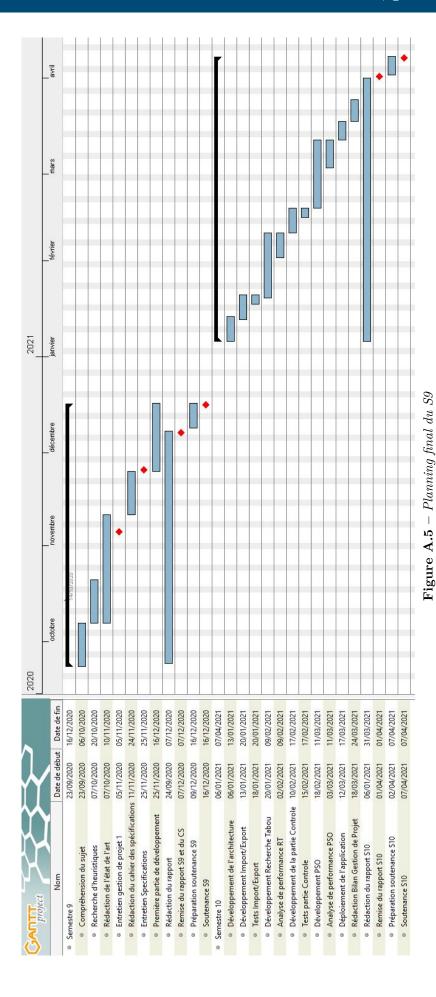


Figure A.4 – Planning initial du S9



26

Tâches et livrables initiaux

Les livrables principaux sont sous plusieurs formes (écrit, oral, logiciel). Ainsi, les livrables sont les suivants :

- Rapport S9
- Cahier des spécifications
- Soutenance S9
- Rapport S10
- Soutenance S10
- Bilan de gestion de projet
- Logiciel de résolution avec algorithme Tabou
- Logiciel de résolution avec algorithme d'optimisation par essaims particulaires

4 Découpage des tâches

Täche	Livrable	Estimation (jour/homme)	Deadline
Compréhension et rédaction du contexte du sujet	Contexte du sujet dans le rapport	4j/h	
Organisation du projet	Planning et plan d'évaluation des risques	lj/h	
Recherche sur des heuristiques et métaheuristiques pouvant répondre au problème étudié	Proposer des heuristiques et métaheuristiques au tuteur principal	4j/h	
Rédaction de l'état de l'art	Etat de l'art	6j/h	
Rédaction du cahier des spécifications	Cahier des spécifications	4j/h	
Rédaction du rapport S9 en continue	Rapport S9	12j/h	07/12/2020
Préparation soutenance S9	Soutenance avec slides	1j/h	16/12/2020
Mise en place du git et de l'architecture du code	Architecture du code	2j/h	
Réalisation de la fonctionnalité d'importation des instances	Fonctionnalité d'importation des instances	2j/h	
Réalisation de la fonctionnalité d'exportation des résultats	Fonctionnalité d'exportation des résultats	2j/h	

Figure A.6 – Découpage des tâches

Annexe A. Planification, gestion de projet

Tâche	Livrable	Estimation (jour/homme)	Deadline
Tests des fonctionnalités d'import et d'export	Fonctionnalités d'import/export testés	lj/h	
Réalisation de l'algorithme de recherche Tabou	Algorithme de recherche Tabou	10j/h	
Analyse de performance de l'algorithme Tabou	Résultats et comparaisons	4j/h	
Réalisation de l'algorithme PSO	Algorithme PSO	10j/h	6
Analyse de performance de l'algorithme PSO	Résultats et comparaisons	4j/h	
Réalisation du contrôle principal de l'application	Contrôle principal de l'application	4j/h	
Tests du contrôle de l'application	Contrôle testé	lj/h	
Déploiement de l'application	Programme .exe	2j/h	01/04/2021
Rédaction du rapport S10 en continue	Rapport S10	4j/h	6.
Rédaction du bilan de gestion de projet	Bilan de gestion de projet	1j/h	01/04/2021
Préparation soutenance S10	Soutenance avec slides	1j/h	07/04/2021

Figure A.7 – Découpage des tâches

5 Évaluation des risques

Voici un tableau récapitulatif des risques possibles associés à leur solution pour les anticiper :

Risque	Criticité	Probabilité	Prévention
Confinement	Moyen	Probable	Télétravail, sauvegarde des données sur un cloud. Microsoft Teams pour les réunions.
Blocage sur les outils de développement	Faible	Probable	Contacter un des tuteurs au plus vite.
Blocage lors du développement d'algorithmes	Faible	Probable	Étudier les raisons et le contour du problème puis se référer à un tuteur.
Coupure Internet	Haute	Rare	Faire des sauvegardes en local régulièrement. Utiliser une connexion 4G si possible.
Retard	Faible	Probable	Faire un historique des tâches réalisées afin d'identifier le problème. Se référer régulièrement au planning.
Perte de données locales	Haute	Rare	Sauvegarde des documents sur un Cloud (Google Drive + Overleaf (latex) + Github pour le code).

Figure A.8 – Évaluation des risques

6 Rapport de réunions

Voici le tableau récapitulatif des réunions :

Date	Sujet	Avec	Description	Elements validés	Tâches spécifiques à réaliser
23/09/2020	Introduction	M. Billaut	Introduction du sujet par le tuteur principal. Discussion sur la gestion du projet.		Étudier le sujet via les articles. Débuter le contexte du rapport
07/10/2 <mark>02</mark> 0	Etat d'avancement	M. Billaut	Présentation du planning et du diagramme des cas d'utilisation. Revue du contexte, tâches à réaliser, plan du rapport. Questions sur le sujet.	Planning, diagramme des cas d'utilisations	Envoyer le rapport par mail pour validation du contexte
22/10/2 <mark>02</mark> 0	Etat d'avancement	M. Billaut	Revue (Fait, à faire, planning, questions). Discussion sur la manière de réaliser l'état de l'art. Validation du plan global du rapport.		Envoyer le rapport par mail pour validation du contexte v2
05/11/2020	Gestion de projet	Mme Hoguet	Bilan sur la manière de gérer le PRD.	Gestion globalement correcte.	Identifier risques et solutions. Historique du planning et des réunions. Git.
05/11/2020	Etat d'avancement	M. Billaut	Revue (Fait, à faire, planning, questions).	Contexte du rapport	Rechercher des articles mélant PSO et shop scheduling. Envoyer état de l'art pour validation
18/11/2020	Etat d'avancement	M. Billaut	Point sur l'avancement et sur le cahier des spécifications.		Envoyer le rapport pour validation état de l'art + plan état de l'art. Envoyer cahier des spés
25/11/2020	Entretien spécifications	M. Ramel	Point sur l'avancement du cahier des spécifications.	Spécifications globalement correctes.	Mettre en évidence les tests. Revoir les détails du livrables et cas d'utilisation
02/12/2020	Etat d'avancement	M. Billaut	Revue globale du rapport/spécifications. Validation de ces documents	Rapport, spécifications, planning prévisionnel S10	Demander à M. Chevroton une version de Tabou. Envoyer spé + rapport finaux.

Figure A.9 – Résumés de réunions

7 Historique hebdomadaire

Semaine 1:(23-24/9)

- Prise de connaissance du sujet via les articles et rapports
- Rendez-vous avec M. Billaut (tuteur principal) pour introduire le sujet
- Prise de connaissances de nouveaux articles suite au rendez-vous
- Prise de connaissance des modalités d'évaluation et des rapports à remettre en fin de semestre (soutenance + rapport + cahier des spécifications)
- Création d'un diagramme de cas d'utilisation du problème
- Définitions des termes techniques
- Début de rédaction du contexte pour le rapport

Semaine 2:(30-1/9-10)

- Reprise de la rédaction du rapport
- Création du planning prévisionnel
- Création du plan du rapport
- Préparation de questions pour le prochain rendez-vous avec le tuteur (en semaine 3)
- Suite de la rédaction de la description générale

Semaine 3:(7-8/10)

- Reprise de la rédaction de la description générale
- Réunion avec M. Billaut pour répondre aux questions concernant le sujet et valider certains aspect (planning, use case, contexte, tâche à réaliser, plan de l'état de l'art, tâches à réaliser, questions concernant le sujet) (7/10)
- Prise en compte des changements suite à la réunion + création d'un trello pour mieux organiser les tâches à réaliser
- Début de l'état de l'art (recherche d'articles avec un problème similaire)

Semaine 4:(14-15/10)

- Correction du contexte en fonction des remarques du tuteur (correction, réorganisation du plan, ajout)
- Conférence concernant les spécifications et le déroulement du PRD avec M. Ramel et M. Ragot
- Création des illustrations (graphiques) cas intéressant et à éviter
- Etude de l'algo de johnson
- Recherche d'articles concernant le problème (pour l'état de l'art)
- (2 conférences -> 4h -> une demi journée en moins)

Semaine 5:(21-22/10)

- Prise de rdv pour la gestion de projet le 5/11/2020
- Organisation de la réunion du 22/10/2020
- Rédaction de l'état de l'art
- Réunion avec M.Billaut pour faire le point sur l'avancement et l'organisation, échanger des questions, revue du travail réalisé (contexte et état de l'art) et à faire. (22/10)

Semaine 6: [confinement] (4-5/11)

- Suite Etat de l'art
- Récupération les travaux de Hugo Chevroton
- Début d'étude les travaux de Hugo Chevroton
- Correction du rapport
- Préparation entretien suivi de projet
- Entretien de suivi de projet (5/11)
- Mise à jour des méthodes d'organisation suite à l'entretien de suivi de projet
- Réunion avec M. Billaut pour l'état d'avancement de l'état de l'art / projet (5/11)

Semaine 7:(11-12/11)

- Suite Etat de l'art
- Début de rédaction des spécifications
- Correction du rapport
- Diagramme de classes
- Organisation de la réunion du 18/11/2020

Semaine 8:(18-19/11)

- Réunion avec M.Billaut pour faire le point sur l'avancement et les spécifications (18/11)
- Suite de la rédaction du cahier des spécifications
- Création d'un historique des plannings
- Suite du rapport + réorganisation
- Mise à jour du diagramme de classes

Semaine 9:(25-26/11)

- Réunion avec M. Ramel pour faire un point sur les spécifications
- Mise à jour du planning en fonction des recommandations de M. Ramel (Tests)
- Mise à jour du diagramme de cas d'utilisation en fonction des recommandations de M.Ramel (modèle de négociation).
- Mise à jour du cahier des spécifications en fonction des recommandations de M. Ramel.
- Création du projet de développement sous Visual Studio
- Initialisation du dépôt git
- Finalisation du rapport et des spécifications
- Début de mise en forme LaTeX
- Conférence SOPRA (1h)
- Préparation de la réunion du 2 décembre
- Rédaction cahier de tests

Semaine 10:(2-3/12)

- Réunion avec M. Billaut (2/12) sur les spécifications, les livrables et le rapport
- Prise en compte des remarques de M. Billaut dans le rapport et les spécifications
- Mise en forme du rapport en LaTeX
- Préparation des rendus pour le S9

Semaine 11:(9-10/12)

- Finalisation de la rédaction du rapport
- Finalisation de la mise en forme du rapport
- Préparation de la soutenance de S9

B Description des interfaces

1 Interfaces matérielles/logicielles

Pour pouvoir utiliser le logiciel, l'utilisateur doit utiliser un ordinateur (fixe ou portable) équipé d'un processeur assez haut de gamme afin d'obtenir des résultats sur de plus courtes périodes. Aucun autre besoin matériel supplémentaire n'est nécessaire.

2 Interfaces homme/machine

Les utilisateurs étant experts dans le domaine informatique, il n'est pas nécessaire de développer une interface homme machine (IHM, GUI). Le système d'exploitation fera office d'interface afin de pouvoir utiliser les algorithmes.

3 Interfaces logiciel/logiciel





Figure B.1 – Logos respectifs de CPLEX et Microsoft Excel

Il peut être nécessaire d'utiliser CPLEX lors du développement des algorithmes. Il est donc recommandé d'avoir CPLEX sur les machines.

Concernant l'analyse des résultats et l'interprétation des données en sorties, il est intéressant d'utiliser le logiciel Excel.

C

Cahier de Spécification

1 Spécifications Fonctionnelles

Dans cette section, nous verrons en détails les différentes fonctionnalités du programme. Ces fonctionnalités sont au nombre de cinq :

- Importations des instances
- Exportation des données
- Résolution avec un algorithme de recherche Tabou
- Résolution avec un algorithme d'optimisation par essaims particulaires
- Contrôleur

1.1 Importations des instances

Cette fonctionnalité permet de lire les instances contenues dans un fichier texte. Un chemin vers le dossier contenant les instances doit être en paramètre de cette fonction. Cette fonction retourne une liste d'objets "Instance".

1.2 Exportation des données

Cette fonctionnalité permet de sauvegarder les résultats obtenus dans un fichier texte. Un chemin vers le dossier de destination doit être en paramètre de cette fonction.

1.3 Résolution avec un algorithme de recherche Tabou

Cette fonctionnalité est un algorithme de résolution du problème d'ordonnancement basé sur la métaheuristique de recherche Tabou.

Une instance doit être passée en paramètre de cette fonction.

Cette fonction retourne le résultat obtenu sous forme d'un objet "Result".

1.4 Résolution avec un algorithme d'optimisation par essaims particulaires

Cette fonctionnalité est un algorithme de résolution du problème d'ordonnancement basé sur une métaheuristique d'optimisation par essaims particulaires.

Une instance doit être passée en paramètre de cette fonction.

Cette fonction retourne le résultat obtenu sous forme d'un objet "Result".

1.5 Contrôleur

Cette fonctionnalité est la boucle principale du programme. Elle englobe les fonctionnalités précédentes et prends en argument deux paramètres :

- Le chemin du dossier contenant les instances
- Le répertoire de destination prévu pour le fichier contenant les résultats

Cette fonctionnalité a pour but d'utiliser les algorithmes de résolutions approchées afin de trouver la meilleure solution pour chaque instance donnée en entrée du programme. Les résultats sont ensuite sauvegardés sur un fichier texte.

2 Spécifications non fonctionnelles

Dans cette section, nous verrons les éléments non fonctionnelles du logiciel.

2.1 Contraintes de développement et conception

Cette partie regroupe les éléments qui constituent des contraintes pour le développement et la conception du logiciel.

2.1.1 Performances

Toujours dans l'optique de gagner en temps de calcul, il est recommandé de développer sur une machine performante.

2.1.2 Capacités

Afin de s'assurer que les algorithmes développés sont performants, ceux-ci devront être testés avec différentes instances de tailles différentes. Ces instances sont au nombre de 250 et ont été reprises du travail de M. Chevreton lors de sa thèse. Ainsi des comparaisons de performances pourront avoir lieu.

2.1.3 Contrôlabilité

Afin de s'assurer du bon déroulement des algorithmes, des logs d'exécution pourront être affichés pour suivre l'avancement du programme. Ces derniers peuvent être plus détaillés au cours du développement (Mode Debug).

2.1.4 Sécurité

Aucune contrainte de sécurité n'est imposée. L'utilisateur étant expérimenté dans le domaine informatique, celui-ci pourra donc avoir accès au code du logiciel.

2.2 Contraintes de développement et conception

Sachant que nous travaillons sur des algorithmes lourds et nécessitant des temps de calculs courts, il est recommandé d'utiliser un langage informatique rapide et performant. C'est pour cela que le C++ s'avère être le langage adapté pour la conception des logiciels.

Concernant l'environnement de développement, aucune contrainte n'est imposée. Cependant, les travaux réalisés par M. Chevroton ont été réalisés avec Visual Studio qui est très adapté pour le développement en C++ aujourd'hui.

Les programmes doivent pouvoir être exécutés sur le système d'exploitation Windows 10.



Figure C.1 – Logos respectifs de C++, Visual Studio et Windows 10

D Cahier de test

L'application finale devra être soumise à différents tests afin de garantir l'intégrité du logiciel ainsi que des performances.

1 Tests d'intégration

Différents tests manuels sont nécessaires afin de vérifier le comportement de l'application :

ID	Test	Description	Résultat attendu
EXE1	Exécution avec un script batch	Exécution avec un dossier comprenant des instances avec le bon format	Aucune exception
EXE2		Exécution avec un dossier comprenant des instances avec au moins un mauvais format	Message d'erreur dans la console : "bad format"
RES	Fichier résultat	Le contenu du fichier résultat sera copié et collé dans un tableur Excel	Aucun problème avec le format des cellules

Figure D.1 – Tests d'intégration

2 Tests unitaires

Des tests unitaires automatisés seront à réaliser pour les composants de l'application suivant :

ID	Test	Description / Scénario	Résultat attendu
IF1	Import d'un fichier d'instance	Importer un fichier contenant une instance avec le bon format	Aucune exception
IF2		Importer un fichier contenant une instance avec un mauvais format (format différent de IF3)	Exception "bad format" attendu
IF3		Importer un fichier contenant une instance avec un mauvais format (format différent de IF2)	Exception "bad format" attendu
IDI	Import d'un dossier comprenant des	Importer un dossier contenant des instances avec le bon format	Aucune exception
ID2	fichiers d'instances	Importer un fichier contenant au moins une instance avec un mauvais format (format différent de ID3)	Exception "bad format" attendu
ID3		Importer un fichier contenant au moins une instance avec un mauvais format (format différent de ID2)	Exception "bad format" attendu
EF	Export d'un fichier résultat	Exporter un fichier contenant plusieurs résultats et vérifier le format	Le format doit être correct
CT1	Respect des contraintes	Vérifications si les contraintes du modèle mathématiques sont respectés après résolution du problème avec un algorithme de recherche Tabou	Aucune erreur
CT2		Vérifications si les contraintes du modèle mathématiques sont respectés après résolution du problème avec un algorithme d'optimisation par essaim particulaire	Aucune erreur

Figure D.2 – Tests unitaires

E

Bibliographie

- [1] H. CHEVROTON, S. ROHMER et J-C BILLAUT. « A production and distribution framework: manufacturer dominates ». In: Computers And Industrial Engineering CAIE (2020).
- [2] Jianyu Long, Panos M. Pardalos et Chuan Li. « Level-based multi-objective particle swarm optimizer for integrated production scheduling and vehicle routing decision with inventory holding, delivery, and tardiness costs ». In: *International Journal of Production Research* (2020).
- [3] Luh, Zhou et Tomastik. « An Effective Method to Reduce Inventory in Job Shops ». In: Transactions on robotics and automation, vol 16, no 4, 787-792 (1999).
- [4] Morais, Boiko, Coelho, Rocha et Paraíso. « Multicriteria Hybrid Flow Shop Scheduling problem: literature review, analysis, and future research ». In: *Independent journal of management production*, 5(4), 1004-1031 (2014).
- [5] M. REIMANN, K. DOERNER et R. F. HARTL. « D-Ants: Savings Based Ants divide and conquer the vehicle routing problem ». In: Computers Operations Research 31, 563–591 (2004).
- [6] TSENG et Liao. « A discrete particle swarm optimization for lot-streaming flowshop scheduling problem ». In: European Journal of Operational Research 191. 360–373 (2007).
- [7] Christian VIERGUTZ et Sigrid KNUST. « Integrated production and distribution scheduling with lifespan constraints ». In: Annals of Operations Research 213,293–318 (2012).
- [8] Yang et Posner. « Flow shops with WIP and value added costs ». In: Journal of Scheduling. 13(1). 3-16. (2009).

F Glossaire

CPLEX Solveur commercial haute performance de programmation linéaire. 33

GUI Graphic User Interface - Interface Homme/Machine. 33

Heuristique/Métaheuristique Méthode approchée de résolution de problèmes NP-difficile. 3

IHM Interface Homme/Machine. 33

PRD Projet Recherche et Développement. 2

PSO/OEP Optimisation par Essaims Particulaires / Particle Swarm Optimization. Métaheuristique d'optimisation qui se base sur la collaboration des individus entre eux. 15

Etude d'un modèle de chaîne logistique multi-acteurs

Résumé

Ce rapport restitue l'ensemble du travail et des recherches réalisés pour le projet recherche et développement à Polytech Tours. Le sujet de ce projet est l'étude d'un modèle de chaîne logistique multi-acteurs. C'est un problème d'optimisation qui mêle un distributeur, un producteur et des clients. Le producteur réalise des commandes qui sont ensuite livrées par un distributeur tiers. L'objectif est de pouvoir ordonnancer la production de manière à minimiser l'ensemble des coûts liés aux stockages et aux retards. Ce problème d'optimisation ne pouvant pas se résoudre en un temps raisonnable avec des méthodes exactes, des méthodes approchées doivent être réalisés de façon à obtenir la meilleure solution possible en un minimum de temps. Un algorithme de Tabou et un algorithme d'optimisation par essaims particulaires seront étudiés.

Mots-clés

chaîne logistique, multi-acteurs, optimisation, ordonnancement, flow-shop, coûts d'inventaire, recherche Tabou, optimisation par essaims particulaires

Abstract

This report contains all the work and research done for the research and development project at Polytech Tours. The subject is a study on supply chain with multiple agents. This optimization problem integrates a manufacturer, a third-party logistic provider (3PL provider) and clients. The manufacturer produces some orders and the 3PL provider delivers them to the clients. The main objective is to schedule the production in order to minimize the whole costs related to the inventory and delays. Because this problem could not be resolved with an exact method in a reasonable time, some approximate methods should be done to find the best solution in a minimum time. A Tabou research algorithm and a Particle Swarm Optimization algorithm will be studied.

Keywords

supply chain, multiple agents, optimization, scheduling, flow-shop, inventory costs, Tabou Research, Particle Swarm Optimization

Entreprise Polytech



Tuteurs académiques
Jean-Charles BILLAUT
Yannick KERGOSIEN

Étudiant Yohan DERENNE (DI5)