



REPUBLICQUE ALGERIENNE DEMOCRATIQUE ET POPULAIRE



MINISTERE DE L'ENSEIGNEMENT SUPERIEUR
ET DE LA RECHERCHE SCIENTIFIQUE

Université de M'sila
Faculté des Mathématique et de l'Informatique
Département de l'Informatique

Mémoire de fin d'études Pour l'obtention Diplôme de
Master Académique en Informatique

Domaine : Mathématique informatique

Filière : Informatique fondamentale

Option : Système d'information avancé

Thème :

L'application de colonie de fourmis au problème
d'ordonnancement des instructions

Réalisé par :

BEN GACEMI Afaf

Diriger par :

Mr. BOUAMAMA Salim

Mr. GASMI Abdelkader.

Promotion : 2010/2011

Table des Matières

INTRIDUCTION GENERALE	1
-----------------------------	---

Chapitre 1 – L’optimisation des Problèmes combinatoires

1.1 Introduction	4
1.2 Généralités sur les problèmes d'optimisation	4
1.2.1 Problème SAT	4
1.2.2 Coloration de Graphe	4
1.2.3 Voyageur de commerce (TSP)	5
1.2.4 Problème d'affectation quadratique (QAP)	5
1.3 Généralisation des définitions	5
1.3.1 Problèmes d'optimisation	5
1.3.2 Classes de complexité	6
1.3.3 Fonction objectif.....	6
1.3 Méthodes de résolutions.....	7
1.3.1 Classifications des méthodes de résolution	7
1.3.2 La démarche heuristique	9
1.3.3 Les méta-heuristiques.....	9
1.3.3.1 Organisation générale.....	11
1.3.3.2 Applications	11
1.3.3.2.1 Méta-heuristique à recuit simulé	11
1.3.3.2.1 Les méta-heuristique évolutionnaire/ génétiques.....	12
1.3.3.2.1 LES méta-heuristiques éthologiques/colonies de fourmis	13
1.4 Conclusion.....	15

Chapitre 2 - Problème Traité: L'ordonnancement des instructions

2.1 Introduction	17
2.2 Exemple introductif.....	17
2.3 La notion de parallélisme au niveau d'instructions(ILP)	18
2.3.1 Définition.....	18
2.3.2 Techniques de base d'ILP en architecteurs des ordinateurs	19
2.3.2.1 Architecture pipeline	19

2.3.2.2 Architecture superscalaire	22
2.3.2.3 Les architectures VLIW	22
2.3.3 Des défis	23
2.3.4 Solution	23
2.4 L'ordonnancement des instructions	24
2.4.1 Les types d'ordonnancement des instructions	24
2.5 Dépendances de données	24
2.5.1 Définition	24
2.5.2 Les types de dépendances	23
2.5.2.1 Dépendance de flot	24
2.5.2.2 Anti-dépendance	25
2.5.2.3 Dépendance de sortie	25
2.5.2.4 Dépendance d'entrée	25
2.5.3 Exemple	24
2.5.4 Représentations de dépendance de donnée	26
2.5.4.1 Exemple	26
2.6 L'ordonnancement des instructions et les méthodes heuristique	27
2.6.1 Formulation de problème d'ordonnancement des instructions local	27
2.6.1.1 Instance	27
2.6.1.2 L'ordonnancement faisable	27
2.6.1.3 But	27
2.6.2 L'heuristique et l'ordonnancement des instructions	28
2.6.2.1 La complexité du problème et les priorités heuristiques	28
2.6.2.2 L'algorithme de liste	29
2.6.2.3 Exemple	31
2.7 Conclusion	33
Chapitre 3 - Les colonies de fourmis, L'ordonnancement des instructions	
3.1 Introduction	35
3.2 Comportement des fourmis réelles	35
3.2.1 L'expérience à doubles branches	35
3.2.2 L'expérience de l'obstacle	36
3.3 Les fourmis artificielles	37
3.4 L'optimisation par colonie de fourmis (ACO)	39

3.4.1 Représentation de problème	39
2.4.1.1 Définition formelle d'un problème d'optimisation	39
2.4.1.2 Définition formelle d'un problème d'optimisation	39
3.4.2 Les effets de l'algorithme ACO	41
3.4.2.1 ConstructAntSolutions	41
3.4.2.2 Les actions démon	41
3.4.2.3 L'évaporation de phéromone.....	41
3.5 Résolutions quelque problème d'optimisation combinatoire.....	41
3.5.1 Voyageurs de commerce(TSP).....	41
3.5.2.1 Description générale.....	41
3.5.2.2 Résolution par l'Ant System (AS).....	42
3.5.1 Optimisation des tables de routage.....	43
3.5.2.1 Description générale.....	43
3.5.2.2 Principe de l'algorithme	44
3.6 L'application des colonies de fourmis au problème d'ordonnancement des instructions .	45
3.6.1 Formulation d'algorithme (IS)	45
3.6.2 <i>Max-Min</i> Ant System pour l'ordonnancement des instructions.....	46
3.6.2.1 Présentation de MMAS	46
3.6.2.2 Contraintes sur les valeurs de phéromones	46
3.7 Conclusion.....	47

Chapitre 4 - Implémentation et des résultats expérimentaux

4.1 Introduction	49
4.2 Plate forme et outils de développement	49
4.3 Implémentation	50
4.3.1 Les caractéristique des benchmarks utilisés.....	50
4.3.2 Codage de donnée	51
4.3.2.1 Représentation d'un graphe.....	52
4.3.2.2 Codage des soluions	52
4.3.2.3 L'algorithme de liste (liste scheduling)	52
4.3.2.4 L'algorithme Max-Min Ant System.....	52
4.4 Expérimentation	53
4.4.1 La machine virtuelle ILOC.....	53
4.4.2 Tests et résultats	55
4.5 Conclusion.....	61

CONCLUSION GÉNÉRALE ET PERSPECTIVES	63
RÉFÉRENCES BIBLIOGRAPHIQUE	66
ANNEX	69
Figure1.1 : Classes de complexité des problèmes.....	2
Figure1.2 : Une taxinomie des méthodes de résolution en optimisation combinatoire.....	7
Figure1.3 : Le comportement des fourmis.....	14
Figure2.1 : Pipeliner l'interprétation des instructions (le cycle Fetch-Decode-Execute).....	17
Figure2.2 : Exemple de l'exécution en 4 phases d'une instruction.....	18
Figure2.3 : Le fait d'une instruction NOP.....	19
Figure2.4 : principe de processeur superscalaire.....	20
Figure2.5 : Processeur VLIW.....	21
Figure2.6 : Dépendance de données.....	22
Figure2.7 : Dépendance de flot.....	22
Figure2.8 : Anti-dépendance.....	23
Figure2.9 : Dépendance de sortie.....	23
Figure2.10 : Dépendance d'entrée.....	23
Figure2.11 : graphe de dépendance.....	24
Figure2.12 : Exemple de l'ordonnancement des instructions.....	30
Figure2.13 : Simulation de l'exécution d'un code non ordonnantier et ordonnantier.....	30
Figure3.1 : L'expérience à doubles branches.....	32
Figure3.2 : L'expérience de l'obstacle.....	32
Figure4.1 : L'interface de Microsoft visual c++ 2008.....	49
Figure4.2 : Les caractéristiques d'un benchmarks.....	50
Figure4.3 : Exemple d'un benchmarks.....	50
Figure4.4: Représentation d'un DDG en liste des successeurs.....	51
Figure4.5 : Représentation d'un ordonnancement en liste.....	52
Figure4.6 : Représentation graphique de HLF dans les deux algorithmes.....	58
Figure4.7 : Représentation graphique de HCF dans les deux algorithmes.....	58
Figure4.8 : Représentation graphique de LPTF dans les deux algorithmes.....	59
Figure4.9 : Représentation graphique de MISF dans les deux algorithmes.....	59
Figure4.10 : Représentation graphique de NNWP dans les deux algorithmes.....	60

INTRODUCTION GÉNÉRALE

La vitesse d'exécution des programmes séquentiels sur les architectures modernes est sensible à l'ordre dans lequel les instructions sont présentées au processeur. Les dépendances entre les instructions posent un obstacle majeur pour l'exploitation du parallélisme de niveau instruction (ILP : Instruction-Level Parallelism) qui est un parallélisme de grain très fin par opposition au parallélisme de tâche ou au parallélisme entre itérations de boucles. C'est un moyen qui permet d'augmenter le degré du parallélisme en exécutant plus d'une instruction à la fois. ILP est une famille des processeurs et des techniques de conception du compilateur qui accélèrent l'exécution en causant des opérations (de style RISC) telles que la multiplication, la division et l'accès mémoire de s'exécuter en parallèle individuellement sur différentes unités fonctionnelles.

Depuis que l'architecture ILP exploite le parallélisme implicite que la majorité des programmes le contiennent, leur performance dépend fortement de l'ordre d'exécution des instructions (l'ordre lexical) dans la séquence du code. Si les instructions consécutives ont des dépendances de données, du contrôle ou des contraintes ressources alors des latences surviennent et la performance diminue.

Par conséquent, l'exploitation efficace du parallélisme implicite entre les instructions exige le changement d'ordre des instructions par le compilateur (réordonnancer) sans affecter la sémantique du programme afin de réduire ou éviter les aléas de données (les dépendances de hasard). La tâche d'ordonnancement des instructions (Instruction Scheduling) occupe menant une place importante dans le processus d'optimisation de bas niveau pour les compilateurs modernes. Les techniques d'ordonnancement pour l'architecture ILP peuvent être subdivisées en deux types : local et global.

Le problème d'ordonnancement d'instructions est reconnu dans la littérature comme un problème difficile à résoudre dans le domaine de l'optimisation combinatoire; sa complexité est de type NP-Complet. Par conséquent, il n'existe pas un algorithme connu qui garanti une solution optimal dans un temps polynômial. Pour cette raison, la majorité des méthodes de résolution en pratique fait appel à des méthodes approchées (heuristiques) afin de construire des solutions de bonne qualité avec un temps raisonnable de calcul. La plupart des ordonnancements utilisés dans un bloc de base par les compilateurs sont basés sur les algorithmes de liste (List Scheduling). C'est un algorithme glouton qui construit une liste d'instructions (un ordonnancement) en rajoutant à la fois et au fur et à mesure une instruction

sans prédécesseurs ou libérée par l'exécution d'autres instructions selon une priorité heuristique associée a chaque instruction. Afin d'améliorer le fonctionnement de l'algorithme de liste, une tentative de combiner plusieurs priorités heuristiques dans une seule priorité méta-heuristique simple a été étudiée en utilisant l'application de colonie de fourmis idée.

Les travaux précédents dans le domaine d'ordonnancement ont montré que l'application de colonie de fourmis a été capable de trouver de bonne qualité de solutions. Dans notre travail vous avez appliqué une variante de l'algorithme de colonies de fourmis nommée Max-Min Ant System (MMAS) pour ce problème, nous n'avons pas utilisé l'algorithme de liste comme une méthode de recherche local mais seulement le même parcours effectué par l'algorithme de liste sera suivie par les fourmis artificielles en expirant qu'ils vont produire des solutions meilleures ou équivalentes que le travail précédant en termes de qualité des solutions et temps d'exécution.

Nous organisons notre propos en quatre chapitres principaux :

- Le premier chapitre, est un état de l'art des problèmes d'optimisations combinatoire et des techniques de résolutions, axé sur les méta- heuristique.
- Ensuite, dans le second chapitre, nous décrivons des définitions liées a le problème d'ordonnancement des instructions) et les méthodes heuristiques pour résolu ce problème (list scheduling) avec un exemple.
- Le troisième chapitre est une présentation de l'optimisation par colonie de fourmis.
- Le dernier chapitre est constitué d'une implémentation de deux algorithmes utilisés (L'algorithme de liste et MMAS) et un petit teste.

CONCLUSION GÉNÉRALE ET PERSPECTIVE

Dans ce mémoire nous avons étudié le problème d'ordonnancement des instructions qui appartient à la classe des problèmes NP-complets. La résolution de ce problème par les méthodes exactes est plus difficile et surtout pour les blocs de base très grand (représentation de graphe). Le recours aux métaheuristiques est donc impératif.

Dans notre travail, nous avons implémenté les deux algorithmes ; l'algorithme de liste (list scheduling) et MAX-MIN Ant System pour ce problème.

- l'algorithme de liste : la plupart des ordonnancements utilisés dans un bloc de base par les compilateurs sont basés sur les algorithmes de liste (List Scheduling). C'est un algorithme glouton qui construit une liste d'instructions (un ordonnancement) en rajoutant à la fois et au fur et à mesure une instruction sans prédécesseurs ou libérée par l'exécution d'autres instructions selon une priorité heuristique associée à chaque instruction.

On peut citer comme priorités : CP/MISF (Critical Path/Most Immediate Successors First), LP (Longest Path), HLF (Highest Level First), Highest Co-level First (HCF), LNSF (Largest Number of Successors First), LPTF (Largest Processing Time First), GMS (Gibbons and Muchnick scheduler), ainsi que d'autres heuristiques spécifiques basées sur l'algorithme de liste.

- Max-Min Ant System : cette variante (notée MMAS) est fondée sur l'algorithme AS et présente quelques différences notables:

1. Seule la meilleure fourmi met à jour une piste de phéromone;
2. Les valeurs des pistes sont bornées par t_{min} et t_{max} ;
3. Les pistes sont initialisées à la valeur maximum t_{max} .
4. La mise à jour des pistes se fait de façon proportionnelle, les pistes les plus fortes étant moins renforcées que les plus faibles;
5. Une réinitialisation des pistes peut être effectuée.

Les meilleurs résultats sont obtenus en mettant à jour la meilleure solution avec une fréquence de plus en plus forte au cours de l'exécution de l'algorithme.

Après implémentation et analyse des deux algorithmes, on a pu constater que les résultats des deux approches sont très voisins, avec un léger succès de l'algorithme MMAS sur l'algorithme de liste scheduling.

Pour cela et afin de compléter notre travail, et comme perspectif, nous proposons de s'investir dans la recherche d'une nouvelle heuristique locale plus performante pour les algorithmes ACO.

Références Bibliographiques

Références bibliographiques

- [1] B.Gasbaoui, "*optimisation de l'énergie réactive dans un réseau électrique*», mémoire de magistère, univ Bachar, Algérie, Format HTML, disponible sur :
http://www.memoireonline.com/04/11/4389/m_Optimisation-de-lenergie-reactive-dans-un-reseau-denergie-electrique34.html.
- [2] B.Abdou, "*deux approches parallèles basées sur les colonies de fourmis pour la réalisation du problème de T-coloration des graphes*", mémoire de fin d'étude, ESI oued-smar, Alger, Format PDF, disponible sur :
http://share.esi.dz/index.php?option=com_docman&task=cat_view&gid=65&Itemid=1
- [3] R. Faure, "*Guide de la recherche opérationnelle*", 2 tomes, Masson, 1990, pp 197-198.
- [4] C. Papadimitriou, "*Computational Complexity*". Addison Wesley, 1994, pp 261,265.
- [5] W. Stallings, "*Organisations et Architecture de l'ordinateur*", 6 édition, Pearson, 2003, pp 256-260.
- [6] D. Culler, J. Singh, A. Gupta. "*Architecture d'ordinateur parallèle - une approche de matériel/logiciel*". Morgan Kaufmann Publisher, 1999, pp 15.
- [7] Y. Patt. "*Le microprocesseur Dix ans dès maintenant : Quels sont les défis, comment nous les rencontrent*", Entretien distingué de conférencier à Université de Carnegie-Mellon, Avril 2004. Recherché dessus 7 novembre, 2007.
- [8] J. Hennessy and D. Patterson, "*Computer Architecture: A Quantitative Approach*", 4th edition, Morgan Kaufman Publishers, San Francisco, 2007, pp 66-78.
- [9] N. Hong San, "*TIPE - La détection du parallélisme dans des programmes informatique*", Promotion 10, 15 juillet 2005.pp 6-7-8.
- [10] S. Bouamama, "*Local Instruction Scheduling using Genetic Algorithms*". Jordan University of Science and Technology, Irbid, Jordan.
- [11] N.Ayari, "*Métaheuristiques parallèles hybrides pour l'optimisation combinatoire : problème de règles de Golomb*" pp 9- 13, Format PDF, disponible sur :
<http://ayarinaouel.webs.com/Master%20Thesis.pdf>
- [12] G. D. DUPLESSIS and P.MYCEK, "*Ant Colony Optimization*" INSA de Rouen, Département Génie Mathématique.
- [13] J.Dréo and A.pétrowski, "*Métaheuristiques pour l'optimisation difficile*", édition Eyrolles, 2003, pp 120-121.

- [14] J.L. Hennessy and D.A. Patterson," *Computer Architecture: A Quantitative Approach*", 3th edition, Morgan Kaufman Publishers, San Francisco, 2007, pp 221-222-223.
- [15] E.GUERROUT, " *Optimisation des Protocoles de Routage avec la méthode de colonie de fourmis*", mémoire d'ingénieria d'état, Institut National de formation en Informatique (I.N.I) Oued-Smar, Alger, Promotion: 2006/2007, pp29-33.
- [16] A. Costanzo, T. Luong and G. Marill," *Optimisation par colonies de fourmis*", 2006, pp 4-10.
- [17] T. Risset, F.Dinechin,"*Cours de Compilation*", ENS-Lyon, Master 1 Informatique, 2005-2006.
- [18] K. Cooper, P. Schielke, and D. Subramanian, "An *Experimental Evaluation of list scheduling*", Technical report TR98-326, Rice University, September 1998.
- [20] D. Houzet, R. Chouvance, "*Microprocesseurs Architecture et performances*", article E 3 555, Techniques de l'Ingénieur, traité Électronique.
- [21] A. Malik, T. Russell, M. Chase, and P. Beek, "*Learning Heuristics for Basic Block Instruction Scheduling*», School of Computer Science, University of Waterloo, Waterloo, Canada.
- [22] L. Mugwaneza "*Architecture des ordinateurs*" article ESIL/Dépt. Informatique, A3-SICA- 2010/2011.
- [23] [www. BENCHMARK Instruction scheduling\EXPRESS - Benchmarks.htm](http://www.BENCHMARK Instruction scheduling\EXPRESS - Benchmarks.htm)

ملخص:

العمل التالي يعرض عملية تطبيق خوارزمية ماكس مين أنت سيستم المستوحاة من طريقة عيش مستعمرات النمل لحل مشكلة ترتيب التعليمات. والهدف إيجاد حل مقبول لمشكلة جدولة التعليمات في حضور الارتباطات والقيود المفروضة بين مختلف أجزاءها. بعبارة أخرى إعادة ترتيب التعليمات من أجل تحسين وقت التنفيذ دون انتهاك قيود الأسبقية، وسنقدم مقارنة بينها وبين خوارزمية القوائم.

الكلمات المفتاح:

ترتيب المعلومات، مستعمرات النمل، ماكس مين أنت سيستم، خوارزمية القوائم.

Abstract:

This work introduces the adaptation of MAX-MIN Ant System algorithm of Ant Colony to solve instruction scheduling.

The objective is to find an acceptable solution to the instruction scheduling problem in the presence of data dependences and resource constraints only, i.e., local instruction scheduling. In other words, ordering instructions within a basic block so that the schedule length is minimized without violating precedence constraints, (dependence constraints) together, between the two strategies the list algorithm (list scheduling) and MMAS.

Keywords: Instruction Scheduling, Ant Colony, MAX-MIN Ant System, List Scheduling.

Résumé:

Le travail suivant présente l'adaptation d'algorithme MAX-MIN Ant System de colonies de fourmis pour la résolution du problème de l'ordonnancement des instructions.

Le but est de trouver une solution acceptable au problème d'ordonnancement des instructions dans la présence des dépendances de données et des contraintes de ressources. En d'autres termes, réordonner les instructions d'un bloc de base dans le but d'en optimiser le temps d'exécution sans violer les contraintes de précedence, nous allons faire une étude comparative entre les deux stratégies l'algorithme de liste (liste scheduling) et MMAS.

Mots clés: l'ordonnancement des instructions, colonies de fourmis, MAX-MIN Ant System, les algorithmes de liste.