

Travail remis à Guy Tremblay

INF7235-10 : Devoir 2

À remettre au plus tard le mercredi, 23 avril, 16h00

Ne pas mettre dans une enveloppe

Nom	
Prénom	
Code permanent	
Courriel	
Nom	
Prénom	
Code permanent	
Courriel	

Description du problème, des solutions choisies et justification, conclusion		10 pts
Qualité générale du code		10 pts
Bon choix d'approches et <u>respect</u> de ces approches		10 pts
Résultats expérimentaux et analyse		10 pts
Description de la stratégie de tests, bon fonctionnement et preuve de bon fonctionnement (dont qualité des tests)		10 pts
Forme et qualité du français		5 pts
(Bonus) Difficulté, originalité du problème choisi		5 pts
Total		55 pts

Note globale : / **10**

PROGRAMMATION PARALLÈLE HAUTE PERFORMANCE

TRAVAIL PRATIQUE #2 - INF7235 (GR. 10)

HIVER 2014

Parallélisation en MPI/C d'une méthode Monte-Carlo appliquée à un jeux de hasard

Auteurs :

Johann DUBOIS

Clément DE FIGUEIREDO

22 avril 2014

Table des matières

I	Description du problème	2
II	Approches utilisées	2
II.1	Implémentation de Monte-Carlo	2
II.2	Génération de nombres aléatoires	3
II.3	Versions parallèles	3
II.3.1	Statique	3
II.3.2	Dynamique	4
III	Résultats expérimentaux	4
III.1	Application de test	4
III.2	Conditions des tests	5
III.3	Résultats	5
III.3.1	Variation du nombre d'itérations	5
III.3.2	Variation du nombre de processus	7
III.3.3	Variation du nombre de tâches	9
III.4	Analyse	12

I Description du problème

”Le terme méthode de Monte-Carlo, ou méthode Monte-Carlo, désigne toute méthode visant à calculer une valeur numérique en utilisant des procédés aléatoires, c’est-à-dire des techniques probabilistes.” [1]

Dans le programme élaboré dans le cadre d’un travail de session pour le cours de programmation parallèle haute performance, la méthode de Monte-Carlo est appliquée aux jeux de hasard. Plus précisément, c’est le jeu du Loto qui a été choisi afin d’y appliquer la méthode de Monte-Carlo. En effet, l’objectif est de savoir quelles sont les probabilités qu’un nombre apparaisse plus qu’un autre. Dans ce but, plusieurs techniques de parallélisme ont été mises en place et leurs performances ont été mesurées afin de connaître quelle était la meilleure approche dans le contexte de la méthode de Monte-Carlo appliquée au jeu du Loto.

II Approches utilisées

II.1 Implémentation de Monte-Carlo

Le langage choisit afin d’utiliser la librairie **MPI** est le langage **C**. Ce langage a été choisi, car la librairie **MPI** y est compatible et nous disposons de connaissances suffisantes en **C** afin d’implémenter cette solution de Monte-Carlo.

Dans un premier temps, **MPI** est initialisé avec **MPI_Init** puis les processus esclaves sont identifiés avec l’instruction **MPI_Comm_rank**. Ensuite, si le processus actuel est le processus maître alors diverses opérations sont effectuées : séquentielle, parallèle statique et parallèle dynamique (sac de tâches). Chaque temps d’exécution des divers calculs sont stockés grâce à la variable **MPI_Wtime** et sont affichés à la fin d’exécution du programme.

II.2 Génération de nombres aléatoires

La méthode de génération du nombre aléatoire utilisée pour le tirage au sort a été faite de façon « Thread Safe ». C'est-à-dire que cela évite les problèmes d'exclusion mutuelle qui pourrait avoir lieu si deux threads voudraient récupérer une valeur, car la méthode de génération aléatoire se base sur l'horloge pour proposer un nombre.

L'utilisation de nombres aléatoires en C se fait avec les fonctions *srand()* et *rand()*. La première prend un argument qui servira de graine pour la génération de nombre. L'idée est alors de fournir une valeur de temps couplée avec le numéro du thread pour que la valeur soit différente pour chaque processus.

Le code suivant nous donne alors une valeur aléatoire « Thread Safe » :

```
srand(time(NULL) ^ numProc);
```

II.3 Versions parallèles

II.3.1 Statique

La version parallèle statique correspond à une version parallèle à granularité fine avec association statique entre tâches et threads. Autant de tâches vont être créées qu'il y a de processus. Chaque processus fait effectuer le tirage et les résultats vont être stockés localement. Ensuite, l'instruction **MPI_Reduce** va avoir pour rôle d'effectuer une réduction et d'additionner (grâce à l'argument **MPI_SUM**) tous ces résultats entre eux, le résultat final étant stocké dans un tableau final. Pour finir, on affiche les données tirées du tableau récapitulatif ainsi que le temps d'exécution total.

II.3.2 Dynamique

La version parallèle dynamique correspond à une version parallèle avec association dynamique entre tâches et threads de type « sac de tâches ». Cette version réalise la même opération que la version statique cependant quelques différences sont présentes. Un processus maître appelé « *coordinateur* » a pour rôle de distribuer les tâches aux différents processus appelés « *travailleurs* ». Les « *travailleurs* » demandent une nouvelle tâche, la traite, puis recommence jusqu'à ce que le « *coordinateur* » indique qu'il n'y a plus de tâches. Les résultats sont alors retournés vers le processus maître qui va additionner les tableaux reçues pour avoir le résultat final.

III Résultats expérimentaux

III.1 Application de test

L'application doit être compilée et lancée avec au moins la version 4.4.7 de **gcc** (présent sur le cluster Turing de l'UQAM). Un makefile est également fourni afin d'exécuter les différentes versions du programme.

Les commandes disponibles dans le makefile sont les suivantes :

- **make compile** (comportement par défaut de l'instruction make) pour compiler le code source
- **make tests** afin de vérifier le bon fonctionnement du programme
- **make mesures** pour exécuter le programme et en mesurer les performances

Des variables d'exécution peuvent également être modifiées. La variable **I** correspond au nombre total d'itérations effectuées par la fonction **tirage** ainsi que la

variable **NP** qui indique le nombre de processeurs utilisés par le programme. Enfin, **NBPARTACHE** correspond au nombre de tâches traitées par un processus dans la version parallèle dynamique.

III.2 Conditions des tests

Pour réaliser les différents tests suivant, plusieurs valeurs différentes vont être testées dans un environnement identique afin que les mesures soient comparables. L'application est dépendante de la génération de nombre aléatoire, c'est pourquoi chaque mesure a été effectuée cinq fois et la moyenne de ces cinq tests a été retenue comme valeur finale.

III.3 Résultats

Afin d'étudier les effets d'une implémentation parallèle, nous avons varié trois paramètres : le nombre d'itérations du tirage au sort, le nombre de threads et le nombre de processus par tâches.

Dans les résultats présentés par la suite, *S* correspond à « séquentiel », *PS* à « parallèle statique » et enfin *PD* à « parallèle dynamique ».

III.3.1 Variation du nombre d'itérations

La méthode de Monte-Carlo consiste à réaliser un grand nombre de fois une opération pour calculer la probabilité qu'un nombre est susceptible d'apparaître, dans le cas de notre application de la méthode au jeu de Loto. Nous allons donc faire varier la valeur correspondante aux itérations du calcul sur une échelle allant de dix à cent millions (Tab. 1 et Fig. 1).

TABLE 1 – Résultat de la variation de la répétition

	10	100	1000	10000	100000	1000000	10000000	100000000
S	0,000	0,001	0,001	0,009	0,084	0,818	5,125	47,876
PS	0,003	0,001	0,001	0,003	0,021	0,206	1,973	20,189
PD	0,005	0,002	0,003	0,005	0,031	0,181	1,827	18,003

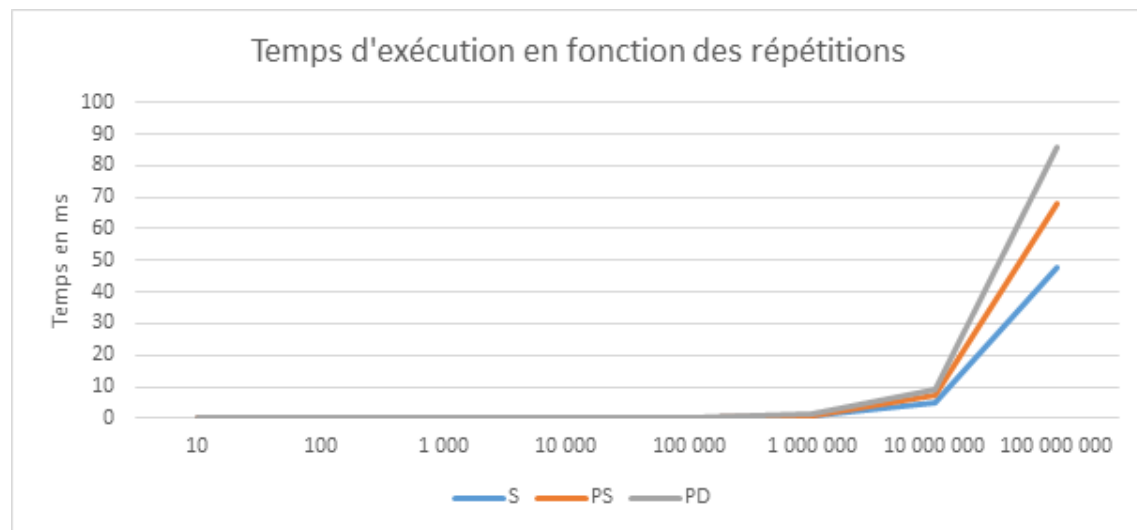


FIGURE 1 – Temps d'exécution en fonction des répétitions

On observe que le temps d'exécution est sensiblement le même entre les trois versions jusqu'à un million de répétitions (entre 0 et 10 millisecondes). Une fois ce seuil franchi, le temps d'exécution augmente plus rapidement en séquentiel qu'en parallèle. Pour ce qui est de l'accélération, la version statique et dynamique sont presque pareille à un détail près, l'accélération de la version dynamique va continuer à croître jusqu'à un million d'itérations là où l'accélération de la version statique va commencer à décroître vers cent milles itérations (Tab. 2 et Fig. 2).

TABLE 2 – Résultat de l'accélération avec la variation de la répétition

	10	100	1000	10000	100000	1000000	10000000	100000000
PS	0,000	1,111	0,900	3,107	4,038	3,970	2,598	2,371
PD	0,000	0,476	0,346	1,611	2,727	4,511	2,805	2,659

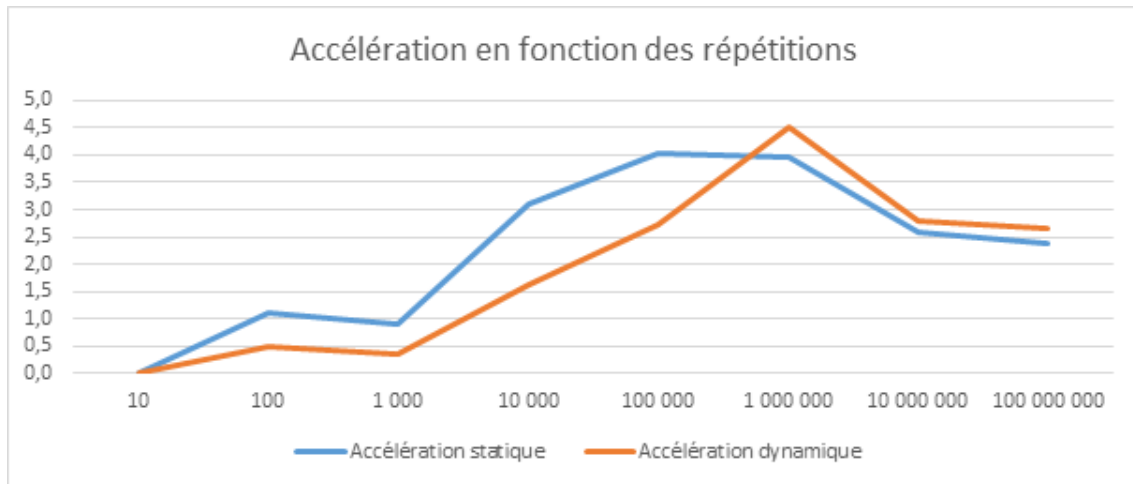


FIGURE 2 – Accélération en fonction des répétitions

III.3.2 Variation du nombre de processus

Ce deuxième test consiste à faire varier le nombre de processus sur lesquels l'application va s'exécuter. Des valeurs vont être choisies allant de un à deux cents avec des paliers de vingt-cinq. On peut voir que la méthode statique est légèrement plus rapide que la méthode dynamique. On notera aussi qu'il n'y a aucun résultat pour la méthode dynamique lors de l'exécution du programme sur un processus. En effet, la mise en place d'une stratégie coordonnateur/travailleurs implique obligatoirement au moins deux processus, ce qui explique le manque de résultat pour un seul processus (Tab. 3 et Fig. 3).

TABLE 3 – Résultat de la variation du nombre de processus

	1	26	51	76	101	126	151	176	201
S	0,079	0,083	0,086	0,089	0,093	0,095	0,180	0,181	0,200
PS	0,080	0,007	0,012	0,016	0,015	0,022	0,024	0,030	0,037
PD	-	0,020	0,039	0,063	0,054	0,029	0,054	0,049	0,087

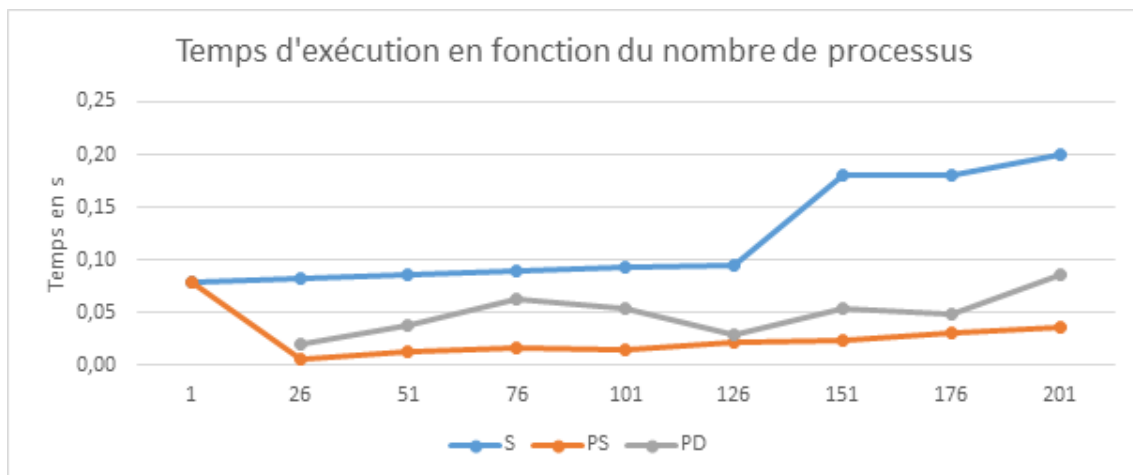


FIGURE 3 – Temps d'exécution en fonction du nombre de processus

La mesure de l'accélération montre bien que la version statique est plus efficace que la version dynamique, surtout à partir de vingt-six processus. Cependant, les valeurs d'accélération ont tendances à se rapprocher vers cent vingt-six processus (Tab. 4 et Fig. 4).

TABLE 4 – Résultat de l'accélération avec la variation du nombre de processus

	1	26	51	76	101	126	151	176	201
PS	0,990	12,831	6,895	5,547	6,393	4,338	7,500	5,960	5,405
PD	-	4,212	2,204	1,422	1,733	3,276	3,333	3,686	2,299

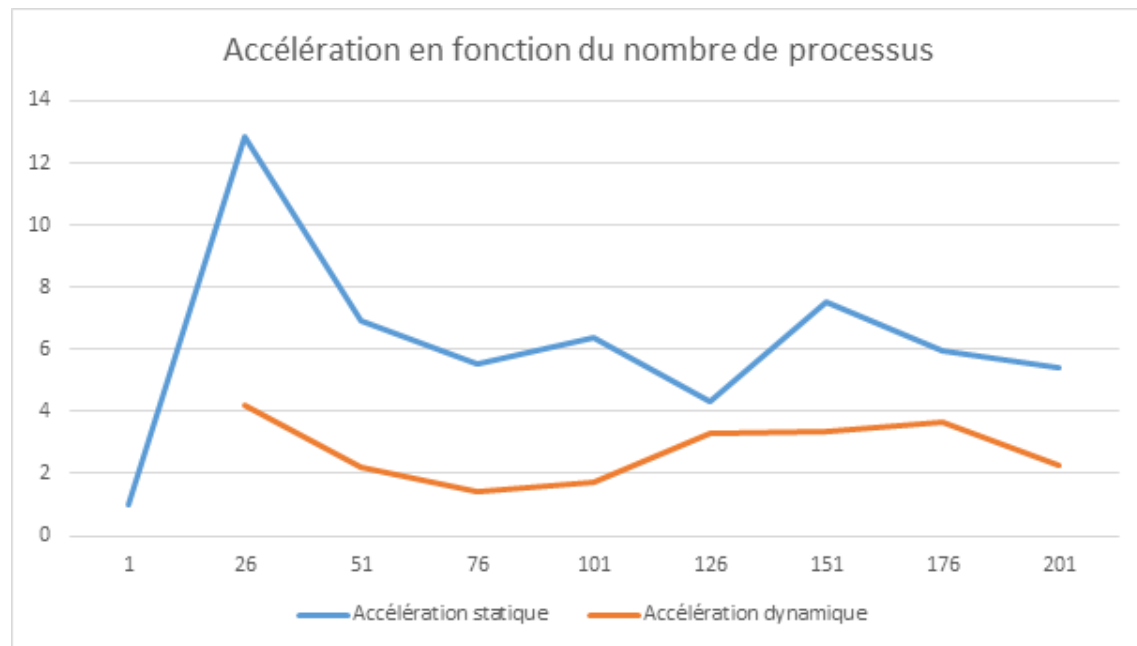


FIGURE 4 – Accélération en fonction du nombre de processus

III.3.3 Variation du nombre de tâches

Dans la version parallèle dynamique de notre implémentation de la méthode de Monte-Carlo, on divise le nombre de tâches en plusieurs groupes pour que chaque thread réalise une tâche après l'autre jusqu'à la fin de la queue. Chaque thread récupère une tâche lorsque sa tâche précédente est terminée, dans le cas contraire il attend une opération de communication afin de transmettre ces résultats au thread maître.

Nous allons donc tester différentes valeurs allant de dix à cent millions de tâches afin d'observer les effets de la variation d'un petit ou grand nombre de tâche sur les différentes versions du programme.

Comme prévu, les résultats ne varient pas avec la méthode séquentielle et statique, car le nombre de tâche est fixe au contraire de la version dynamique. On peut donc voir que la version dynamique est plus performante que la version séquentielle entre 100 et 100 000 tâches, mais une fois que le découpage de tâche est égal ou supérieur au nombre d'itérations, un seul thread travail, car il n'y a qu'une grosse tâche, ce qui rend cette version identique à une version séquentielle (Tab. 5 et Fig. 5).

TABLE 5 – Résultat de la variation du nombre de tâches

	10	100	1000	10000	100000	1000000	10000000	100000000
S	0,080	0,080	0,079	0,079	0,079	0,079	0,079	0,079
PS	0,021	0,021	0,021	0,021	0,022	0,021	0,023	0,025
PD	0,571	0,057	0,031	0,034	0,082	0,082	0,082	0,082

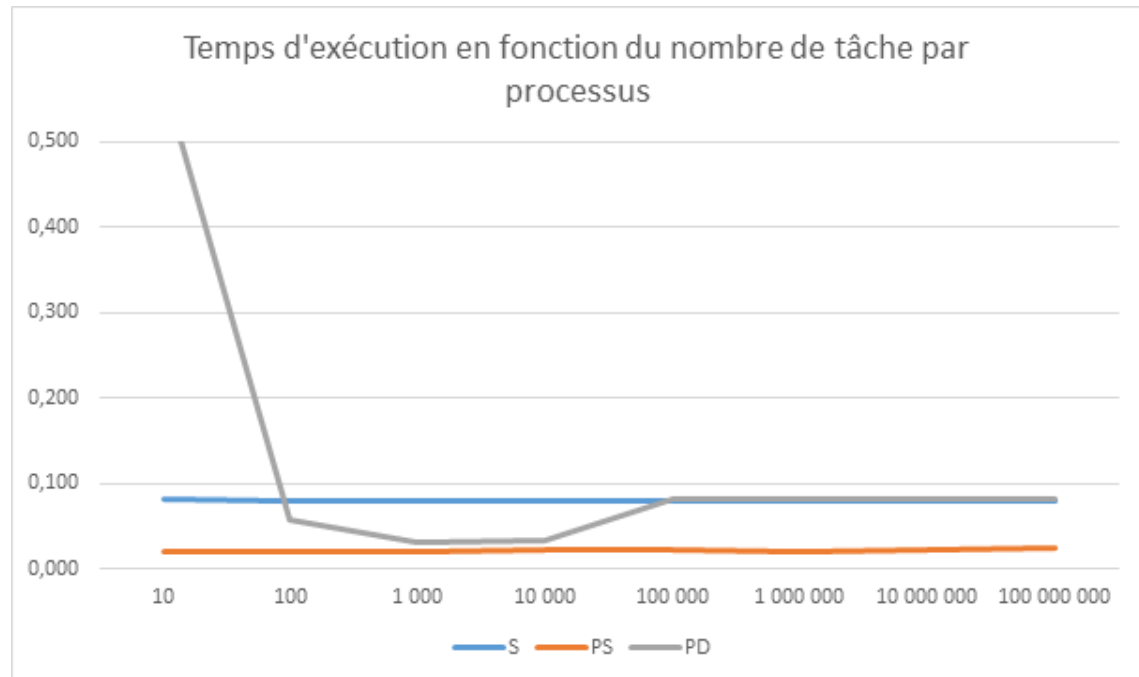


FIGURE 5 – Temps d'exécution en fonction du nombre de tâches

Afin de mieux observer les résultats, voici le calcul de l'accélération des deux méthodes parallèles. On aperçoit bien que la version dynamique est performante quand le découpage de tâches est inférieur au nombre de répétitions, bien que si les tâches sont trop petites l'accélération est en dessous de un, ce qui signifie qu'elle n'est pas optimisée (Tab. 6 et Fig. 6).

TABLE 6 – Résultat de l'accélération avec la variation du nombre de tâches

	10	100	1 000	10000	100000	1000000	10000000	100000000
PS	3,903	3,813	3,845	3,726	3,563	3,766	3,433	3,169
PD	0,141	1,389	2,555	2,324	0,971	0,956	0,964	0,961

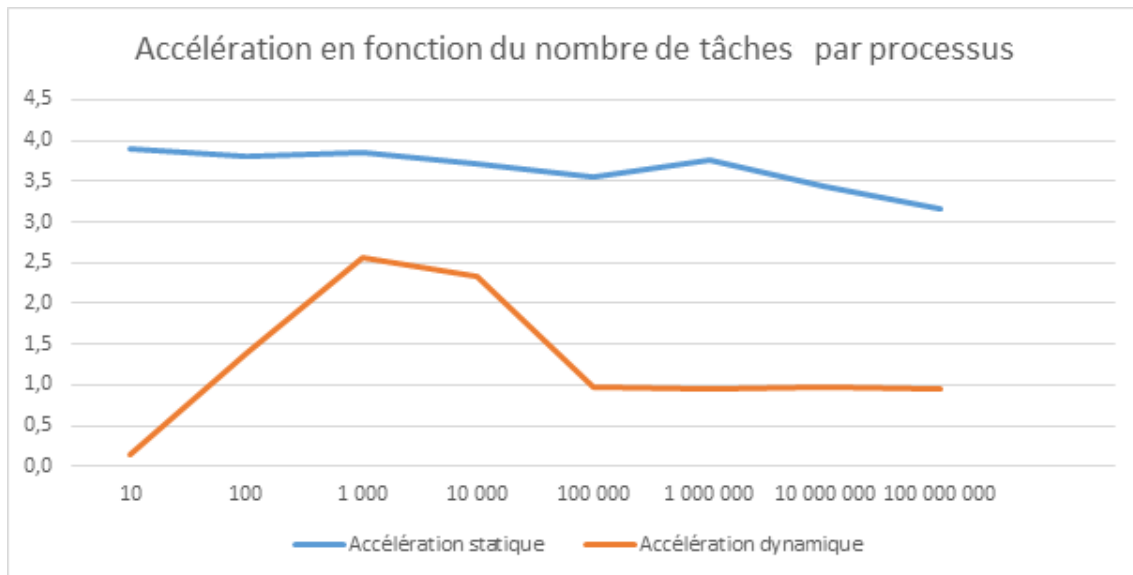


FIGURE 6 – Accélération en fonction du nombre de tâches

III.4 Analyse

Pour l'analyse des résultats, nous nous sommes basés sur les valeurs obtenues lors des calculs d'accélération afin de savoir quelle est la version du programme qui est la plus efficace.

D'une part, on observe que lorsqu'on varie le nombre d'itérations du calcul, le gain en temps d'exécution est sensiblement le même pour les trois méthodes jusqu'à cent mille itérations. Passé cette valeur, on peut observer une accélération de la part des versions parallèles pouvant aller jusqu'à 4,5 fois plus rapide (version dynamique) pour un million d'itération. On utilisera donc les versions parallèles pour des itérations supérieures à mille fois l'opération de tirage.

D'autre part, lorsqu'on varie le nombre de processus, les versions parallèles sont tout de suite beaucoup plus efficaces. En effet, la version statique possède déjà une accélération de 26 lors de l'exécution du programme sur vingt-six processeurs et la version dynamique, quant à elle, est quatre fois plus rapide que la version séquentielle. Cette accélération va décroître par la suite et restera entre quatre et huit par la version statique et entre deux et quatre pour la version dynamique. Encore ici, on peut conclure, que les versions parallèles sont plus performantes lors de l'exécution du programme sur de multiple processus et ceci est d'autant plus vrai pour la version statique.

Enfin, lorsqu'on varie le nombre de tâches attribuées par processus, on observe que les versions parallèles sont encore une fois plus performantes. Plus précisément, la version dynamique commence à être plus performante à partir de cent tâches et voit ensuite son accélération réduite jusqu'à arriver à une valeur de un à partir de cent mille tâches. Pour la version statique, cette dernière est nettement plus

efficace avec une accélération de presque quatre pour dix tâches qui va décroître ensuite doucement pour arriver à un peu plus de trois pour cent millions de tâches.

Pour conclure, les versions parallèles sont plus performante dans les trois cas présentés ci-dessus, mais les deux versions restent pour autant assez proches. Toutefois, la version dynamique se trouve moins performante dans le cas d'une répartition de tâches trop nombreuses par processus. L'implémentation du problème ayant pour but de résoudre un problème de taille fixe (six numéro différents du jeu de Loto), il aurait été intéressant de voir les effets d'une variation de la taille du problème à résoudre et voir en quoi cela aurait eu un impact sur les différentes versions en terme de vitesse d'exécution et d'accélération.

Références

- [1] Wikipedia, méthode de monte-carlo. URL : http://fr.wikipedia.org/wiki/M%C3%A9thode_de_Monte-Carlo.