Prédiction de comportement d'applications parallèles et placement à l'aide de modèles économiques sur une grille de calcul

Soutenance de thèse en vue de l'obtention du Doctorat de l'Université de Toulouse

Bernard Miegemolle

Directeur de thèse : Thierry Monteil

LAAS-CNRS

11 septembre 2008



Les grilles de calcul

Naissance du concept de grilles

- Augmentation des besoins en puissance de calcul
 - Calcul distribué
 - Clustering
- Avénement des réseaux longues distances à haut débit
 - Interconnexion de clusters
 - Grilles de calcul



Les grilles de calcul

Objectifs principaux

- Fournir une importante capacité de calcul parallèle
- Exploiter les ressources sous-utilisées
- Accéder à des ressources additionnelles
- Assurer une tolérance aux fautes pour un coût moindre

Les grilles de calcul

Objectifs principaux

- Fournir une importante capacité de calcul parallèle
- Exploiter les ressources sous-utilisées
- Accéder à des ressources additionnelles
- Assurer une tolérance aux fautes pour un coût moindre

Exemples de grilles

- SETI@home
- Grid'5000



Objectifs de la thèse

- Proposer un modèle d'ordonnancement permettant de :
 - partager équitablement l'accès aux ressources
 - réguler la demande sur les ressources de manière naturelle
- Proposer une méthode de prédiction du temps d'exécution des applications
 - automatiser l'estimation du temps d'exécution des applications
 - minimiser les sources d'erreurs



Plan de la présentation

- 1 Estimation du temps d'exécution d'une application
- 2 Résolution du modèle de prédiction hybride
- 3 Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique
- 4 Mise en place d'un gestionnaire de ressources
- **6** Conclusion et perspectives



Plan de la présentation

- 1 Estimation du temps d'exécution d'une application
 - Sources d'inspiration
 - Méthode hybride de prédiction
- 2 Résolution du modèle de prédiction hybride
- 3 Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique
- 4 Mise en place d'un gestionnaire de ressources
- 5 Conclusion et perspectives



Sources d'inspiration

- Prédiction basée sur un historique d'exécutions passées
- Prédiction basée sur le profil des applications

Estimation du WCET d'une application

Definition

WCET = Worst-Case Execution Time

Majorant des temps d'exécution d'un programme

- Domaine du temps réel :
 - Dimensionnement de systèmes temps réel
 - Détermination d'ordonnancements hors-lignes
 - Optimisation du code d'applications

- Méthodes dynamiques d'analyse du WCET
 - Mesure du temps d'exécution du programme
 - Principale difficulté : trouver un jeu d'entrées amenant au WCET de l'application
- Méthodes statiques d'analyse du WCET
 - Analyse de flot
 - Analyse de bas niveau
 - Calcul du WCET



Estimation du WCET d'une application

Exemple d'analyse statique du WCET

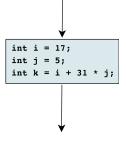
```
void matrixMultiplication() {
   for ( int i = 0; i < dimensions; i++ ) {
      for ( int j = 0; j < dimensions; j++ ) {
        resultMatrix[i][j] = 0;
      for ( int k = 0; k < dimensions; k++ ) {
        resultMatrix[i][j] += leftMatrix[i][k] * rightMatrix[k][j];
      }
   }
   }
}</pre>
```

Estimation du WCET d'une application

- Exemple d'analyse statique du WCET
 - 1. Analyse de flot
- Découper le programme en blocs élémentaires
- Déterminer l'ensemble des chemins d'exécution

Definition

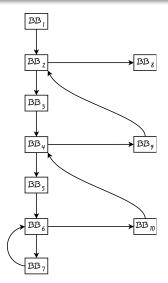
Bloc de base : séquence maximale d'instructions possédant un et un seul point d'entrée ainsi qu'un et un seul point de sortie dans le flot de contrôle du programme.



```
void matrixMultiplication() {
  for ( int i = 0; i < dimensions; i++ ) {
    for ( int j = 0; j < dimensions; j++ ) {
      resultMatrix[i][j] = 0;
      for ( int k = 0; k < dimensions; k++ ) {
         resultMatrix[i][j] += leftMatrix[i][k] * rightMatrix[k][j];
      }
    }
  }
}</pre>
```

Blocs de	Code associé
base	
BB_1	int i = 0;
BB_2	i < dimensions
BB_3	int j = 0;
BB_4	j < dimensions
BB_5	resultMatrix[i][j] = 0; int k = 0;
BB_6	k < dimensions
BB_7	resultMatrix[i][j] += leftMatrix[i][k] * rightMatrix[k][j]; k++;
BB_8	Fin de la fonction
BB_9	i++;
BB_{10}	j++;

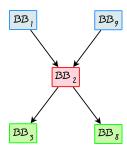
Sources d'inspiration



- Exemple d'analyse statique du WCET
 - 2. Analyse de bas niveau
 - Déterminer le temps d'exécution des blocs de base
 - Modélisation des architectures cibles
 - Mesures directes

- Exemple d'analyse statique du WCET
 - 3. Calcul du WCET → Implicit Path Enumeration Technique
 - Contraintes structurelles :

$$\begin{cases} N_1^{BB} + N_9^{BB} &= N_2^{BB} \\ N_2^{BB} &= N_3^{BB} + N_8^{BB} \\ N_3^{BB} + N_{10}^{BB} &= N_4^{BB} \\ N_4^{BB} &= N_5^{BB} + N_9^{BB} \\ N_5^{BB} + N_7^{BB} &= N_6^{BB} \\ N_6^{BB} &= N_7^{BB} + N_{10}^{BB} \end{cases}$$



- Exemple d'analyse statique du WCET
 - 3. Calcul du WCET → Implicit Path Enumeration Technique
 - Contraintes fonctionnelles :

$$\left\{ egin{array}{lll} N_1^{BB} &=& 1 \ N_3^{BB} &=& ext{dimensions} \ N_3^{BB} &=& ext{dimensions}^2 \ N_3^{BB} &=& ext{dimensions}^3 \end{array}
ight.$$

- Exemple d'analyse statique du WCET
 - 3. Calcul du WCET → Implicit Path Enumeration Technique
 - Problème d'optimisation linéaire à variables entières sous contraintes :

$$WCET = \sum_{b} N_{b}^{BB} \cdot T_{b}^{BB}$$

Prédiction basée sur un historique

Principe:

Deux exécutions d'un programme dans des contextes proches produisent des temps d'exécution voisins

Prédiction basée sur un historique

- Approche par apprentissage basé sur des instances
 - Base de connaissances contenant les expériences passées
 - Prédiction réalisée à partir des expériences les plus appropriées

Méthode hybride de prédiction

Méthode hybride de prédiction

- Approche basée sur :
 - le profil des applications
 - un historique d'exécutions passées
- Etapes nécessaires :
 - 1 Découpage du programme en bloc de base

$$T_{App}(E) = \sum_{b \in \mathbb{BB}} N_b^{BB}(E) \cdot T_b^{BB}$$

- Détermination du temps d'exécution des blocs de base
- Oétermination du nombre d'exécutions des blocs de base
- Estimation du temps d'exécution global de l'application



Plan de la présentation

- 1 Estimation du temps d'exécution d'une application
- 2 Résolution du modèle de prédiction hybride
 - Détermination du temps d'exécution des blocs de base
 - Etude du comportement d'un programme
 - Modèle complet de prédiction hybride
- 3 Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique
- 4 Mise en place d'un gestionnaire de ressources
- 5 Conclusion et perspectives



Détermination du temps d'exécution des blocs de bas Etude du comportement d'un programme Modèle complet de prédiction hybride

Introduction

Modèle de prédiction hybride de temps d'exécution

$$T_{App}(E) = \sum_{b \in \mathbb{BB}} N_b^{BB}(E) \cdot T_b^{BB}$$

Hypothèses

•
$$E \simeq E^* \implies T_{App}(E) \simeq T_{App}(E^*)$$

•
$$E \simeq E^* \implies N_b^{BB}(E) \simeq N_b^{BB}(E^*)$$

• T_h^{BB} constant

Obtention d'un système d'équations linéaires

• X exécutions du programme pour différents jeux d'entrées $E^{(e)}$

$$\forall e \in [1, X]$$
 $T_{App}(E^{(e)}) = \sum_{b \in \mathbb{BB}} N_b^{BB}(E^{(e)}) \cdot T_b^{BB}$

Utilisation d'outils de profiling :

• Gprof : $T_{App}(E^{(e)})$

• $Gcov: N_b^{BB}(E^{(e)})$

Obtention d'un système d'équations linéaires

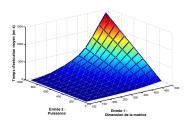
• Système d'équations linéaires : $A \cdot x = b$

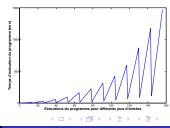
$$A = \begin{bmatrix} N_{b_{1}}^{BB}(E^{(1)}) & N_{b_{2}}^{BB}(E^{(1)}) & \cdots & N_{b_{Card(\mathbb{BB})}}^{BB}(E^{(1)}) \\ N_{b_{1}}^{BB}(E^{(2)}) & N_{b_{2}}^{BB}(E^{(2)}) & \cdots & N_{b_{Card(\mathbb{BB})}}^{BB}(E^{(2)}) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ N_{b_{1}}^{BB}(E^{(X)}) & N_{b_{2}}^{BB}(E^{(X)}) & \cdots & N_{b_{Card(\mathbb{BB})}}^{BB}(E^{(X)}) \end{bmatrix}$$

$$b = \begin{bmatrix} T_{App}(E^{(1)}) \\ T_{App}(E^{(2)}) \\ \vdots \\ T_{App}(E^{(X)}) \end{bmatrix} \quad x = \begin{bmatrix} T_{bb}^{BB} \\ T_{b2}^{BB} \\ \vdots \\ T_{bas}^{BB} \end{bmatrix}$$

Exemple traité

- Programme d'élévation d'une matrice carrée de dimension quelconque à une puissance donnée
- Deux entrées :
 - dimension de la matrice
 - puissance à laquelle l'élever



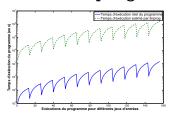


Résolution à l'aide d'outils standards

- Outils utilisés :
 - linprog : solveur de problèmes d'optimisation ou de programmation linéaire
 - fsolve : solveur d'équations non-linéaires
- Méthode :
 - 1 Résoudre le système $A \cdot x = b$
 - 2 Comparer le produit $A \cdot x$ avec b

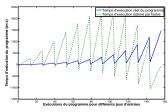
Résolution à l'aide d'outils standards

Fonction linprog



Erreur relative moyenne : $1,50 \times 10^5\%$

Fonction fsolve



Erreur relative moyenne : $7,06 \times 10^2\%$

Résolution à l'aide d'outils standards

- Causes des erreurs observées :
 - Système mal conditionné
 - Dépendances entre lignes et colonnes duês :
 - aux jeux d'entrées choisis
 - à la structure du programme

$$\begin{cases} N_1^{BB} + N_9^{BB} &= N_2^{BB} \\ N_2^{BB} &= N_3^{BB} + N_8^{BB} \end{cases}$$

$$BB_1$$

$$BB_2$$

$$BB_3$$

Détermination du temps d'exécution des blocs de base Etude du comportement d'un programme Modèle complet de prédiction hybride

Détermination du temps d'exécution des blocs de base

Résolution itérative du système d'équations

• Système à résoudre :

$$A \cdot x = b$$

Soutenance de thèse

Objectif

Exprimer le système d'équations sous la forme d'une suite convergente :

$$\begin{cases} x_0 : conditions initiales \\ x_i = G \cdot x_{i-1} + h \end{cases}$$

Résolution itérative du système d'équations

Décomposition de A en valeurs singulières

$$A = U \cdot \Sigma \cdot V^T$$

Résolution itérative du système d'équations

- Décomposition de A en valeurs singulières
- **2** Introduction d'une erreur ε

$$A = U \cdot (\Sigma + \varepsilon) \cdot V^T$$

Résolution itérative du système d'équations

- Décomposition de A en valeurs singulières
- **2** Introduction d'une erreur ε
- ullet Décomposition de Σ

$$\Sigma = \alpha \cdot I_{m \times n} - D$$

Résolution itérative du système d'équations

- Décomposition de A en valeurs singulières
- 2 Introduction d'une erreur ε
- \odot Décomposition de Σ

$$x = \alpha^{-1} \cdot V \cdot I_{n \times m} \cdot (D - \varepsilon) \cdot V^T \cdot x + \alpha^{-1} \cdot V \cdot I_{n \times m} \cdot U^T \cdot b$$

Résolution itérative du système d'équations

$$\begin{cases} x_0 : conditions initiales \\ x_i = G \cdot x_{i-1} + h \end{cases}$$

Avec :

•
$$G = \alpha^{-1} \cdot V \cdot I_{n \times m} \cdot (D - \varepsilon) \cdot V^T$$

•
$$h = \alpha^{-1} \cdot V \cdot I_{n \times m} \cdot U^T \cdot b$$

Résolution itérative du système d'équations

$$G = \alpha^{-1} \cdot V \cdot I_{n \times m} \cdot (D - \varepsilon) \cdot V^{T}$$

Théorème

La suite converge si le rayon spectral de la matrice G, noté $\rho(G)$, est strictement inférieur à 1.

Propriété

La vitesse de convergence de la suite est d'autant plus élevée que le rayon spectral de la matrice G est faible.

Résolution itérative du système d'équations

$$G = \alpha^{-1} \cdot V \cdot I_{n \times m} \cdot (D - \varepsilon) \cdot V^{T}$$

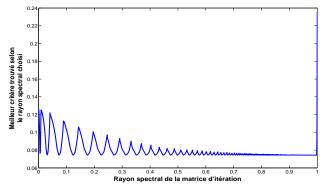
Proposition

Etant donnée une valeur $\rho(G)$ du rayon spectral de la matrice G, une valeur possible de la matrice d'erreur ε pour l'obtenir est :

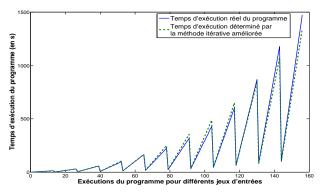
$$\varepsilon = (1 - \rho(G)) \cdot D$$

Résolution itérative du système d'équations

• Convergence de la suite :



Résolution itérative du système d'équations



Etude du comportement d'un programme

$$T_{App}(E) = \sum_{b \in \mathbb{BB}} N_b^{BB}(E) \cdot T_b^{BB}$$

Estimation du chemin d'exécution emprunté en fonction des entrées du programme

• Approche d'apprentissage basé sur des instances

Modèle mathématique

Vecteur d'entrées :

$$E^{(i)} = \left\{ E_{v}^{(i)}
ight\}_{v \in [1; N^{V}]} = \begin{bmatrix} E_{1}^{(i)} \\ E_{2}^{(i)} \\ \vdots \\ E_{N^{V}}^{(i)} \end{bmatrix}$$

Base de connaissances :

$$\mathbb{E}^{ extit{ iny Exp}} = igcup_{i \in [1;X]} \left\{ E^{(i)}
ight\}$$

Modèle mathématique

 Estimation du nombre d'exécutions des blocs de base :

$$N_{b}^{BB}(E^{*}) = rac{\displaystyle\sum_{E \in \mathbb{E}^{E imes p}} \left[K \Big(D_{b} \left(E^{*}, E
ight) \Big) \cdot N_{b}^{BB}(E)
ight]}{\displaystyle\sum_{E \subset \mathbb{R}^{E imes p}} K \Big(D_{b} \left(E^{*}, E
ight) \Big)}$$

• Fonction de pondération :

$$K(d) = e^{-\left(\frac{d}{k}\right)^2}$$

Modèle mathématique

Distance entre deux entrées :

$$D_b\left(E^{(1)},E^{(2)}\right) = \sqrt{\sum_{\nu=1}^{N^V} w_{\nu,b} \cdot d\left(E^{(1)}_{\nu},E^{(2)}_{\nu}\right)^2} \qquad \textit{avec} \quad 0 \leqslant w_{\nu,b} \leqslant 1$$

- Métrique hétérogène de distance :
 - $0 \leqslant d\left(E_{\nu}^{(1)}, E_{\nu}^{(2)}\right) \leqslant 1$
 - Valeurs numériques : $\frac{|E_v^{(1)} E_v^{(2)}|}{\max_{E_v^{(v)}} \min_{E_v^{(v)}}}$
 - Valeurs nominales :

•
$$E_v^{(1)} = E_v^{(2)} \Rightarrow d\left(E_v^{(1)}, E_v^{(2)}\right) = 0$$

•
$$E_v^{(1)} \neq E_v^{(2)} \Rightarrow d(E_v^{(1)}, E_v^{(2)}) = 1$$

Modèle mathématique

$$D_{b}\left(E^{(1)}, E^{(2)}\right) = \sqrt{\sum_{v=1}^{N^{V}} w_{v,b} \cdot d\left(E_{v}^{(1)}, E_{v}^{(2)}\right)^{2}} \quad \text{avec} \quad 0 \leqslant w_{v,b} \leqslant 1$$

```
for (int i = 0; i < uneEntree; i++) { // avec 0 \leqslant uneEntree \leqslant 100 instructions;}} for (int j = 0; j < autreEntree; j++) { // avec 0 \leqslant autreEntree \leqslant 100 instructions;}
```

$$E_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$
 $E_2 = \begin{bmatrix} 50 \\ 100 \end{bmatrix}$ $E^* = \begin{bmatrix} 0 \\ 100 \end{bmatrix}$

Annotations du code source

Déterminer l'impact relatif des entrées sur le nombre d'exécutions des blocs de base

- \hookrightarrow Attribuer une valeur à $w_{v,b}$
- Spécifications :
 - Permettre à l'utilisateur d'exprimer les dépendances des blocs de base vis-à-vis des entrées
 - Exprimer les dépendances directement dans le code source
 - Système transparent vis-à-vis de la compilation et de l'exécution de l'application



Annotations du code source

Exemples d'annotations :

```
#pragma etp inputs (uneEntree, autreEntree)

#pragma etp begin dependency (uneEntree)
for (int i = 0; i < uneEntree; i++) {
    instructions;
}
#pragma etp end</pre>
```

Exemple traité

- Application de filtrage particulaire
 - Application parallèle adaptée à une exécution sur grille
 - Modèle maître / esclave
 - Tâches esclaves identiques et peu communicantes
 - Temps d'exécution de la tâche maître négligeable devant celui des tâches esclaves

Application parallèle à gros grain dont les tâches sont identiques et synchrones



Exemple traité

- Application de filtrage particulaire
- Entrées du programme :
 - Nombre de particules
 - Nombre d'intervalles de temps
 - Nombre de tâches

$$\mathbb{E} = \left\{ E = \begin{bmatrix} E_1 \\ E_2 \\ E_3 \end{bmatrix} \quad \text{tels que} \quad \left| \begin{array}{ccc} 50000 & \leqslant & E_1 & \leqslant & 500000 \\ 1000 & \leqslant & E_2 & \leqslant & 10000 \\ 4 & \leqslant & E_3 & \leqslant & 12 \end{array} \right\}$$

• Programme correctement annoté



Résultats obtenus

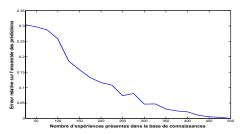
- Contexte :
 - X = 250
 - k = 0.01
 - 500 requêtes
- Résultats :

Nombre de requêtes	Erreurs
300	< 1%
40	entre 1% et 5%
43	entre 5% et 10%
67	entre 10% et 25%
50	> 25%

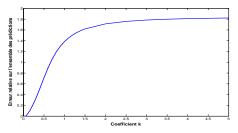
• Erreur moyenne : 6,61 %



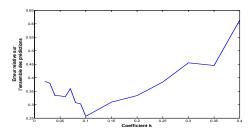
- Influence du contenu de la base de connaissances
 - Erreur en fonction du nombre d'expériences contenues dans la base de connaissances



- Influence de la largeur de la fonction de pondération
 - Erreur en fonction de la valeur de k avec X = 500

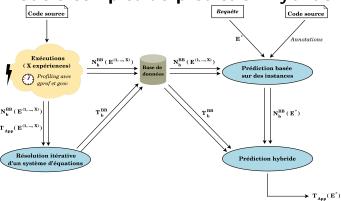


- Influence de la largeur de la fonction de pondération
 - Erreur en fonction de la valeur de k avec X = 75



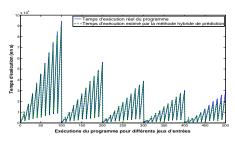
Modèle complet de prédiction hybride

Modèle complet de prédiction hybride



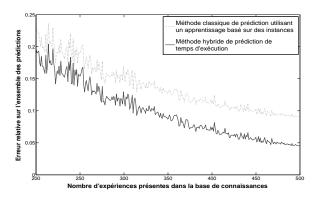
Modèle complet de prédiction hybride

- Caractéristiques des prédictions effectuées
 - Nombre d'expériences contenues dans la base : 350
 - Nombre de requêtes : 250



- Résultats :
 - Erreur moyenne : 8,70 %

Modèle complet de prédiction hybride



Plan de la présentation

- 1 Estimation du temps d'exécution d'une application
- 2 Résolution du modèle de prédiction hybride
- 3 Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique
 - La problématique de l'ordonnancement
 - Introduction aux modèles économiques
 - Proposition d'un modèle économique
- 4 Mise en place d'un gestionnaire de ressources
- **(5)** Conclusion et perspectives



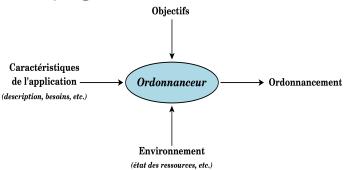
Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique

Objectif

Mettre en place un **modèle d'ordonnancement** basé sur des **paradigmes économiques**

La problématique de l'ordonnancement

Principe général



La problématique de l'ordonnancement

Stratégies d'ordonnancement

- Politique FIFO
- Backfilling
- Politique MET (Minimum Execution Time)
- Politique MCT (Minimum Completion Time)

La problématique de l'ordonnancement

Stratégies d'ordonnancement

- Politique FIFO
- Backfilling
- Politique MET (Minimum Execution Time)
- Politique MCT (Minimum Completion Time)

Stratégies difficiles à mettre en œuvre dans des environnements de grilles

Introduction aux modèles économiques

Objectifs principaux des modèles économiques

- Mettre en relation producteurs et consommateurs de ressources
- Réguler l'offre et la demande
- S'affranchir d'un contrôle centralisé
- Gérer l'hétérogénéité des ressources

Introduction aux modèles économiques

Modèles fondamentaux

- Modèle de marché
- Modèle des négociations
- Modèle de l'appel d'offres
- Modèle de la vente aux enchères

Contexte

- Ressources
 - Ressources hétérogènes
 - Fonctionnement en mode partagé
 - Grille dédiée ⇒ Modèle de prédiction de charge
- Applications
 - Applications parallèles à gros grain
 - Tâches identiques et synchrones
- Modèle économique
 - Modèle de marché
 - Prix des ressources variable au cours du temps
 - Prise en compte de l'état futur des ressources
 - Détermination d'un placement et d'une date de début
 - Minimisation d'un compromis temps de réponse / coût



Principe de fonctionnement

Exprimer le temps de réponse et le coût de l'application en fonction de l'ordonnancement choisi

Problème d'optimisation

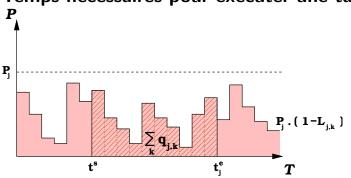
 Trouver l'ordonnancement qui minimise un compromis entre temps de réponse et coût

Notion de quantité de calculs



$$Q_{App} = T^R \cdot P^R \qquad \Longrightarrow \qquad Q = \frac{T^R \cdot P^R}{A}$$

Temps nécessaires pour exécuter une tâche

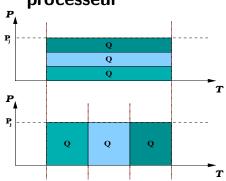


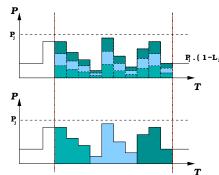
$$\min \left\{ \mathcal{K} \quad / \quad \sum_{k=k^{\mathcal{S}}}^{k^{\mathcal{S}}+\mathcal{K}-1} \Delta T \cdot P_{j} \cdot \left(1-L_{j,k}
ight) \geqslant rac{T^{R} \cdot P^{R}}{A}
ight\}$$

Soutenance de thèse

Proposition d'un modèle économique

Exécution de plusieurs tâches sur un même processeur





Temps de réponse de l'application

$$T_{App} = t^S + T^E + T^C$$

où:

- $t^S = \text{date de début}$
- T^E = temps d'exécution
- T^{C} = temps de communication

Coût de l'application

- Coût lié au temps processeur consommé
- Coût lié au nombre de processeurs utilisés
- Coût lié à la puissance des processeurs utilisés

$$C^T \cdot t^{CPU} \frac{T^R \cdot P^R}{A} \cdot \sum_{j=1}^{N_A^P} \frac{u_j}{P_j} + C^N \cdot N_U^P + C^P \cdot \frac{t_{\text{exec}}^E}{t_{\text{exec}}^{EC}} \cdot \sum_{j=1}^{N_A^P} \left[u_j \cdot P_j \cdot \left(\frac{1}{t_{\text{exec}}^{EC}} \cdot \sum_{k=k^S}^{kEC} C_{j,k}^P \cdot \Delta T \right) \right]$$

La problématique de l'ordonnancemen Introduction aux modèles économiques Proposition d'un modèle économique

Proposition d'un modèle économique

Problème d'optimisation :

- non-linéaire
- sous contraintes
- à variables entières

Plan de la présentation

- 1 Estimation du temps d'exécution d'une application
- 2 Résolution du modèle de prédiction hybride
- 3 Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique
- 4 Mise en place d'un gestionnaire de ressources
 - Implémentation du modèle économique
 - Intégration au sein d'OAR
 - Résultats obtenus
- 5 Conclusion et perspectives

mplémentation du modèle économique ntégration au sein d'OAR Résultats obtenus

Objectifs et contexte

Missions d'un gestionnaire de ressources

- Service d'ordonnancement
- Service d'information
- Service d'exécution et d'observation

Objectifs et contexte

Objectifs

- Implémentation du modèle économique
- Intégration au sein d'OAR

Implémentation du modèle économique

Problème d'optimisation :

- non-linéaire
- sous contraintes
- à variables entières
- Espace de recherche important
- Rapidité d'exécution / Optimalité des solutions trouvées
- Adaptation aux structures de données du modèle

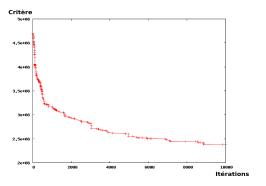
Utilisation d'un algorithme génétique



Implémentation du modèle économique

Performances de l'algorithme

Convergence de l'algorithme



- Application de 40 tâches
- Grille de 1000 processeurs
- Résultats corrects vers 5000 itérations
- Stabilité autour de 9000 itérations

Implémentation du modèle économique

Performances de l'algorithme

Hôte d'exécution : Intel Dual-Core 3.2 GHz

- Application de 40 tâches
- Grille de 1000 processeurs
- Temps de résolution : 5 secondes
- Application de 40 tâches
- Grille de 5000 processeurs
- Temps de résolution : 18 secondes

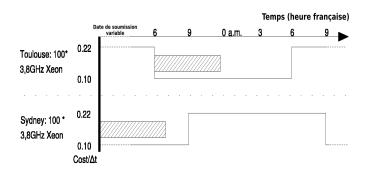
Intégration au sein d'OAR

Spécifications de l'intégration du modèle au sein d'OAR

- Soumission d'applications via OAR
 - Calcul du placement et la date de début
 - Utilisation du modèle économique (algorithme génétique)
- Modifications d'OAR
 - Adaptations au modèle économique
 - Mode partagé
 - Prédiction des performances des ressources
 - Modifications non-intrusives
 - Découpler au maximum le cycle de vie d'OAR de celui de notre ordonnanceur

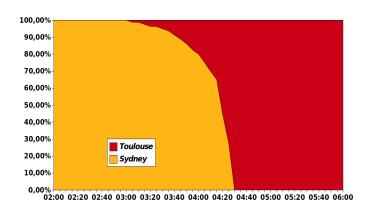


Résultats obtenus



Expérience :
$$W^{C} = 0,9$$
 ; $W^{T} = 0,1$

Résultats obtenus



Plan de la présentation

- 1 Estimation du temps d'exécution d'une application
- 2 Résolution du modèle de prédiction hybride
- 3 Gestion des ressources d'une grille à l'aide d'un modèle économique
- 4 Mise en place d'un gestionnaire de ressources
- 5 Conclusion et perspectives
 - Conclusion
 - Perspectives



Placement à l'aide de modèles économiques

Définition d'un modèle d'ordonnancement

• Modèle économique de marché, prix des ressources variable

Calcul d'ordonnancements

- Minimisation d'un compromis temps de réponse / coût
- Choix des ressources à utiliser
- Ohoix d'une date de début

Implémentation

- Algorithme génétique
- Intégration au sein d'OAR

Placement à l'aide de modèles économiques

Apports

- Gestionnaire de ressources complet et fonctionnel
- Ordonnancements à partir de critères de performances et de coût
- Prise en compte de l'évolution future des ressources (prix et charge)
- Possiblité de différer l'exécution d'une application

Prédiction de comportement d'applications parallèles

Méthode hybride de prédiction de temps d'exécution

- Approche utilisant un historique d'exécutions passées (apprentissage basé sur des instances)
- Approche basée sur le profil des applications

Prédiction de comportement d'applications parallèles

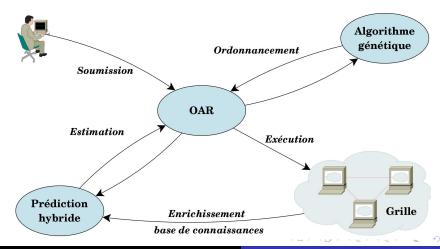
Apports

- Prédiction du temps d'exécution d'une application en fonction de ses entrées
- Estimation basée sur un historique d'exécutions passées
- Prise en compte de la structure du programme
- Précision accrue



Proposition de modèles permettant de **réguler la demande sur les ressources d'une grille**

- Facturation des ressources utilisées
- Estimation des besoins en ressources



Perspectives

Perspectives

Modèle économique

- Extension du type de ressources considérées
- Augmentation du coût en fonction de la charge des ressources
- Prise en compte de nouveaux types d'applications

Prédiction du temps d'exécution

- Instrumentation du code objet
- Annotations automatiques
- Modèles analytiques



Introduction
Estimation du temps d'exécution d'une application
Résolution du modèle de prédiction hybride
Gestion de ressources à l'aide d'un modèle économique
Mise en place d'un gestionnaire de ressources
Conclusion et perspectives

Questions...