

CentraleSupélec  

Mineure CalHau2

## Métriques, mesure et analyse de performances

Stéphane Vialle

 université PARIS-SACLAY  Sciences et technologies de l'information et de la communication (STIC)  

Stephane.Vialle@centralesupelec.fr  
<http://www.metz.supelec.fr/~vialle>

---

---

---

---

---

---

---

---

1

CentraleSupélec

## Métriques, mesure et analyse de performances

1. Métriques de performance ( $T, S, e$ )
2. Métriques de *size up*
3. Critères de *passage à l'échelle*
4. Modélisations sur machines idéales
  1. Loi d'Amdahl
  2. Loi de Gustafson
  3. Liens Amdahl-Gustafson
5. Méthodologie de mesure du temps d'exécution

---

---

---

---

---

---

---

---

2

CentraleSupélec

## 1 – Métriques de performance ( $T, S, e$ )

- Observation de la courbe du  $T_{exec}$
- Métrique d'accélération (*Speedup*)
- Métrique d'efficacité (*Efficiency*)
- Choix de la référence séquentielle
- Sources de perte de performances

---

---

---

---

---

---

---

---

3

Métriques de performance

## Observation de la courbe du $T_{exec}$

**Difficultés pour accélérer une application** (de taille fixée)

Quand les surcoûts de gestion du parallélisme (*Tsynchro*, *Tcomm...*) sont grands...

...l'accélération est faible !

Exec Time (s)

Seq. Algo

Nb of resources

Quand l'algorithme parallèle a une complexité beaucoup plus grande que le meilleur algorithme séquentiel...

...le gain final reste faible !

Exec Time (s)

Seq. Algo

Nb of resources

4

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Observation de la courbe du $T_{exec}$

**Courbe de temps prometteuse**

Quand l'algorithme parallèle a :

- un temps d'exécution qui décroît significativement
- un surcoût limité sur une seule ressource

...le gain final sera important !

Exec Time (s)

Seq. Algo

Nb of resources

...et on poursuit l'analyse

→

$T_{exec}$  vs  $T_{exec}$  idéal  
Speedup  
Efficiency  
Size up  
Scalability...

5

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Observation de la courbe du $T_{exec}$

**Quelle représentation adopter pour un temps d'exécution ?**

**Remarque Générale :**

- Il est préférable de connaître de l'allure de la courbe attendue...
- ...et de choisir une représentation qui permet de visualiser des droites ou des formes géométriques simples

**Cas d'un temps d'exécution parallèle :**

- courbe idéale :  $T(P) = T(1)/P$   
→ une hyperbole
- l'hyperbole est mal identifiée par l'œil...
- ...on la confond facilement avec une courbe d'une autre loi !

$T_{exec}$  (s)

Nb of tasks

measures

ideal

6

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Observation de la courbe du $T_{exec}$

Quelle représentation adopter pour un temps d'exécution ?

Remarque Générale :

- Il est préférable de connaître de l'allure de la courbe attendue...
- ...et de choisir une représentation qui permet de visualiser des droites ou des formes géométriques simples

Cas d'un temps d'exécution parallèle :

- courbe idéale :  $\log(T(P)) = \log(T(1)) - \log(P)$
- en échelle log une hyperbole est une droite de pente -1
- on détecte facilement :
  - un écart complet à la théorie
  - un écart dû à une loi proche

7

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Métrique d'accélération

Speedup :

$$S(P) = \frac{T(1)}{T(P)}$$

$S(P) < 1$  : on ralentit !  
 mauvaise parallélisation  
 $1 < S(P) < P$  : "normal"  
 $P < S(P)$  : hyper-accélération  
 analyser & justifier

8

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Métrique d'accélération

Speedup :

$$S(P) = \frac{T(1)}{T(P)}$$

$S(P) < 1$  : on ralentit !  
 mauvaise parallélisation  
 $1 < S(P) < P$  : "normal"  
 $P < S(P)$  : hyper-accélération  
 analyser & justifier

Cas standard :

Il y a toujours des sources de perte de performance...

9

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Métrique d'accélération

**Cas d'hyper-accelération :**

Ce n'est pas *magique*, et ce n'est pas *normal*  
 → On doit analyser le phénomène et l'expliquer  
 → Corriger une erreur ou exploiter une optimisation

**Exemples d'explications :**

- on ne fait plus les bonnes opérations (résultat faux)
- les données tiennent dans le cache total des P processeurs
- on a modifié l'algorithme de départ et on converge plus vite (ex. de l'algorithme génétique optimisé !)
- on cherche une solution dans un arbre et on stoppe le pgm

10

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Métrique d'efficacité

**Efficacité :**

$$e(P) = \frac{S(P)}{P}$$

Taux d'utilisation des ressources, ou fraction obtenue de l'accélération idéale

- $e(P) \in [0;1]$ ,  $\in [0\%;100\%]$
- $e(P) > 100\% \Leftrightarrow$  hyper-accelération

L'utilisateur s'intéresse à l'accélération obtenue  
 L'acheteur de la machine s'intéresse à l'efficacité des applications exécutées  
 Le développeur s'intéresse aux deux

11

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Choix de la référence séquentielle

**A quel programme et exécution séquentielle se comparer ?**

① Même programme lancé sur un seul processeur ?  
 Même algorithme implanté en séquentiel ?  
 Meilleur algorithme séquentiel connu ?

② Compilation séquentielle avec le même compilateur ?  
 Compilation avec le meilleur compilateur séquentiel ?

③ Optimisations séquentielles autorisées par la parallélisation ?  
 Optimisations séquentielles maximales ?

④ Exécution sur un seul processeur de la machine parallèle ?  
 Exécution sur la meilleure machine séquentielle ?

12

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Choix de la référence séquentielle

**Tous les choix sont plausibles :**

Chaque choix de référence séquentielle correspond à :

- un point de vue différent,
- une préoccupation différente,
- un objectif d'analyse différent

→ Faire le choix correspondant à sa problématique  
 → Énoncer clairement ce choix

**Exemples :**

Référence de *l'utilisateur final* →  
 SON pgm séquentiel sur SA machine séquentielle

Référence du *développeur de code parallèle* →  
 SON pgm parallèle sur UN proc de SA machine parallèle

13

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Choix de la référence séquentielle

**La référence séquentielle peut être obtenue avec :**

Même algo, même langage, même optim seq., même proc →  $S_1(P)$  **Bonnes perfs faciles à obtenir**

↓

Meilleur algo, meilleur langage, meilleur optim seq., meilleur proc →  $S_2(P)$  **Bonnes perfs très difficiles à obtenir**

14

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de performance

## Sources de perte de performances

- Sous-optimisation séquentielle ↔ Sous-utilisation de chaque coeur
- Impossibilité de vectoriser les boucles
- Fraction séquentielle ↔ Sous-utilisation des noeuds de calcul
- Surcoût des synchronisations
- Surcoût des communications
- Déséquilibre de charge entre tâches
- Impossibilité d'utiliser les GPU
- IO séquentielles/re-séquentialisées ↔ Plate-forme trop faible
- Réseau d'interconnexion trop faible

*Rmq : certains algorithmes nécessitent des plates-formes très performantes (d'autres non...)*

15

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

2 – Métriques de *size up*

- Conception d'un code apte au *size up*
- Métrique de *size up* en temps d'exécution
- Métrique de *size up* en temps et ressources
- Bilan : *Size Up* en 3 objectifs successifs
- Exemple expérimental

16

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de *size up*

### Conception d'un code apte au *size up*

**1<sup>er</sup> objectif : pouvoir traiter des problèmes plus gros sur plus de rsracs**

Un code qui **réplique** la plupart de ses données sur toutes les machines sera toujours limité par la taille mémoire d'**une** machine...  
... et ne sera **pas apte au *size up***

17

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de *size up*

### Conception d'un code apte au *size up*

**1<sup>er</sup> objectif : pouvoir traiter des problèmes plus gros sur plus de rsracs**

Un code qui **répartit** la plupart de ses données sur toutes les machines pourra stocker plus de données sur plus de machines...  
... et sera **apte au *size up***

18

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de *size up*

## Conception d'un code apte au *size up*

**1<sup>er</sup> objectif : pouvoir traiter des problèmes plus gros sur plus de rsres**

→ Conception : d'une **répartition initiale des données**  
et : d'un **schéma de communication à volume minimal**

RAM Data  
Code

- **Besoin de faire circuler les données initiales entre les nœuds** : pour qu'un nœud puisse poursuivre ses calculs sur d'autres données que les siennes
- **Besoin de faire circuler les résultats intermédiaires entre les nœuds** : pour qu'un nœud puisse poursuivre les calculs d'un autre, avec ses propres données

19

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de *size up*

## Métrique de *size up* en temps d'exec.

**2<sup>ème</sup> objectif : maintenir constant  $T_{exec}$**

$T(1 \times n_1, p_1) = T(2 \times n_1, p_2) = T(k \times n_1, p_k) = C^{te}$   
avec :  $T(\text{taille pb, nb rsres})$

Exec. time

Nb of nodes (log)

$T(100,1)$

$n = 100$  200 400 800

Use case complexity:  $O(n^2)$

Ideal size up

Size up maintaining constant exec time

Very bad size up!

→ **Objectif non atteint !**

20

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques de *size up*

## Métrique de *size up* en temps et rsres.

**3<sup>ème</sup> objectif : maintenir constant  $T_{exec}$  avec le nombre min de rsres**

$T(1 \times n_1, p_1) = T(2 \times n_1, p_2) = T(k \times n_1, p_k) = C^{te}$   
avec :  $T(\text{taille pb, nb rsres})$   
avec :  $O(p_k) = O(\text{calcul}(k \times n_1))$

Exec. time

Nb of nodes (log)

$T(100,1)$

$n = 100$  2x100 4x100 8x100

Use case complexity:  $O(n^2)$

Ideal size up

Right size up

Too expensive size up!

→ **Objectif non atteint !**      → **Objectif atteint**

21

---

---

---

---

---

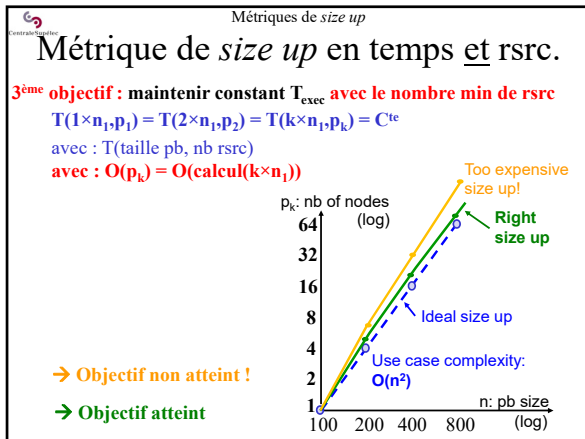
---

---

---

---

---



22

---

---

---

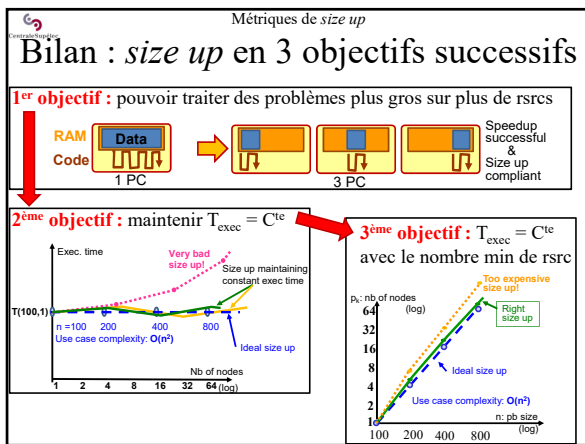
---

---

---

---

---



23

---

---

---

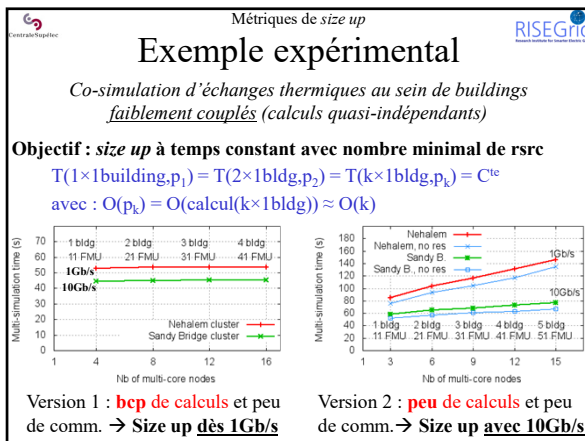
---

---

---

---

---



24

---

---

---

---

---

---

---

---



3 – Critères de passage à l'échelle

- Une métrique basée sur le T-exec
- Démarche de *Size Up* et de *Speedup*
- Graphique de passage à l'échelle

25

---

---

---

---

---

---

---

---

Critères de passage à l'échelle

### Une métrique basée sur le $T_{exec}$

Quand la taille du pb croît on ne peut plus faire d'exéc séquentielle :

- pas assez de RAM, pas assez de disque...
- exécution trop longue, rsrc non monopolisable...

→ on ne peut pas mesurer de référence séquentielle !  
→ on ne peut pas calculer de Speedup !!

→ **Bâtir une analyse seulement sur des mesures du  $T_{exec}$**

26

---

---

---

---

---

---

---

---

Critères de passage à l'échelle

### Démarche de *Size Up* & de *Speedup*

Définition et critères d'un passage à l'échelle « simple » :

- Permettre un *Size Up* pour traiter de plus gros pb sur plus de rsrc
- Et de manière économiquement supportable

→ *Size Up* avec temps d'exéc. constant et nbr minimal de rsrcs

27

---

---

---

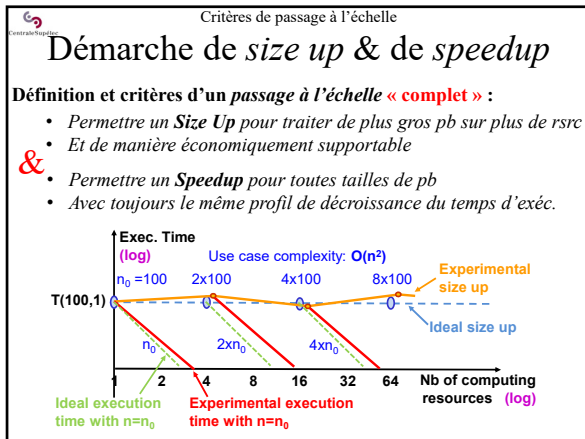
---

---

---

---

---



28

---

---

---

---

---

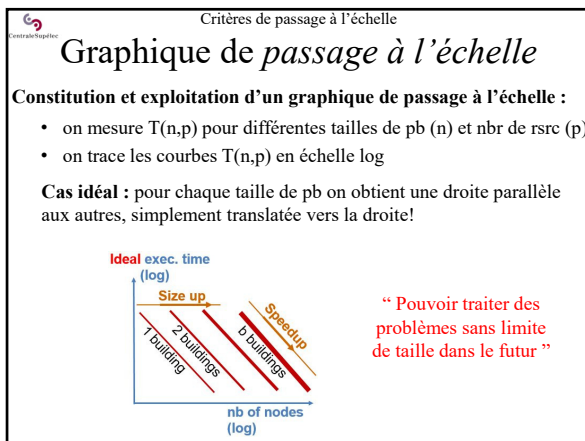
---

---

---

---

---



29

---

---

---

---

---

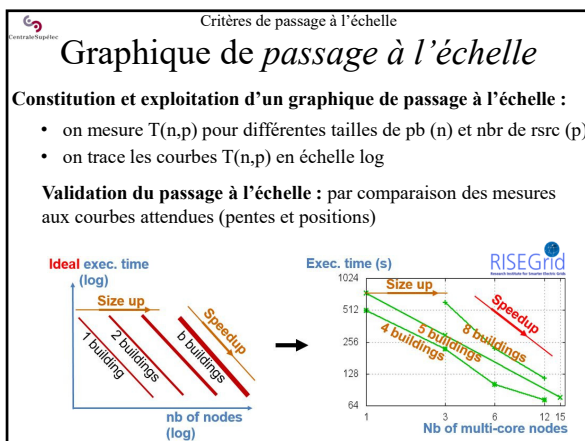
---

---

---

---

---



30

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Critères de passage à l'échelle

## Graphique de *passage à l'échelle*

**Constitution et exploitation d'un graphique de passage à l'échelle :**

- on mesure  $T(n,p)$  pour différentes tailles de pb ( $n$ ) et nbr de rsrc ( $p$ )
- on trace les courbes  $T(n,p)$  en échelle log

**Utilisation en « abaque » :** Pour une taille de pb donnée on peut identifier le nb de rsrcs à utiliser pour respecter un  $T$ -exec maximum

Une solution qui *pass*e à l'échelle *complètement* permet de :

- répondre aux besoins de calculs
- nécessiter le minimum de rsrc
- quantifier les rsrcs nécessaires
- planifier les dépenses associées

31

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

## 4 – Modélisations sur machines idéales

### 4.1 - Loi d'Amdahl

32

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi d'Amdahl : Motivations

Programme séquentiel

Programme parallèle

Fraction séquentielle du programme ...

... quel est son impact sur les performances ?

33

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi d'Amdahl : Définitions

**Hypothèses de départ :**

$$T(1) = T_{seq} = T_s^a + T_p^a$$

Temps de la partie *parallélisable* du programme (au sens de Amdahl)

Temps de la partie *séquentielle* du programme (au sens de Amdahl)

$$T(P) = T_s^a + T_p^a / P + \text{Overhead}$$

Hyp : machine parallèle idéale

- Synchro sans surcoût !
- Msgs instantanés !
- ...

$$T(P) = T_s^a + T_p^a / P$$

34

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi d'Amdahl : Définitions

**Définition de la fraction séquentielle au sens de Amdahl :**

$$f_s^a = \frac{T_s^a}{T(1)} = \frac{T_s^a}{T_s^a + T_p^a} \in [0;1]$$

Et la fraction parallèle:

$$f_p^a = \frac{T_p^a}{T(1)} = \frac{T_p^a}{T_s^a + T_p^a} \in [0;1]$$

D'où :

$$f_s^a + f_p^a = 1$$

**Réécriture du temps d'exécution:**

$$T(P) = T_s^a + T_p^a / P$$

$$T(P) = f_s^a \cdot T(1) + (1 - f_s^a) \cdot T(1) / P$$

35

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi d'Amdahl : Définitions

**Conséquence sur le speedup :**

Par définition du Speedup :  $S^a(P) = \frac{T(1)}{T(P)}$

Donc :

$$S^a(P) = \frac{T(1)}{f_s^a \cdot T(1) + (1 - f_s^a) \cdot T(1) / P}$$

Soit :

$$S^a(P) = \frac{1}{f_s^a + \frac{1 - f_s^a}{P}}$$

$$\lim_{P \rightarrow \infty} S^a(P) = \frac{1}{f_s^a} \quad S^a(P) \leq \frac{1}{f_s^a}$$

$$S^a(P) = P \cdot \frac{1}{1 + f_s^a \cdot (P - 1)} \quad S^a(P) = S^{ideal}(P) \cdot \frac{1}{1 + f_s^a \cdot (P - 1)}$$

36

---

---

---

---

---

---

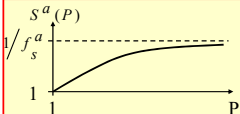
---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi d'Amdahl : Impact sur le *speedup*

Allure du *speedup* :



Exemple (a.n.) :

$$f_s^a = 1\% \Rightarrow \begin{cases} S^a(P) < 100 \\ S^a(100) = 50.3 \end{cases}$$

Petite fraction séquentielle →  
grosse limitation pour P grand!

37

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi d'Amdahl : Confrontation à la réalité

En réalité les overhead ne sont pas négligeables :

$$T(P) = T_s^a + T_p^a / P + \text{Overhead}$$

⇒  $S^{\text{réel}}(P) < S^a(P)$

- Temps de communication
- Temps de synchronisation
- Temps d'ordonnancement
- ...

Pourtant on n'observe pas de si mauvais résultats (en général) !

“On sait obtenir de bon *speedup* sur de grosses machines parallèles”

→ Les fractions séquentielles sont généralement faibles ?

Le modèle ne correspond pas toujours à la réalité ?

Loi de Gustafson

38

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

4 – Modélisations sur machines idéales

### 4.2 - Loi de Gustafson

39

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Motivation

1 – Impact de la fraction séquentielle (selon Amdahl) ?

Programme séquentiel → Programme parallèle

2 – Mais on observe qu'Amdahl n'est pas réaliste (trop pessimiste) :

Construire un modèle plus proche de la réalité ...

40

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Définitions

**Idee/Constataion de base :**

En pratique : on ne veut pas diminuer le temps d'exécution  $T_0$ , mais augmenter la quantité de travail  $W$  traitée en  $T_0$

↓

- On traite  $W_0$  en séquentiel en :  $T(1, W_0)$
- On traite  $W$  en parallèle en :  $T(P, W)$

Et on choisit P et W tels que :  $T(P, W) = T(1, W_0) = T_0$

41

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Définitions

**Temps que durerait le traitement séquentiel de W :**

$$T(1, W) = T_s^g(P, W) + P \times T_p^g(P, W) - \text{Overhead}$$

↓ Temps de la partie séquentielle du programme (au sens de Gustafson)

↓ Temps de la partie parallélisée sur P processeurs (au sens de Gustafson)

42

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Définitions

**Hypothèse : partie séquentielle constante**

$$T_s^g(P_1, W_1) = T_s^g(P_2, W_2) = T_s^g(P, W) = Cte$$

Vrai notamment pour des calculs scientifiques itératifs

The diagram shows a Gantt chart for a task with total work  $W$ . The sequential part is represented by a green bar of length  $T_s^g(P, W)$ . The parallel part is divided into two stages: the first stage has  $P_1$  processors and duration  $T(P_1, W_1)$ ; the second stage has  $P_2$  processors and duration  $T(P_2, W_2)$ . The total parallel duration is  $T(P, W)$ . The total task duration is  $T(l, W)$ .

43

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Définitions

**Introduction de la fraction séquentielle de Gustafson :**

$$f_s^g / T_s^g = f_s^g \times T(P, W), \quad f_s^g \in [0, 1]$$

$T(P, W) = Cte$ , par définition  
 avec :  $P = P_g(W)$   
 $T_s^g = Cte$ , par hypothèse

$f_s^g = Cte$

**Nouvelle expression du temps séquentiel (estimé) :**

$$T(l, W) = T_s^g(P, W) + P \times T(P, W)$$

$$T(l, W) = f_s^g \times T(P, W) + P \times (1 - f_s^g) \times T(P, W)$$

44

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Définitions

**Speedup fonction de la fraction séquentielle :**

$$S(P, W) = \frac{T(l, W)}{T(P, W)}$$

$$S_s^g(P, W) = \frac{f_s^g \times T(P, W) + P \times (1 - f_s^g) \times T(P, W)}{T(P, W)}$$

$$S_s^g(P, W) = f_s^g + P \cdot (1 - f_s^g)$$

$S^g(P, W) = f_s^g + P \cdot (1 - f_s^g)$  Speedup au sens de Gustafson

Mais la modélisation de Gustafson considère uniquement des couples  $(P_i, W_i)$  tels que  $T(P_i, W_i) = T(l, W_0)$

$S^g(P(W)) = f_s^g + P(W) \cdot (1 - f_s^g)$

45

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Loi de Gustafson : Impact sur le *speedup*

**Speedup non borné :**

$$\lim_{P \rightarrow \infty} S^G(P) = \infty$$

**Allure du speedup :**

**Bilan de la loi de Gustafson :**

- Adopte le **point de vue utilisateur** : augmenter  $W$  à  $T$ -exec constant
- **Hypothèse optimiste** de partie séquentielle constante ( $T_s^G(P, W) = Cte$ )

46

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

4 – Modélisations sur machines idéales

### 4.3 - Lien Amdahl-Gustafson

47

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Amdahl – Gustafson : Comparaison

**Amdahl et Gustafson aboutissent à des conclusions différentes :**

Amdahl

Etude **l'extensibilité forte** (*strong scalability*) : capacité à décroître  $T$ -exec qd seule la taille de la machine croit.

Gustafson

Etude **l'extensibilité faible** (*weak scalability*) : capacité à maintenir  $T$ -exec qd les tailles de la machine et du pb croissent.

48

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---



Modélisations sur machines idéales

## Amdahl – Gustafson : Comparaison

**Amdahl et Gustafson aboutissent à des conclusions différentes :**

Amdahl

Gustafson

En fait Amdahl et Gustafson :

- Font des hypothèses différentes
- Définissent des fractions séquentielles différentes
- **Ne sont pas incompatibles**

49

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Amdahl – Gustafson : Comparaison

**Différence de modélisation de la fraction séquentielle :**

**Gustafson-Barsis:**

$T_s^g$  remains constant when  $w$  increases

**Amdahl:**

$T_s^g(w)$  evolution unspecified when  $w$  increases

50

---

---

---

---

---

---

---

---

---

---

Modélisations sur machines idéales

## Amdahl – Gustafson : Relation entre $SU$

**Expressions complètes des speedup**

$$S^a(p, w) = \frac{1}{f_s^a(w) + \frac{1 - f_s^a(w)}{p}}$$

$$S^g(p_g(w)) = f_s^g + p_g(w) \cdot (1 - f_s^g)$$

**Allures des speedup**

En augmentant  $P$  et  $W$  (selon Gustafson) à  $f_s^g$  constant :

→  $S^g(P)$  intersekte différent  $S^a(P)$ , avec des  $f_s^a(w)$  décroissant

51

---

---

---

---

---

---

---


---


---

---

Modélisations sur machines idéales

## Amdahl – Gustafson : Bilan

**Amdahl : W Cte, P ↑, T-exec ↓**  
 Réaliste quand on travaille à W Cte   
 Réaliste quand on augmente P pour diminuer T-exec

**Gustafson : W ↑, P ↑, T-exec Cte**  
 Réaliste quand on augmente W sur *certaines* pbs   
 Ex : plus de cycles de calculs lors de simulations

**En général :**  
 Valeurs des courbes réelles moins bonnes à cause des *overhead*  
 Allures des courbes réelles entre Amdahl et Gustafson

---

---

---

---

---

---

---

---

52

5 – Méthodologie de mesure du temps d'exécution

---

---

---

---

---

---

---

---

53

Mesure des temps d'exécution

## Méthodologie de mesures


**Mesures externes :**

```
>time myAppli
>/usr/bin/time myAppli
>times myAppli
>timex myAppli
.....
```


12.002u	user
0.128s	system
12.150	total

Nom et fonctionnement variables selon le système utilisé !!

Fréquemment : total > user + system !!



Simple à utiliser  
Pas de modifications des codes sources



Peu précis: ± 0.5s

---

---

---

---

---

---

---

---

54

Mesure des temps d'exécution


## Méthodologie de mesures

**Mesures internes :**


```
time()
clock()
gettimeofday()
omp_get_wtime()
```

→ Compte les clicks d'horloge  
→ Compte le temps écoulé en s

- Toutes ces routines ne sont pas toujours disponibles !
- "gettimeofday" est en général une bonne solution.
- Parfois il existe des outils plus précis pour mesurer de petites durées.



Plus précis que les mesures externes



Besoin de modifier le code source  
Pas toujours totalement portable

55

---

---

---

---

---

---

---

---

Mesure des temps d'exécution

## Méthodologie de mesures

**Précision des outils et des mesures :**

123456789012 . 1234567890123456

← Capacité maximale de l'outil de mesure

→ Précision théorique (cf. doc)

→ Précision expérimentale, vu la fluctuation des exécutions

- Ne pas tenir compte de trop de décimales!
- Faire attention à ne pas déborder la capacité de mesure!

56

---

---

---

---

---

---

---

---

Mesure des temps d'exécution

## Méthodologie de mesures

**Problème fréquent :**

Test en mode exclusif (mono-user).  
Outil de mesure à 1ms de précision.

→

Fluctuation de 500ms d'une exécution à l'autre !!  
Et plus encore avec la montée en fréquence automatique des procs. (effet de "chauffe")

**Démarche conseillée :**

- Mesurer les fluctuations, ne pas les ignorer (le *warm up* des processeurs peut perturber les premières)
- Ne pas donner que les valeurs moyennes
- Mesurer des temps > 10s si possible

57

---

---

---

---

---

---

---

---

Mesure des temps d'exécution

## Méthodologie de mesures

Stocker des meta-données sur les conditions de mesure :

- **Date de l'exécution**
- **Auteur(s) du test**
- Outil(s) de mesure utilisé(s)
- Caractéristiques de la machine : RAM, Cache, Processeurs, ...
- OS utilisé (nom et version)
- Compilateur utilisé (nom et version)
- Options de compilation utilisées
- Test en multi-user/mono-user ?
- Présence d'IO dans le test ?
- Configuration du programme de test : taille des données, ...

On oublie souvent (et rapidement) à quel benchmark se réfère une série de mesures !

On manque souvent de détail sur les conditions de réalisation d'une série de mesures !

58

---

---

---

---

---

---

---

---

Métriques, mesure et analyse de performances

# FIN

59

---

---

---

---

---

---

---

---