



# Algorithmique

Analyse des algorithmes

Anicet E. T. Ebou, [ediman.ebou@inphb.ci](mailto:ediman.ebou@inphb.ci)



Ce travail est soumis à une licence internationale Creative Commons Attribution 4.0.

**01**

# **Temps d'exécution d'un algorithme**

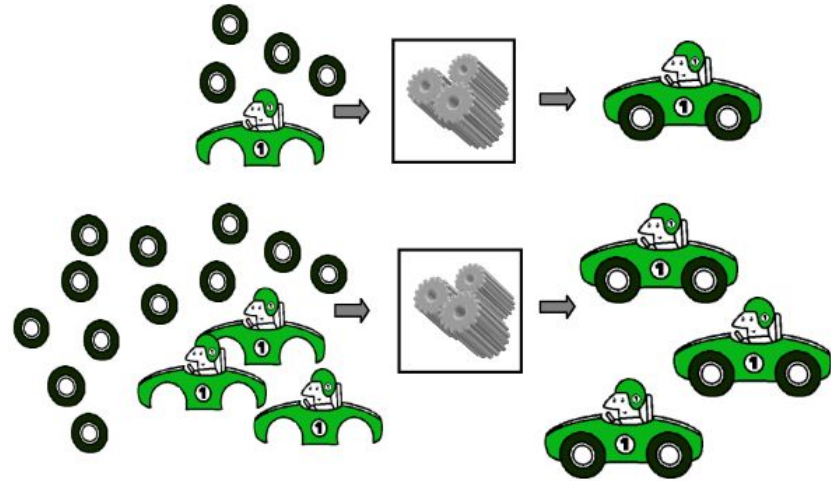
# Efficacité d'un algorithme

Il peut être évalué en terme de:

- Temps d'exécution;
- Espace mémoire occupé;
- Qualité du résultat;
- Simplicité.

# Temps d'exécution d'un algorithme

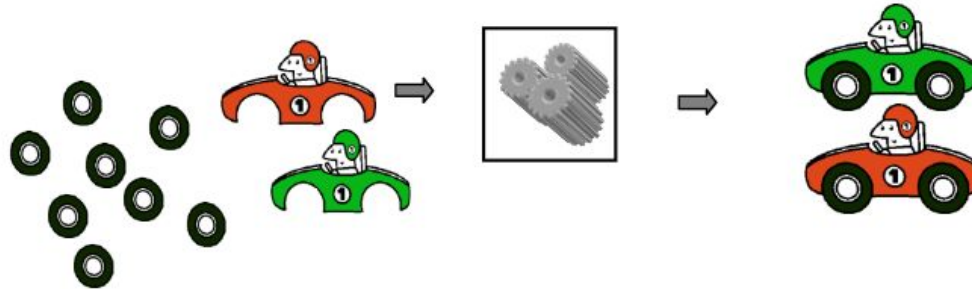
Le temps d'exécution d'un algorithme dépend de **la taille** des données d'entrées.



Tiré de CSI2510 - Prof. Paola Flocchini

# Temps d'exécution d'un algorithme

Il dépend aussi de la nature des données à traiter (des entrées différentes peuvent avoir des temps d'exécution différents).

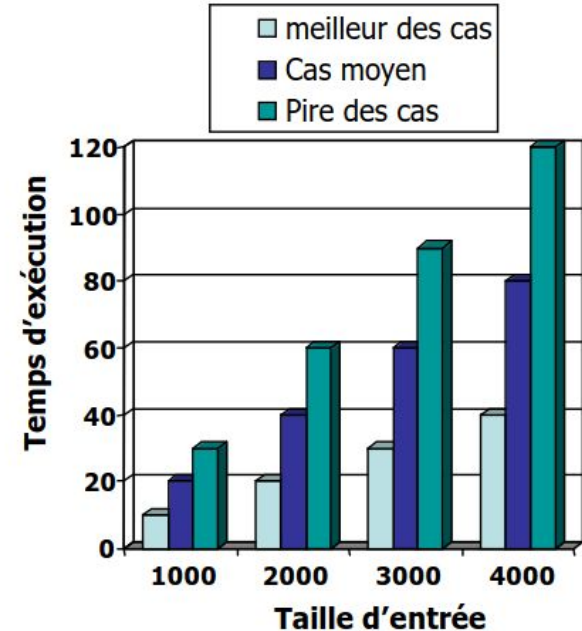


Tiré de CSI2510 - Prof. Paola Flocchini

# Temps d'exécution d'un algorithme

En fonction de ces facteurs on a donc en général 3 mesures du temps d'exécution:

- Le meilleur des cas;
- Le cas moyen;
- Le pire des cas.

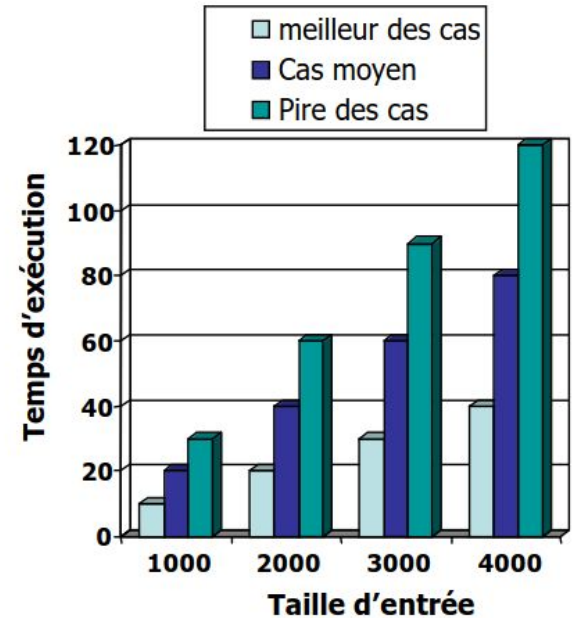


Tiré de CSI2510 - Prof. Paola Flocchini

# Temps d'exécution d'un algorithme

- Trouver le **cas moyen** peut être difficile
- On se concentre souvent sur le **pire des cas**.
  - plus facile a analyser
  - d'importance cruciale

dans certaines applications (par ex. contrôle aérien, chirurgie, gestion de réseau).



Tiré de CSI2510 - Prof. Paola Flocchini

**02**

# Mesurer le temps d'exécution



# Mesurer le temps d'exécution

Deux approches sont possibles:

1. Une approche expérimentale
2. Une approche théorique.

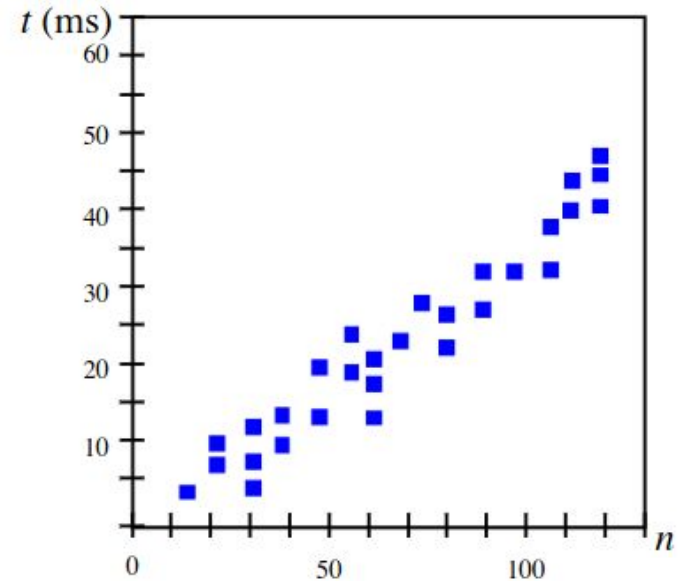
# 2.1

## Approche expérimentale

# Etude expérimentale

L'étude expérimentale peut se faire en suivant les étapes suivantes:

1. Implémenter l'algorithme;
2. Exécuter le programme avec des ensembles de données de taille et de contenu variés;
3. Mesurer précisément le temps d'exécution pour chaque cas.



# Etude expérimentale

Les études expérimentales ont des limitations non négligeables:

- Il est nécessaire d'**implémenter** l'algorithme dans un langage de programmation;
- Lors des tests, l'ensemble des données d'entrée est réduit et ne couvre pas la totalité des cas possibles;
- Afin de comparer deux algorithmes, les **mêmes environnements matériel et logiciel** devraient être utilisés.

# 2.2

## Approche théorique

# Etude théorique

Nous avons besoin d'une **méthodologie générale** pour analyser le temps d'exécution d'algorithmes qui:

- Utilise une description de haut niveau de l'algorithme (indépendant de l'implémentation);
- Caractérise le temps d'exécution comme une fonction de la taille des données d'entrée;
- Considère toutes les entrées;
- Est indépendant des environnements matériels et logiciels.

# Opérations primitives

Ce sont des opérations de bas niveau qui sont indépendantes du langage de programmation, par exemple:

- Appel et retour d'une méthode;
- Effectuer une opération arithmétique;
- Comparer deux nombres, etc...;
- Affectation d'une variable.

# Opérations primitives

En observant le pseudo-code d'un algorithme on peut compter le nombre d'opérations primitives exécutées par cet algorithme et par la suite analyser son temps d'exécution et son efficacité.



# Etude théorique - Exemple

```
Algorithme max_tab
Var
    tab: Tableau[0..n-1] d'Entiers
    max: Entier
Debut
    max ← tab[0]
    Pour i ← 1 à n-1 faire
        Si max < tab[i] alors
            max ← tab[i]
        FinSi
    FinPour
    Ecrire('Le max est: ', max)
Fin
```

# Etude théorique - Exemple

```
Algorithme max_tab
Var
    tab: Tableau[0..n-1] d'Entiers
    max: Entier
Debut
    max ← tab[0]
    Pour i ← 1 à n-1 faire
        Si max < tab[i] alors
            max ← tab[i]
        FinSi
    FinPour
    Ecrire('Le max est: ', max)
Fin
```

Quelles sont les opérations primitives à compter?

- Comparaisons;
- Affectations à Max.

# Etude théorique - Exemple

```
Algorithme max_tab
Var
    tab: Tableau[0..n-1] d'Entiers
    max: Entier
Debut
    max ← tab[0]
    Pour i ← 1 à n-1 faire
        Si max < tab[i] alors
            max ← tab[i]
        FinSi
    FinPour
    Ecrire('Le max est: ', max)
Fin
```

## Meilleur des cas

20	2	3	4	5	6	7	8	9	1
----	---	---	---	---	---	---	---	---	---

max ← tab[0] ← 1 affectation

Pour i ← 1 à n-1 faire

Si max < tab[i] alors ← n-1 comparaisons

max ← tab[i] ← 0 affectation

FinSi

FinPour

Ecrire('Le max est: ', max)

Fin

# Etude théorique - Exemple

```
Algorithme max_tab
Var
    tab: Tableau[0..n-1] d'Entiers
    max: Entier
Debut
    max ← tab[0]
    Pour i ← 1 à n-1 faire
        Si max < tab[i] alors
            max ← tab[i]
        FinSi
    FinPour
    Ecrire('Le max est: ', max)
Fin
```

## Pire des cas

1	2	3	4	5	6	7	8	9	20
---	---	---	---	---	---	---	---	---	----

`max ← tab[0]` ← 1 affectation

Pour i ← 1 à n-1 faire

Si max < tab[i] alors ← n-1 comparaisons

max ← tab[i] ← n-1 affectations

FinSi

FinPour

Ecrire('Le max est: ', max)

Fin

# Etude théorique - Exemple

```
Algorithme max_tab
Var
    tab: Tableau[0..n-1] d'Entiers
    max: Entier
Debut
    max ← tab[0]
    Pour i ← 1 à n-1 faire
        Si max < tab[i] alors
            max ← tab[i]
        FinSi
    FinPour
    Ecrire('Le max est: ', max)
Fin
```

## Meilleur des cas

1 affectation + (n-1) comparaisons

## Pire des cas

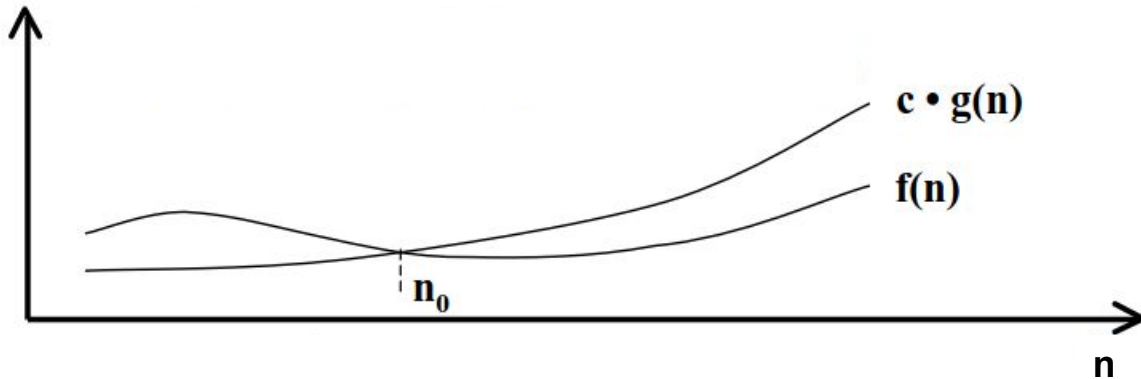
n affectations + (n-1) comparaisons

**03**

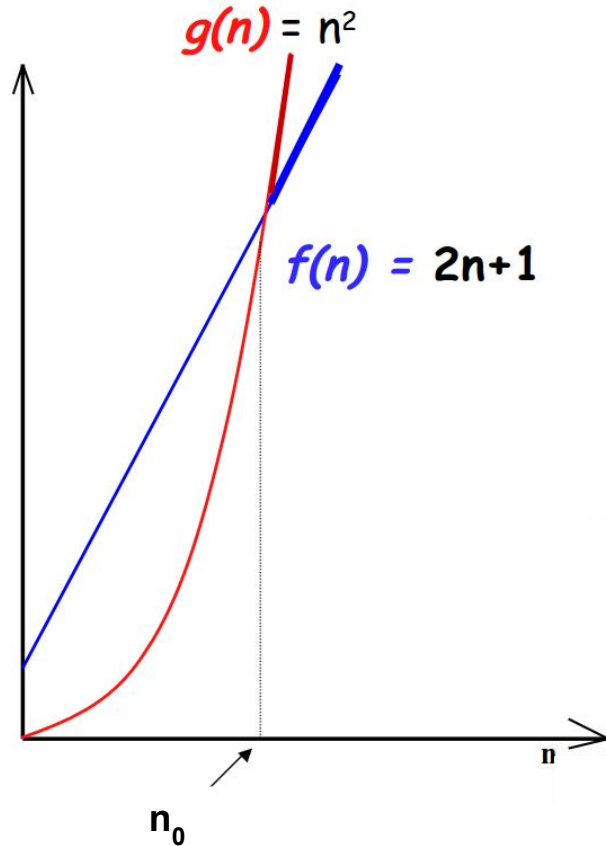
# **Notation asymptotique**

# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

Soit les fonctions  $f(n)$  et  $g(n)$ , nous disons que  $f(n)$  est  $O(g(n))$  (ou  $f(n) = O(g(n))$  ou  $f(n) \in O(g(n))$ ) si et seulement si il y a des constantes positives  $c$  et  $n_0$  tel que  $f(n) \leq c g(n)$  pour  $n \geq n_0$ .



# Big-Oh (Grand Oh) - exemple graphique

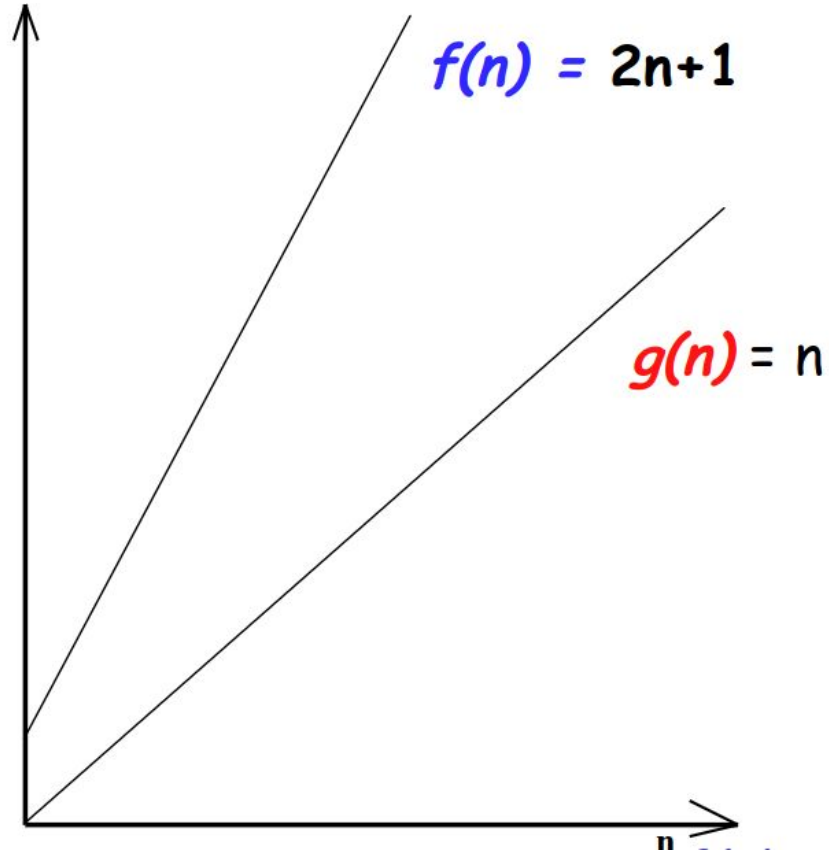


$f(n)$  est  $O(n^2)$ , car il existe un  $c$  et un  $n_0$  tel que  $f(n) \leq c g(n)$  pour  $n \geq n_0$ .



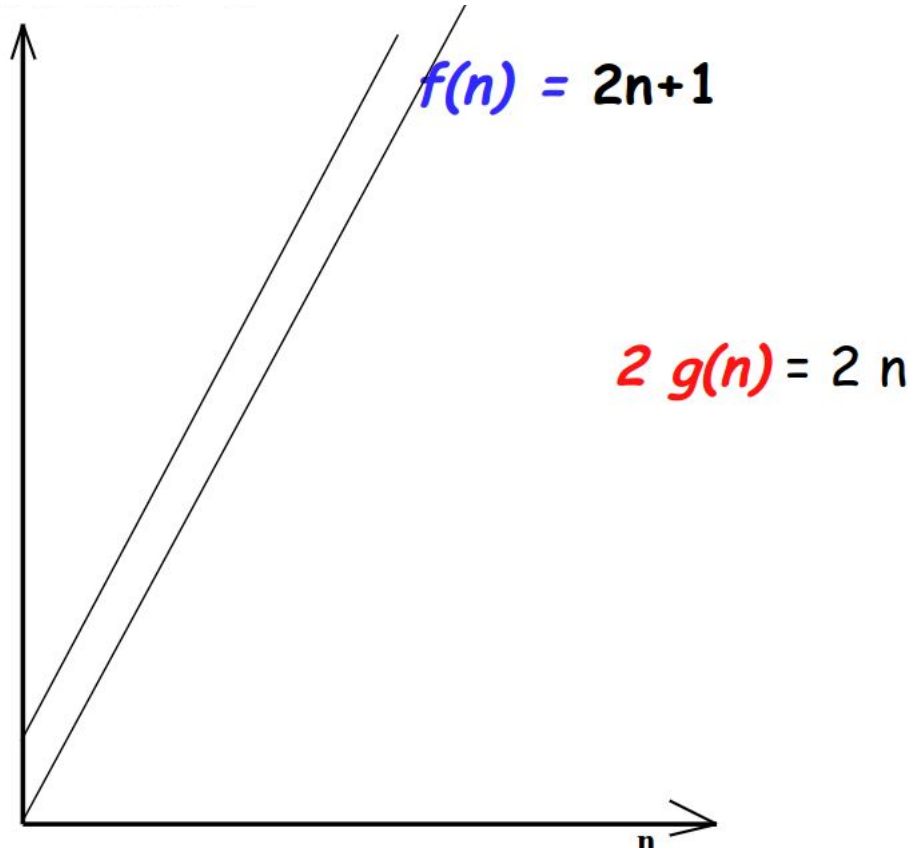
# Big-Oh (Grand Oh) - exemple graphique

Mais on a aussi



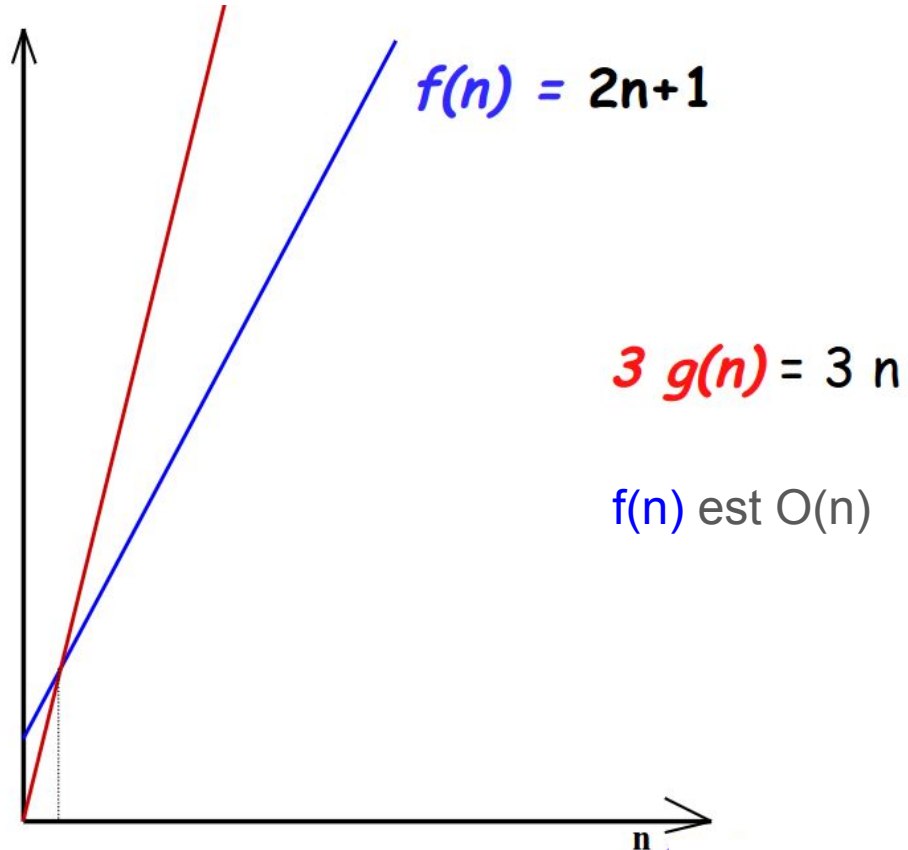
# Big-Oh (Grand Oh) - exemple graphique

Mais on a aussi



# Big-Oh (Grand Oh) - exemple graphique

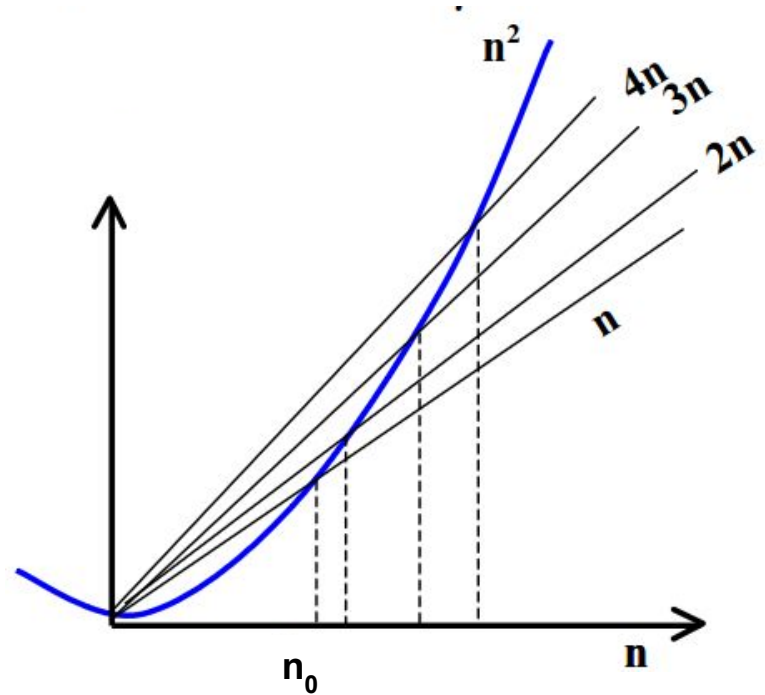
Mais on a aussi



# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

Mais  $n^2$  n'est pas  $O(n)$  parce que nous ne pouvons pas trouver  $c$  et  $n_0$  tel que  $n^2 \leq c n$  pour  $n \geq n_0$ .

En d'autres termes, n'importe comment grand un  $c$  est choisi il y a un  $n$  assez grand tel que  $n^2 > cn$ .



# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure: exemple

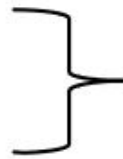
Prouver que  $f(n) = 60n^2 + 5n + 1$  est  $O(n^2)$ .

Il faut trouver un nombre  $c$  et un nombre  $n_0$  tel que:

$$60n^2 + 5n + 1 \leq c n^2 \text{ pour tout } n \geq n_0$$

$$5n \leq 5n^2 \text{ pour tout } n \geq 1$$

$$1 \leq n^2 \text{ pour tout } n \geq 1$$



$$f(n) \leq 60n^2 + 5n^2 + n^2$$

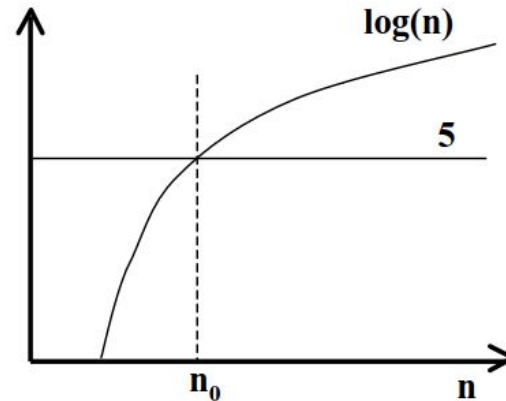
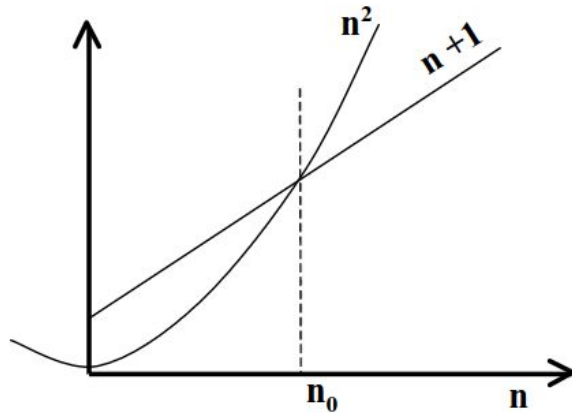
$$\text{pour tout } n \geq 1$$

$$f(n) \leq 66n^2 \text{ pour tout } n \geq 1 \quad c = 66 \text{ et } n_0 = 1 \Rightarrow f(n) = O(n^2)$$

# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

A mémoriser:

$$O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n \log n) < O(n^2) < O(n^3) < O(2^n)$$



## Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

n =	2	16	256	1024
$\log \log n$	0	2	3	3.32
$\log n$	1	4	8	10
$n$	2	16	256	1024
$n \log n$	2	64	448	10 200
$n^2$	4	256	65 500	$1.05 * 10^6$
$n^3$	8	4 100	16 800 800	$1.07 * 10^9$
$2^n$	4	35 500	$11.7 * 10^6$	$1.80 * 10^{308}$

# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

**Théorème:** Si  $g(n)$  est  $O(f(n))$ , alors pour n'importe quelle constante  $c > 0$ ,  $g(n)$  est aussi  $O(c f(n))$ .

**Théorème:** Si  $f_1(n) = O(g_1(n))$  et  $f_2(n) = O(g_2(n))$  alors  $f_1(n) + f_2(n) = O(\max(g_1(n), g_2(n)))$ .

**Exemple 1:**  $2n^3 + 3n^2 = O(\max(2n^3, 3n^2)) = O(2n^3) = O(n^3)$

**Exemple 2:**  $n^2 + 3 \log n - 7 = O(\max(n^2, 3 \log n - 7)) = O(n^2)$



# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

Pour donner le Grand Oh, il faut faire l'approximation la plus proche possible. C'est à dire:

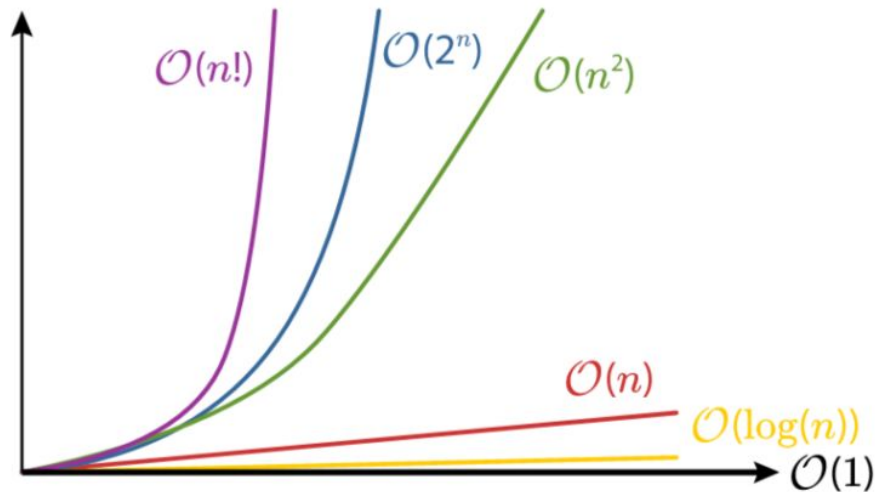
- **Utiliser la plus petite classe possible:** par exemple, Il est correct de dire que  $5n - 3$  est  $O(n^3)$  mais la meilleure formulation est de dire  $5n - 3$  est  $O(n)$ .
- **Utiliser l'expression la plus simple de la classe:** dire  $10n + 15$  est  $O(n)$  au lieu de  $10n + 15$  est  $O(10n)$ .

# Big-Oh (Grand Oh) - Limite supérieure

- Laisser tomber les termes d'ordre inférieur ainsi que les coefficients:
  - $7n - 3$  est  $O(n)$ ;
  - $6n^2 \log(n) + 3n^2 + 5n$  est  $O(n^2 \log n)$ ;
  - $n^5 + 1000n^4 + 20n^3 - 8$  est  $O(n^5)$ .

# Classes de complexité

- Constant:  $O(1)$
- Logarithmique:  $O(\log n)$
- Linéaire:  $O(n)$
- Sous-quadratique:  $O(n \log n)$
- Quadratique:  $O(n^2)$
- Cubique:  $O(n^3)$
- Polynomiale:  $O(n^k)$ ,  $k \geq 1$
- Exponentielle:  $O(a^n)$ ,  $n > 1$
- Factorielle:  $O(n!)$



# Mathématiques à réviser

## Propriété des logarithmes:

- $\log_b(xy) = \log_b x + \log_b y$
- $\log_b(x/y) = \log_b x - \log_b y$
- $\log_b x^a = a \log_b x$
- $\log_b a = \log_x a / \log_x b$

## Propriété des exposants:

- $a^{(b+c)} = a^b a^c$
- $a^{bc} = (a^b)^c$
- $a^b / a^c = a^{(b-c)}$
- $b = a^{\log_a b}$
- $b^c = a^{c \cdot \log_a b}$

# Mathématiques à réviser

- Plancher (floor):  $\lfloor x \rfloor$  = le plus grand entier  $\leq x$      $\lfloor 2.3 \rfloor = 2$
- Plafond (ceiling):  $\lceil x \rceil$  = le plus petit entier  $\geq x$      $\lceil 2.3 \rceil = 3$
- Progression arithmétique
- Progression géométrique

# Références

CSI2510 - Prof. Paola Flocchini