

# complexity: Algo:

## 1) Mesure de complexité:

Le temp d'exécution d'un algorithme donnée dépend principalement de:

- la machine utilisée: les performances, le langage.
- Les données auxquelles l'algorithme est appliqué: type et taille.

Dans notre cas nous allons utiliser une mesure qui ne dépend ni de la machine, ni des types, mais plutôt de la taille.

ex: Le temp d'exécution d'un Algo de tri dépend de la longueur de la liste à trier:

nombre d'opérations



## 2) Big O notation:

- soit  $f$  et  $g$  deux fonctions de  $\mathbb{R}$ , on dit que  $f(x)$  est  $O(g(x))$  si  $f$  est éventuellement dépassée par un multiple de  $g$ .

$f$  et  $g$  deux fonctions:

$$\mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$f(x) \text{ est } O(g(x))$$

$$f(x) \in O(g(x))$$

$$\forall x > M, f(x) < c \cdot g(x)$$

$f$  est majorée par une autre fonction.

Avec  $M$  est un seuil qui permet d'ignorer le comportement des fonctions pour des données de petites tailles.

La constante  $c$  appelée facteur permet de faire abstraction de vitesse de la machine utilisée. afin d'éviter la recherche de seuil  $M$  et de facteur  $c$ , on utilise des

### Theoremes 1°:

$$\bullet \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{f(x)}{g(x)} = b, b > 0, \text{ Alors } f(x) \in O(g(x))$$

$$\text{et } g(x) \in O(f(x))$$

• Si  $\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = 0$ , Alors  $f(x) = o(g(x))$  mais  $g(x) \neq o(f(x))$

exemple:

$$f(x) = 7x^2, g(x) = x^3$$

$$f(x) \in o(g(x))$$

$$g(x) \notin o(f(x))$$

$$\text{car } \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{7x^2}{x^3} = 0.$$

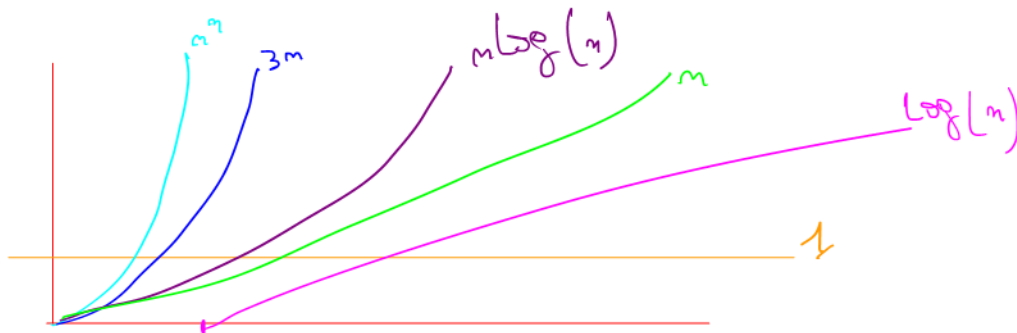
### Theoreme 2:

soit la liste suivante des fonctions

$$1, \log(n), n, n \log(n), n^2 \log(n), n^3 \log(n), \dots, x_m, m!$$

- chaque fonction de la liste est  $o$  des fonctions qui se situent a droite,

L'inverse n'est pas vrai



### Theoreme 3: big O notation de la somme:

$$\text{si } f_1(x) \in o(g_1(x))$$

$$f_2(x) \in o(g_2(x))$$

$$g_1(x) \in o(g_2(x))$$

$$\text{Alors } (f_1(x) + f_2(x)) \in o(g_2(x))$$

### Theoreme 4: big O de produit:

$$\text{si } f_1(x) \in o(g_1(x))$$

$$f_2(x) \in o(g_2(x))$$

$$\text{Alors } (f_1(x) \cdot f_2(x)) \in o(g_1(x) \cdot g_2(x))$$

## Théorème 5: big O de polynôme:

Si  $p(n)$  est de degré  $k$ , alors  $p(n) \in O(n^k)$

Exemple:  $f(x) = x^2 + 5x \in O(x^2)$

$$g(x) = 4x + \log(x) + 7 \cdot \underline{3}^x + 2 \cdot x^3,$$

$$g(x) \in O(\underline{3}^x)$$

### Définition:

La complexité d'un Algorithme est la mesure du nombre d'opération fondamentale qui effectue sur un jeu de donnée, et  $T(d)$  le coût de l'algorithme sur la donnée  $d$ .

### •/complexité au meilleur:

$$T_{\min}(n) = \min(T(d)) \mid d \in D_n.$$

c'est le plus petit nombre d'opération qu'aura exécuté l'algorithme sur un jeu de données de taille  $n$ .

### ••/complexité au pire:

$$T_{\max}(n) = \max(T(d)), d \in D_n.$$

c'est le plus grand nombre d'opération qu'aura exécuté l'algorithme sur un jeu de données de taille  $n$ .

### avantage:

L'algorithme finira toujours avant d'avoir  $T_{\max}$  de opérations.

### inconvénients:

cette complexité peut ne pas refléter le comportement usuelle de l'algorithme: dans le cas où le pire cas ne se produit que très rarement.

















