

# Complexité algorithmique

## 1 Définitions

La complexité est l'une des performances d'un programme. Elle quantifie les ressources nécessaires pour mener l'exécution du programme. Elle est exprimée en fonction de  $n$  la taille des données traitées.

1. Complexité en temps :

2. Complexité en mémoire :

## 2 Détermination du nombre d'opérations élémentaires

Pour déterminer le coût total en opérations  $C_t$  d'un programme, nous utiliserons en général le modèle suivant :

1. Une opération élémentaire (une affectation, une comparaison, une incrémentation de boucle, et.) est considéré comme l'unité de base du coût d'un algorithme, noté  $C_e$ .
2. Le coût  $C_A$  de la séquence d'instructions  $A$  est la somme des coûts des instructions.
3. Le coût  $C_{si}$  d'un test "si *condition* alors  $A$  sinon  $B$ " est de  $C_{si} = \max(C_A, C_B) + 1$
4. Le coût  $C_{boucle}$  d'une boucle exécutée  $k$  fois est la multiplication du coût  $C_A$  du corps de boucle par  $k$  :  $C_{boucle} = k \cdot C_A$ .

Ce modèle très simplifié permet comparer des algorithmes entre eux.

### 3 Catégorisations : Notation $O$

#### 3.1 Définition mathématique

Soit  $f(n)$  et  $g(n)$  deux expressions dépendant de  $n$ .

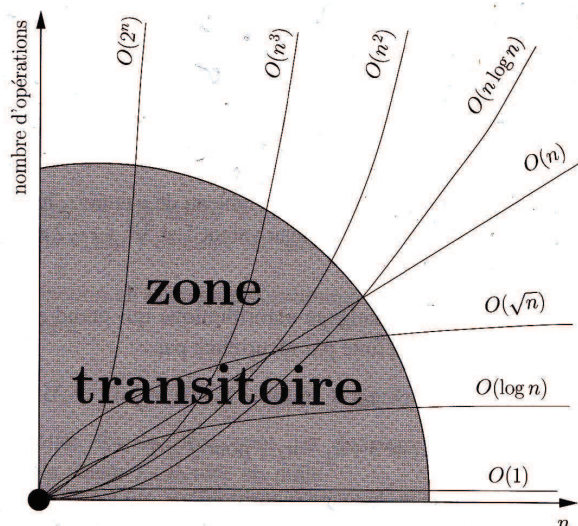
On dit que  $f$  est dominée par  $g$  et on note  $f(n) = O(g(n))$  lorsque :

$$\exists N_0 \in \mathbb{N} / n \geq N_0 \Rightarrow \frac{f(n)}{g(n)} \text{ est borné}$$

En d'autres termes on dit que  $f$  est en  $O(g)$  si, à partir d'un certain seuil  $N_0$ ,  $f$  ne croît pas plus vite que  $g$ . Ou que  $g$  croît plus vite que  $f$ .

#### 3.2 Aspect pratique : les catégories

On dit qu'un algorithme nécessitant  $C_t(n)$  opérations élémentaires est en  $O(g(n))$  lorsque  $C_t(n)$  est dominée par  $g(n)$ . En pratique,  $g$  sera une expression simple en  $n$ . Nous retiendrons 8 catégories, ou 8 expressions pour  $g(n)$ . Ces expressions de  $n$  que nous utiliserons sont résumées dans la figure suivante :



On s'intéresse aux cas où le nombre de données est grand ( $n$  au moins 1000). On choisira la catégorie de l'algorithme en choisissant l'expression en  $O$  qui domine  $C_t(n)$  ayant le plus faible accroissement.

Nous éviterons ainsi d'écrire si possible des dominations trop grossières de  $C_t$ . Ainsi si un algorithme en  $O(n^2)$  est également en  $O(n^3)$ , mais nous écrirons qu'il est en  $O(n^2)$  et non en  $O(n^3)$ .

Ordre de grandeur	Nom courant	Temps pour $n=50$	Temps pour $n=10^6$	Exemple
$O(1)$	Temps constant	10 ns	10 ns	
$O(\log n)$	Logarithmique	20 ns	60 ns	Dichotomie
$O(n)$	Linéaire	500 ns	10 ms	Parcours d'une liste
$O(n \log n)$	Linéarithmique	1 $\mu s$	60 ms	Tri par fusion
$O(n^2)$	Quadratique	25 $\mu s$	3h	Parcours Tableaux 2d
$O(n^3)$	Cubique	1.25 ms	300 ans	Multiplication Matrices naïve
$O(2^n)$	Exponentielle	135 jours	$\approx 10^{300000}$ années	Problème du Sac à dos
$O(n!)$	Factorielle	$10^{48}$ ans	...	Voyageur de Commerce naïf

## 4 Différentes nuances de complexité

### 4.1 Complexité en temps dans le pire des cas

### 4.2 Complexité en temps dans le meilleur des cas

### 4.3 Complexité en mémoire