

- La **complexité** d'un algorithme est le nombre d'opérations élémentaires qu'il réalise, exprimé en fonction de la taille de l'entrée. Exemples d'opérations élémentaires :

- opérations sur les nombres : +, -, *
- comparaisons de nombres : ==, <=, <, !=
- sur les listes : L.append(e), L[i]...

```
def somme(n):
    s = 0
    for k in range(n):
        s += k
    return s
```

Complexité : n additions.

```
def somme(n):
    return n*(n - 1)//2
```

Complexité : 3 opérations élémentaires (1 addtion, 1 multiplication, 1 division)

- On note $f(n) = O(g(n))$ si $\exists A, f(n) \leq Ag(n)$, pour n assez grand.

Intuitivement : « $O(f(n))$ » signifie « au plus une constante fois $f(n)$ ».

En pratique : pour mettre une complexité sous la forme $O(\dots)$, on conserve seulement le terme dominant (le plus grand), sans la constante.

Exemples :

- $18n^3 - n + 20 = O(n^3)$
- $n \ln(n) + 3n^2 = O(n^2)$
- $2^n + 25n^3 = O(2^n)$

```
for i in range(n):
    print("Hello World")
```

Complexité : n .

```
for i in range(n):
    for j in range(p):
        print("Hello World")
```

Complexité : np .

```
for i in range(n):
    for j in range(i):
        print("Hello World")
```

Complexité : $0 + 1 + 2 + 3 + \dots + n - 1 = \frac{n(n-1)}{2} = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2} = O(n^2)$.

```
for i in range(n):
    print("Hello World")
for i in range(n):
    print("Hello World")
```

Complexité : $2n = O(n)$.

- Exercice : Écrire un algorithme pour calculer le nombre de diviseurs d'un entier n .

Une première solution en $O(n)$:

```
nb_div = 0
for d in range(2, n + 1):
    if n % d == 0:
        nb_div += 1
```

Une meilleure solution en $O(\sqrt{n})$, en utilisant le fait que si d divise n alors $\frac{n}{d}$ divise aussi n (on peut donc compter deux fois les diviseurs jusqu'à \sqrt{n}) :

```
nb_div = 0
for d in range(2, int(n**.5)):
    if n % d == 0:
        nb_div += 2
if d*d == n:
    nb_div += 1
```
