Informatique pour tous

En général, il y a plusieurs algorithmes différents pour résoudre le même problème.

```
def sommel(n):
    res = 0
    for i in range(n+1):
        res += i*i
    return res
```

En général, il y a plusieurs algorithmes différents pour résoudre le même problème.

```
def somme1(n):
    res = 0
    for i in range(n+1):
        res += i*i
    return res
```

```
def somme2(n):
    return n*(n+1)*(2*n+1)/6
```

Certains sont plus rapides que d'autres...

#### Définition

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

#### Définition

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 sommel(n):
    res = 0
    for i in range(n+1):
        res += i*i
    return res
```

## Complexité:

```
def sommel(n):
    res = 0
    for i in range(n+1):
        res += i*i
    return res
```

Complexité : 2n + 3 (n + 2 additions et n + 1 multiplications).

```
def somme2(n):
    return n*(n+1)*(2*n+1)/6
```

#### Complexité:

```
def sommel(n):
    res = 0
    for i in range(n+1):
        res += i*i
    return res
```

Complexité : 2n + 3 (n + 2 additions et n + 1 multiplications).

```
def somme2(n):
    return n*(n+1)*(2*n+1)/6
```

Complexité : 6 (2 additions, 3 multiplications et une division).

On s'intéresse souvent à l'**ordre de grandeur** de la complexité quand la taille de l'entrée est grande, en négligeant les constantes (souvent trop difficiles à calculer exactement).

La notation suivante (« grand O ») permet d'estimer l'ordre de grandeur d'une complexité :

La notation suivante (« grand O ») permet d'estimer l'ordre de grandeur d'une complexité :

#### Définition

$$f(n) = O(g(n)) \iff \exists A, f(n) \leq Ag(n), \text{ pour } n \text{ assez grand}$$

La notation suivante (« grand O ») permet d'estimer l'ordre de grandeur d'une complexité :

#### Définition

$$f(n) = O(g(n)) \iff \exists A, \ f(n) \leq Ag(n), \ \text{pour } n \text{ assez grand}$$

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

La notation suivante (« grand O ») permet d'estimer l'ordre de grandeur d'une complexité :

#### Définition

$$f(n) = O(g(n)) \iff \exists A, f(n) \leq Ag(n), \text{ pour } n \text{ assez grand}$$

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

Exemple : on dira qu'un algorithme de complexité 5 + 2n est en complexité O(n).

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

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

• 
$$18n^3 - n + 20 =$$

<u>En pratique</u>: pour mettre une complexité sous la forme O(...), on conserve seulement le terme dominant (le plus grand), sans la constante.

• 
$$18n^3 - n + 20 = O(n^3)$$

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

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

<u>En pratique</u>: pour mettre une complexité sous la forme O(...), on conserve seulement le terme dominant (le plus grand), sans la constante.

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

<u>En pratique</u>: pour mettre une complexité sous la forme O(...), on conserve seulement le terme dominant (le plus grand), sans la constante.

• 
$$18n^3 - n + 20 = O(n^3)$$

• 
$$n \ln(n) + 3n^2 = O(n^2)$$

• 
$$2^n + 25n^3 =$$

<u>En pratique</u>: pour mettre une complexité sous la forme O(...), on conserve seulement le terme dominant (le plus grand), sans la constante.

• 
$$18n^3 - n + 20 = O(n^3)$$

• 
$$n \ln(n) + 3n^2 = O(n^2)$$

• 
$$2^n + 25n^3 = O(2^n)$$

On considère que print est une opération élémentaire.

```
for i in range(n):
    print(i)
```

Complexité:

On considère que print est une opération élémentaire.

```
for i in range(n):
    print(i)
```

Complexité : *n*.

```
for i in range(n):
    for j in range(p):
        print(i, j)
```

Complexité:

On considère que print est une opération élémentaire.

```
for i in range(n):
    print(i)
```

Complexité : n.

```
for i in range(n):
    for j in range(p):
        print(i, j)
```

Complexité : np.

```
for i in range(n):
    for j in range(i):
        print(i, j)
```

Complexité:

```
for i in range(n):
    for j in range(i):
        print(i, j)
```

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

```
for i in range(n):
    print(i)
for j in range(n):
    print(j)
```

Complexité:

```
for i in range(n):
    for j in range(i):
        print(i, j)
```

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

```
for i in range(n):
    print(i)
for j in range(n):
    print(j)
```

Complexité : 2n = O(n).

### Question

Écrire un algorithme pour calculer le nombre de diviseurs d'un entier n. Quelle est sa complexité ?

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

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

On effectue n fois les opérations n % d == 0 et nb\_div = nb\_div + 1.

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

- On effectue n fois les opérations n % d == 0 et nb\_div = nb\_div + 1.
- ② On effectue une fois les opérations nb\_div = 0 et n+1.

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

- On effectue n fois les opérations n % d == 0 et nb\_div = nb\_div + 1.
- ② On effectue une fois les opérations nb\_div = 0 et n+1.
- **3** Au total, il y a 2 + 2n opérations, c'est à dire O(n).

Si d divise n alors  $\frac{n}{d}$  divise aussi n. On peut donc compter deux fois les diviseurs jusqu'à  $\sqrt{n}$ .

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(1, int(n**0.5)):
    if n % d == 0:
        nb_div = nb_div + 2
if d * d == n:
    nb_div = nb_div + 1
```

Complexité:

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(1, int(n**0.5)):
    if n % d == 0:
        nb_div = nb_div + 2
if d * d == n:
    nb_div = nb_div + 1
```

Complexité :  $O(\sqrt{n})$ .

Cet algorithme est donc meilleur que le précédent.

#### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

#### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

#### Complexité?

#### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

Complexité? ça dépend... si n est pair, même grand, premier(n) s'arrête pour d=2.

# Différentes notions de complexité

#### On distingue :

- Complexité dans le pire des cas : le plus grand nombre possible d'opérations réalisées.
- Complexité dans le meilleur des cas : le plus petit nombre possible d'opérations réalisées.
- Complexité en moyenne : le nombre moyen d'opérations réalisées.

Si on ne précise pas de quelle complexité on parle, il s'agit de la complexité dans le pire des cas.

### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

Complexité dans le pire des cas :

### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

Complexité dans le pire des cas :  $O(\sqrt{n})$ , si n est premier.

### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

Complexité dans le meilleur des cas :

### Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

Complexité dans le meilleur des cas : O(1), si n est pair.

## Question

Écrire une fonction premier déterminant si un entier est premier.

```
def premier(n):
    for d in range(2, int(n**0.5) + 1):
        if n % d == 0:
            return False
    return True
```

Complexité en moyenne : ?? (difficile à calculer).

## Question

Écrire une fonction tous\_premiers telle que tous\_premiers(n) renvoie la liste des nombres premiers entre 1 et n.

## Question

Écrire une fonction tous\_premiers telle que tous\_premiers(n) renvoie la liste des nombres premiers entre 1 et n.

```
def tous_premiers(n):
    res = []
    for i in range(2, n+1):
        if premier(i):
            res.append(i)
    return res
```

Complexité dans le pire des cas?

## Question

Écrire une fonction appartient déterminant si un élément appartient à une liste.

Complexité dans le pire cas?

## Question

Écrire une fonction appartient déterminant si un élément appartient à une liste.

Complexité dans le meilleur cas?

# Question

Écrire une fonction maximum renvoyant le maximum d'une liste.

Complexité dans le pire cas?

# Question

Écrire une fonction maximum renvoyant le maximum d'une liste.

Complexité dans le meilleur cas?

# Ordres de grandeur

## Complexités typiques :

- O(1) (constante) : instantané.
- $O(\ln(n))$  (logarithmique) : très rapide.
- O(n) (linéaire) : rapide.
- $O(n^a)$ , a > 1 (polynomiale): assez lent.
- $O(a^n)$ , a > 1 (exponentielle) : très lent.

# Ordres de grandeur

Temps d'exécutions pour un processeur à 1 Ghz ( $10^9$  opérations élémentaires par seconde), en fonction du nombre n d'opérations élémentaires et de la complexité :

Complexité	$n = 10^2$	$n = 10^4$	$n = 10^6$
In( <i>n</i> )	7 ns	13 ns	20 ns
n	100 ns	$10^{-5}~{ m s}$	1 ms
n <sup>2</sup>	$10~\mu s$	100 ms	17 min
n <sup>3</sup>	1 ms	17 s	32 ans
2 <sup>n</sup>	10 <sup>13</sup> ans	•••	

# Algorithme d'Euclide

```
def pgcd(a, b):
    while b != 0:
        a, b = b, a % b
    return a
```

# Algorithme d'Euclide

Soient  $a_k$  et  $b_k$ ,  $k \ge 0$ , la suite des valeurs prises par a et b.

On peut montrer (et on admet) que  $b_k \leq \frac{b_{k-2}}{2}$ ,  $\forall k \geq 2$ . Alors :

$$b_{2k} \le \frac{b_{2k-2}}{2} \le \dots \le \frac{b_0}{2^k}$$

Donc quand  $\frac{b_0}{2^k} < 1$ ,  $b_{2k} = 0$  et la boucle s'arrête. Or :

$$\frac{b_0}{2^k} < 1 \Longleftrightarrow k > \log_2(b_0)$$

Donc il y a au plus  $2\log_2(b)$  itérations du while : pgcd est  $O(\log(b))$ .