

Exercice 1

On considère le programme suivant:

```

Def Algo (n) :
    for i in range(0,n) :
        Algo1 (n)

        Algo2 (n)
        Algo3 (n)

```

- Sachant que **Algo1(n)** s'effectue en temps $O(\log(n))$, **Algo2(n)** en temps $O(n)$ et **Algo3(n)** en temps $O(n^2)$, Quelle est la complexité de **Algo(n)**?

La boucle for exécute **n** fois une procédure qui coûte $O(\log n)$, donc la boucle for coûtera $O(n \cdot \log n)$.

L'algorithme au total coûtera donc : $O(n \cdot \log n) + O(n) + O(n^2)$.

Donc la complexité de **Algo(n)** est : $O(n^2)$.

Exercice 2 :

Quelle est la complexité du programme suivant :

```

def Algo (n) :
    res = 1;
    for i in range(0,n) :
        res = res + i
    for i in range(0,n) :
        for j in range(0,i) :
            res = res * (i+j)
    return res

```

Calculons le nombre d'opérations : $T(n)$.

$$T(n) = 2 + 2 \cdot n + \sum_{i=0}^{n-1} \sum_{j=0}^{i-1} 3$$

$$T(n) = 2 + 2 \cdot n + \sum_{i=0}^{n-1} 3i$$

$$T(n) = 2 + 2 \cdot n + \sum_{i=0}^{n-1} 3i$$

$$T(n) = 2 + 2 \cdot n + 3 \cdot \frac{n(n-1)}{2}$$

Complexité : $O(n^2)$

Exercice 3 :

Quelle est la complexité du programme suivant:

```

def f(x, n) :
    if n < 1:                O(1)
        return n
    s = 0
    for i in range(0,n) :    O(n)

```

```

C(0) = 1
C(n) = 1 + n + C(n/2)

Complexité : O(n)

```

```

    S += x/(i+n)

return S + f(x,n//2)           O(log2(n))

```

Exercice 4

1- Que vaut la complexité de l'algorithmme suivant:

```

i=1
while i <= n :
    i=i*2

```

soit k le nombre d'itérations de la boucle while :

dans la dernière itération on aura :

$$((1*2)*2)*2)...*2 > n$$

$$2^k \leq n$$

$$k \leq \log_2(n)$$

Complexité : $O(\log_2(n))$

2- Le code ci-dessous consiste à programmer la fonction *remove*. Analysersa complexité?

```

def SupprimerElement(L, a) :
    i=0
    if a in L:           O(n)
        while L[i]!=a:   O(n)
            i=i+1:
        L[i:i+1]=[]      O(1)

```

Complexité : $O(n)$

Exercice 5

Soient les 3 fonctions suivantes permettant de calculer la valeur d'un polynôme.

$$p(x) = a_0+a_1x+a_2x^2+...+a_nx^n$$

en un point x (c'est-à-dire pour une valeur x donnée).

Les coefficients du polynômes sont stockés dans une liste : **A=[a₀, a₁, a₂..., a_{n-1} , a_n]**

```

def f1(A, x) :#méthode naïve
    n =len(A)
    p=A[0]
    for i in range(1,n) :
        p = p + A[i]* x**i
    return p

```

xi** : n'est pas une opération élémentaire : **son cout pour i allant de 1 à n = n(n+1)/2**

$$T(n)=4+3n+(1+2+3...+n-1)$$

$$T(n)=4+3n+((n-1).n)/2$$

$$T(n)= (n^2 +5n)/2 +4$$

Complexité : $O(n^2)$

```
def f2(A,x) :# elle utilise le fait que  $x^i = x^{i-1} * x$ 
    n =len(A)
    p=A[0]
    q = 1
    for i in range(1,n) :
        q = q * x
        p = p + A[i] * q
    return p
```

$T(n) = 4 + 5(n-1)$

$T(n) = 5n-1$

Complexité : $O(n)$

#algorithme de Horner ;

il calcule, DANS CET ORDRE, les valeurs de : $a_n, a_n x + a_{n-1}$, puis $(a_n x + a_{n-1}) x + a_{n-2}$, etc.

```
def f3(A,x) :# utilisant la méthode de Horner
    n =len(A)
    p = A[n-1] ;
    for i in range(n-1,0,-1) :
        p = p*x + A[i-1]
    return p
```

$T(n) = 4 + 4(n-1)$

$T(n) = 4n+1$

Complexité : $O(n)$

Exercice 6

- Écrire une fonction qui prend un tableau d'entiers T en argument et renvoie le tableau des sommes cumulées croissantes correspondantes, autrement dit un tableau S de même taille dont la k -ième composante vaut :

$$S[k] = \sum_{i=0}^k t[i]$$

- Evaluer la complexité de cette fonction.
- Est-il possible d'en écrire une version plus efficace ? Donner alors sa complexité

Correction :

1.

```
def somme(L) :
    n= len(L)
    s=[0]*n
    for i in range(n) :
        for j in range(i+1) :
            s[i]=s[i]+L[j]
    return s
```

2.

La complexité :

On compte le nombre d'opérations :

Complexité de cette fonction est en $O(n^2)$

3. Une version plus efficace :

```
def somme2(L) :
    n= len(L)
    s=[0] * n
    s[0]=L[0]
    for k in range(1, n) :
        s[k]= s[k-1] + L[k]
    return s
```

On compte le nombre d'opérations :

La complexité de cette fonction est en $O(n)$

Exercice 7

Soit u la suite définie par $u_0 = 1$ et pour $n \in \mathbb{N}$, $u_{n+1} = \sin(u_n)$.

1. Écrire une fonction nommée suite prenant $n \in \mathbb{N}$ en argument et renvoyant u_n .
2. Que calcule la fonction suivante :

```
def mystere(n):
    s = 0
    for k in range(n+1):
        s = s + suite(k)
    return s
```

3. Déterminer en fonction de n le nombre d'additions et de calculs de sinus nécessaires pour calculer $mystere(n)$.
4. Écrire une autre fonction qui renvoie les mêmes valeurs que $mystere$ mais avec une meilleure complexité.

Correction :

1. Écrire une fonction nommée suite prenant $n \in \mathbb{N}$ en argument et renvoyant u_n .

```
from math import sin
def suite(n):
    u = 1
    for i in range(n):
        u = sin(u)
    return u
```

2. Que calcule la fonction suivante :

```
def mystere(n):
    s = 0
    for k in range(n+1):
        s = s + suite(k)
    return s
```

La fonction **mystere** calcule la somme des termes de

$$u_0(c-a-d \text{ suite}(0)) \text{ à } u_n(c-a-d \text{ suite}(n)) : \sum_{k=0}^n u_k$$

3. le nombre d'additions et de calculs de sinus nécessaires pour calculer $mystere(n)$:

A chaque passage dans la boucle de **mystere**, on a une addition et un appel de la fonction *suite*.

A chaque passage dans la boucle de *suite*, on a un calcul de sinus.

$$\sum_{k=0}^n \left(1 + \sum_{i=0}^{k-1} 1 \right) = (n + 1) + \sum_{k=0}^n k = (n + 1) + \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n^2}{2} + \frac{3n}{2} + 1$$

Donc la fonction mystère est de complexité = $O(n^2)$

4. Écrire une autre fonction qui renvoie les mêmes valeurs que *mystere* mais avec une meilleure complexité.

```
def mystere(n):
    u = 1
    s = 0
    for k in range(n):
        u = sin(u)
        s = s + u
```

Cette fonction a une complexité linéaire (c'est à dire en $O(n)$) car elle est composée d'une boucle contenant 4 opérations élémentaires (2 affectations, une addition et le sinus). (on a supposé que le cout de $\sin(u)=1$)

Si on avait appelé la fonction *suite* dans la boucle pour calculer u_k , on aurait eu une complexité quadratique (en $O(n^2)$).

Un appel avec $n = 10^6$ est raisonnable avec la version linéaire, mais pas avec la version quadratique.

