

Corrigé du TP Informatique 01

Exercice 1

1. On saisit :

```
def voisins1(L):
    n=len(L)
    dmin=abs(L[0]-L[1])
    for i in range(1,len(L)):
        for j in range(i):
            dcur=abs(L[i]-L[j])
            if dcur<dmin:
                dmin=dcur
    return dmin
```

2. On a deux boucles for imbriquées d'où un coût en

$$\sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=0}^{i-1} O(1) = \sum_{i=1}^{n-1} O(i) = O(n^2)$$

3. On saisit :

```
def voisins2(L):
    tab=sorted(L)
    dmin=tab[1]-tab[0]
    for k in range(1,len(L)-1):
        dcur=tab[k+1]-tab[k]
        if dcur<dmin:
            dmin=dcur
    return dmin
```

4. Sans conteste après expérimentation, la version `voisins2` est préférable. La complexité temporelle de `voisins2` est donnée par le coût de `sorted` plus le nombre de passages dans la boucle `for` ce qui fait

$$O(n \log n) + O(n) = O(n \log n)$$

Ainsi

La fonction `voisins2` admet une complexité temporelle en $O(n \log n)$.

Exercice 2

1. On saisit :

```
def seq_cons(T):
    n=len(T)
    res=[]
    for k in range(n-1): # on parcourt T
        if T[k]+1==T[k+1]: # si deux entiers consécutifs
            res.append(k) # on conserve la position du premier
    return res
```

2. On saisit :

```
def seq_prem(T):
    n=len(T)
    k=0 # k compteur de position
    while k<n-1 and T[k]+1!=T[k+1]: # tant que entiers non consécutifs
        # et avant dernier de T non atteint
        k+=1 # on incrémente k
    if k<n-1: # si entiers consécutifs
        return k # renvoie position
    else:
        return False # sinon renvoie False
```

Exercice 3

1. On saisit :

```
def compte(L,elt):
    res=0
    for x in L:
        res+=x==elt
    return res
```

2. On saisit :

```
def freqmax1(L):
    freq=[compte(L,x) for x in L]
    ind=0
    for k in range(len(freq)):
        if freq[k]>freq[ind]:
            ind=k
    return L[ind]
```

3. La construction de la liste `freq` est de complexité temporelle en $\sum_{i=1}^n O(n) = O(n^2)$. La boucle `for k` est simplement de complexité temporelle $O(n)$. Ainsi

La complexité temporelle de `freqmax1` est en $O(n^2)$.

4. On saisit :

```
def freqmax2(L):
    tab=sorted(L)
    oc,ic=1,0 # occurrence, indice élément courant
    om,im=1,0 # occurrence, indice élément plus fréquent
    for k in range(len(tab)):
        if k==len(tab)-1 or tab[k]!=tab[k+1]: # si fin de liste ou changement
            if oc>om: # élément courant plus fréquent?
                om,im=oc,ic
            if k<len(tab): # si changement
                oc,ic=1,k+1 # alors nouvel élément courant
        else: # sinon (ni fin de liste, ni changement)
            # incrémente nb d'occurrences élément courant
            oc+=1
    return tab[im]
```

La deuxième version est clairement préférable. La complexité temporelle de `sorted(L)` est en $O(n \log n)$. Dans la boucle `for`, il n'y a que des instructions en $O(1)$. Par conséquent, la complexité temporelle est en

$$O(n \log n) + O(n) = O(n \log n)$$

Ainsi

La complexité temporelle de `freqmax2` est en $O(n \log n)$.

5. La meilleure approche consiste à utiliser des dictionnaires. On saisit :

```
def freqmax3(L):
    dico={}
    for x in L:
        if x in dico:
            dico[x]+=1
        else:
            dico[x]=1
    occ,val=0,0
    for x in dico:
        if dico[x]>occ:
            occ,val=dico[x],x
    return val
```

Le test d'appartenance, d'écriture ou de modification d'une valeur dans un dictionnaire est en $O(1)$. La première boucle est donc en $O(n)$ et le dictionnaire `dico` contient au plus n clés d'où une complexité en $O(n)$ pour la deuxième boucle. On conclut

La complexité temporelle de `freqmax3` est en $O(n)$.

Exercice 4

1. On saisit :

```
def fragmente1(L):
    n=len(L);res=[]
    djvu=[False]*n
    for k in range(n):
        if not djvu[k]:
            djvu[k]=True
            aux=[k]
            for i in range(k+1,n):
                if L[i]==L[k]:
                    djvu[i]=True
                    aux.append(i)
            res.append(aux)
        else:
            aux=[]
    return res
```

2. La construction de `djvu` est en $O(n)$ puis on a deux boucles `for` imbriquées et le reste des instructions est en $O(1)$. Si tous les éléments sont distincts, la deuxième boucle sera réalisée à chaque passage dans la première boucle ce qui fait un coût en

$$\sum_{k=0}^{n-1} \sum_{i=k+1}^{n-1} O(1) = O(n^2)$$

Si au contraire tous les éléments sont égaux, on rentre une unique fois dans la deuxième boucle ce qui fait un nombre de passage dans les boucles en $O(n)$. Ainsi

La complexité temporelle de `fragmente` est en $O(n^2)$ dans le pire des cas et en $O(n)$ dans le meilleur des cas.

Remarque : On peut omettre l'utilisation d'une liste de booléens :

```
def fragmente1(L):
    res, elt = [], []
    n = len(L)
    for k in range(n):
        if L[k] not in elt:
            elt.append(L[k])
            aux = [k]
            for i in range(k+1, n):
                if L[i] == L[k]:
                    aux.append(i)
            res.append(aux)
    return res
```

Cette version est plus légère à écrire mais l'opération `L[k] not in elt` est tout sauf élémentaire.

2. La meilleure approche consiste à utiliser des dictionnaires. On saisit :

```
def fragmente2(L):
    dico = {}
    n = len(L)
    for k in range(n):
        if L[k] in dico:
            dico[L[k]].append(k)
        else:
            dico[L[k]] = [k]
    return list(dico.values())
```

Le test d'appartenance, de création d'une nouvelle entrée ou modification d'une entrée avec augmentation de la taille sont en $O(1)$. La boucle est donc en $O(n)$ et comme il y a au plus n valeurs dans `dico`, la dernière conversion en `list` est en $O(n)$ et on conclut

La complexité temporelle de `fragmente2` est en $O(n)$.