



## Proposition de corrigé

Concours : Concours Commun INP

Année : 2020

Filière : PSI

Épreuve : Informatique

Ceci est une proposition de corrigé des concours de CPGE, réalisée bénévolement par des enseignants de Sciences Industrielles de l'Ingénieur et d'Informatique, membres de l'[UPSTI](https://www.upsti.fr) (Union des Professeurs de Sciences et Techniques Industrielles), et publiée sur le site de l'association :

<https://www.upsti.fr/espace-etudiants/annales-de-concours>

### A l'attention des étudiants

Ce document vous apportera des éléments de corrections pour le sujet traité, mais n'est ni un corrigé officiel du concours, ni un corrigé détaillé ou exhaustif de l'épreuve en question.

L'UPSTI ne répondra pas directement aux questions que peuvent soulever ces corrigés : nous vous invitons à vous rapprocher de vos enseignants si vous souhaitez des compléments d'information, et à vous adresser à eux pour nous faire remonter vos éventuelles remarques.

### Licence et Copyright

Toute représentation ou reproduction (même partielle) de ce document faite sans l'accord de l'UPSTI est **interdite**. Seuls le téléchargement et la copie privée à usage personnel sont autorisés (protection au titre des [droits d'auteur](#)).

En cas de doute, n'hésitez pas à nous contacter à : [corrigesconcours@upsti.fr](mailto:corrigesconcours@upsti.fr).

### Informez-vous !

Retrouvez plus d'information sur les [Sciences de l'Ingénieur](#), l'[orientation](#), les [Grandes Ecoles](#) ainsi que sur les [Olympiades de Sciences de l'Ingénieur](#) et sur les [Sciences de l'Ingénieur au Féminin](#) sur notre site : [www.upsti.fr](http://www.upsti.fr)

L'équipe UPSTI



**Question 2** Écrire une fonction `chirp(temps,f0,Deltafe,T,E0)` qui renvoie un vecteur de taille  $N$  correspondant au signal émis défini sur  $[0, T_f[$  avec `temps` le vecteur défini précédemment et `f0,Deltafe,T,E0` les paramètres intervenant dans le système d'équations définissant  $e(t)$ .

## Q2 - Avec une fonction intermédiaire

`def chirp(temps,f0,Deltafe,T,E0):`

`def fe(t):`

`return(f0+t*Deltafe/T)`

`e=zeros(len(temps)) # e : vecteur nul de même dimension que le vecteur temps`

`for i in range(len(temps)):`

`if temps[i]<=T:`

`e[i]=E0*sin(2*pi*fe(temps[i])*temps[i])`

`return(e)`

**Question 3** À partir des indications précédentes et de la documentation, donner l'instruction permettant de stocker dans les variables notées `f`, `t`, `S` le résultat de la transformée de Fourier discrète du signal numérique `s` en précisant bien les arguments retenus, sachant que l'on souhaite un recouvrement de 50 %, que le nombre de valeurs retenues autour de chaque instant est `n` et qu'on choisit une fenêtre de type Hamming. Donner également la taille des grandeurs `f`, `t`, `S` obtenues en retour en fonction de `n` et `N`.

## Q3 - Utilisation de la fonction `stft`

`n=256 # Pour l'exemple`

`f,t,S=stft(s,fs=fe>window="hamming",nperseg=n,noverlap=n//2)`

- Nombre de fft réalisées =  $\text{len}(t) = N // (n // 2)$  avec  $N$  le nombre de frames du signal initial et  $n$  le nombre de frames de chaque segment analysé avec recouvrement de  $n // 2$
- Nombre de fréquences de la FFT :  $\text{len}(f) = N // (n // 2)$
- Nombre d'amplitudes pour chaque fréquence de la FFT :  $S.\text{shape} = (N // (n // 2), N // (n // 2))$

Remarque : la fonction `stft` de `scipy` donne, par défaut, un nombre de fréquences et d'amplitudes de  $n // 2 + 1$ . Sa une dimension adaptée aussi.

**Question 4** Commenter l'intérêt du spectrogramme pour analyser le contenu fréquentiel du signal d'origine et analyser succinctement la répartition obtenue entre `f` et `t`.

Le spectrogramme permet de filtrer le bruit en faisant ressortir uniquement les fréquences à hautes amplitudes. On reconnaît bien ici la forme d'un signal modulé de 400 à 600Hz sur une durée de 0,1s. Il faudra vérifier que le matériau réfléchissant (acier ou béton) modifie significativement le spectrogramme afin de l'utiliser comme moyen de différenciation.

**Question 5** Écrire une fonction  $w(t, f, \eta)$  qui renvoie 1 ou 0 en fonction des valeurs de  $t$ ,  $f$  et  $\eta$ . On supposera que les paramètres  $\Delta T$ ,  $T$ , et  $\Delta f$  sont connus et utilisables directement dans la fonction (variables globales notées  $DT$ ,  $T$  et  $Df$ ).

## Q5 : fonction  $w(t, f, \eta)$

#  $DT, T$  et  $Df$  sont supposées connues

def  $w(t, f, \eta)$ :

```
t_eta=DT/2+eta*T
f_eta=Df/2+eta*Df
if abs(t-t_eta)<DT/2 and abs(f-f_eta)<Df/2:
    return(1)
else:
    return(0)
```

ou, si  $t$  et  $f$  sont des flottants (ou des tableaux numpy de même dimension).

def  $w(t, f, \eta)$ :

```
t_eta=DT/2+eta*T
f_eta=Df/2+eta*Df
return abs(t-t_eta)<DT/2 and abs(f-f_eta)<Df/2
```

**Question 6** Écrire une fonction  $enveloppe(\eta, S, p, dt, df)$  qui renvoie la valeur de l'intégrale numérique en fonction de la valeur de  $\eta$ . On supposera connus les pas  $dt$  et  $df$ . Le tableau numpy  $S$  contient les valeurs de la fonction discrète  $S_{ij}$  et le tableau numpy  $p$  contient les valeurs des poids  $p_{ij}$ .

def  $enveloppe(\eta, S, p, dt, df)$ :

```
P_eta=0
for i in range(S.shape[0]): # ou range(len(t))
    for j in range(S.shape[1]): # ou range(len(f))
        P_eta=p[i,j]*S[i,j]*w(t[i],f[j],eta)*dt*df
```

**Question 7** Proposer une fonction  $normalisation(P)$  qui renvoie un vecteur de  $m$  valeurs comprises entre 0 et 1. On pourra utiliser les fonctions  $\min(x)$  et  $\max(x)$  avec  $x$  un vecteur.

## Q7 : fonction  $normalisation(P)$

def  $normalisation(P)$ :

```
return( (P-min(P)) / (max(P)-min(P)) )
```

## II.2 - Lecture des données

**Question 8** À partir de la fonction  $lire\_donnees$ , préciser la valeur de la variable  $donnees$  en se limitant aux deux premières lignes lues. Les fonctions usuelles sur les fichiers et chaînes de caractères et leur documentation sont rappelées dans l'Annexe.

Après la lecture des deux premières lignes, la variable  $donnees$  est une liste de deux listes qui représente les deux premières lignes, c'est à dire:

```
donnees=[[0.0200, 0.0371, ..., 0.0090, 0.0032, 0.], [0.0453, 0.0523, ..., 0.0052, 0.0044, 1.]]
```

**Question 9** Donner la taille mémoire minimale nécessaire en octets pour stocker les données. On rappelle que Python stocke les nombres réels en format double précision par défaut.

208 enregistrements contenant chacun 60 + 1 flottants (si on compte aussi R et M qui ont été transformés en flottants)

Chaque flottant est codé sur 64 bits, c'est à dire 8 octets (double précision)

Mémoire minimum nécessaire :  $208 * 61 * 8 = 101\ 504$  octets, c'est à dire environ 102Ko

## III - Méthode des forêts aléatoires

### III.1 - Arbre de décision

**Question 10** Donner la représentation en Python de l'arbre défini sur la figure 5(a).

`[6, 0.85, [3, 0.89, [3, 0.31, 1, 0], 1], [1, 0.67, [4, 0.8, 1, 1], 1]`

Pour rappel Arbre de la figure 5b

`[2, 0.39, [6, 0.19, 1, 0], 1]`

**Question 11** Déterminer, en justifiant, dans quel groupe cette donnée sera classée en utilisant l'arbre de la figure 5(a). Expliquer le chemin parcouru dans l'arbre.

Soit une donnée non classée a :

`a=[0.5,0.2,0.7,0.4,0.9,0.25,0.7,0.7,0.9,0.2]`

`a[6]=0.7 < 0.85`

`a[3]=0.4 < 0.89`

`a[3]=0.4 >= 0.31`

Groupe 0 : l'obstacle semble être de la roche

## III.2 - Construction d'un arbre

**Question 12** Écrire une fonction `indices_aleatoires(m,p_var)` qui prend en arguments le nombre `m` correspondant au nombre de colonnes disponibles et `p_var` un nombre permettant de tirer aléatoirement `pvar` nombres parmi la liste des numéros de colonnes (`p_var < m`) et qui renvoie une liste de taille `pvar` contenant les numéros de colonnes tirés aléatoirement. Un numéro de colonne ne doit apparaître qu'une seule fois dans cette liste.

```
## Q12 : fonction indices_aleatoires(m,p_var)
from random import randrange
def indices_aleatoires(m,p_var):
    liste_indices_aleatoires=[] # Initialisation de la liste (vide pour l'utilisation de append)
    for i in range(p_var):
        indice=randrange(m)
        while indice in liste_indices_aleatoires: # On boucle tant que l'indice est déjà dans la liste
            indice=randrange(m)
        liste_indices_aleatoires.append(indice) # Une fois le nouvel indice différent trouvé, on le rajoute à la liste
    return liste_indices_aleatoires
print("\n Q12:")
print("Liste de 4 indices aléatoires différents entre 0 et 4 (inclus) :",indices_aleatoires(5,4))
```

**Question 13** Écrire une fonction `[gauche,droite]=test_separation(ind, val, donnees)` qui prend en argument `ind` un numéro de colonne, `val` une valeur permettant de séparer les données et `donnees` le tableau contenant les données. Cette fonction renvoie une liste de deux éléments du même type que `donnees` : les lignes, dont la valeur de la colonne `ind` est inférieure strictement à `val`, sont stockées dans le groupe `gauche` et les autres dans le groupe `droite`. Les groupes `gauche` ou `droite` peuvent être vides.

```
## Q13 : fonction [gauche,droite]=test_separation(ind, val, donnees)

def test_separation(ind, val, donnees):
    gauche, droite = [], []
    for i in range(donnees.shape[0]):
        if donnees[i,ind]<val:
            gauche.append(donnees[i,:])
        else:
            droite.append(donnees[i,:])
    return [gauche,droite]
```

**Question 14** Compléter les instructions notées 1 à 5 de la fonction `Gini_groupes` donnée sur le document réponse qui prend en argument `groupes` la liste contenant les deux groupes à tester et qui renvoie l'indice de concentration de Gini.

## Q14 : 5 instructions à compléter dans la fonction `Gini_groupes`

```
def Gini_groupes ( groupes ) :
```

```
    #nombre de données total
```

```
    n_donnees = len(groupes[0])+len(groupes[1])# instruction 1
```

```
    gini = 0.0 #somme pondérée des indices Gini de chaque groupe
```

```
    for donnees in groupes :
```

```
        taille = len(donnees) # taille d'un groupe
```

```
        if taille != 0 :
```

```
            gini_gr = 0.0
```

```
            for val in [ 0 , 1 ] :
```

```
                p=0
```

```
                for ligne in donnees :
```

```
                    if ligne[-1] == val :
```

```
                        p=p+1 # instruction 2
```

```
                p=p/taille # instruction 3
```

```
                gini_gr += 1-p**2 # instruction 4
```

```
            # ajout de gini_gr avec le poids relatif
```

```
            gini += gini_gr * taille / n_donnees # instruction 5
```

```
    return gini
```

```
print('\n Q14:')
```

```
print('gini=',Gini_groupes([gauche, droite]))
```

**Question 15** Écrire une fonction `feuille(data)` qui prend en argument un jeu de données `data` et qui renvoie la valeur de la classe majoritaire. La variable `data` est du même format que la variable `donnees`.

```
def feuille(data):
```

```
    nb0,nb1=0,0
```

```
    for i in range(len(data)):
```

```
        if data[i][-1]==0:
```

```
            nb0+=1
```

```
        else:
```

```
            nb1+=1
```

```
    if nb0>nb1:
```

```
        return 0
```

```
    else:
```

```
        return 1
```

**Question 16** Compléter les conditions numérotées 1 à 4 de la fonction récursive construit donnée sur le document réponse.

```
def construit ( arbre , sep_max , taille_min , p_var , ind_rec ) :  
    gauche , droite = arbre[2] , arbre[3]  
    if gauche==[] or droite==[] : # condition 1  
        valeur = feuille( gauche + droite )  
        arbre[2] = valeur  
        arbre[3] = valeur  
        return # On ne retourne aucune valeur car arbre est modifié directement dans la fonction  
  
    if ind_rec==sep_max : # condition 2  
        arbre[2] , arbre[3] = feuille( gauche ) , feuille( droite )  
        return # ajouté pour ne pas traiter les cas suivants.  
  
    if len(gauche)< taille_min: # condition 3  
        arbre[2] = feuille( gauche )  
    else :  
        arbre[2] = separe( gauche , p_var )  
        construit( arbre[2] , sep_max , taille_min , p_var , ind_rec +1)  
  
    if len(droite)< taille_min: # condition 4  
        arbre[3] = feuille ( droite )  
    else :  
        arbre[3] = separe( droite , p_var )  
        construit( arbre[3] , sep_max , taille_min , p_var , ind_rec +1)
```

Il manque probablement un return dans la condition 2.

### III.3 - Test d'une prédiction sur un arbre simple

**Question 17** Au vu de ces quelques résultats d'analyse de la méthode des arbres de décision, indiquer de quels problèmes semblent souffrir cette méthode.

Le pourcentage de réussite ne dépasse pas 88% avec pourtant le maximum de données utilisés (150 données). Le temps de calcul double alors que le nombre de données est multiplié par 1,5. Les pourcentages de réussite semblent sensibles au jeu de données utilisé (comparaison des 3 tests de prédiction).



## III.4 - Algorithme des forêts aléatoires : « random forest »

**Question 18** Compléter les 4 instructions manquantes de la fonction récursive `prediction(arbre,donnee)` donnée sur le document réponse qui prend en argument un arbre de décision noté `arbre` de type `nœud` et une donnée à classer `donnee`. La fonction `isinstance(var,type)` renvoie `True` si `var` est du type `type`.

Il s'agit de parcourir un arbre selon la logique mise en œuvre en Q11.

```
def prediction(arbre,donnee):
    [ind,val,gauche,droite]=arbre
    if donnee[ind]<val:
        if isinstance(gauche,list):
            return prediction(gauche,donnee) #instruction 1
        else:
            return gauche #instruction2
    else:
        if isinstance(droite,list):
            return prediction(droite,donnee) #instruction3
        else:
            return droite #instruction4
```

**Question 19** Écrire une fonction `random_forest(data_train, data_test, sep_max,taille_min, n_arbres, p_var)` qui renvoie une liste contenant la classe de chaque donnée contenue dans la variable `data_test`.

```
def random_forest(data_train,data_test,sep_max,taille_min,n_arbres,p_var)
    foret=construire_foret(data_train, sep_max, taille_min, p_var, ind_rec, n_arbres)
    classes=[]
    for donnee in data_test:
        n = 0
        for arbre in foret:
            n = n + prediction(arbre,donnee)
        if n <= (n_arbres//2) :
            classes.append(0)
        else:
            classes.append(1)
    return classes
```

## Conclusion

**Question 20** Conclure sur l'intérêt de cet algorithme des forêts aléatoires.

Contrairement aux résultats commentés à la question 17, les pourcentages de réussite semblent insensibles à la taille des données (valable au-dessus de 100 données). Les pourcentages de réussite sont tous au-dessus de 83% contrairement à la méthode précédente qui produisait des pourcentages de réussite inférieurs à 80%.

De plus le temps de calcul n'a pas été augmenté mais plutôt diminué pour un même nombre de données.

On peut donc conclure que l'algorithme des forêts aléatoires à l'avantage d'améliorer la fiabilité de la prédiction avec un nombre de données et un temps de calcul réduits.