

La reconnaissance musicale selon le modèle de Shazam

Comment reconnaître une musique ?

Démarche

I) Introduction

- 1- Reconnaissance
- 2- Nécessité d'utiliser la FFT

II) Gestion de flux

- 1- Fichier audio
- 2- Spectre 2D

III) Empreinte (Fingerprinting)

- 1- Principe du seuillage
- 2- Création d'une empreinte

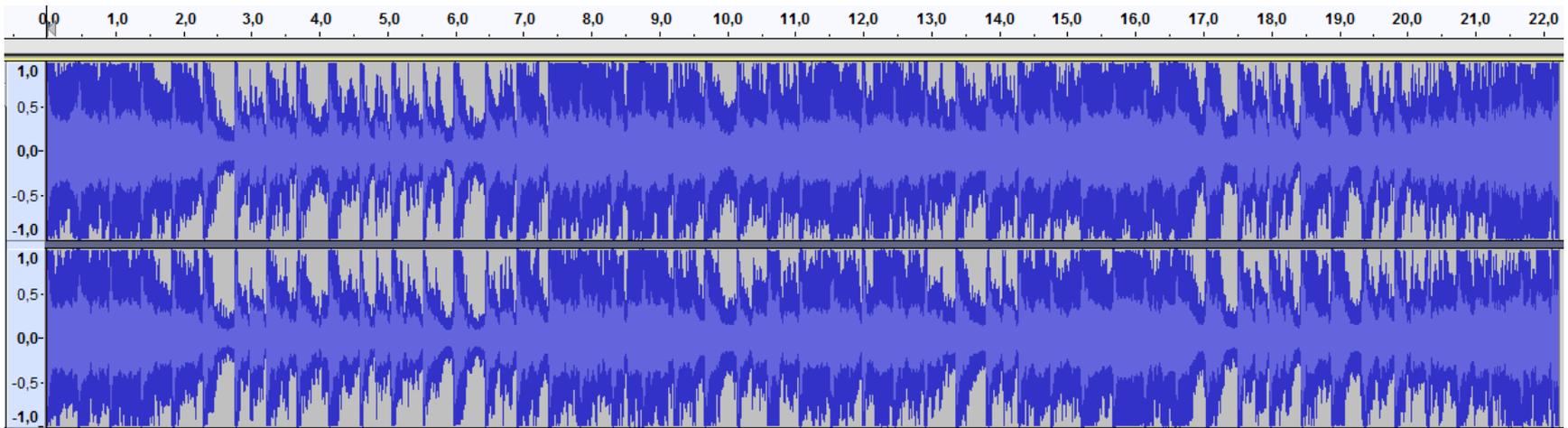
IV) Comparaison des empreintes

- 1- Utilisation du produit scalaire matriciel
- 2- Identification à partir des empreintes

V) Conclusion et ouverture

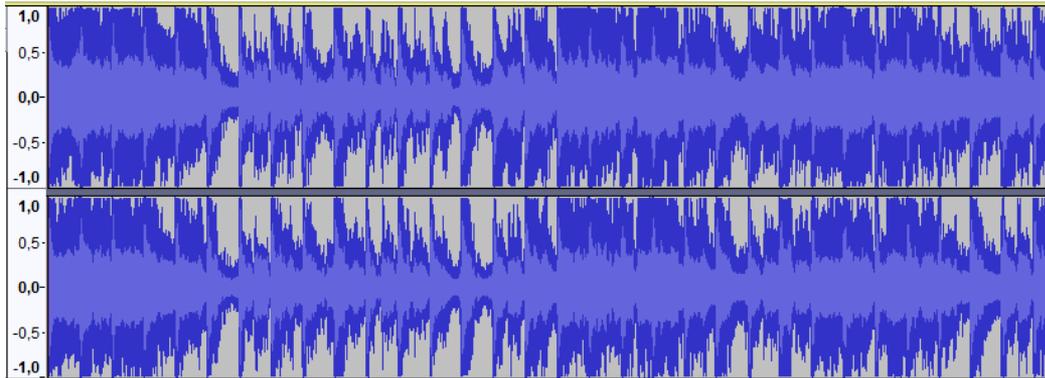
I. 1- Reconnaissance

Utilisation d'extraits ou flux musicaux privilégiée

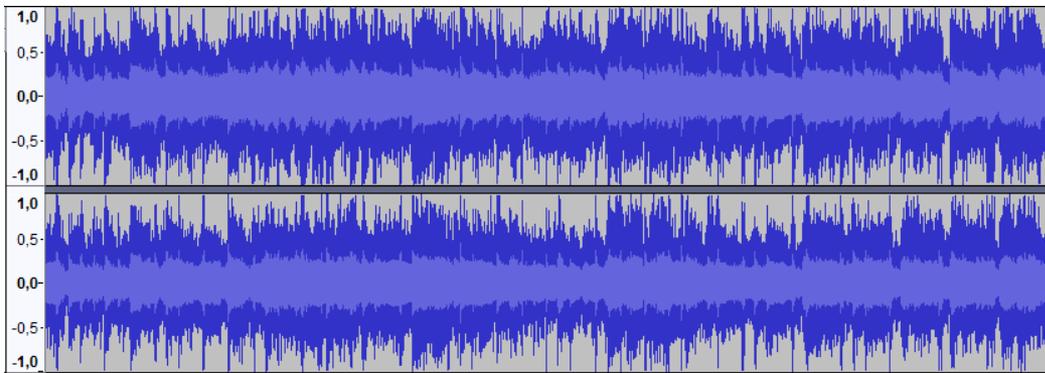


Extrait de *A kind of magic* de Queen

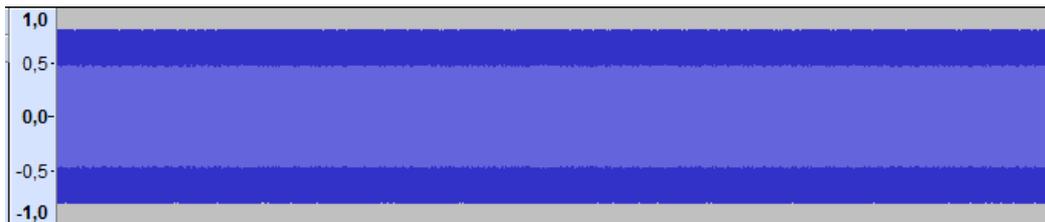
I. 2- Nécessité d'utiliser la FFT



A kind of magic de
Queen



Good night song de
Tears for fears



Good night song de
Tears for fears bruité

II. 1-Fichier audio

Utilisation de fichiers wav

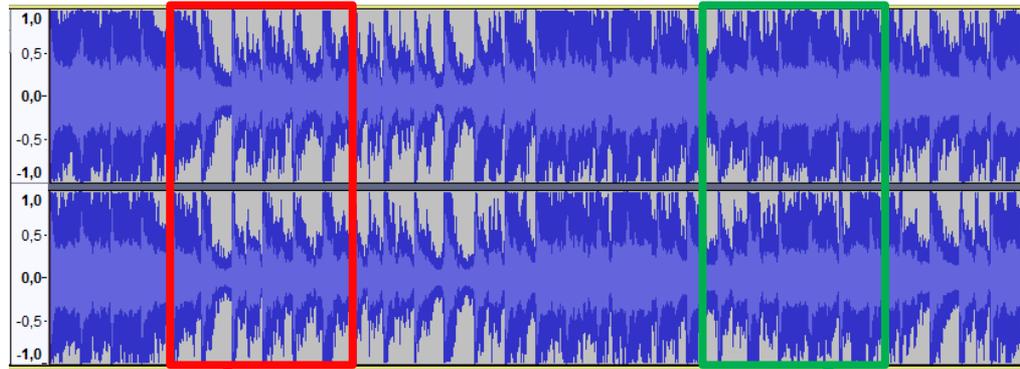


Ce format de fichiers audio permet un encodage sans aucune perte de qualité en 16 bits–44khz.

Avantages: lu par quasiment tous les types d'appareils
Inconvénients: format volumineux

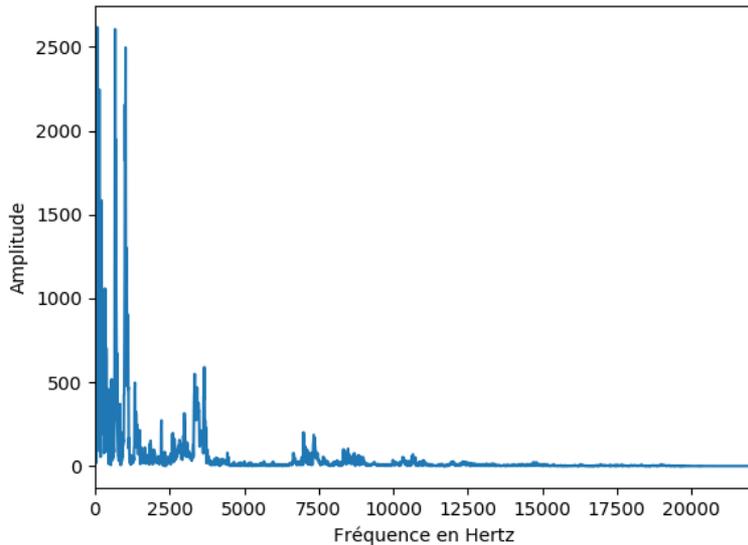
II. 2- Spectre 2D

a) Illustration du fenêtrage (séquençage)

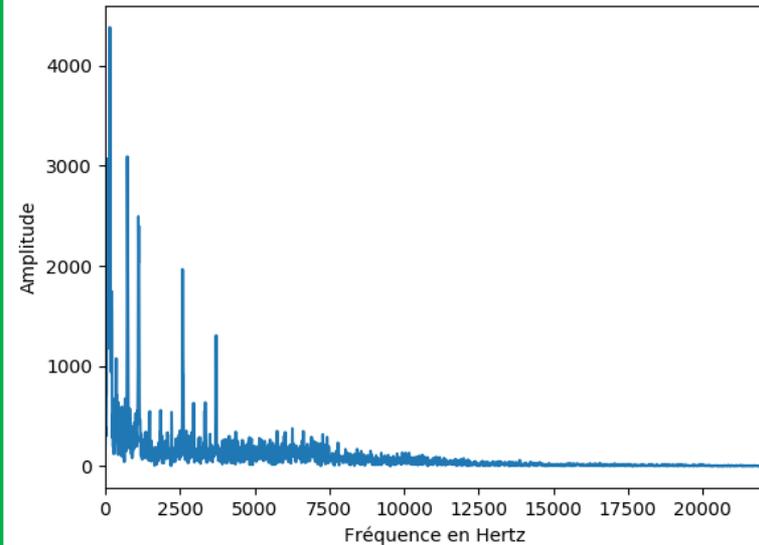


Après FFT

Représentation fréquentielle



Représentation fréquentielle



Fenêtrage pour *A kind of magic* de Queen

II. 2- Spectre 2D

b) Mise sous forme matricielle

Fichier sonore



Fonction « Séquence »

Ne

Amplitudes pour chaque échantillon

3.63	6.07	5.87	...	3.87	4.64	4.40
5.74	5.11	5.27	...	3.09	3.43	4.05
3.32	4.09	4.13	...	4.38	5.04	5.57
...						
5.26	4.71	4.74	...	4.97	4.75	5.05
3.41	4.75	4.28	...	4.27	4.42	4.39
6.06	6.49	5.90	...	4.78	4.42	4.88

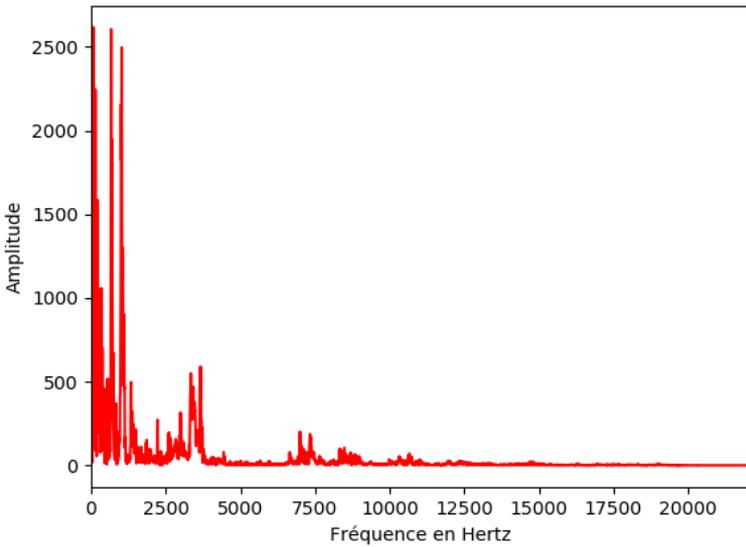
Fréquence

Matrice obtenue pour *A kind of magic* de Queen dont les coefficients sont arrondis au centième

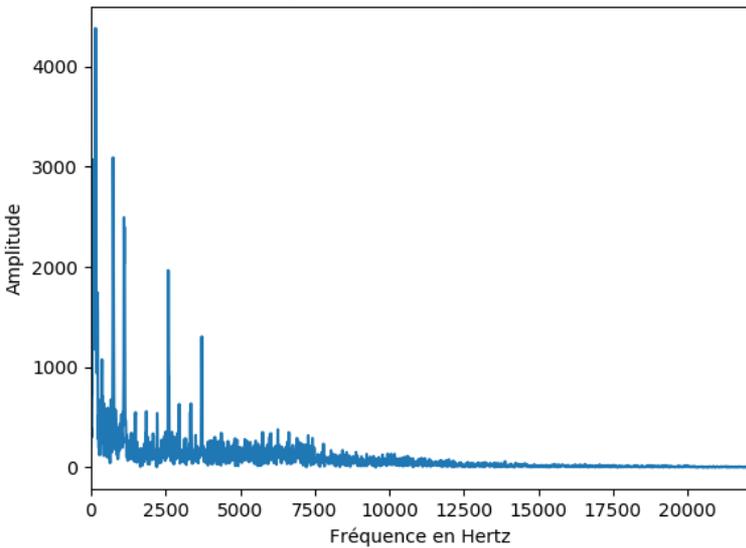
II. 2- Spectre 2D

c) Création d'un spectre

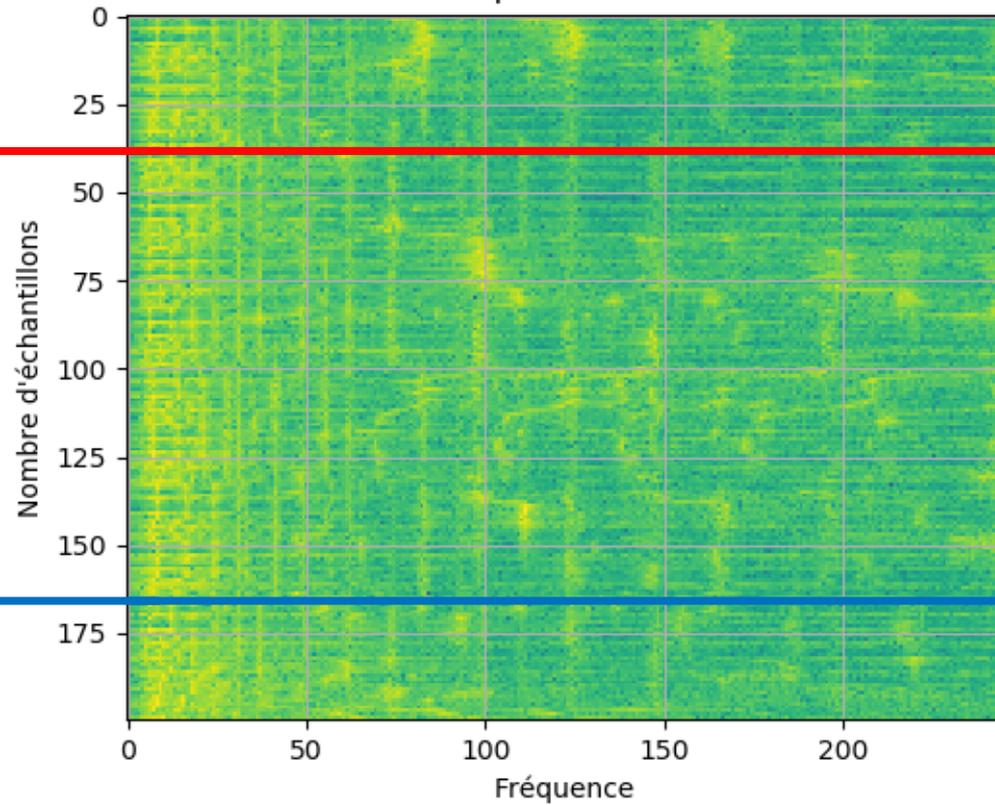
Représentation fréquentielle



Représentation fréquentielle

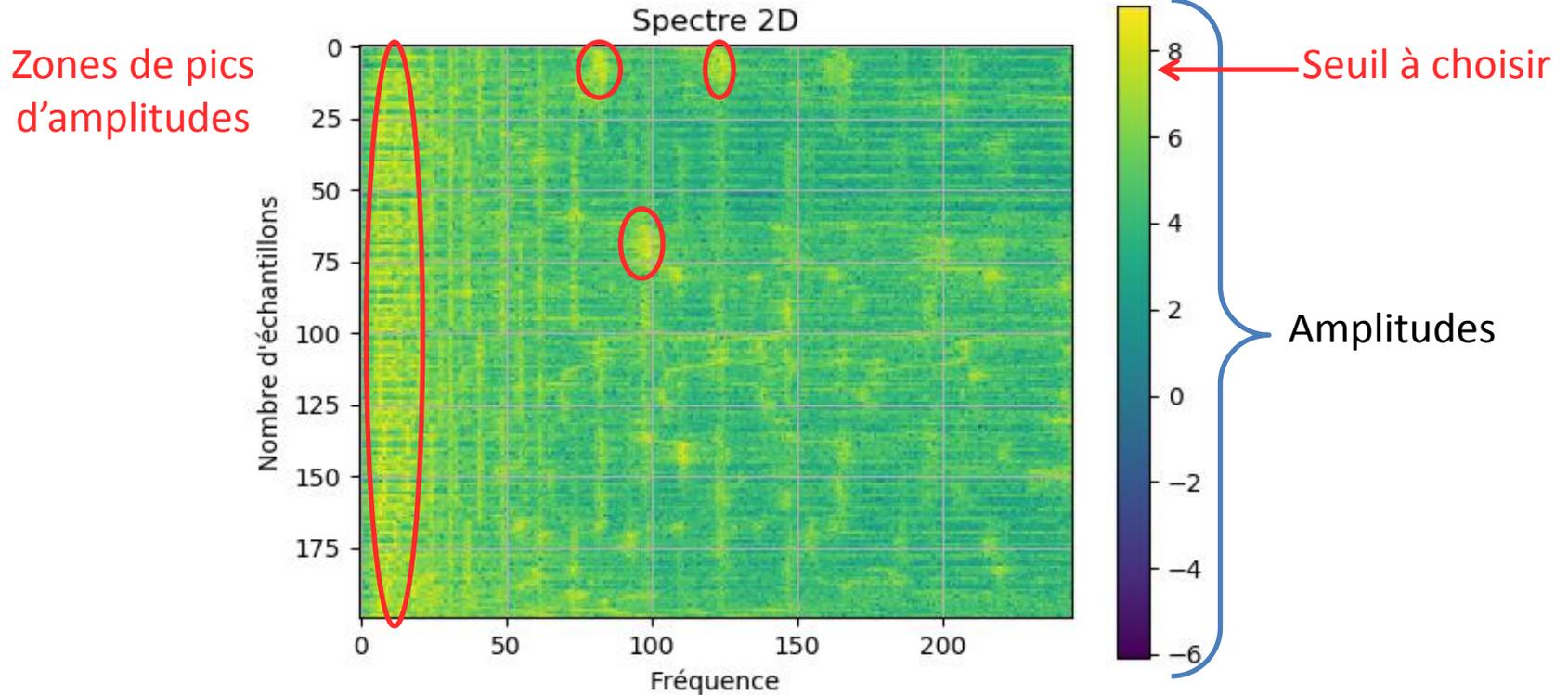


Spectre 2D



III.1- Principe du seuillage

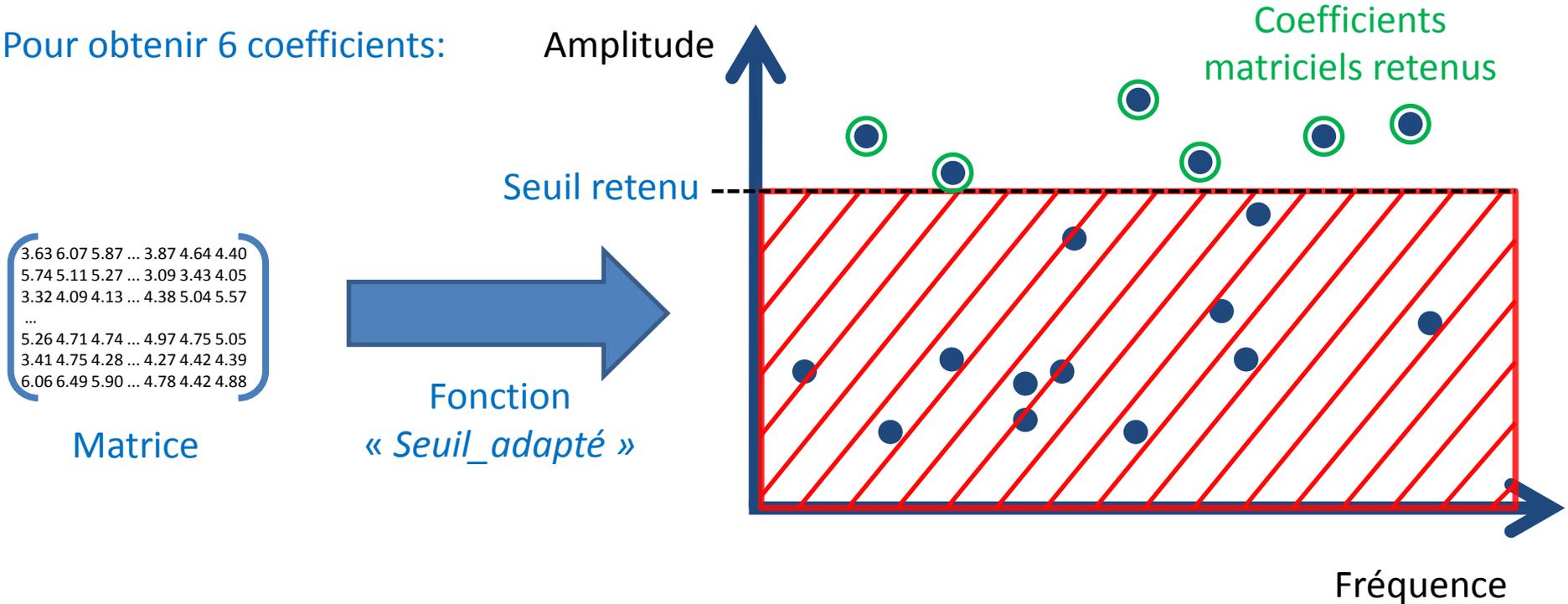
a) Pourquoi utiliser un seuillage ?



Spectre 2D pour *A kind of magic* de Queen

III.1- Principe du seuillage

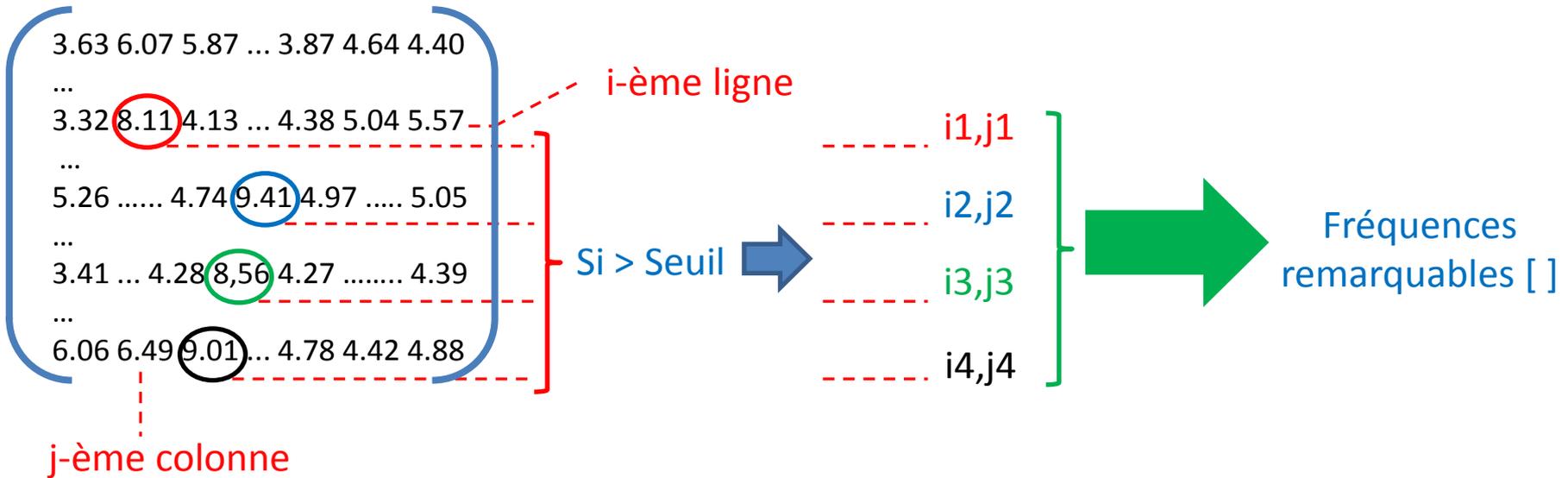
b) Utilisation du seuillage (méthode de dichotomie à partir du spectre 2D)



Vue en « coupe » du spectre pour un échantillon fixé

III. 2- Création d'une empreinte

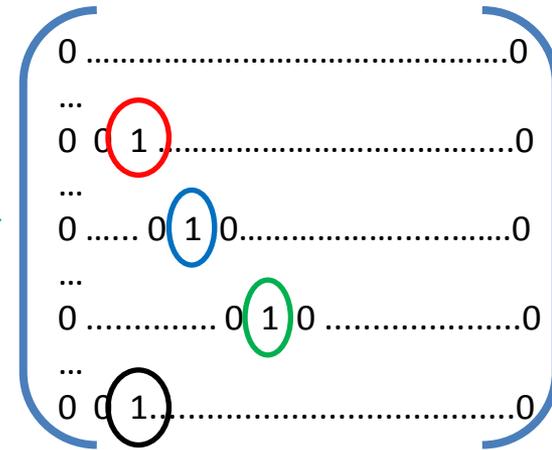
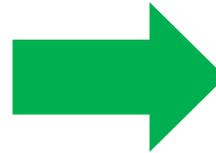
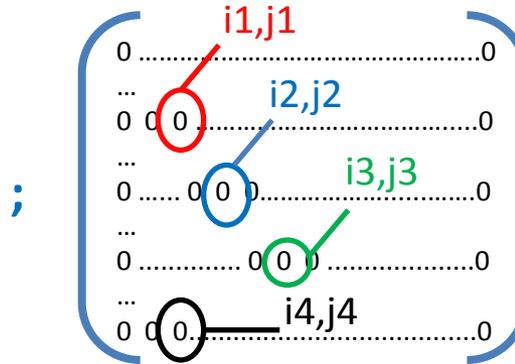
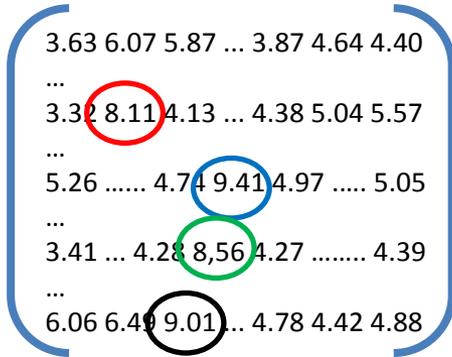
a) Identification des coefficients matriciels caractéristiques



Fonction « *Liste_frég_remarquables* »

III. 2- Création d'une empreinte

b) Elaboration de l'empreinte

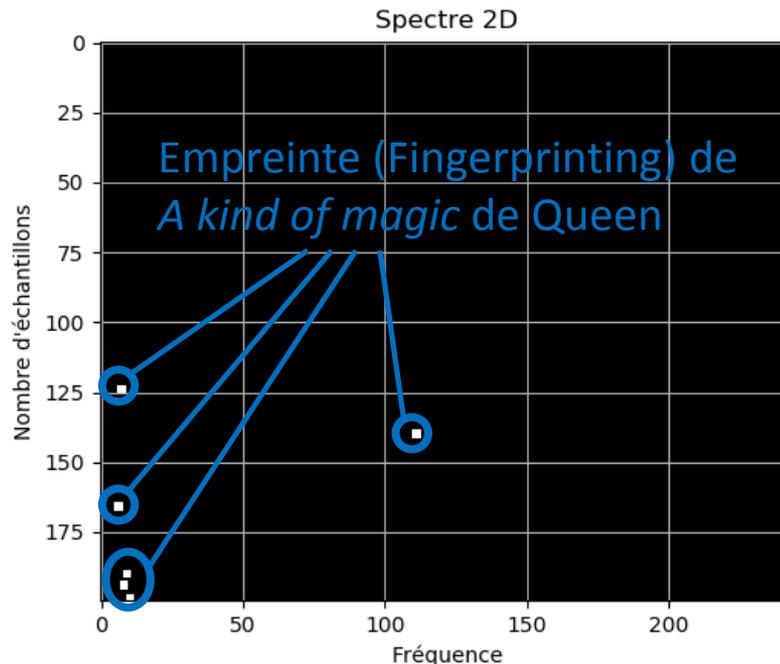


Empreinte sous forme matricielle

Empreinte sous forme matricielle



Affichage du spectre 2D de la matrice



III. 2- Création d'une empreinte

c) Création d'une zone d'incertitude autour des coefficients caractéristiques

3.63	6.07	5.87	...	3.87	4.64	4.40
...						
3.32	8.11	4.13	...	4.38	5.04	5.57
...						
3.21	5.34	2.87	3.98	5.55
5.26	4.74	9.41	4.97	5.05
4.88	6.54	7.11	3.56	4.67
...						
3.41	...	4.28	8,56	4.27	4.39
...						
6.06	6.49	9.01	...	4.78	4.42	4.88

Comparaison

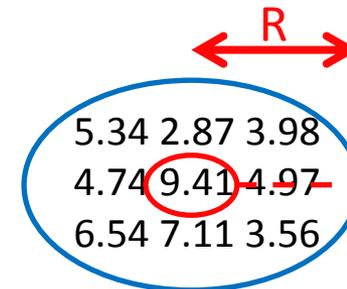


3.63	6.07	5.87	...	3.87	4.64	4.40
...						
3.32	8.11	4.13	...	4.38	5.04	5.57
...						
3.21	5.84	2.88	9.47	5.55
5.26	4.24	3.56	4.17	5.05
4.88	7.14	7.11	3.56	4.67
...						
3.41	...	4.28	8,56	4.27	4.39
...						
6.06	6.49	9.01	...	4.78	4.42	4.88

3.63	6.07	5.87	...	3.87	4.64	4.40
...						
3.32	8.11	4.13	...	4.38	5.04	5.57
...						
3.21	5.34	2.87	3.98	5.55
5.26	4.74	9.41	4.97	5.05
4.88	6.54	7.11	3.56	4.67
...						
3.41	...	4.28	8,56	4.27	4.39
...						
6.06	6.49	9.01	...	4.78	4.42	4.88

$i1,j1$

Pour un coefficient caractéristique en $i1,j1$



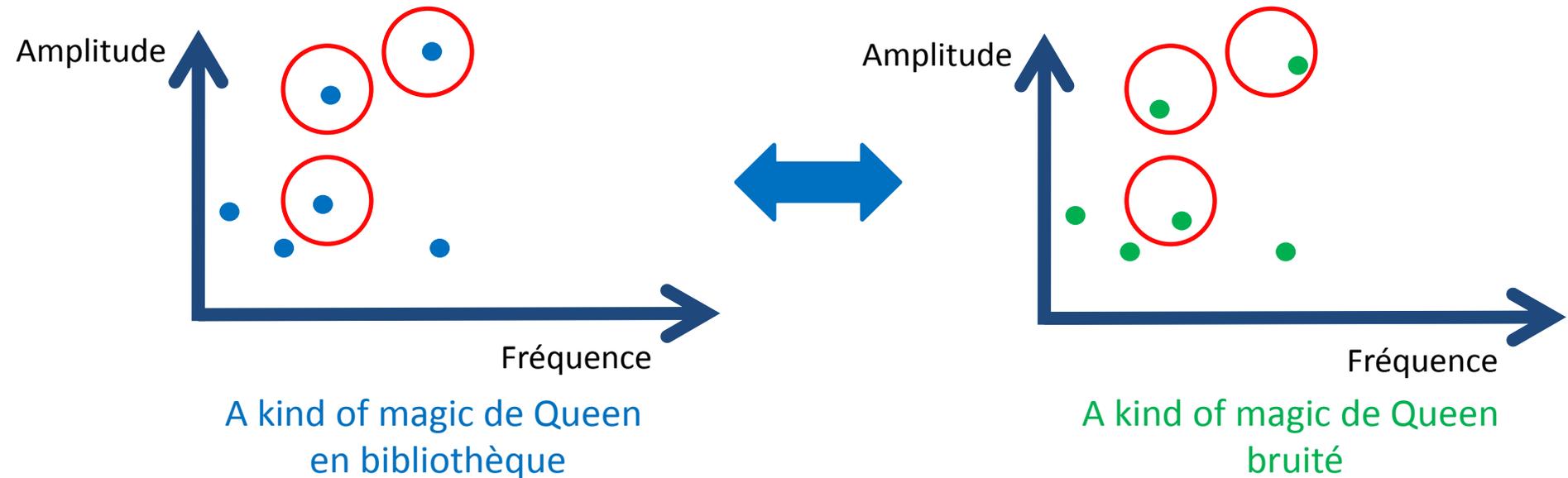
Coefficient caractéristique

Zone d'incertitude de rayon R autour du coefficient caractéristique

III. 2- Création d'une empreinte

d) Application du principe d'incertitude

Pour un certain R fixé:  R

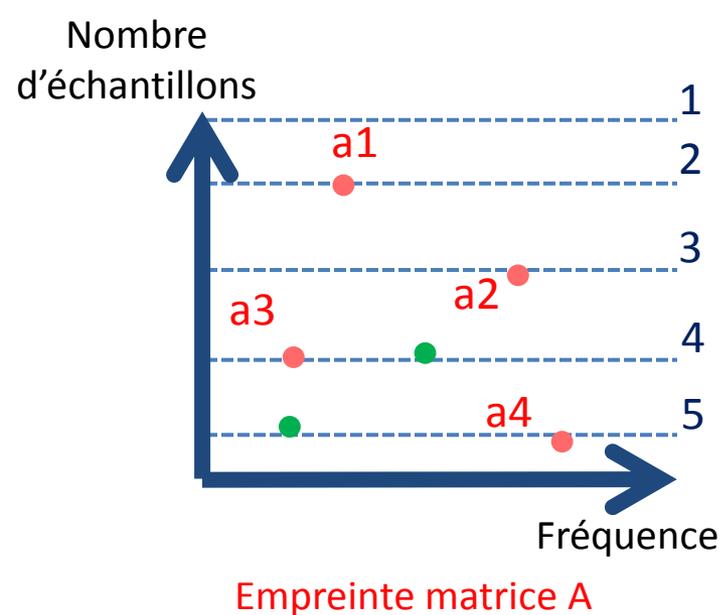


Pour un échantillon fixé commun aux deux matrices

IV. 1- Utilisation du produit scalaire matriciel

Soient $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ et $B = (b_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ deux matrices carrées.

$$\text{Produit scalaire } p_s = \text{tr}({}^tAB) = \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^n a_{i,j} b_{i,j} \right) = \sum_{1 \leq i,j \leq n} a_{i,j} b_{i,j}.$$



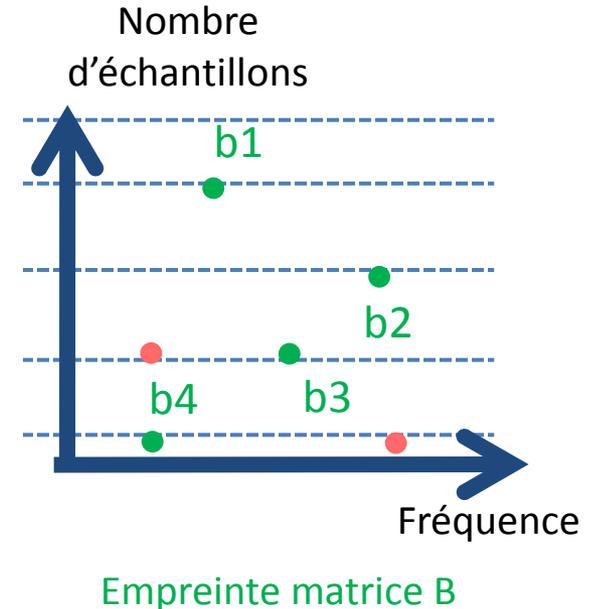
$$P_s = 0$$

$$P_s = a_1 * b_1$$

$$P_s = a_1 * b_1 + a_2 * b_2$$

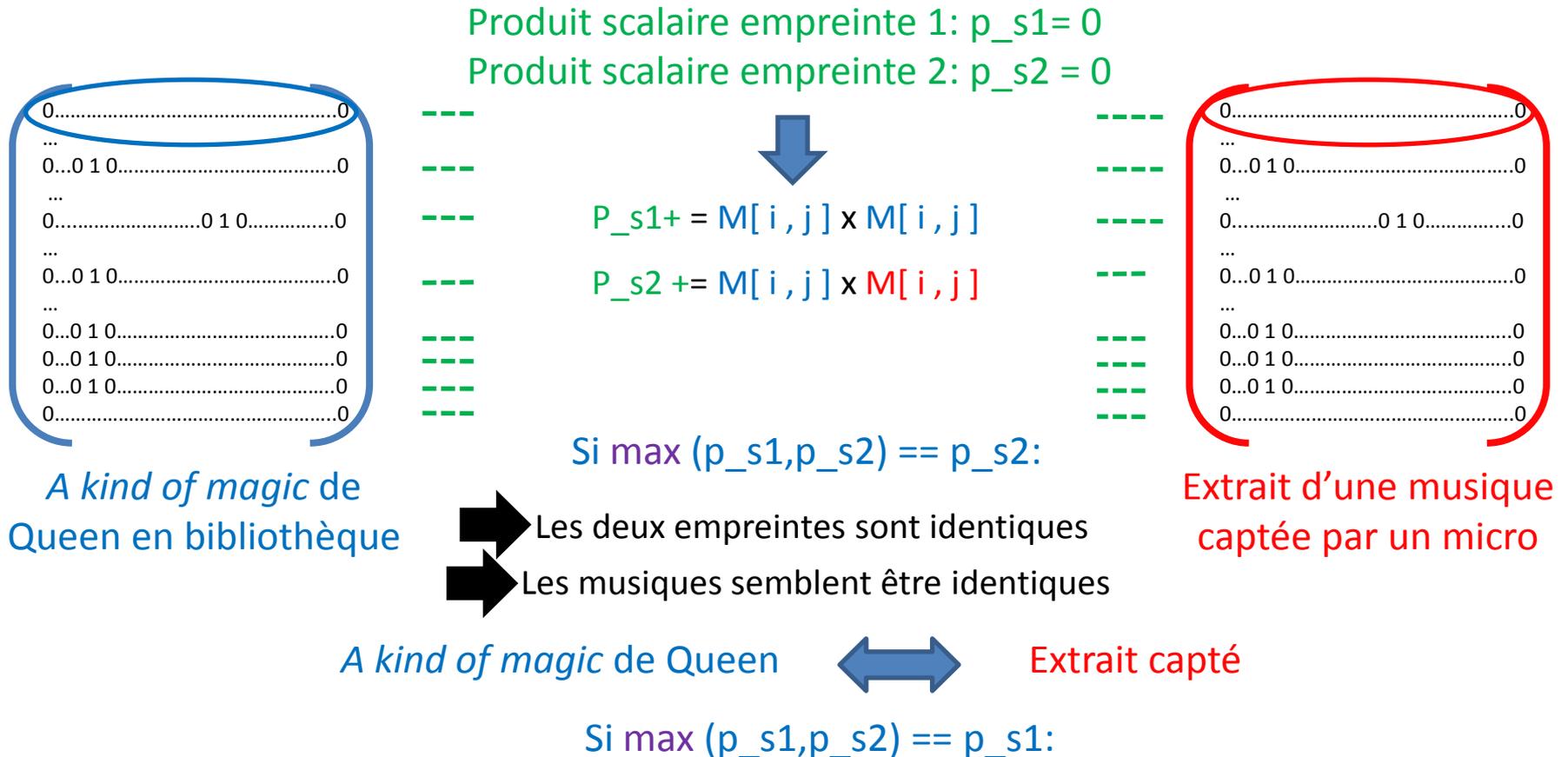
$$P_s = a_1 * b_1 + a_2 * b_2$$

$$P_s = a_1 * b_1 + a_2 * b_2$$



IV. 2- Identification à partir des empreintes

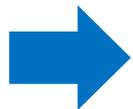
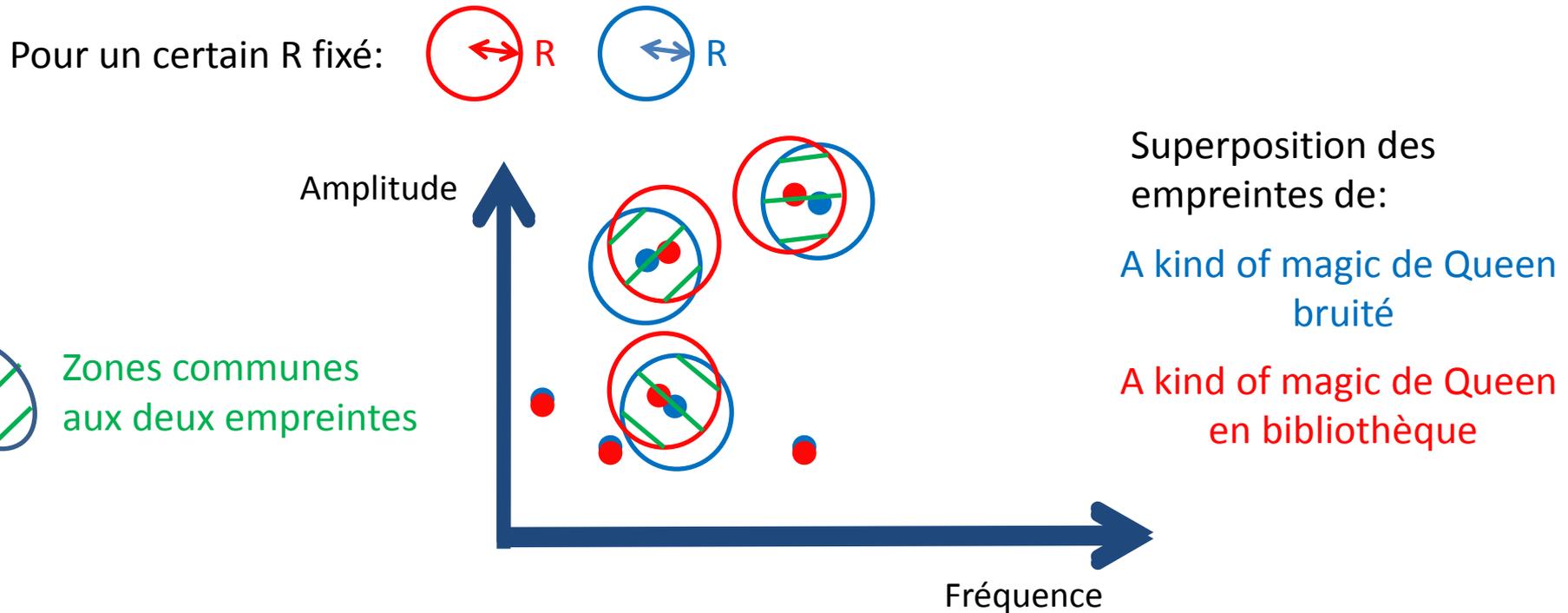
a) L'algorithme d'identification à partir du produit scalaire



Il faut regarder le nombre de points de l'empreinte de l'Extrait capté en commun avec ceux de *A kind of magic de Queen* pour déterminer s'ils correspondent ou non

IV. 2- Identification à partir des empreintes

b) Schématisation de la superposition des deux empreintes



Le nombre de points à l'intérieur de ces zones correspond à l'ensemble des points communs aux deux empreintes

Pour un échantillon fixé commun aux deux matrices

IV. 2- Identification à partir des empreintes

c) Résultats obtenus à partir de différents échantillons

Rayon R de la zone d'incertitude utilisée	Fichier audio comparé à A kind of magic de Queen (version studio)	Type de bruit	Amplitude du Bruit (Ajouté sur Audacity) (1 correspond à l'amplitude maximale de A kind of magic)	Nombre de points en commun entre les empreintes du fichier et de A kind of magic de Queen
R = 2	AKOMQB1	Blanc	0,1	42
R = 2	AKOMQB2	Blanc	0,5	42
R = 2	AKOMQB3	Blanc	0,9	33
R = 2	AKOMQB4	Blanc	1	33
R = 2	GNSTFF	Aucun	0	0

V. CONCLUSION ET OUVERTURE

- 1- Ajout manuel de bruit dont l'amplitude est limitée à 1 avec Audacity
- 2- Les fichiers audio de la bibliothèque sont eux même des extraits de musiques
- 3- Ce procédé algorithmique dans son principe à de nombreuses applications dans divers domaines scientifiques

ANNEXE

```
from pylab import *
from scipy.io import wavfile
from scipy import fftpack
import matplotlib.pyplot as plt
from math import *
```

```
def Extraction(NomFichier):
    Fe, source = wavfile.read(NomFichier)
    Te=1./Fe
    tps=[k*Te for k in range(len(source))]
    source=source[:,0]
    return tps,source,Fe
```

Extraction des données du fichier wav sous forme de listes

```
def FFT(tps, source, Fe):
    TF_source = fftpack.fft(source)/np.size(source)
    N=len(source)+1
    axe_f = arange(0.,N-1)*Fe/N
    return axe_f,TF_source
```

Transformée de Fourier rapide à partir des listes obtenues précédemment

```
def Affiche_spectre(axe_f,TF_source):
    figure(1)
    amplitude = np.abs(TF_source)
    Fe = axe_f[-1]
    plot(axe_f,amplitude,'-')
    title(u'Représentation fréquentielle')
    xlim(0,Fe/2)
    xlabel('Fréquence en Hertz')
    ylabel('Amplitude')
    show()
```

Représentation spectrale

```
def Affiche_mapping(matrice):
    figure(1)
    imshow(matrice,"Greys_r",interpolation='nearest')
    grid(True)
    title(u'Spectre 2D')
    xlabel('Fréquence')
    ylabel("Nombre d'échantillons")
    colorbar()
    show()
```

Affichage du spectre 2D

Création d'une matrice correspondant à la superposition de tous les échantillons de l'extrait

```
def Séquence(NomFichier):
    tps, source, Fe = Extraction(NomFichier)
    Ne=200
    longueur=len(tps)
    M = []
    for k in range(Ne):
        axe_f, TF_source = FFT(tps[k*(longueur//Ne):(k+1)*(longueur//Ne)], source[k*(longueur//Ne):(k+1)*(longueur//Ne)], Fe)
        N=len(TF_source)
        M.append(TF_source[0:N//20])
        #Affiche_spectre(axe_f, TF_source)
    M = np.log(abs(np.array(M)))
    #Affiche_mapping(M)
    return M
```

```
def Liste_fréq_remarquables(M, seuil):
    n_e, n_f = np.shape(M)
    L=[]
    for i in range(n_e):
        for j in range(n_f):
            if M[i,j]>seuil:
                L.append([i,j])
    return L
```

```
def Seuil_adapté(M, n_max):
    seuil1 = 10
    seuil2 = 0
    L = Liste_fréq_remarquables(M, seuil1)
    taille = len(L)
    while taille < n_max:
        seuil = (seuil1+seuil2)/2
        L = Liste_fréq_remarquables(M, seuil)
        print(len(L), seuil, taille)
        if len(L)>n_max:
            seuil2 = seuil
            taille = n_max-1
        else:
            seuil1 = seuil
            taille = len(L)
    return seuil
```

Liste contenant les coordonnées de tous les coefficients caractéristiques de la matrice

Elaboration par dichotomie d'un seuil à utiliser pour isoler les pics d'amplitude du spectre 2D

```
def Remplissage_Matrice(Matrice1,nbr_lig1,nbr_col1):
    M = np.zeros([nbr_lig1,nbr_col1])
    for i in range(nbr_lig1):
        for j in range(nbr_col1):
            M[i,j] = Matrice1[i,j]
    return M
```

← Remplissage d'une matrice

```
def Test_Len_Matrices(Matrice1,Matrice2):
    nbr_lig1,nbr_col1 = np.shape(Matrice1)
    nbr_lig2,nbr_col2 = np.shape(Matrice2)
    if nbr_col1 != nbr_col2:
        if min(nbr_col1,nbr_col2) == nbr_col1:
            Matrice2 = Remplissage_Matrice(Matrice2,nbr_lig2,nbr_col1)
            return Matrice1,Matrice2
        else:
            Matrice1 = Remplissage_Matrice(Matrice1,nbr_lig2,nbr_col2)
            return Matrice1,Matrice2
    else:
        return Matrice1,Matrice2
```

← Modification (ou non) des matrices pour qu'elles soient de même taille

```
def Valeurs_fermées(M,seuil):
    L_f_r = Liste_fréq_remarquables(M,seuil)
    nbr_lig,nbr_col = np.shape(M)
    R = 2
    n = len(L_f_r)
    A = np.zeros([nbr_lig,nbr_col])
    for i in range(nbr_lig):
        for j in range(nbr_col):
            for c in L_f_r:
                ic,jc = c
                d = sqrt(((i-ic)**2)+((j-jc)**2))
                if d < R:
                    A[i,j] = 1
    Affiche_mapping(A)
    return A
```

← Création des empreintes avec une zone d'incertitude

```

def Produit_scalaire_matriciel(Matricel,Matrice2):
    M1,M2 = Test_Len_Matrices(Matricel,Matrice2)
    nbr_lig,nbr_col = np.shape(M1)
    p_s1 = 0
    p_s2 = 0
    nombre_de_points_commun = 0
    for i in range(nbr_lig):
        for j in range(nbr_col):
            p_s1+= M1[i,j]*M1[i,j]
            p_s2+= M1[i,j]*M2[i,j]
    if max(p_s1,p_s2) == p_s2:
        return True
    else:
        return False
##    return num/den

```

← Comparaison du produit scalaire
de « référence » et « d'application »

```

def Points_communs(NomFichier1,NomFichier2,Nombredepoints):
    Matricel = Séquence(NomFichier1)
    Matrice2 = Séquence(NomFichier2)
    seuil1 = Seuil_adapté2(Matricel,Nombredepoints)
    seuil2 = Seuil_adapté2(Matrice2,Nombredepoints)
    V_f1 = Valeurs_fermées(Matricel,seuil1)
    V_f2 = Valeurs_fermées(Matrice2,seuil2)
    M1,M2 = Test_Len_Matrices(V_f1,V_f2)
    nbr_lig,nbr_col = np.shape(M1)
    nombre_de_points_commun = 0
    for i in range(nbr_lig):
        for j in range(nbr_col):
            if M1[i,j]*M2[i,j] != 0:
                nombre_de_points_commun+=1
    print(nombre_de_points_commun)

```

← Affichage du nombre de points
communs à deux empreintes

```

def Points_communs2 (Empreinte1, Empreinte2):
    M1, M2 = Test_Len_Matrices (Empreinte1, Empreinte2)
    nbr_lig, nbr_col = np.shape (M1)
    nombre_de_points_commun = 0
    for i in range (nbr_lig):
        for j in range (nbr_col):
            if M1[i,j]*M2[i,j] != 0:
                nombre_de_points_commun+=1
    return nombre_de_points_commun

```

← Affichage du nombre de points communs à deux empreintes

```

def Identification_musique (NomFichier1, NomFichier2, Nombredepoints):
    Matrice1 = Séquence (NomFichier1)
    Matrice2 = Séquence (NomFichier2)
    seuil1 = Seuil_adapté2 (Matrice1, Nombredepoints)
    seuil2 = Seuil_adapté2 (Matrice2, Nombredepoints)
    V_f1 = Valeurs_fermées (Matrice1, seuil1)
    V_f2 = Valeurs_fermées (Matrice2, seuil2)
    if Produit_scalaire_matriciel (V_f1, V_f2) == True or Points_communs2 (V_f1, V_f2) >= 30:
        print ('Les musiques semblent être identiques !')
    else:
        print ('Les musiques semblent être différentes !')

```

← Identification de l'extrait inconnu en le comparant à un extrait connu