Reconnaissance et séparation de notes et d'accords dans un fichier audio musical par analyse spectrale





Florentin Noguès N°11968 2023-2024

Images: flaticon.com

Introduction

Abscisse: Temps [s]

Ordonnée : Amplitude [unité non communiquée]

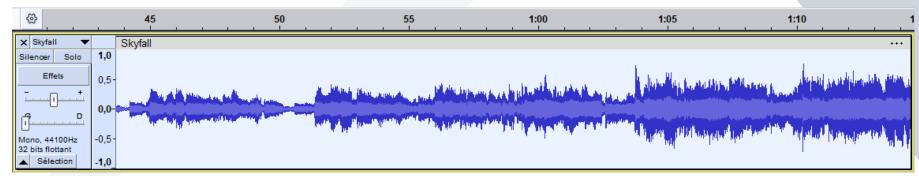


Figure 1. Représentation temporelle de Skyfall – Adele dans le logiciel Audacity

Comment isoler et reconnaître des notes extraites d'un morceau musical ?

Objectif

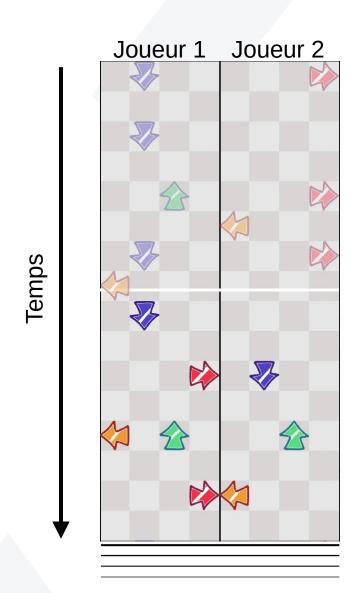
Génération d'une partition pour un jeu vidéo de rythme : Friday Night Funkin' (FnF)



Figure 2. Capture d'écran d'une partie de FnF

Complexité du problème

Figure 3. Partition d'une musique du jeu FnF



Plan

- 1. Simplifications choisies
- 2. Une façon d'exploiter un fichier sonore
- 3. Conjecture
- 4. Mise en application de la conjecture
- 5. Analyse des résultats
- 6. Conclusion

Simplifications choisies



Fichier voix uniquement

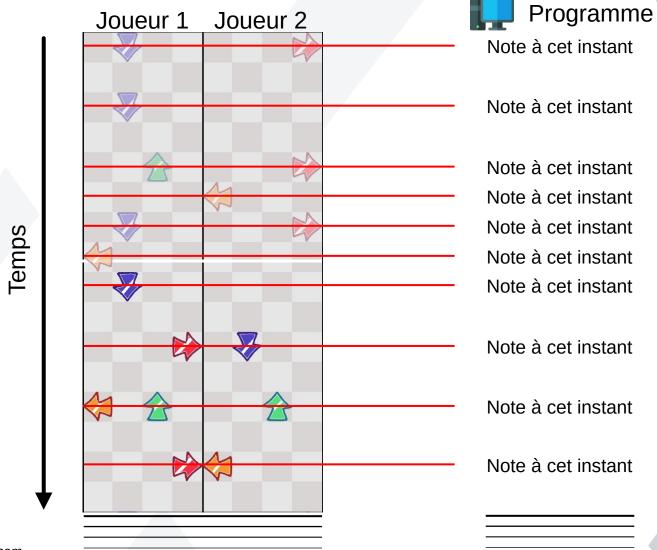


Détection d'occurrences de notes

6/32

Simplifications choisies

Figure 4. Schématisation du problème



7/32

Exploiter un fichier sonore

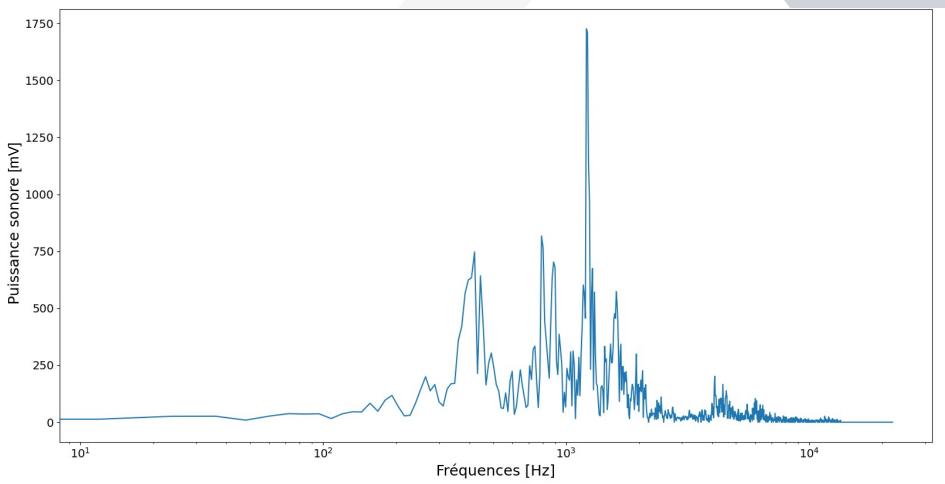


Figure 5. Représentation fréquentielle d'une note de Trapped – OurpleV3

Exploiter un fichier sonore

Abscisse: Temps [s]

Ordonnée : Fréquence [Hz]

Couleur : Amplitude [unité non communiquée]

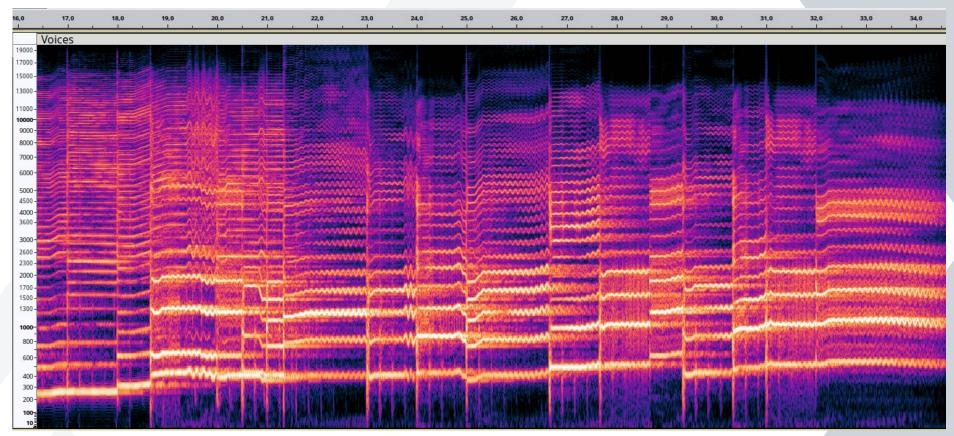


Figure 6. Sonogramme d'une partie du fichier Voix de Trapped – OurpleGuyV3 générée par Audacity

Conjecture

Abscisse : Temps [s]

Ordonnée : Fréquence [Hz]

Couleur : Amplitude [unité non communiquée]

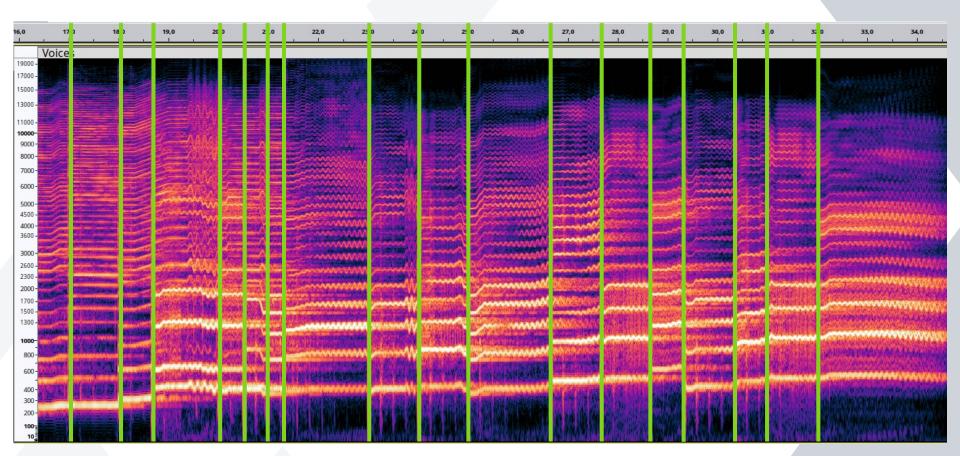


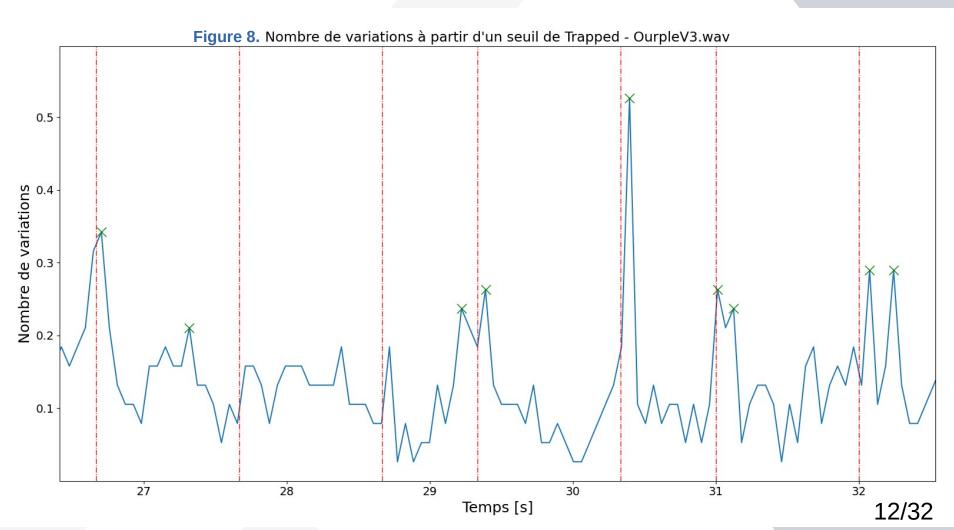
Figure 7. Sonogramme d'une partie du fichier Voix de Trapped – OurpleGuyV3 générée par Audacity

Mise en application

- Utilisation de la fonction fftfreq de la bibliothèque scipy
- Création du sonagramme
- Dérivation de la puissance sonore à fréquence fixée en fonction du temps
- Comptage des dérivations à partir d'un certain seuil

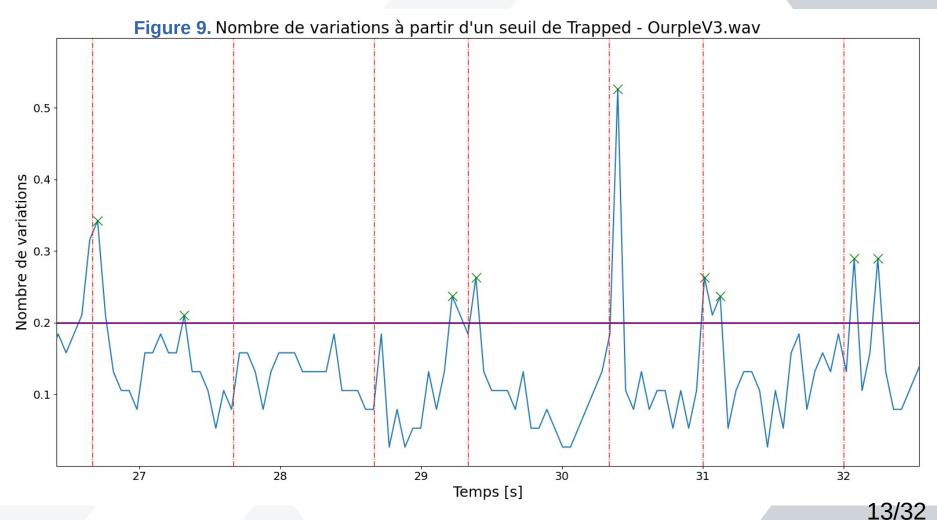
Mise en application

Seuil: 800 mV/s



Mise en application

Seuil: 800 mV/s Hauteur min: 0.2

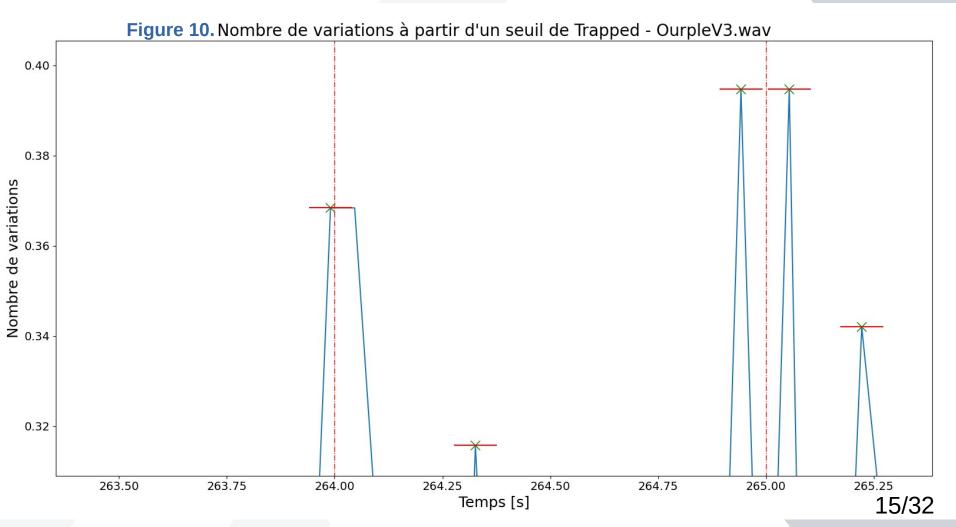


Analyse des résultats Comment?

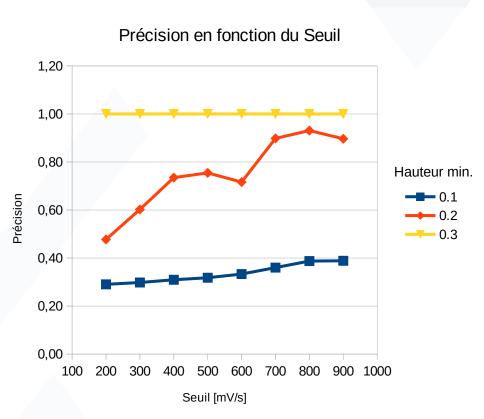
- Algorithme testé sur différentes valeurs de seuils et de hauteurs
- Utilisation de partitions déjà créées par la communauté.
 - Notes générées bien placées
 - Nombre de notes générées
- Utilisation de deux quantités
 - Précision
 - Notes correctement générées / Notes originelles

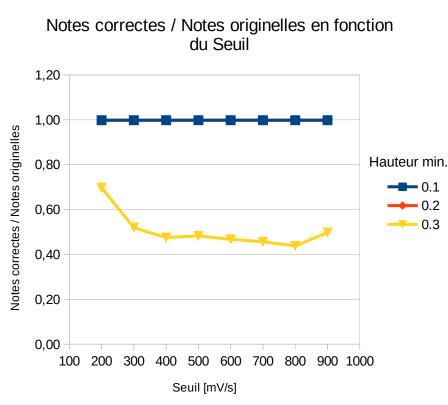
Analyse des résultats

Seuil: 800 mV/s Hauteur min: 0.2 Erreur: 0.05 s

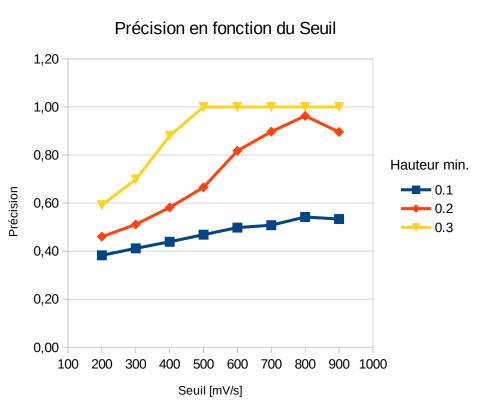


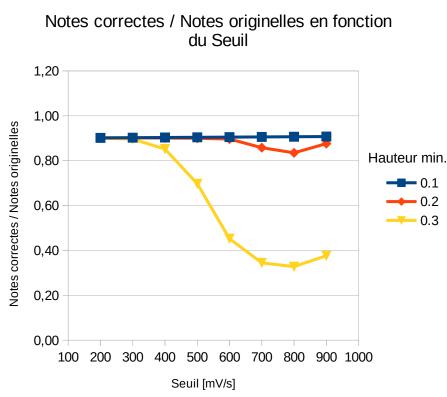
Analyse des résultats Restless – Ourple V3



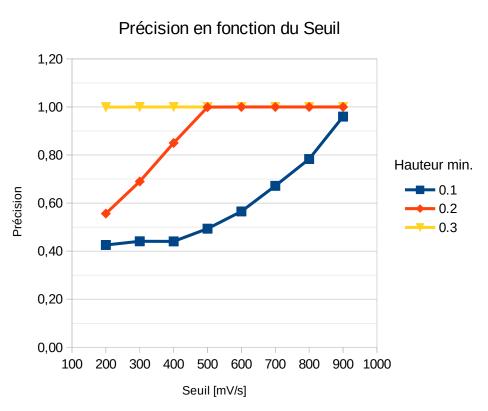


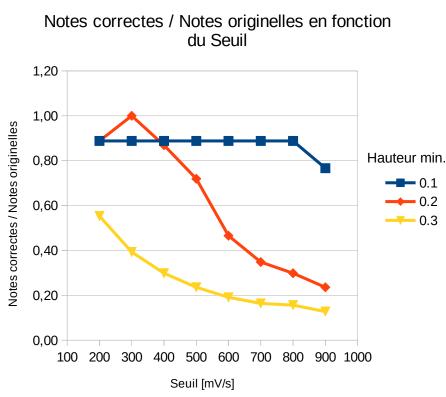
Analyse des résultats Impatience – Funkscop





Analyse des résultats Followed – Ourple V3





Conclusion

- La méthode fonctionne : les résultats sont bons
- La méthode est incomplète
- Résultats imparfaits toutefois : légitimité de l'utilisation de l'IA

19/32

Annexe Code | main.py

```
1 from matplotlib import pyplot as plt
 2 import numpy as np
 3 from scipy.signal import find_peaks
 4 import lib
 6 musique = lib.Musique(134, "../../Musique/Voting Time - Impostor V4.wav", 32)
 7 partition = lib.Partition("../../Data musique/voting-time.json")
 8 nom_musique = "Voting Time"
10 for seuil_hauteur in np.arange(0.1, 0.31, 0.1):
    for seuil_derive in range(200, 1000, 100):
11
12
          print(str(seuil_hauteur) + str(seuil_derive) + " " + str(0.4 / 0.1 + 1000 /
100))
13
          notes = musique.generate_notes()
          lib.save_result(nom_musique, partition, seuil_hauteur, seuil_derive, notes)
14
```

```
1 class Musique:
     bpm = 0
    beat snap = 64
    path = ""
    fe = 0
6
     data = ""
7
     def __init__(self, bpm, path, beat_snap = 64):
 8
 9
          self.bpm = bpm
10
          self.beat_snap = beat_snap
          self.path = path
11
12
          self.fe, self.data = scipy.io.wavfile.read(self.path)
13
     H = H = H
14
     Dérivation du spectrogramme en fonction du temps à fréquence fixée
15
16
17
     def __derive_ftt(self, spectro):
18
          taille_intensite = len(spectro[0])
          deriver_liste = [[0 for _ in range(0, taille_intensite)]]
19
20
21
          for i in range(1, len(spectro)):
22
               deriver_liste.append([])
23
               for j in range(0,taille_intensite):
                    deriver_liste[i].append((np.abs(spectro[i][j]))-np.abs(spectro[i-
24
1][j]))
          return deriver_liste
25
```

```
1
     11 11 11
     Nombre de secondes par note dans une partition de FNF
 5
     def get_periode_note(self):
 6
          return (4*60)/(self.beat_snap*self.bpm)
     \Pi \Pi \Pi
 8
     Génère un spectrogramme d'un son
10
     def generer_spectro(self):
11
12
          fourrier_liste = []
          left, right = self.data.T[0], self.data.T[1]
13
          N = math.trunc(self.fe * self.get_periode_note())
14
15
16
          maxi = math.ceil(len(self.data)/N)
17
18
          for i in range(1, maxi):
               fourrier = scipy.fft.fft(left[N*(i-1):N*i])
19
20
               fourrier_liste.append(2.0/N * np.abs(fourrier[:N//2]))
21
22
          return fourrier_liste
23
```

```
\Pi \Pi \Pi
     Compte le nombre de variations d'intensité de fréquence pour chaque intervalle de
temps
 6
     def count_diff(self, gap):
          N = math.trunc(self.fe * self.get_periode_note())
          deriver = self.deriver()
 8
          deriver_diff = [0]
10
11
          for i in range(1, len(deriver)):
12
               deriver_diff.append(0)
               for j in range(0, len(deriver[0])):
13
                    if deriver[i-1][j] - deriver[i][j] > gap:
14
                         deriver_diff[i] += 1
15
16
17
          return deriver_diff
18
19
     0.00
20
     Dérivation du spectrogramme en fonction du temps à fréquence fixée
21
22
     def deriver(self):
23
          return self.__derive_ftt(self.generer_spectro())
24
```

```
\Pi \Pi \Pi
     Compte le nombre de variations d'intensité de fréquence pour chaque intervalle de
temps
 6
     def count_diff(self, gap):
          N = math.trunc(self.fe * self.get_periode_note())
          deriver = self.deriver()
 8
          deriver_diff = [0]
10
11
          for i in range(1, len(deriver)):
12
               deriver_diff.append(0)
               for j in range(0, len(deriver[0])):
13
                    if deriver[i-1][j] - deriver[i][j] > gap:
14
                         deriver_diff[i] += 1
15
16
17
          return deriver_diff
18
19
     0.00
20
     Dérivation du spectrogramme en fonction du temps à fréquence fixée
21
22
     def deriver(self):
23
          return self.__derive_ftt(self.generer_spectro())
24
```

```
1
     0.00
    Affiche le spectrogramme du son
5
    def plot spectro(self):
          N = math.trunc(self.fe * self.get_periode_note())
6
8
          freq = scipy.fft.fftfreq(N, 1/self.fe)[:N//2]
 9
          temps = self.generate time()
10
11
          xfreq, xtemps = np.meshqrid(freq, temps)
12
13
          np_fourrier = np.array(self.generer_spectro())
14
          plt.xlabel("Temps [s]")
15
16
          plt.ylabel("Fréquences [Hz]")
          plt.title("Spectrogramme de " + os.path.basename(self.path))
17
18
          plt.pcolormesh(xtemps, xfreq, np_fourrier, shading="nearest",
antialiased=True, cmap="nipy_spectral")
19
          plt.colorbar(label="Puissance sonore", orientation="vertical", shrink=0.7)
          plt.ylim(0, 10000)
20
```

```
0.00
     Génère les notes
     def generate_notes(self, hauteur, seuil):
8
          temps = self.generate_time()
          diffs = np.array(self.count_diff(seuil))
10
          min_val = np.min(diffs)
11
12
          max_val = np.max(diffs)
13
          scaled_data = (diffs - min_val) / (max_val - min_val)
14
15
          peaks = find_peaks(scaled_data, height=hauteur)
16
17
18
          return temps[peaks[0]]
```

Annexe Code | lib.py > class Partition

```
1 class Partition:
     path = ""
     def __init__(self, path):
          self.path = path
 6
     11 11 11
8
     Récupère le nombre de notes dans une partition
     def nombreTotal(self):
10
          json_data = json.load(open(self.path))
11
12
          number = 0
          doublon = 0
13
14
15
          for section in json_data['song']['notes']:
               already_calculated = {}
16
               for note in section['sectionNotes']:
17
                     joueur = (note[1] <= 3) if 1 else 0</pre>
18
                    if not (note[0], (joueur)) in already_calculated:
19
20
                          number += 1
                          already_calculated[(note[0], (joueur))] = True
21
22
                    else:
23
                          doublon += 1
24
          return number
```

Annexe Code | lib.py > class Partition

```
1
     Renvoie une liste de notes présentes dans la partition
 5
     def notes(self):
 6
          json_data = json.load(open(self.path))
          notes = []
          for section in json_data['song']['notes']:
 8
 9
               for note in section['sectionNotes']:
10
                    if not (note[0] / 1000) in notes:
                         notes.append(note[0] / 1000)
11
12
          return sorted(notes)
13
     0.00
14
     Compte le nombre de notes correctements placées
15
16
17
18
     def compare(self, notes_gen):
19
          notes_bien_places = 0
20
          notes = self.notes()
21
          for i in range(0, len(notes_gen)):
22
               index = dichotomie(notes_gen[i], notes, 0.05)
23
               if index != -1:
24
                    notes.pop(index)
                    notes_bien_places += 1
25
          return notes_bien_places
26
```

Annexe Code | lib.py > Fonctions auxiliaires

```
1 """
 2 Recherche par dichotomie d'une note à epsilon près
 4 def dichotomie(value, array, epsilon):
     if len(array)==1:
 6
          if (abs(value - array[0]) < epsilon):</pre>
                return 0
          else:
 8
               return -1
     m = len(array)//2
10
     if abs(value - array[m]) < epsilon:</pre>
11
12
          return m
     elif value < array[m]:</pre>
13
          return dichotomie(value, array[:m], epsilon)
14
     elif value > array[m]:
15
16
          return m + dichotomie(value, array[m:], epsilon)
17
```

Annexe Code | lib.py > Fonction auxiliaires

```
1 """
 2 Enregistre les résultats dans un fichier au format JSON
4 def save_result(nom_musique, partition, seuil_hauteur, seuil_derive, notes):
    data = json.load(open("./resultat.json"))
6
     if(not nom_musique in data):
          data[nom_musique] = {}
          key = str(seuil_hauteur) + "," + str(seuil_derive)
8
 9
10
          if(not key in data[nom musique]):
               data[nom_musique][key] = {}
11
12
13
          data[nom_musique][key]['note_gen'] = len(notes)
14
          data[nom_musique][key]['note_correctes'] = partition.compare(notes)
          data[nom_musique][key]['note_partitions'] = partition.nombreTotal()
15
         data[nom_musique][key]['precision'] = data[nom_musique][key]
16
['note_correctes'] / data[nom_musique][key]['note_gen']
17
          data[nom_musique][key]['notes_correctes_manquantes'] = data[nom_musique]
[key]['note_partitions'] - data[nom_musique][key]['note_correctes']
18
          with open('./resultat.json', 'w', encoding='utf-8') as f:
19
20
               json.dump(data, f, ensure_ascii=True, indent=4)
```

Annexe Transformée de Fourier Discrète

$$egin{aligned} f_n &= \sum_{k=0}^{N-1} c_n e^{-2i\pirac{kn}{N}} \ f_n &= \sum_{k=0}^{rac{N}{2}-1} c_{2k} e^{-rac{2ikn\pi}{N/2}} + e^{-rac{2in\pi}{N}} \sum_{k=0}^{rac{N}{2}-1} c_{2k+1} e^{-rac{2ikn\pi}{N/2}} \ f_{n+rac{N}{2}} &= \sum_{k=0}^{rac{N}{2}-1} c_{2k} e^{-rac{2ikn\pi}{N/2}} - e^{-rac{2in\pi}{N}} \sum_{k=0}^{rac{N}{2}-1} c_{2k+1} e^{-rac{2ikn\pi}{N/2}} \end{aligned}$$

Annexe

Algorithme de Cooley-Tukey (Fast Fourier Transform)

```
1 def fft(x):
    N = len(x)
   if N == 1:
          return [x[0]]
    X = [0] * N
8
     paire = fft(x[:N:2])
     impaire = fft(x[1:N:2])
10
11
     for k in range(N//2):
          w = math.e^{**}(-2j*math.pi * k/N)
12
13
         X[k] = paire[k] + w * impaire[k]
         X[k + N//2] = paire[k] - w * impaire[k]
14
         0P += 2
15
16
17
    return X
```