
Rapport TP

TL Traitement Du Signal

Réalisé par:
Nabil ABDELOUAHED
Yann MARTIN

May 20, 2025

Contents

1	Partie 1: Quelques opérations de base sur les signaux	1
1.1	Signal numérique de synthèse	1
1.1.1	Génération du signal	1
1.1.2	Energie et puissance	1
1.1.3	Quantification	2
1.2	Signal audio	3
1.2.1	Enregistrement	3
1.2.2	Restitution	3
1.2.3	Quantification	4
1.2.4	Extraction de mots	4

1 Partie 1: Quelques opérations de base sur les signaux

1.1 Signal numérique de synthèse

1.1.1 Génération du signal

```
def sinus_echant(f0, fe, N):  
    t = np.arange(N) / fe  
    signal = np.sin(2 * np.pi * f0 * t)  
  
    plt.figure(figsize=(10, 4))  
    plt.plot(t, signal)  
    plt.title(f'Signal sinusoïdal : f0={f0} Hz, fe={fe} Hz, N={N}')  
    plt.xlabel('Temps (s)')  
    plt.ylabel('Amplitude')  
    plt.grid(True)  
    plt.show()  
  
    return signal
```

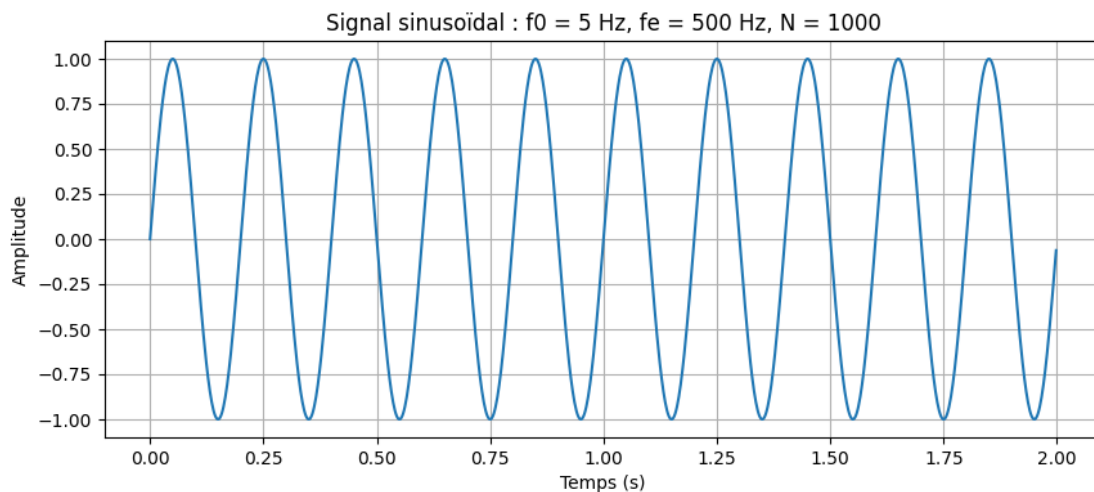


Figure 1: Signal sinusoïdal de fréquence f_0 échantillonné à f_e points par seconde et comportant en tout N points

1.1.2 Energie et puissance

Afin de calculer l'énergie et la puissance du signal sans utiliser de boucle for directement, on utilise:

```
def energie_signal(signal):  
    return np.sum(signal ** 2)  
  
def puissance_signal(signal):  
    return np.mean(signal ** 2)
```

```
puissance moyenne du signal echantillonné : 0.5  
puissance moyenne theorique : 0.5
```

Figure 2: Comparaison entre la puissance moyenne théorique et la puissance moyenne calculée du signal

1.1.3 Quantification

```
def quantifier(signal, N_bits):  
    """Quantifie un signal sur N bits"""  
    min_val, max_val = np.min(signal), np.max(signal)  
    levels = 2 ** N_bits  
    step = (max_val - min_val) / (levels - 1)  
    quantized_signal = np.round((signal - min_val) / step) * step + min_val  
    return quantized_signal
```

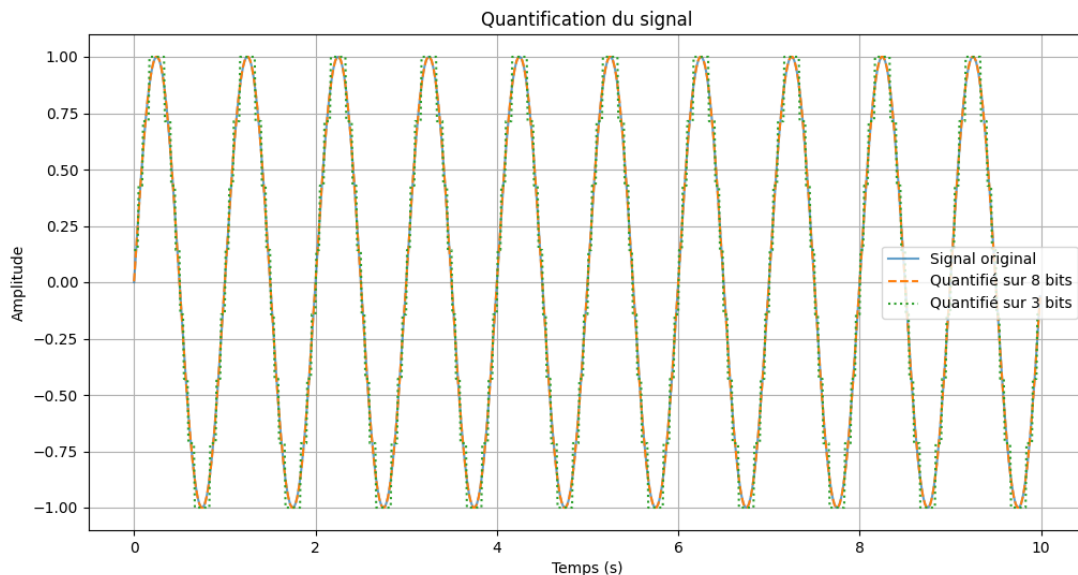


Figure 3: Quantification du signal à 3 et 8 bits

On remarque que le signal quantifié à 8 bits colle presque parfaitement à la courbe comparé au signal quantifié à 3 bits qui lui présente des paliers légèrement visibles et qui donc colle moins au signal d'origine.

Ensuite on calcule SNR du signal pour les deux quantifications:

```
bruit_q8 = signal - signal_q8  
bruit_q3 = signal - signal_q3  
  
energie_bruit_q8 = energie_signal(bruit_q8)  
energie_bruit_q3 = energie_signal(bruit_q3)  
  
energie_signal = energie_signal(signal)  
  
snr_q8 = 10 * np.log10(energie_signal / energie_bruit_q8) #en dB  
snr_q3 = 10 * np.log10(energie_signal / energie_bruit_q3) #en dB
```

```
Énergie du bruit de quantification (8 bits): 0.005038  
SNR (8 bits): 49.97 dB  
  
Énergie du bruit de quantification (3 bits): 5.899996  
SNR (3 bits): 19.28 dB
```

Figure 4: SNR pour chaque quantification

On remarque que l'énergie du bruit est plus élevée pour le signal quantifié à 3 bits. Le résultat est logique car on voit sur le graphe que ce signal est plus éloigné du signal d'origine comparé au signal quantifié à 8 bits. On a la même conclusion en raisonnant sur le SNR: $SNR_{q8} > SNR_{q3}$.

1.2 Signal audio

1.2.1 Enregistrement

Les deux mots enregistrés sont "Bonjour" et "ChatGpt".

1.2.2 Restitution

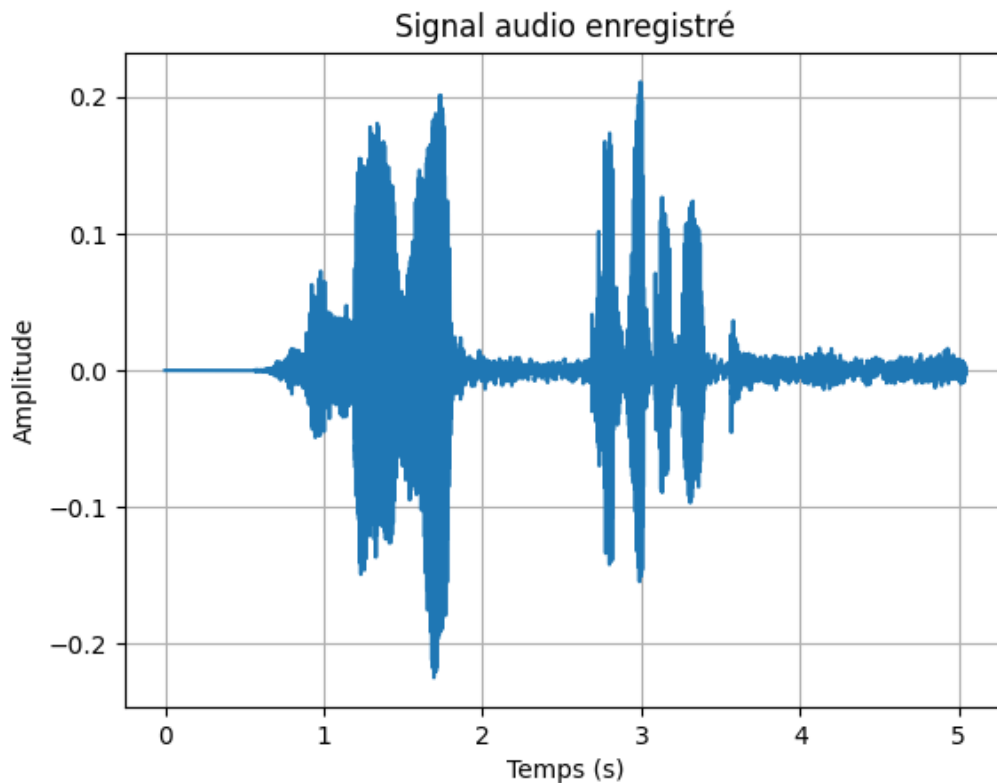


Figure 5: Signal enregistré avec Audacity

On écoute ensuite le signal à des fréquences de restitution différentes : f_e , $f_e * 2$ et $f_e // 2$.

Analyse du résultat:

- **Durée:**
 - Restituer à $2 \times f_e \rightarrow$ le son est plus rapide, la durée est divisée par 2.
 - Restituer à $0.5 \times f_e \rightarrow$ le son est ralenti, la durée est doublée.
- **Spectre:**
 - À fréquence de restitution plus haute \rightarrow son plus aigu (fréquences multipliées).
 - À fréquence plus basse \rightarrow son plus grave (fréquences divisées).

1.2.3 Quantification

Analyse du résultat:

- Moins de bits → moins de niveaux → plus d'erreurs d'arrondi → plus de bruit de quantification.
- À 3 bits, le signal est très "en escalier", ce qui altère fortement la qualité audio. L'audio est très bruité.
- À 8 bits, le son est encore reconnaissable, mais moins naturel. Cependant, il reste très proche du signal enregistré qui lui est à 16 bits PCM.

1.2.4 Extraction de mots

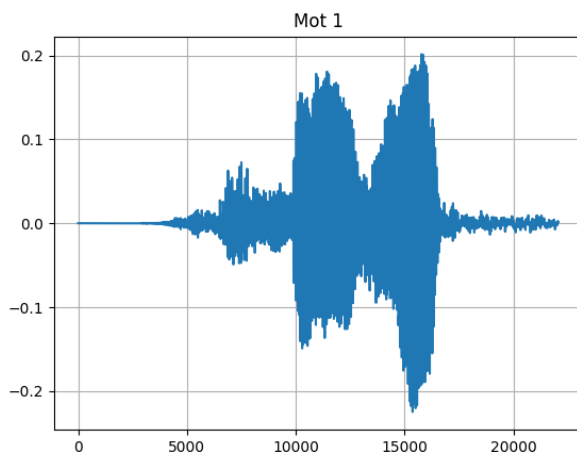
Après avoir identifié l'intervalle de temps pour chaque mot dans le signal enregistré on utilise ce code pour séparer les deux mots:

```
n1 = int(0.3 * fe)    #0.3 s
n2 = int(2.3 * fe)    #2.3 s
n3 = int(4 * fe)      #4 s
```

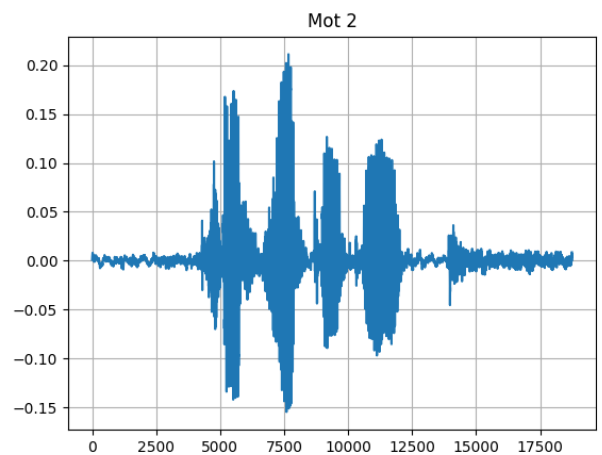
```
mot1 = y[n1:n2]
mot2 = y[n2+1:n3]
```

```
print("Mot_1_:")
sd.play(mot1, fe)
sd.wait()
```

```
print("Mot_2_:")
sd.play(mot2, fe)
sd.wait()
```



(a) Mot 1



(b) Mot 2

Figure 6: Séparation des deux mots

Puis on enregistre les deux mots séparément dans des fichiers .wav :

```
sf.write("mot1.wav", mot1, fe)
sf.write("mot2.wav", mot2, fe)
```