# Rapport TP TL Traitement Du Signal

Réalisé par: Nabil ABDELOUAHED Yann MARTIN

## Contents

1	Par	tie 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	Énergie et puissance	1
		1.1.3	Quantification	2
	1.2	Signal	audio	3
		1.2.1	Enregistrement	3
		1.2.2	Restitution à différentes fréquences	3
		1.2.3	Quantification du signal audio	4
		1.2.4	Extraction et séparation de mots	4
		1.2.5	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

Un signal sinusoïdal de fréquence  $f_0$  est généré par la fonction suivante:

$$x[n] = \sin\left(2\pi f_0 \frac{n}{f_e}\right)$$

où  $f_e$  est la fréquence d'échantillonnage et N le nombre d'échantillons.

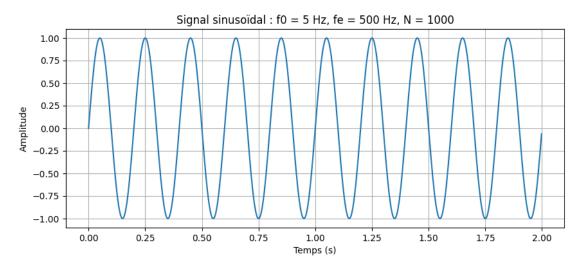


Figure 1: Signal sinusoïdal échantillonné

#### 1.1.2 Énergie et puissance

L'énergie d'un signal discret x[n] est donnée par :

$$E = \sum_{n=0}^{N-1} x[n]^2$$

Et la puissance moyenne par :

$$P = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n]^2$$

Considérons un signal sinusoïdal discret de la forme :

$$x[n] = A \cdot \sin\left(2\pi f_0 \frac{n}{f_e}\right)$$

La puissance moyenne théorique d'un signal périodique est calculée par la formule:

$$P = \lim_{N \to \infty} \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n]^2$$

En utilisant l'identité trigonométrique :

$$\sin^2(\theta) = \frac{1 - \cos(2\theta)}{2}$$

on obtient :

$$x[n]^2 = A^2 \cdot \frac{1 - \cos\left(4\pi f_0 \frac{n}{f_e}\right)}{2}$$

Ainsi, la puissance devient :

$$P = \lim_{N \to \infty} \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} A^2 \cdot \frac{1 - \cos\left(4\pi f_0 \frac{n}{f_e}\right)}{2} = \lim_{N \to \infty} \frac{A^2}{2} - \frac{A^2}{2N} \sum_{n=0}^{N-1} \cos\left(4\pi f_0 \frac{n}{f_e}\right) = \frac{A^2}{2}$$

Donc dans notre cas la puissance moyenne théorique est égale à 0.5.

Pour la puissance moyenne calculée numériquement pour le signal échantillonné on a la même formule mais sans la limite:

$$P = \frac{A^2}{2} - \frac{A^2}{2N} \sum_{n=0}^{N-1} \cos\left(4\pi f_0 \frac{n}{f_e}\right)$$

Cas idéal : si N est un multiple entier de la période du signal (i.e., N couvre un nombre entier de périodes), alors la somme des cosinus s'annule :

$$\sum_{n=0}^{N-1} \cos(4\pi f_0 t) = 0 \quad \Rightarrow \quad P = \frac{A^2}{2}$$

Cas général : si N n'est pas un multiple exact de la période, la somme ne s'annule pas et on observe une légère déviation de la puissance par rapport à  $\frac{A^2}{2}$ . Cela est dû au fait que le signal est tronqué entre deux points non symétriques.

En variant N on trouve plusieurs valeurs de la puissance moyenne qui restent proches de la valeur théorique:

- (.venv) deappool@deadpool-laptop:~/Desktop/tdl\_TS\$ /home/deappool/Depuissance moyenne du signal echantillonné : 0.5
- (.venv) deappool@deadpool-laptop:~/Desktop/tdl\_TS\$ /home/deappool/Depuissance moyenne du signal echantillonné : 0.50000000000000001
- (.venv) deappool@deadpool-laptop:~/Desktop/tdl\_TS\$ /home/deappool/Depuissance moyenne du signal echantillonné : 0.4999999999999999

Figure 2: Énergie et puissance du signal

#### 1.1.3 Quantification

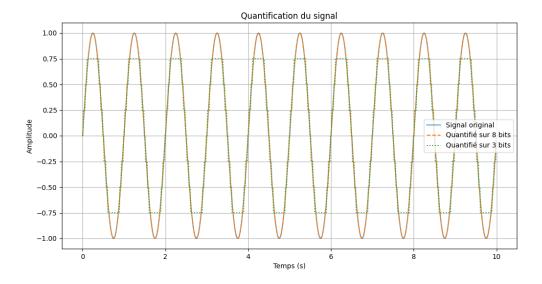


Figure 3: Quantification du signal à 3 et 8 bits

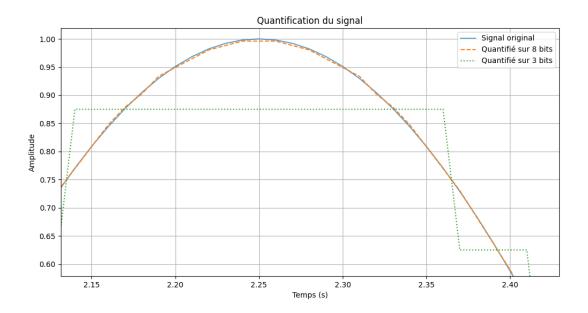


Figure 4: Zoom sur la quantification du signal à 3 et 8 bits

Le signal à 8 bits suit mieux la forme continue du signal d'origine mais on voit quand même quelques erruers. À 3 bits, les marches sont plus visibles et le signal produit est significativement moins fidéle au signal d'origine.

#### SNR (Signal-to-Noise Ratio):

$$SNR = 10 \log_{10} \left( \frac{E_{\text{signal}}}{E_{\text{bruit}}} \right)$$

```
Énergie du bruit de quantification (8 bits): 0.006400
SNR (8 bits): 49,92 dB
Énergie du bruit de quantification (3 bits): 6.236655
SNR (3 bits): 19,82 dB
```

Figure 5: SNR pour chaque niveau de quantification

On remarque que l'energie 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 méme conclusion en raisonant sur le SNR: SNRq8 > SNRq3.

#### 1.2 Signal audio

#### 1.2.1 Enregistrement

Les mots « Bonjour » et « ChatGpt » ont été enregistrés via Audacity.

#### 1.2.2 Restitution à différentes fréquences

L'audio est lu à  $f_e$ ,  $2f_e$  et  $\frac{f_e}{2}$ . Effets observés :

- **Durée :** doubler la fréquence de restitution divise la durée par deux (voix accélérée), tandis que la diviser par deux double la durée (voix ralentie).
- Hauteur : multiplier la fréquence de restitution rend la voix plus aiguë (fréquences doublées), la diminuer la rend plus grave (fréquences divisées).

• Applications: cette manipulation illustre le principe de transposition spectrale et d'étirement temporel.

#### 1.2.3 Quantification du signal audio

- À 3 bits : le son devient rugueux et très bruité, fortement altéré.
- À 8 bits : la voix reste compréhensible mais moins naturelle.
- À 16 bits (original) : qualité fidèle.

#### 1.2.4 Extraction et séparation de mots

Après repérage visuel, les deux mots ont été extraits via tranches temporelles, puis enregistrés :

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

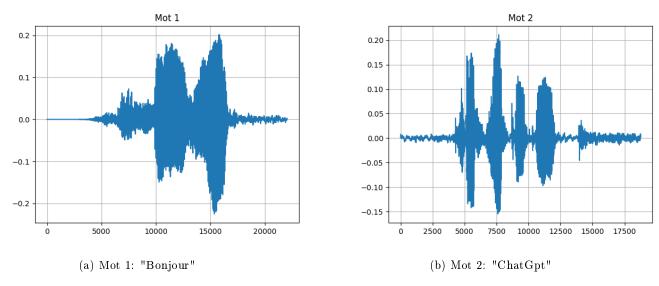


Figure 6: Séparation des mots dans le signal audio

#### 1.2.5 Extraction de mots

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

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()
```

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

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

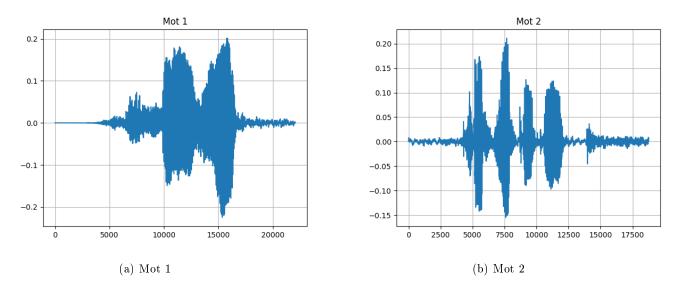


Figure 7: Séparation des deux mots