TP 1.4 Filtrage numerique corrige

November 3, 2020

1 Exercice sur le Théorème de Shanonn

On souhaite réaliser l'échantillonnage d'un signal s(t). Les paramètres de l'échantillonnage sont : N nombre de points et f_e fréquence d'échantillonnage.

- 1. Pour N = 1000 et $f_e = 20$ kHz
 - Que valent la période d'échantillonnage et l'intervalle minimum entre deux raies ?

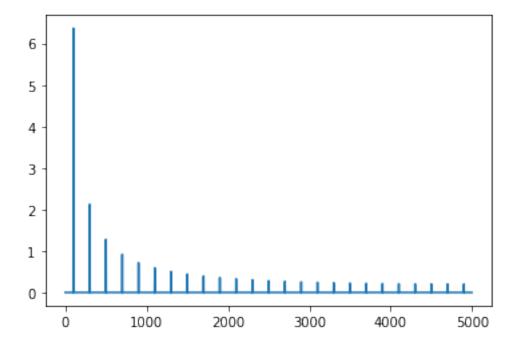
$$- T_e = 1/f_e = 50$$
 ţs et $\Delta f = 1/T_a = 1/(NT_e) = f_e/N = 20$ Hz

- Comment s'applique le théorème de Shannon dans ces conditions ?
 - $-f_{max} < f_e/2 \text{ soit } f_{max} < 10 \text{ kHz}$
- Comment diminuer l'intervalle minimum entre deux raies ?
 - augmenter N
- Comment échantillonner un signal de fréquence plus élevée ?
 - augmenter f_e
- 2. Le nombre de points d'échantillonnage est imposé pour un oscilloscope. Proposer une valeur de durée d'acquisition $t_{\rm obs}$ pour visualiser deux signaux sinusoïdaux de fréquences 4000 et 4020 Hz avec N=4096.
 - Δf < 20 Hz donc 1/ $t_{\rm obs}$ < 20 Hz donc $t_{\rm obs}$ > 50 ms
 - $f_{max} = 4020 \text{ Hz donc } 8040 \text{ Hz} < f_e \text{ donc } 8040 \text{ Hz} < \text{N}/t_{obs} \text{ donc } t_{obs} < 0.5 \text{ s}$
 - on peut donc choisir n'importe quelle valeur dans $0.05 \text{ s} < t_{obs} < 0.5 \text{ s}$
- 3. On souhaite visualiser le spectre de Fourier d'un signal créneau d'amplitude 5,0 V et de fréquence 100 Hz. Le programme suivant en Python permet de visualiser un signal et le spectre de Fourier. Cet algorithme sera utilisé dans l'exercice suivant. Proposer une valeur de *N* et de la fréquence d'échantillonnage.

```
[2]: import numpy as np
  import matplotlib.pyplot as plt
  N = 4000
  F = 100
  Fe = 10000
  Te, deltaF = 1/Fe, Fe/N
  T = 1/F
```

```
vT, vF = np.arange(N)*Te, np.arange(N)*deltaF
S = np.zeros(N)
Nb_pts_signal = round(T/Te)
for i in range(N) :
    j = i % Nb_pts_signal #j=modulo(i,Nb_pts_signal)
    if j < (Nb_pts_signal/2) :
        S[i] = 5
    else :
        S[i] = -5
TF_Se = np.fft.fft(S)
plt.plot(vF[:N//2], 1/N*2*abs(TF_Se[:N//2]))</pre>
```

[2]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x14da08c7278>]



2 Exercice sur le filtrage numérique

On souhaite réaliser un filtrage numérique avec un passe-bas du premier ordre. La période d'échantillonnage est notée T_e . Le signal numérisé est stocké dans une liste de taille N, notée V_E , contenant l'ensemble des valeurs V_E (nT_e) accessible par la commande Ve[n] avec $n \in [0, N1]$ en Python.

1. Déterminer l'équation différentielle reliant l'entrée V_E et la sortie V_S aux bornes du condensateur pour un circuit RC série. Définir ω_c , la pulsation de coupure à -3 dB.

•
$$RC\frac{dV_S}{dt} + V_S = V_E$$

- $\omega_c = 1/RC$
- 2. On veut construire la suite $V_S[k] = V_S(kT_e)$ pour k variant de 0 à N1.
 - Intégrer l'équation différentielle entre les points de mesures kT_e et $(k+1)T_e$. On utilise la méthode des trapèzes qui donne

$$\int_{kT_e}^{(k+1)T_e} V_S(t)dt \simeq \frac{V_S((k+1)T_e) + V_S(kT_e)}{2} T_e$$

$$-\frac{1}{\omega_c} (V_S((k+1)T_e) - V_S(kT_e)) + \frac{V_S((k+1)T_e) + V_S(kT_e)}{2} T_e = \frac{V_E((k+1)T_e) + V_E(kT_e)}{2} T_e$$

• Montrer que la relation de récurrence peut se mettre sous la forme :

$$VS[k+1] = AVS[k] + B(VE[k+1] + VE[k])$$

$$- (V_S((k+1)T_e) - V_S(kT_e)) + \frac{V_S((k+1)T_e) + V_S(kT_e)}{2} \omega_c T_e = \frac{V_E((k+1)T_e) + V_E(kT_e)}{2} \omega_c T_e$$

$$- (1 + \frac{\omega_c T_e}{2})V_S((k+1)T_e) = (1 - \frac{\omega_c T_e}{2})V_S(kT_e) + \frac{\omega_c T_e}{2} (V_E((k+1)T_e) + V_E(kT_e))$$

• Exprimer *A* et *B* en fonction de T_e , et ω_c .

$$-A = \frac{2 - \omega_c T_e}{2 + \omega_c T_e} \text{ et } B = \frac{\omega_c T_e}{2 + \omega_c T_e}$$

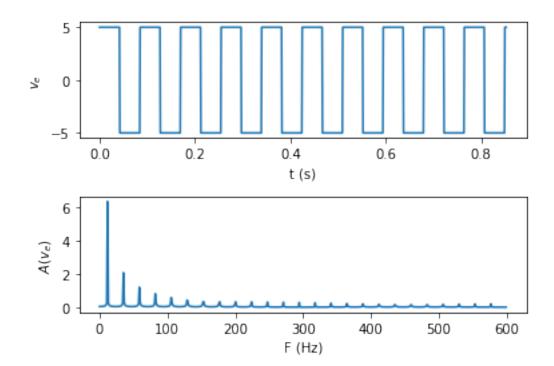
- 3. On part de VS[0] = 0.
 - En s'aidant de l'énoncé de l'exercice précédent, réaliser un programme Python permettant de créer un signal d'entrée constitué de 1024 points avec une fréquence d'échantillonnage de 1200 Hz, et visualiser le signal ainsi que son spectre.
 - Ecrire un programme mettant en oeuvre la relation de récurence de la question précédente afin de calculer le signal de sortie après passage dans le filtre
 - Visualiser le signal de sortie ainsi que son spectre.

```
[8]: N = 1024
Fe = 1200
F = 1200/1024*10
Te, deltaF = 1/Fe, Fe/N
T = 1/F
vT, vF = np.arange(N)*Te, np.arange(N)*deltaF
Se = np.zeros(N)
Nb_pts_signal = round(T/Te)
for i in range(N):
    j = i % Nb_pts_signal #j=modulo(i,Nb_pts_signal)
    if j < (Nb_pts_signal/2):
        Se[i] = 5
    else:
        Se[i] = -5</pre>
```

```
TF_Se = np.fft.fft(Se)

plt.subplots_adjust(hspace=.5)
plt.subplots_adjust(wspace=.5)
plt.subplot(211)
plt.plot(vT[:],Se[:])
plt.xlabel('t (s)')
plt.ylabel('$v_{e}$')
plt.subplot(212)
plt.plot(vF[:N//2], 1/N*2*abs(TF_Se[:N//2]))
plt.xlabel('F (Hz)')
plt.ylabel('$A(v_{e})$')
```

[8]: Text(0, 0.5, '\$A(v_{e})\$')

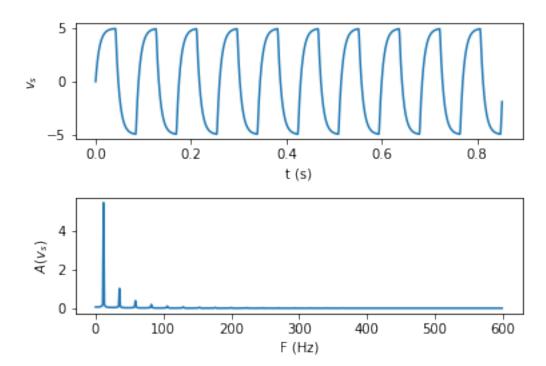


```
[9]: fc = 20
    omegac = 2*np.pi*fc
    A = (2.0-omegac*Te)/(2.0+omegac*Te)
    B = omegac*Te/(2.0+omegac*Te)

    Ss = np.zeros(N)
    for i in range(N-1) :
        Ss[i+1] = A*Ss[i]+B*(Se[i+1]+Se[i])
[10]: TF_Ss = np.fft.fft(Ss)
```

```
plt.subplots_adjust(hspace=.5)
plt.subplots_adjust(wspace=.5)
plt.subplot(211)
plt.plot(vT[:],Ss[:])
plt.xlabel('t (s)')
plt.ylabel('$v_{s}$')
plt.subplot(212)
plt.plot(vF[:N//2], 1/N*2*abs(TF_Ss[:N//2]))
plt.xlabel('F (Hz)')
plt.ylabel('$A(v_{s})$')
```

[10]: $Text(0, 0.5, '$A(v_{s})$')$



3 Pour expérimenter sur un son audio

Voici une liste de librairies qui seront utile pour manipuler un fichier son avec Python.

```
[]: import wave
import math
import binascii
import winsound
import struct
import os
import scipy.io.wavfile
import scipy
```

Choisissez ensuite un signal d'entrée constitué de deux harmoniques de fréquence f_a et f_b et via par exemple les paramètres suivants

```
[]: Ta = 2 #durée d'acquisition en seconde du signal
Fe = 44100 #fréquence d'échantillonnage en Hz pour signaux audio
f_a = 220 # fréquence en Hz de l'harmonique a présente dans le signal
f_b = 220*(2**4) # fréquence en Hz de l'harmonique b présente dans le signal
niveau = 1 # niveau sonore des hauts-parleur
nbCanal = 2 # stéreo
nbOctet = 1 # taille d'un échantillon : 1 octet = 8 bits
```

Après avoir calculé et affiché le signal d'entré V_e , vous pourrez écrire dans un fichier audio .wav votre signal audio à l'aide des lignes de commande suivantes

```
[]: NomFichier = 'son.wav'

Monson = wave.open(NomFichier,'w')

parametres = (nbCanal,nbOctet,Fe,N,'NONE','not compressed')# tuple

Monson.setparams(parametres) # création de l'en-tête (44 octets)

for i in range(0,N):

# canal gauche

# 127.5 + 0.5 pour arrondir à l'entier le plus proche

valG = wave.struct.pack('B',int(128.0 + 127.5*0.5*ve[i]))

# canal droit

valD = wave.struct.pack('B',int(128.0 + 127.5*0.5*ve[i]))

Monson.writeframes(valG + valD) # écriture frame

Monson.close()
```

Pour écouter ce même fichier audio .wav à l'aide de la librairie winsound vous pouvez utiliser les lignes de commandes suivantes

```
[]: Fichier = open(NomFichier, 'rb')
data = Fichier.read()
tailleFichier = len(data)
print('\nTaille du fichier', NomFichier, ':', tailleFichier, 'octets')
print("Lecture du contenu de l'en-tête (44 octets) :")
print(binascii.hexlify(data[0:44]))
print("Nombre d'octets de données :", tailleFichier - 44)
Fichier.close()
winsound.PlaySound('son.wav', winsound.SND_FILENAME)
```

Vous pouvez ensuite mettre en oeuvre le filtrage numérique de ce signal d'entrée et écouter le signal de sortie en écrivant votre signal de sortie dans un nouveau fichier .wav et en le lisant à l'aide de winsound.