Alteração de Taxas e Estruturas Polifásicas

May 14, 2021

Aluno: Leonardo José Held, 17203984.

Nesse trabalho, vamos implementar dois tipos de filtragem: filtragem usual - e lenta -, e por estruturas polifásicas - que pode ser mais rápida -. O sinal de voz utilizado foi gerado por computador, via o plano de estudante da https://www.naturalreaders.com. O texto falado é uma parte da música "Han-tyumi, the Confused Cyborg".

O código é em linguagem Python e a licença permissiva e aberta para todo o documento pode ser encontrada no final deste arquivo. Além disso, os códigos (interativos :-)!) e arquivos fonte podem ser encontrados em https://github.com/leonheld/explorations-into-dsp/tree/master/third-assignment.

A primeira parte desse trabalho (filtragem via método mais usual) é basicamente igual à primeira parte do segundo trabalho.

Incluindo algumas bibliotecas, comentários ao lado sobre o que cada uma faz

```
[1]: import wave # para lidar com arquivos WAVE
   import numpy as np # arrays, só que mais rápidos e melhores
   import scipy.signal as sps # para usar função correlação
   import scipy.fftpack as fftp # para gerar um gráfico de espectro de frequência
   import matplotlib.pyplot as plt # para gerar plots
   import seaborn as sns# plots mais belos, afinal, estética é sempre bom
   from IPython.display import Audio # para ter um player de aúdio inline, semu → necessidade de um externo
   from math import pi, cos

import warnings
warnings.filterwarnings('ignore') # Ignorar os warnings faz o programador seru → mais feliz

fs=48000
sns.set_theme()
```

Essa função separa os canais de aúdio. Copyright Andriy Makukha sob a Creative Commons License

```
[2]: def save_wav_channel(fn, wav, channel):
# Read data
```

```
nch = wav.getnchannels()
   depth = wav.getsampwidth()
   wav.setpos(0)
   sdata = wav.readframes(wav.getnframes())
   # Extract channel data (24-bit data not supported)
   typ = { 1: np.uint8, 2: np.uint16, 4: np.uint32 }.get(depth)
   if not typ:
       raise ValueError("sample width {} not supported".format(depth))
   if channel >= nch:
       raise ValueError("cannot extract channel {} out of {}".
→format(channel+1, nch))
   print ("Extracting channel {} out of {} channels, {}-bit depth".
→format(channel+1, nch, depth*8))
   data = np.fromstring(sdata, dtype=typ)
   ch_data = data[channel::nch]
   # Save channel to a separate file
   outwav = wave.open(fn, 'w')
   outwav.setparams(wav.getparams())
   outwav.setnchannels(1)
   outwav.writeframes(ch_data.tostring())
   outwav.close()
```

Trecho de código simples que abre o arquivo .wav e gera um numpy array normalizado Copyright Matthew Walker sob a Creative Commons License, com modificações

```
[3]: # Read file to get buffer
    voiceSampleTwoChannels = wave.open("audioSample.wav")

# Extracting the channels using save_wav_channel() defined above
save_wav_channel('ch1.wav', voiceSampleTwoChannels, 0)
save_wav_channel('ch2.wav', voiceSampleTwoChannels, 1)

voiceSampleFirstChannel = wave.open("ch1.wav")
samples = voiceSampleFirstChannel.getnframes()
audio = voiceSampleFirstChannel.readframes(samples)

# Convert buffer to float32 using NumPy
audio_as_np_int16 = np.frombuffer(audio, dtype=np.int16)
audio_as_np_float32 = audio_as_np_int16.astype(np.float32)

# Normalise float32 array so that values are between -1.0 and +1.0

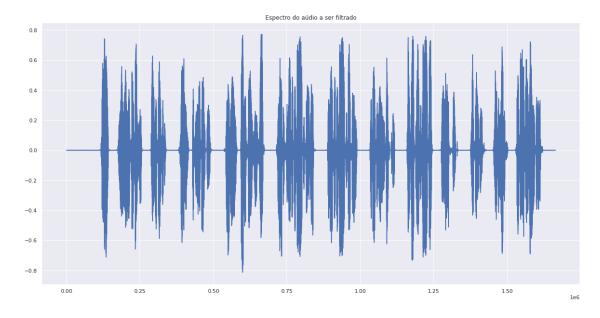
max_int16 = 2**15
```

```
audio_normalised = audio_as_np_float32 / max_int16

fig, ax = plt.subplots(1, 1, figsize=(20, 10))
ax.plot(audio_normalised)
plt.title("Espectro do aúdio a ser filtrado")
plt.show()

Audio(audio_normalised, rate=fs)
```

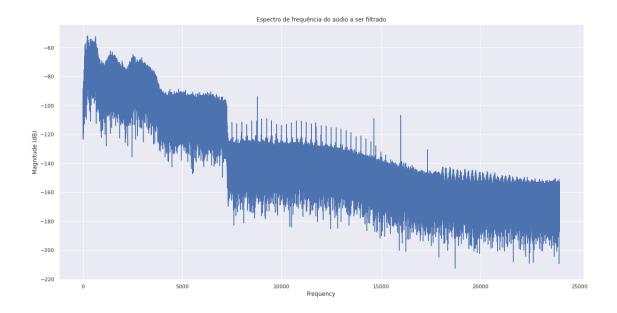
Extracting channel 1 out of 2 channels, 16-bit depth Extracting channel 2 out of 2 channels, 16-bit depth



[3]: <IPython.lib.display.Audio object>

E esse trecho de código será usado pra plots de espectro de frequência.

```
[4]: fig, ax = plt.subplots(1, 1, figsize=(20, 10))
ax.magnitude_spectrum(audio_normalised, scale='dB', Fs=fs)
plt.title("Espectro de frequência do aúdio a ser filtrado")
plt.show()
```



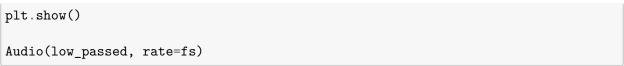
0.1 Roteiro de implementação

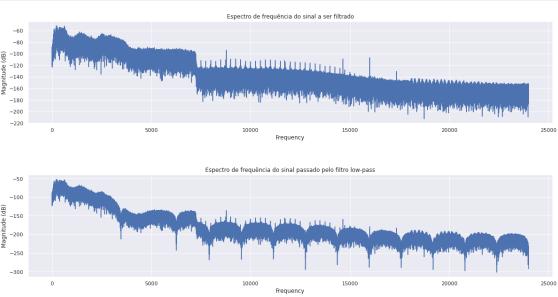
O procedimento a seguir segue o seguinte dataflow:

Filtragem low-pass inicial -> Redução de Taxa -> Aumento de Taxa -> Filtragem low-lass final

0.2 Filtragem low-pass inicial

```
[5]: # Algumas definições úteis para o cálculo dos coeficientes do FIR
     cutoff = pi / 4
     nyquist = fs / 2
     norm_cutoff = cutoff / nyquist
     # Aqui os coeficientes do FIR com janela hamming são calculados...
     low_pass_FIR = sps.firwin(30, norm_cutoff, window = "hamming")
     # E aqui o audio é filtrado via implementação do tipo forma direta II
     low_passed = sps.lfilter(low_pass_FIR, 1, audio_normalised)
     # Por fim, é realizado o plot do espectro do espectro de frequência do aúdiou
     →original e do aúdio filtrado
     fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(2, figsize=(20, 10))
     ax1.magnitude_spectrum(audio_normalised, scale='dB', Fs=fs)
     ax1.set_title("Espectro de frequência do sinal a ser filtrado")
     ax2.magnitude_spectrum(low_passed, scale='dB', Fs=fs)
     ax2.set_title("Espectro de frequência do sinal passado pelo filtro low-pass")
     fig.subplots_adjust(hspace=0.5)
```





[5]: <IPython.lib.display.Audio object>

Percebe-se uma atenuação bem maior nas frequências mais altas. 20kHz por exemplo sofreu uma atenuação de aprox. 60dB. Enquanto frequências próximas a 0Hz sofreram atenuação máxima aproximada de 10dB.

0.3 Redução de Taxa

```
[6]: # Usando uma notação de slicing (como a do Matlab) para decimação manual, a

diferença é que usando numpy arrays

# a notação fica arr[start:end:step], por alguma razão misteriosa de design...

decimated_audio = low_passed[0:low_passed.size:4]

fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(2, figsize=(20, 10))

ax1.magnitude_spectrum(low_passed, scale='dB', Fs=fs)

ax1.set_title("Espectro de frequência do sinal filtrado pelo filtro low-pass")

ax2.magnitude_spectrum(decimated_audio, scale='dB', Fs=fs/2)

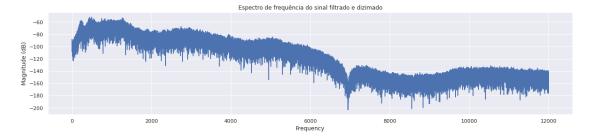
ax2.set_title("Espectro de frequência do sinal filtrado e dizimado")

fig.subplots_adjust(hspace=0.5)

plt.show()
```

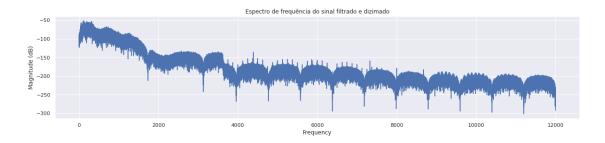
Audio(decimated_audio, rate=fs/2)





[6]: <IPython.lib.display.Audio object>

0.4 Aumento de Taxa





[7]: <IPython.lib.display.Audio object>

0.5 Filtro low-pass final





[8]: <IPython.lib.display.Audio object>

Novamente é possível ver o comportamento, ainda sim que simples e esperado, do filtro passa-baixas, atenuando as frequências de mais alta frequência até -100dB.

1 Filtragem por estrutura polifásica

15 832000

2 Aumento de taxa usual

```
[16]: upsampled_audio = [0]*(2*(poly_filtered.size)-1)
upsampled_audio[::2] = poly_filtered
```

3 Filtragem passa-baixas usual

```
[20]: low_pass_final = sps.lfilter(low_pass_FIR, 1, upsampled_audio)

# Por fim, é realizado o plot do espectro do espectro de frequência do aúdiou

→ filtrado

fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(2, figsize=(20, 10))

ax1.magnitude_spectrum(audio_normalised, scale='dB', Fs=fs)

ax1.set_title("Espectro de frequência do sinal de entrada")

ax2.magnitude_spectrum(low_pass_final, scale='dB', Fs=fs)

ax2.set_title("Espectro de frequência do sinal dizimado e filtrado viau

→ implementação polifásica, \

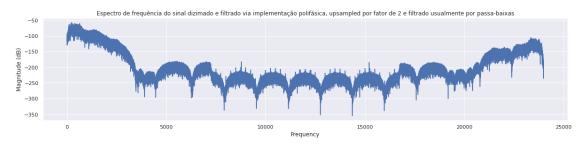
upsampled por fator de 2 e filtrado usualmente por passa-baixas")

fig.subplots_adjust(hspace=0.5)

plt.show()

Audio(low_pass_final, rate=fs)
```





[20]: <IPython.lib.display.Audio object>