CS3570 Introduction to Multimedia

Homework #2 Report 103062234 張克齊

Q1. (50%) Create your own FIR filters to filter audio signal [實作方法]

1. my_filter.m

為主要實作的函式,傳入的變數中,功能為註解中所提到的,其中要注意的是,我傳入的 fcutoff 是利用 vector 的型式傳入,裡面有兩個值,在 low-pass 和 high-pass 中,只會用到第一項的值,傳入 vector 會像是 [500 0];而當我們在實作 band-pass 和 band-stop 時,會需要下界和上界,因此需要兩個值,這時傳入的 vector 就會像是 [200 900],而在呼叫時就能利用 fcutoff(1)和 fcutoff(2)代表第一和第二項。

依照講義 slide #80 中的步驟,我們首先要先對傳入的 fcutoff 做 Normalization,

fcutoff(1) = fcutoff(1) / fsample; fcutoff(2) = fcutoff(2) / fsample; ,並找出我們 FIR size 的中間點 middle,而因為 middle 的值是奇數,這邊要再取 floor()以不考慮 remainder。

第二步是我們要依照講義 slide #76 公式做出我們可以使用的四種 filter(low-pass, high-pass, bandpass, bandstop),利用 strcmp()的方式比較字串決定要用哪種 filter,其中要小心 matlab 中 matrix 是從 1 開始所以要從 0~N-1 向右平移到 1~N(index + 1)。下圖是 low-pass 的實作,其他三種改成對應公式的值即可。

```
if strcmp(filterName,'low-pass') == 1
    for n = ceil(-N/2) : floor(N/2);
    if n == 0
        h(middle + 1) = 1;
    else
        h(n + middle + 1) = sin(wcutoff*n) / (pi*n);
    end
    end
    h(middle + 1) = 2 * fcutoff(1);
end
```

第三步中,我們要決定我們的 windowing function,在這邊用的是 Blackman,其中要將 slide #79公式中的'+'改成'-',原因為 ilms 討論區說的範圍是從-N/2~N/2,這樣就能透過 window 得到可以處理 input signal 的 filter。

```
for n = 1 : N;

h(n) = h(n) * (0.42 - 0.5 * \cos(2*pi*(n-1)/N) + 0.08 * \cos(4*pi*(n-1)/N));

end
```

最後,利用 slide #64 中 FIR 公式對 Input 和 filter 做 1D-convolution,其中要記得處理 n-k<=0 的情況(該項會為 0),就能得到最後 filtered 後的結果。

```
for n = 1 : length(inputSignal);
    for k = 1 : N;
        if n - k <= 0
            outputSignal(n) = outputSignal(n) + 0;
        else
            outputSignal(n) = outputSignal(n) + h(k) * inputSignal(n-k);
        end
    end
end</pre>
```

2. HW2 Q1.m

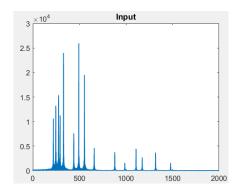
主程式中,主要是呼叫 my_filter 函式得到結果後並畫圖,傳入的變數中,我 N 設成 600,並分別利用 low-pass, band-pass, high-pass 分出三首歌,fcutoff 要記得如同前面所述傳入 vector,就能得到 output 的 Signal 和 Filter;在畫圖方面,因為我們給的 N 為 600,所以在畫 time domain filter 時我們可以把 x 軸限制在 $0^{\sim}600$ 間,方法為利用 xlim([0 600]);後面畫 frequency domain filer 和 output signal 則可以仿效畫 input 的方法得到結果,最後再利用 audiowrite()存下分離出來的三首歌。

```
[song1Signal, song1Filter] = my_filter(y_input, fs, 600, 'Blackman', 'low-pass', [200, 0]);
[song2Signal, song2Filter] = my_filter(y_input, fs, 600, 'Blackman', 'bandpass', [500, 700]);
[song3Signal, song3Filter] = my_filter(y_input, fs, 600, 'Blackman', 'high-pass', [900, 0]);

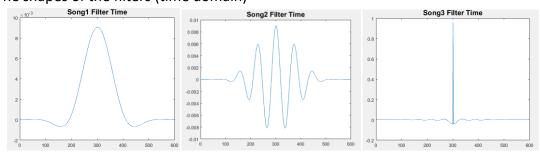
audiowrite('audio\low_pass_200.wav', song1Signal, fs);
audiowrite('audio\band_pass_500_700.wav', song2Signal, fs);
audiowrite('audio\high_pass_900.wav', song3Signal, fs);
```

[結果圖]

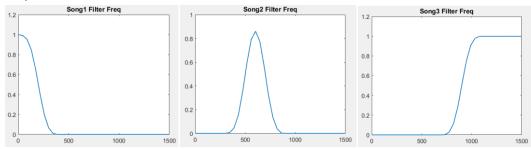
The spectrum of the input signal



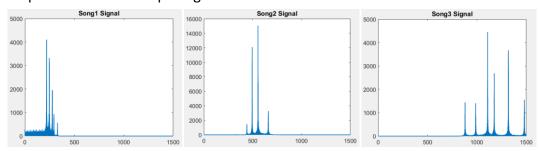
The shapes of the filters (time domain)



The spectrums of the filters



The spectrums of the output signals



[結論]

- 1. 决定 filter 的方法: 因為要分出三首歌,我自然就會想到可能分別在低頻、中頻、高頻的地方,所以我分別使用 low-pass, band-pass, high-pass 三種 filter 來分出三首歌,而其中的 cutoff frequency 是經過慢慢調整到沒有其他歌的介入為止。
- 2. filter 與 convolution 的使用: 實作方法中有提到步驟,首先算出我們要用來 convolution 的 filter,並給他我們要的 window function(這邊是用 Blackman),因為這是一個有限的音頻,所以我們可以利用 FIR 對 input 和 filter 做 convolution,這樣就能濾掉 input 的 signal,達到分離歌曲的結果。

3. 圖形比較:

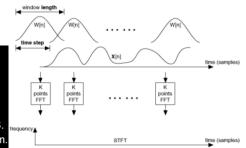
- (1) Filter: 在 Time Domain 中,會得到這樣的圖是因為頻率域轉時域是利用 sinc 函數轉換,公式是 $\frac{\sin(\pi x)}{\pi x}$ 。當我們取的頻率愈高時,會使中間的 sinc 週期增加,可以注意的是因為除上了 pi*x,所以當頻率愈高時我們可以 發現 y 軸的值變小。在 Frequency Domain 的圖中,可以得到類似 slide #68 的理想圖形,但因為在計算時我們是利用 sin 函數,所以並不會很明顯的垂直向下(向上),而是會有一些坡度的向下(向上)。
- (2) Output signal: 根據不同的 filter,可以發現對應不同的 output 結果,例如如果是 low-pass,那就會發現 input 中只有低頻被保留,其他頻率的 signal 都會被濾掉。從上面 input 跟 output signal 的圖相互對照,效果是很好的。

Q2. (50%) Music classification through spectrograms and human eyes: [實作方法]

1. my stft.m

Implementation

- 1. Slice the signal into frames of segments.
 - · Each segment may overlap with its previous segment
- 2. Multiply the short segments by a window function.
- 3. Do FFT for each segment.
- 4. Aggregate the FFT result of each segment into a matrix S
- 5. The magnitude squared of the matrix S is the spectrogram



在實作 STFT 時,主要是參照 reference 中所提示的步驟進行,再分別得到最後的 $S \times T \times F$ 。我的作法是將切下的每一段做完處理並儲存後再處理下一段,也就是利用一個 for 迴圈來完成每一段的處理,但如上右圖所示知道要處理 overlap,會變成 for i=1: (segment_duration - segment_overlap - 1): (N - segment_duration); ,這樣就可以利用 tmp = x(i: i+segment_duration-1); 分割出每一段 segment。

第二步中,跟第一題一樣要做 window function 的規劃,而因為這題沒有限制函式,所以我是直接使用 hann()來做 Hann window,並利用矩陣點乘的方法省略 for 迴圈的計算,會變成 tmp = tmp .* hann(segment_duration);。接著第三步中,很簡單的可以利用 fft()得到該 slice 轉換到頻域的結果 FFT = fft(tmp); 第四步中,就可以储存得到的結果 S 和 T , S 是把經 fft 轉換的每一段的結果(變數 FFT)存成 n(slice 數量) * segment_duration 的 matrix,T 則是每一段 slice 的中點對應到原本的 index,因此是個 1 * n(slice 數量)的 matrix,所以我設了一個變數 now 來決定每段 slice 的储存位置。

算完存完每一段 slice 後,要將 T 中所有的數除上 sample rate 才是我們要的 T = T / sample rate; ;最後,要決定我們的 F,F 代表它們的週期頻率,算法是 $F = (0:now-1)*sample rate / segment_duration;$,(now-1) 會是 slice 的數量,這樣就能得到我們要的 S、T、F 了。

STF 公式参考網站

https://www.mathworks.com/matlabcentral/file exchange/45197-short-time-fourier-transformation--stft--with-matlab-implementation

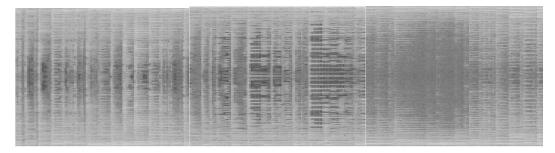
2. HW2 Q2.m

在這邊我們要做的只有把做完 STFT 後的結果的 spectrogram 存成 png 檔,用 的是 imwrite()的方法,在命名我利用比較彈性的方法,用 strcat()組成我想輸出 檔名的字串,這樣就能利用原本給的 class label 來命名,如下圖。

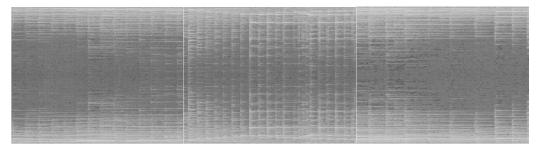
```
if i <= 3
    name = strcat('audio\', class_labels{1}, '_', num2str(i), '.png');
    imwrite(spectrogram_images{i}, name);
elseif i > 3 && i <= 6
    name = strcat('audio\', class_labels{2}, '_', num2str(i-3), '.png');
    imwrite(spectrogram_images{i}, name);
elseif i > 6 && i <= 9
    name = strcat('audio\', class_labels{3}, '_', num2str(i-6), '.png');
    imwrite(spectrogram_images{i}, name);
else
    name = strcat('audio\', class_labels{4}, '_', num2str(i-9), '.png');
    imwrite(spectrogram_images{i}, name);
end</pre>
```

[結果圖]

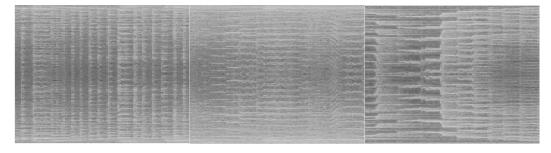
Guitar



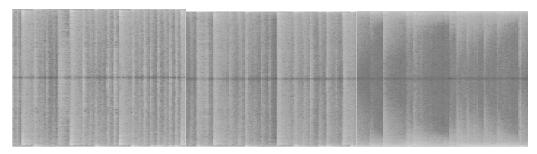
Piano



Violin



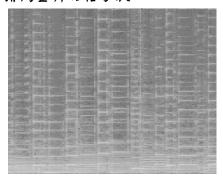
Drum



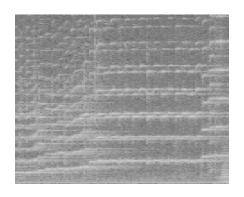
[比較]

1. 分辨不同樂器的 spectrogram:

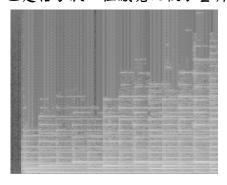
test_spectrogram_1-> Piano 排列整齊的格子狀



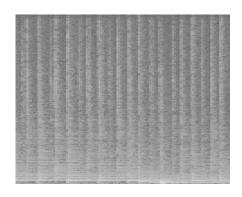
test_spectrogram_3 -> Violin 右邊跟左邊的條紋規則不同但相像



test_spectrogram_2 -> Guitar 也是格子狀,但感覺比較不整齊



test_spectrogram_4 -> Drum 很明顯的一條條直紋



2. 對 STF transform 的實作與心得: 在做 STFT 時,主要是依照 reference 中的步驟來完成,目的是將一個完整的音檔切成一段段的時間 segment 經轉換到頻域後並組合在一起,得到 STF 中的 S,並利用 T 和 F 中的資訊畫出 spectrogram,詳細實作方法在上面已說明。STFT 跟 DFT 比較來說,STFT 比 DFT 多了一個 window function,可以分析出隨著時間變化的頻率,隨著 window function 大小的不同會有不同的頻率和時間解析度,再轉成 spectrogram 也能有更好的結果來比較,因此 STFT 被常常利用在聲音的比對。