# 數位語音處理 Final Project

程式實作

Speech enhancement using Deep Neural Networks

學生:凌于凱

學號: b04501127

### 簡介:

在這次實作中,先將 HW2\_1 的訓練、測試資料,隨機與 babble、factoryl、volvo、white 噪音依照三種訊號雜訊比(-5、0、5db)混合,在透過 Deep Neural Networks,將加入雜訊的訓練資料當作模型輸入,沒有加入雜訊的當作輸出,訓練出一個能夠將雜訊訊號恢復成原始訊號的模型,再透過 HW2\_1 訓練出來的模型進行測試,比較加噪音、沒加噪音、經過語音增強的結果,並分析其頻譜圖。

## 實作方法:[1][2]

#### **Feature extraction**

- 1. 假設一音訊 Y。
- 2. 將音訊切成一個個音框,且每個音框重疊率為 50%,計算 Discrete time Fourier transform(DFT)得到  $Y^f$ 。
- 3. 求取  $Y^f$ 的 phase 為  $\angle Y^f$ 。
- 4. 求取  $Y^f$ 的平方再取對數為  $Y^I$ 。

## **Training stage**

- 1. 假設 noise data 為 Y, clean data 為 X。
- 2. 進行 Feature extraction 得到  $Y^1 \cdot X^1$ 。
- 3. 將  $Y^1$  做標準化,將其連同左右 N(此次實作取 2)個 frame 一起輸入為 DNN input layer。
- 4. 再將 $X^I$ 當作 output layer 的輸出。
- 5. 設計 hidden layer,如 Fig2,此次實作為 3 層 hiddem layer,每層各有 2048 個神經元。
- 6. 訓練模型,讓 predict 與 $X^I$ 的均方差最小,直到收斂。\

#### **Enhancement stage**

- 1. 假設一 noise data 為 Y。
- 2. 進行 Feature extraction 得到  $Y^1 \cdot \angle Y^f \circ$
- 3. 將  $Y^I$  用剛剛訓練完的 model 測試得到  $X^I$ 。
- 4. 將 $X^I$ 取指數再開根號,並與 $\angle Y^f$ 結合,並計算其 inverse Fourier Transform 為 $X^I$ ,即為 Speech enhancement 後的訊號。

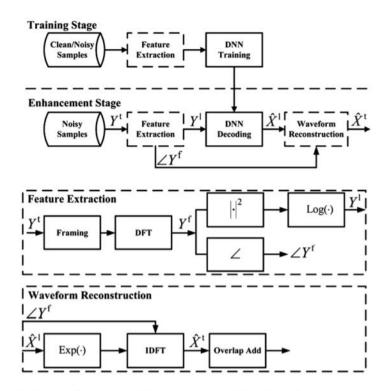


Fig. 1. A block diagram of the proposed DNN-based speech enhancement system.

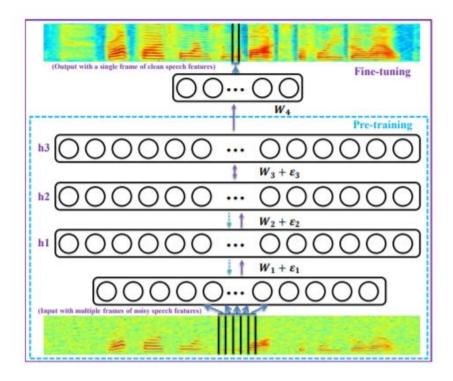


Fig. 2. Illustration of the basic DNN training procedure.

From [1][2]

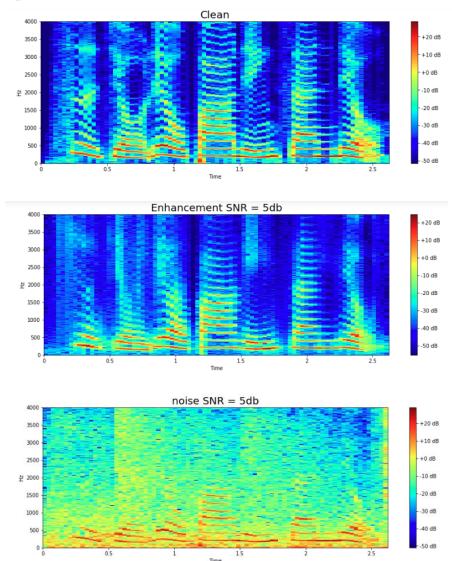
# 實作結果:

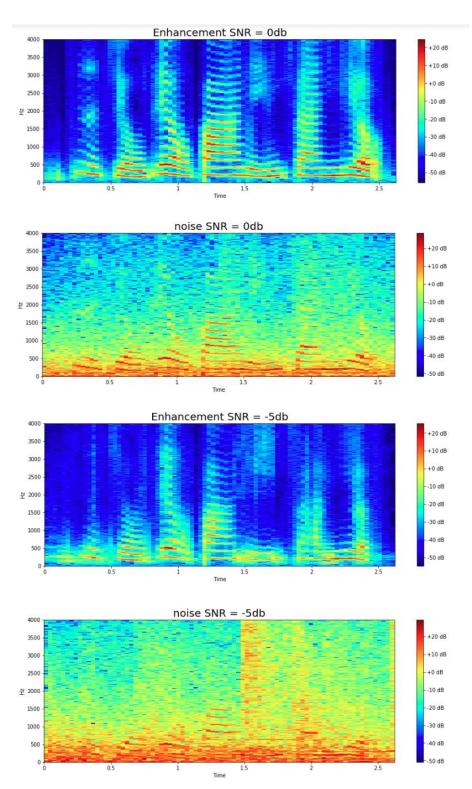
# Accuracy(%)

Type \ SNR	-5db	0db	5db	Clean
Noisy	32.11	41.77	58.63	97.12
After enhancement	39.59	48.56	60.93	
(1 frame as input)				
After enhancement	49.88	63.58	75.20	
(5 frames as input)				

成果大概會比沒做處理的高 20%,但成果還是很普通,且可以發現若只取一個 frame 當 input 的話,成效並不是很好,如果連旁邊幾個 frames 都一起拿進去 train 的話,成效會更好。

# **Spectral**





可以發現在高頻中,高能的黃點大概都被過濾掉了,而在最開始與最後的那一條錯誤率比較高,可能是因為 model 是使用左右加起來 5 個 frames 去 train 的,所以在一開始與最後的左右兩邊會沒有周圍的 frame,故沒有取進去,因此最後左右兩側邊緣的結果是使用預測出來左右邊緣值所求得的,左右兩邊會有 3 個頻率高低相等。

#### 結論

雜訊對於語音辨識的影響非常的大,而該如何去濾掉這些雜訊,自古至今,都是很重要的議題,從 Spectral Subtraction 開始有最初 speech enhancement 的觀念,到現在因為硬體進步迅速,許多問題都開始研究如何深度學習的方法解決,在這次期末報告中,閱讀一些相關論文之後,深刻了解這方面的知識,透過實作,也讓我在更加了解如何使用 keras 去 train NN model,以及該如何使用 librosa 套件讀取音訊檔,使用 DFT 將時間軸轉換為空間軸,產生頻譜圖,這些都是很寶貴的經驗。

#### Reference

- [1] A Regression Approach to Speech Enhancement Based on Deep Neural Networks, Yong Xu, Jun Du, Li-Rong Dai, and Chin-Hui Lee
- [2] An Experimental Study on Speech Enhancement Based on Deep Neural Networks, Yong Xu, Jun Du, Li-Rong Dai, and Chin-Hui Lee

#### How to Use

# **Prerequisites:**

Python 3.5+

Keras 2.0.8

Librosa

Scipy

Numpy

matplotlib

#### **Download dataset**

## Speechdata and hw2\_1

\$ bash ./get\_data.sh

#### Train model

\$ python3 train.py

# Generate Enhancement File(wav in ./speechdata/testing\_enh\_snr\*/)

\$ python3 test.py

#### **Test HMM**

Copy enhancement file(in ./speechdata/testing\_enh\_snr\*/) or noisy file (in ./speechdata/testing\_noise\_snr\*) to ./hw2\_1/speechdata/test, then run \$ 01\_run\_HCopy.sh \$ 04\_testing.sh

# Generate spectral (Need enhancement data, noisy data, test data)

\$ python3 gen\_spectral.py