# TTS block diagram with clear I/O & processing of each block

Sian-Yi Chen

Advisors: Tay-Jyi Lin and Chingwei Yeh

### Outline

- 1. 訓練
  - 文本分析

◆ input:語料庫、語料文本

◆ output:訓練用的向量特徵

- processing
  - 1) 生成HTS(HMM-based 語音合成系統)上下文標籤
  - 2) 透過問題集轉換成向量
- 神經網路模型(持續時間與聲學模型)

◆ input:皆為由問題集轉換的向量檔案

output

1) Duration model:各個音素的持續時間

2) Acoustic model: 音色、音高、頻譜包絡(聲道的形狀)等等 聲學特徵

#### 2. 合成

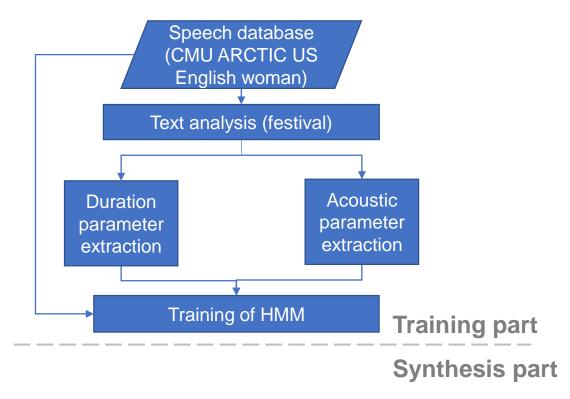
● 文本分析:對應文本生成HTS上下文(音素)標籤再轉換成向量

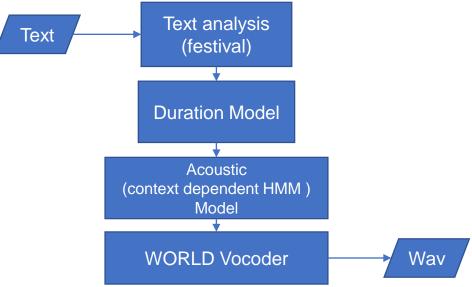
● 神經網路

◆ Duration model:預測每一個音素的持續時間

◆ Acoustic model:加入音色、音高、頻譜包絡(聲道的形狀)等等 聲學特徵

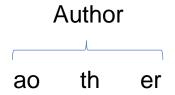
● 聲碼器:合成波形





### ■生成上下文標籤

範例句子: Author of the danger trail



#### 第一個標籤

持續時間 x^x-(sil-sil=ao 其餘資訊 狀態一 開頭沒有聲音, sil(靜音)

#### 第二個標籤

持續時間 x^x-sil+sil=ao 其餘資訊 狀態二

:

#### 第六個標籤



標籤格式(音素、音節、詞語、短語、句子之間的關係)

2050000 2400000 sil^sil-ao+th=er@1 2/A:0 0 0/B:1-1-2@1-2&1-7#1-4\$1-3!0-2:0-

4|ac/C:0+0+1/D:0\_0/E:content+2@1+5&1+2#0+3/F:in\_1/G:0\_0/H:7=5@1=2|L-L%/1:7=3/J:14+8-2

#### 前後音素、該音素在音節中的位置

前一個音節是否為重音、音素數量

當前音節重音、音素數量、在單詞中的位置、在短語中的位置...等

下一個音節是否為重音、音素數量

前一個單詞詞性、音節數量

當前單詞詞性、音節數量、在短語中的位置、單詞數量、距離...等

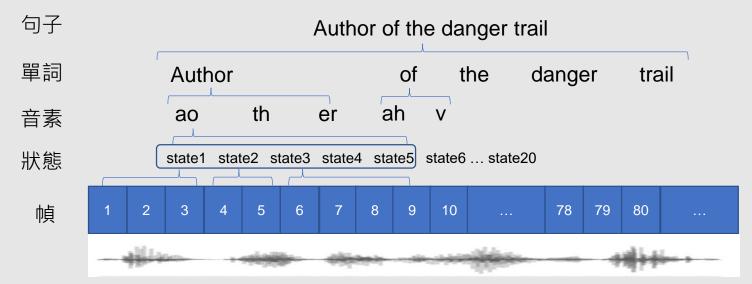
下一個單詞詞性、音節數量

前一個短語中的音節數量、單詞數量

當前短語中的音節數量、單詞數量、在語句中的位置

下一個短語中的音節數量、單詞數量

此話語中的音節、單詞、短語數量



HMM 以5個狀態對齊示意圖

### ■問題集

QS代表問題集,雙引號中間為問題名稱,大括弧內容則為問題的內容。

問題中包含前後聲韻母為何?韻律?位置?詞性?聲調?位置?特徵劃分等等

對每一個標籤詢問此問題集的每一題,因此每一個標籤就會有一個416維的向量。

問題一:QS "C-Vowel" {-aa+}

詢問第一個標籤是否有此元音

label 持續時間 x^x-sil+sil=ao 其餘資訊 狀態-



416維的向量

```
🕒 🗊 questions-radio_dnn_416.hed (~/Merlin/merlin/misc/questions) - gedit
 OS "C-Vowel"
                                         {-aa+,-ae+,-ah+,-ao+,-aw+,-ax+,-axr+,-ay+,-eh+,-el+,-
em+,-en+,-er+,-ey+,-ih+,-ix+,-iy+,-ow+,-oy+,-uh+,-uw+}
OS "C-Consonant"
                                         {-b+,-ch+,-d+,-dh+,-dx+,-f+,-g+,-hh+,-hv+,-jh+,-k+,-l
+,-m+,-n+,-nx+,-ng+,-p+,-r+,-s+,-sh+,-t+,-th+,-v+,-w+,-y+,-z+,-zh+}
OS "C-Stop"
                                                 \{-b+,-d+,-dx+,-g+,-k+,-p+,-t+\}
                                         {-ch+,-dh+,-f+,-hh+,-hv+,-s+,-sh+,-th+,-v+,-z+,-zh+}
OS "C-Fricative"
                                         {-el+,-hh+,-l+,-r+,-w+,-y+}
OS "C-Liquid"
OS "C-Front"
                                         {-ae+,-b+,-eh+,-em+,-f+,-ih+,-ix+,-iy+,-m+,-p+,-v+,-w
                                         {-ah+,-ao+,-axr+,-d+,-dh+,-dx+,-el+,-en+,-er+,-l+,-n
OS "C-Central"
+,-r+,-s+,-t+,-th+,-z+,-zh+}
OS "C-Back"
                                                 {-aa+,-ax+,-ch+,-g+,-hh+,-jh+,-k+,-ng+,-ow+,-
sh+,-uh+,-uw+,-y+}
OS "C-Front Vowel"
                                         {-ae+,-eh+,-ey+,-ih+,-iy+}
OS "C-Central Vowel"
                                 {-aa+,-ah+,-ao+,-axr+,-er+}
QS "C-Back Vowel"
                                         {-ax+,-ow+,-uh+,-uw+}
OS "C-Long Vowel"
                                         {-ao+,-aw+,-el+,-em+,-en+,-iy+,-ow+,-uw+}
QS "C-Short Vowel"
                                         {-aa+,-ah+,-ax+,-ay+,-eh+,-ey+,-ih+,-ix+,-oy+,-uh+}
OS "C-Dipthong Vowel"
                                 {-aw+,-axr+,-ay+,-el+,-em+,-en+,-er+,-ey+,-oy+}
QS "C-Front Start Vowel"
                                 {-aw+,-axr+,-er+,-ey+}
OS "C-Fronting Vowel"
                                 {-ay+,-ey+,-oy+}
OS "C-High Vowel"
                                         {-ih+,-ix+,-iy+,-uh+,-uw+}
OS "C-Medium Vowel"
                                         {-ae+,-ah+,-ax+,-axr+,-eh+,-el+,-em+,-en+,-er+,-ey+,-
OS "C-Low Vowel"
                                         {-aa+,-ae+,-ah+,-ao+,-aw+,-ay+,-oy+}
OS "C-Rounded Vowel"
                                 {-ao+,-ow+,-oy+,-uh+,-uw+,-w+}
OS "C-Unrounded Vowel"
                                 {-aa+,-ae+,-ah+,-aw+,-ax+,-axr+,-ay+,-eh+,-el+,-em+,-en+,-er
+,-ey+,-hh+,-ih+,-ix+,-iy+,-l+,-r+,-y+}
QS "C-Reduced Vowel"
                                {-ax+,-axr+,-ix+}
OS "C-IVowel"
                                         {-ih+,-ix+,-iv+}
OS "C-EVowel"
                                         {-eh+,-ey+}
OS "C-AVowel"
                                          -aa+,-ae+,-aw+,-axr+,-ay+,-er+}
                                             Plain Text ▼ Tab Width: 8 ▼
                                                                          Ln 18, Col 41
                                                                                            INS
```

問題集,問題題數就是向量化的維度,此檔案包含416個問題

### Neural Network Architecture

#### Input: 416 dimensions label binary file

Duration model (DNN): 4\*512 (tanh)

• Output: 預測出每個音素 5 個狀態的持續時間

• Batch size: 256

Learning rate: 0.002

• Train file number: 50

Valid file number: 5

Test file number: 5

Acoustic model (DNN): 4\*512 (tanh)

• Output: mgc: 60維; bap: 1維; lf0: 1維;

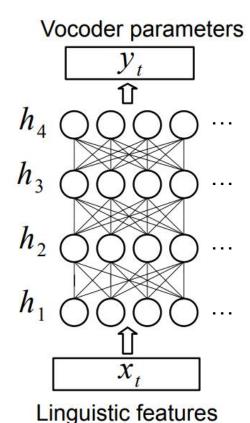
Batch size: 64

Learning rate: 0.002

Train file number: 50

Valid file number: 5

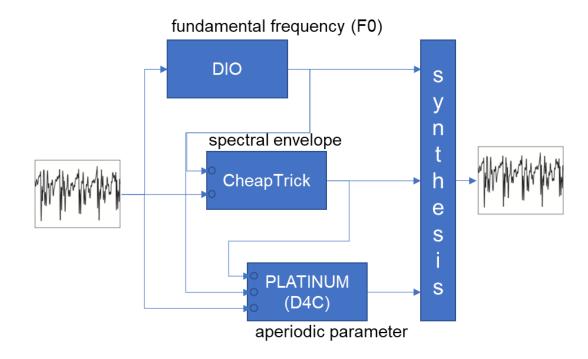
Test file number: 5



圖一:前饋神經網路(DNN)

### WORLD Vocoder I/O 與物理意義

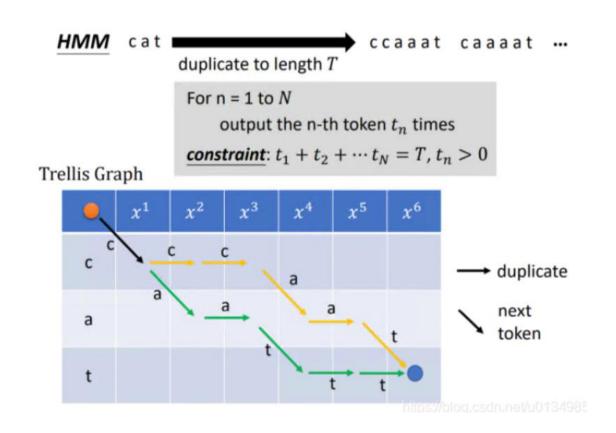
- Vocoder I/O:聲碼器使用的是WORLD Vocoder
  - ◆ 輸入
    - 1. 每一個frame的基頻(fundamental frequency, f0)
    - 2. 頻譜包絡(spectral envelope)
    - 3. 頻段非週期比值(band aperiodicity)
  - ◆ 輸出為結合上述資訊合成音檔
- 名詞的物理意義
  - ◆ 基頻: 一個發聲體發聲時,聲音由許多正弦波所組成,其中頻率 最低的就是基音,其他較高的皆為泛音,基音主要用來區分音高, 而泛音則決定音色。
  - ◆ **頻譜包絡:**將不同頻率的振幅最點連結起來形成的曲線,可以藉 由此來顯示**聲道的形狀**,也就是聲學的特徵。
  - ◆ 頻段非週期比值:可以透過比值控制週期(氣流衝擊聲帶震動產生的濁音)與非周期(聲帶鬆弛不震動的清音),一般的語音都是有周期信號和非週期信號組成,所以,除了獲取週期信號的參數,我們還需要得到其中的非週期信號參數,才能完美的合成原始信號。



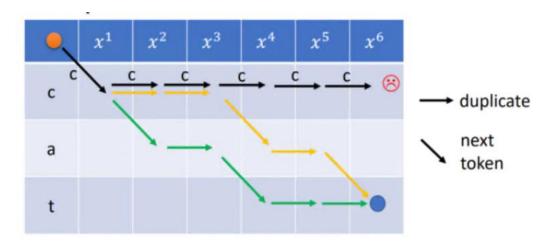
## 附錄

### IHMM alignment

HMM (Hidden Markov Model)



一個token可以重複N次,但是所有token重複的次數和要等於 acoustic features的長度T,也就是灰色部分所描述的公式。 表中橫軸代表acoustic features,縱軸表示token。 從左上角開始走到右下角,每步只能有兩個方向:向右走或是向下走,但終點一定要走到右下角才算是合法的路徑。 從起點一直走到終點所有合法的路徑就是所有可能的 alignment。



### WORLD Vocoder 演算法與spectral envelope和MFCC之間的關係

#### □ 演算法

- 提取F0的演算法(DIO):通過低通濾波器對原始訊號進行基頻的提取,具體流程是取4個週期計算標準差,並選最低的作為基頻
- 頻譜包絡Spectral Envelope:有三種方法可以取得,LPC、Cepstrum、CheapTrick
  - LPC: 一個語音可以用多個語音過去值的加權線性組合來逼近
  - Cepstrum:訊號->FFT->絕對值->對數->相位展開->IFFT->倒頻譜
  - CheapTrick: 音高同步分析
    - F0-adaptive windowing:語音分段不以frame為單位,以f0對應的週期為單位,以保證波形和頻譜的平滑連續,使用hanning window
    - 2. smoothing of the power spectrum:對時域訊號做FFT,並在三角窗內對訊號進行平滑
    - 3. liftering in the quefrency domain: 將功率頻譜看做是普通訊號,求出訊號的包絡就是找到其低頻
      - 1) 對功率頻譜做IFFT
      - 2) 過濾訊號的到低頻
      - 3) 頻譜恢復:消除先前平滑帶來的變異
      - 4) 取得包絡
- 非週期信號參數:一般的語音都是有周期信號和非週期信號組成,所以,除了以上獲取週期信號的參數,我們還需要得到其中的非週期 信號參數,才能完美的合成原始信號。
- □ spectral envelope和MFCC之間的關係
  - 作者表示WORLD在取得Mel-cepstral與常見方法不同
  - 一般會經過FFT再經過三角濾波器,因為MFCC是在頻譜圖上進行,因為未經過平滑處理,所以需要濾波器。
  - WORLD是在頻譜包絡上進行,已經有平滑處理,所以流程上看似沒有濾波器但使用效果卻與常見方法想同。

### Synthesis voice by WORLD Vocoder

#### Synthesis part

