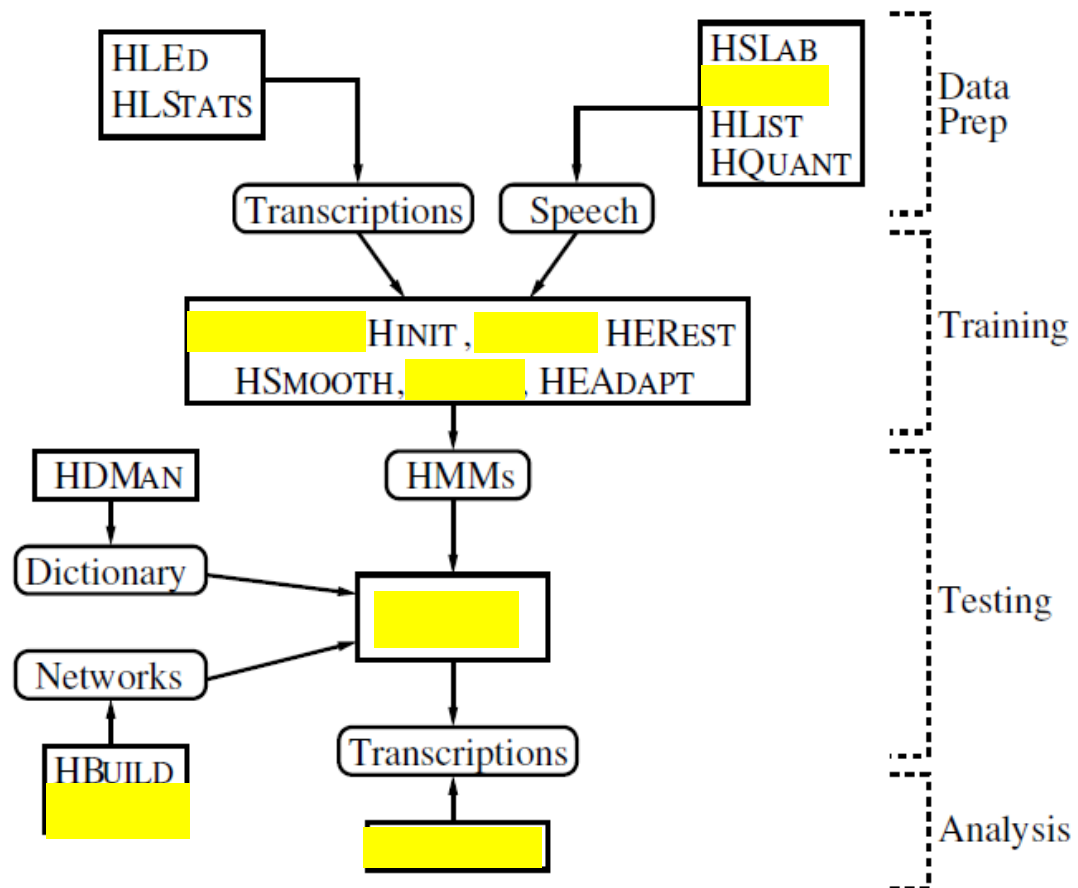


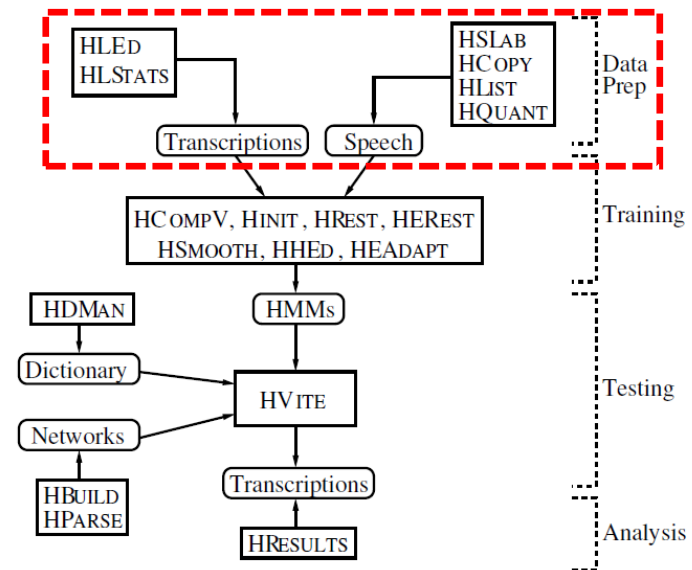
作業14

HTK 數字辨識實驗

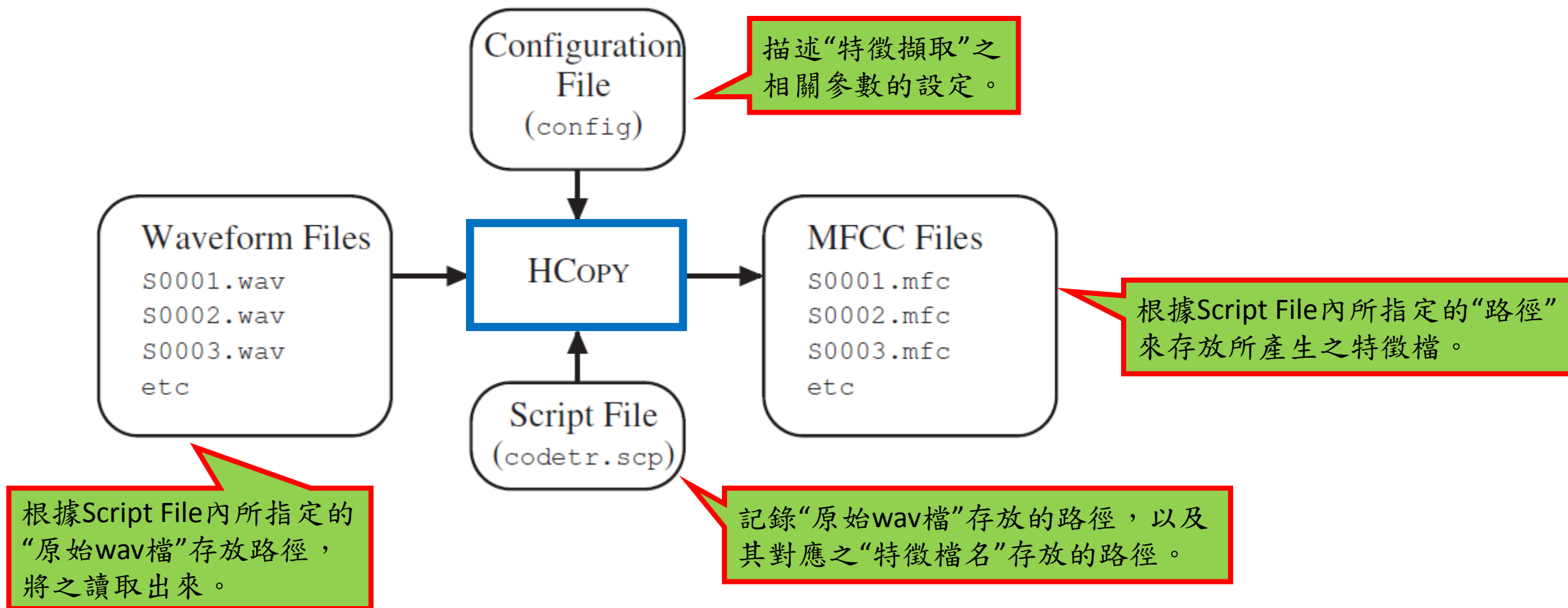
HTK Flowchart



Data Preparation



Data Prep: Feature Extraction (Using Hcopy)



HCopy [options] sa1 [+ sa2 + ...] ta [sb1 [+ sb2 + ...] tb ...]

This causes the contents of the one or more source files sa1, sa2, ... to be concatenated and the result copied to the given target file ta.

Standard Option	Meaning
-A	Print command line arguments
-B	Store output HMM macro files in binary
-C cf	Configuration file is cf
-D	Display configuration variables
-E dir [ext]	Search for parent transform macros in directory dir
-F fmt	Set source data file format to fmt
-G fmt	Set source label file format to fmt
-H mmf	Load HMM macro file mmf
-I mlf	Load master label file mlf
-J dir [ext]	Search for transform macros in directory dir
-K dir [ext]	Save transform models in directory dir
-L dir	Look for label files in directory dir
-M dir	Store output HMM macro files in directory dir
-O fmt	Set output data file format to fmt
-P fmt	Set output label file format to fmt
-Q	Print command summary info
-S scp	Use command line script file scp
-T N	Set trace level to N
-V	Print version information
-X ext	Set label file extension to ext

options是大小寫有區別的，
例如：-X 與 -x 不同

Table. 4.3 Summary of Standard Options

Feature Extraction – Example (1/2)

Configuration file

Script file

➤ HCopy **-C** lib/hcopy.cfg **-S** scripts/training_hcopy.scp

(更多 HCopy 說明：HTK book 18.4.2)

- HCopy 指令會把在 Script File (**training_hcopy.scp**) 內所指定的 .wav 檔，進行 MFCC 的特徵擷取。
- Configuration File (**hcopy.cfg**)，部分參數設定說明：

```
#Coding parameters  
SOURCEFORMAT=WAV  
TARGETKIND=MFCC_Z_E_D_A
```

→ Input 格式為 WAV 檔

→ 指定特徵為：MFCC + Normalisations + Energy + Deltas + Acceleration

- **Z_** tells HTK to perform **feature** mean and variance (if enabled) **normalisations (i.e., zero mean and unit variance)**, as described in section 5.6 and 5.10 of HTK book.
- **E_D_A** means that **energy**, **delta** and **acceleration** coefficients are to be computed and appended to the static MFCC coefficients.

- 關於 HCopy 的 Configuration File 相關設定可參考 HTK book (5.2 Speech Signal Processing)

Feature Extraction – Example (2/2)

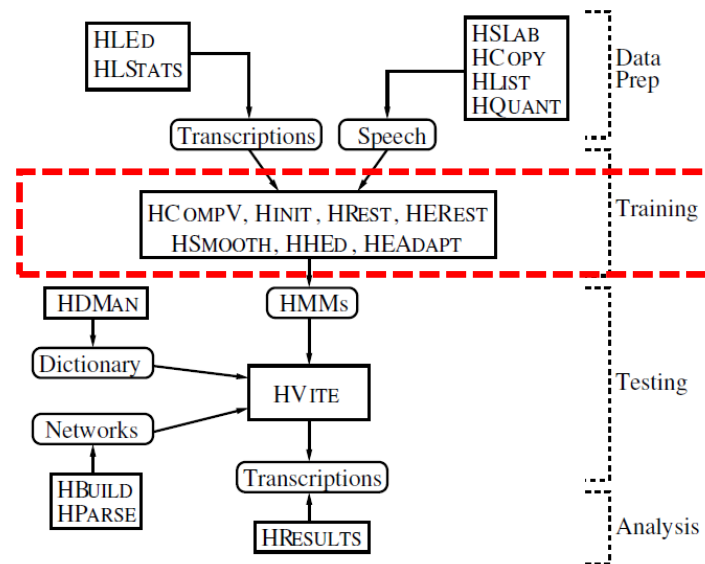
- Script File之範例 (**training_hcopy.scp**) 說明：

原始音訊路徑

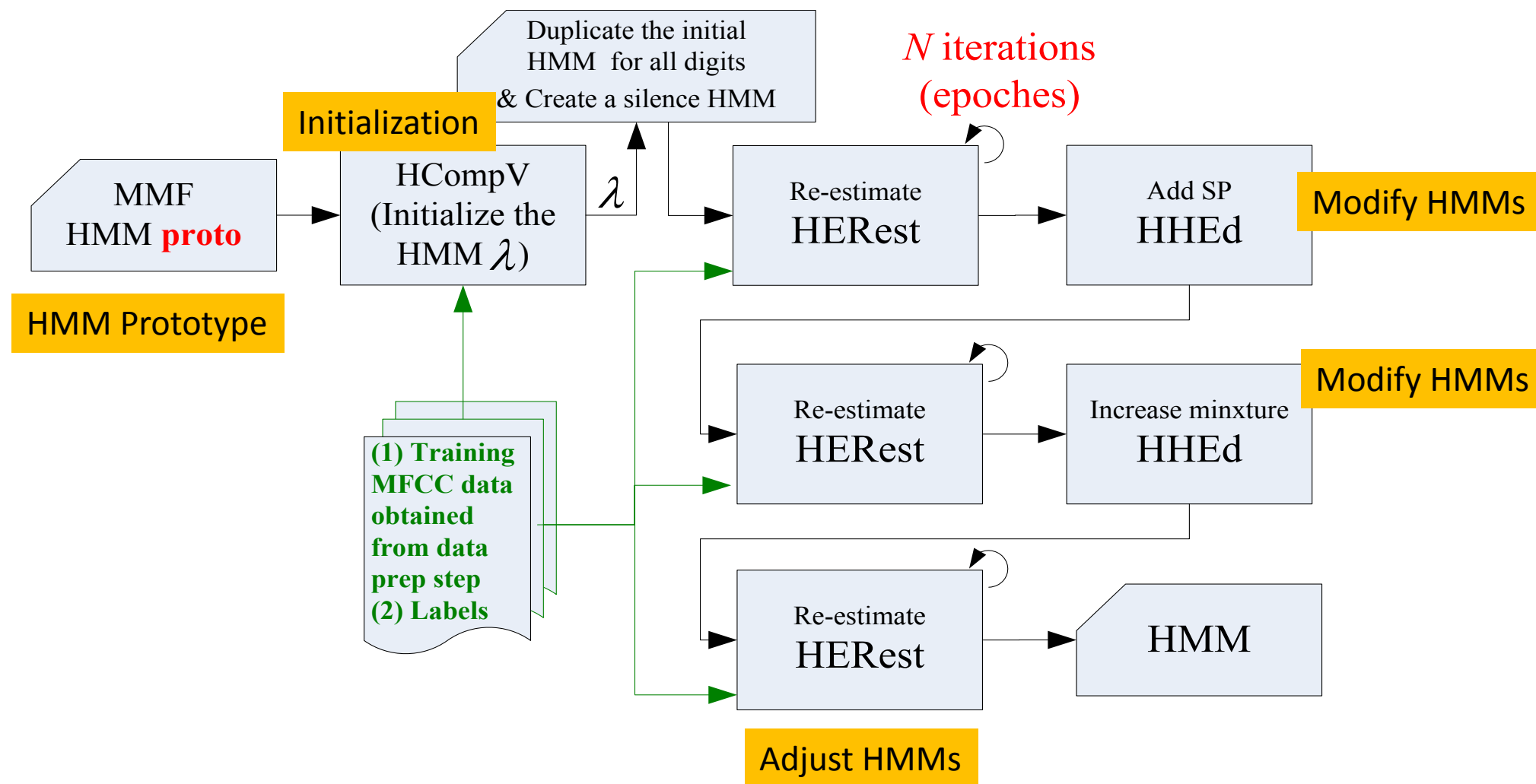
MFCC存放的路徑

```
speechdata/training/N110125.wav MFCC/training/N110125.mfc  
speechdata/training/N110126.wav MFCC/training/N110126.mfc  
speechdata/training/N110127.wav MFCC/training/N110127.mfc  
speechdata/training/N110130.wav MFCC/training/N110130.mfc  
speechdata/training/N110133.wav MFCC/training/N110133.mfc  
speechdata/training/N110135.wav MFCC/training/N110135.mfc
```

Training




Training Flowchart



每個training data (例如N110125.mfc)都是一連串的數字發音，
所以相鄰數字間會有short pause。

training.scp之範例說明：

```
MFCC/training/N110125.mfc  
MFCC/training/N110126.mfc  
MFCC/training/N110127.mfc  
MFCC/training/N110130.mfc  
MFCC/training/N110133.mfc  
MFCC/training/N110135.mfc
```



HCompV - Initialization

➤ HCompV **-C** lib/config.fig **-o** hmmdef **-M** hmm **-S** scripts/training.scp **lib/proto**

- HCompV指令說明：若是HMM-GMM，則HCompV指令會對輸入的所有特徵資料，計算其mean向量與co-variance矩陣。

(可參考HTK BOOK 8.3 Flat Starting with HCompV)

- HCompV指令的參數說明：

- -C lib/config.fig (即Configuration File；輸入之特徵資料的設定是存放在lib/config.cfg)

- -o hmmdef -M hmm

(HCompV的輸出檔名為hmmdef，且存放到hmm資料夾；

-M hmm指明：輸出路徑為hmm資料夾；-o hmmdef指明：輸出檔名為hmmdef)

- -S scripts/training.scp (告知HCompV：所輸入之training data (即前一步所得到的特徵) 的存放位置)

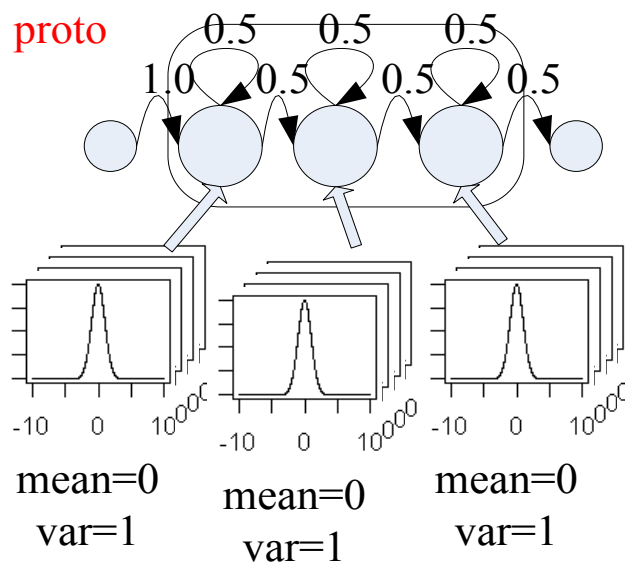
- lib/proto (proto為一檔案，其內容為HMM模型所需之參數定義，及其初始數值)

Initial MMF (Master Macro File) — HMM Prototype



修改1 (修改<NumStates>
及對應之<State>,
<Variance>, <Mean>)

• proto內容說明 (可參考HTK book 7.3節)



在這proto例子裏，每個state都只有一個39維的Gaussian (mixture component數為1)，在後面的練習中會增加Mixture Gaussian的數目來提高HMM的精確度。
(改變GMM數目時，proto不必更改。)

- 註：HTK之HMM的state總數是包含開始state與結束state。

```
~o <VECSIZE> 39 <MFCC_Z_E_D_A>
~h "proto"
<BeginHMM>
<NumStates> 5
<State> 2
<Mean> 39
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 ...
<Variance> 39
1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 1.0 ...
<State> 3
<Mean> 39
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 ...
<Variance> 39
<State> 4
<Mean> 39
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 ...
<Variance> 39
<TransP> 5
0.0 1.0 0.0 0.0 0.0
0.0 0.5 0.5 0.0 0.0
0.0 0.0 0.5 0.5 0.0
0.0 0.0 0.0 0.5 0.5
0.0 0.0 0.0 0.0 0.0
<EndHMM>
```

→ 共有5個states, 包含entry與exit

→ 第2個state之參數的設定

→ 特徵空間共39維度

→ 第3個state之參數的設定

→ 只要給定39個variances, 即co-variance matrix 的對角元素

→ 第3個state之參數的設定

→ Transition probability matrix

在proto檔案內, 不需指定initial state probability vector π , 因為總是由第一個state開始。

proto 存放在/lib資料夾，開檔案見完整內容。

proto檔內容

Duplicate the Initial HMM λ

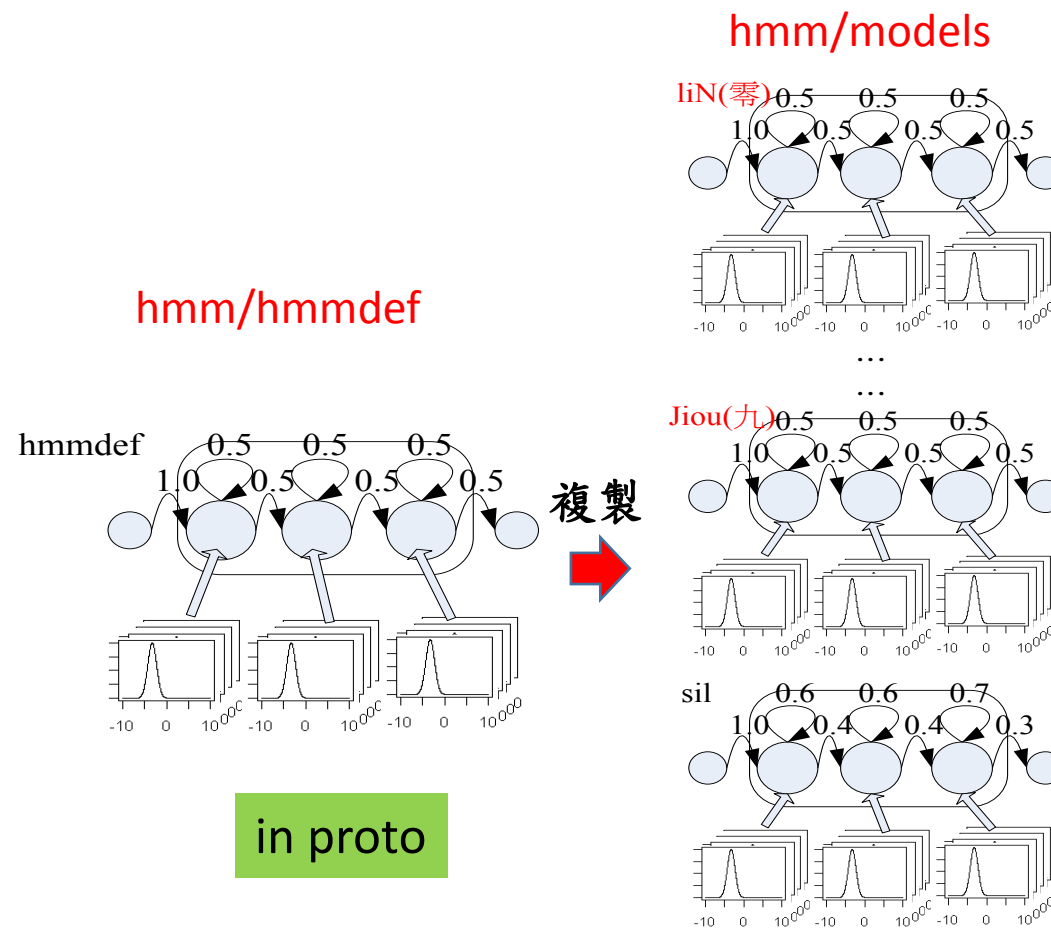
- bin/macro.c

產生Variance floor macro (Vfloor)

(為避免有訓練出之Gaussian variance的值 underflow)，最後把所產生的Vfloor輸出為一個檔案到hmm資料夾(檔名為：macro)。

- bin/models_1mixsil.c

執行 models_1mixsil.c 來建立 **silence** 的HMM model，且複製0~9的HMM model。最後把上述產生的所有HMM model輸出為一個檔案到hmm資料夾(檔名為：models)。



HERest - Adjust HMMs

➤ HERest **-C** lib/config.cfg **-S** scripts/training.scp **-I** labels/Clean08TR.mlf
-H hmm/macros **-H** hmm/models **-M** hmm **lib/models.lst** (HTK BOOK 18.7)

● HERest指令用於HMM model的**訓練** (即HMM的Problem 3)

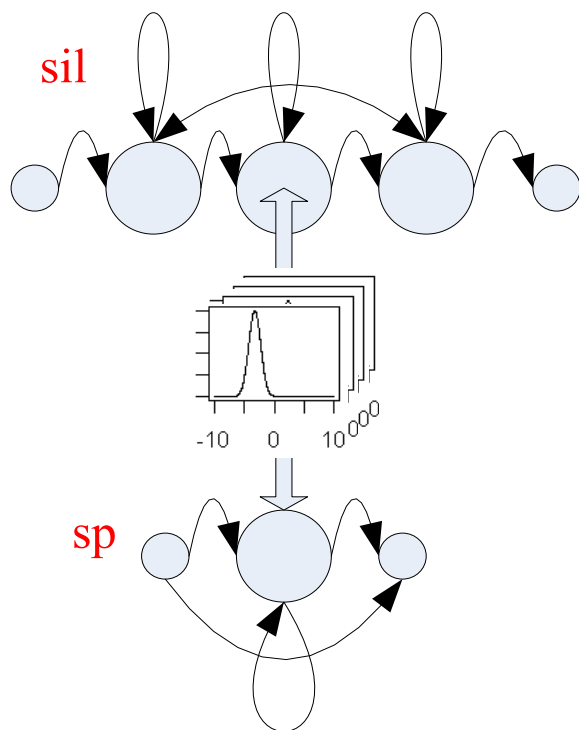
● 參數說明:

- -C lib/config.cfg → 輸入之特徵資料的設定是存放在lib/config.cfg (與HCompV同)
- -S scripts/training.scp → 輸入之training data的存放在：scripts/training.scp (與HCompV同)
- -I labels/Clean08TR.mlf → Clean08TR.mlf內容為：training.scp內的每個training data的解答 (即對應的數字串)
- -H hmm/macros → 從hmm資料夾, 讀取Vfloor檔案 macros
- -H hmm/models → 從hmm資料夾, 讀取HMM模型的檔案 models, 來進行training (updating)
- -M hmm → HERest完成training後, 會把輸出的HMM 檔案models 存放到 hmm 資料夾。(註: 如果不想把原有的HMM模型檔案models蓋掉, 就改放到其他資料夾, 不要放到hmm資料夾)
- lib/models.lst → a list of word models (字彙檔, 不是字典檔), sil, 0, 1, 2 ..., 9 (即在輸出之11個models內的HMM模型 其解答是屬於sil, 0, 1, 2 ..., 9 的list內)*

Add SP Model

- bin/spmodel_gen.c

執行spmodel_gen.c來建立Short Pause (SP) Model



在開始與結束時會用到sil模型。

一個語音檔可能包含有許多個別數字的發音，這些不同數字發音之間會以sp來區別。

執行方法如下：

spmodel_gen.c hmm/models hmm/models

→ 此C程式會以 `hmm/models` `hmm/models` 為參數。

→ 其中，第一個參數是讀檔 (從hmm資料夾把models讀出)，而第二個參數是寫檔 (將輸出檔models寫到hmm資料夾)。

→ 輸出檔的產生方式為：產生一個short pause HMM model，然後把它加到原有的models內(加入後，在models內就有12個HMM 模型)。

HHEd - Modify HMMs

參考HTKBook 10.1

➤ HHEd -H hmm/macros -H hmm/models -M hmm lib/sil1.hed lib/**models_sp.lst**

指令說明:更新修改後的HMM模型參數

lib/models_sp.lst → a list of word models (字彙檔) ,
sp, sil ,0,1,2,9 (詞彙資訊 {sil, **sp**, 0 ,1,...,9})

HERest - Adjust HMMs

- 新增short pause state 後，再利用HERest指令來進行HMM model training。
- HERest -C lib/config.cfg -S scripts/training.scp -I labels/Clean08TR_sp.mlf
-H hmm/macros -H hmm/models -M hmm lib/models_sp.lst

比較第一次 (尚未加short pause之前)，

→ HERest -C lib/config.cfg -S scripts/training.scp -I labels/Clean08TR.mlf
-H hmm/macros -H hmm/models -M hmm lib/models.lst



修改2：請增加高斯模型的數目以提高HMM的精確度。

Modification of Models

➤ lib/mix2_10.hed

MU 2 {liN.state[2-4].mix}

MU 2 {#i.state[2-4].mix}

MU 2 {#er.state[2-4].mix}

MU 2 {san.state[2-4].mix}

MU 2 {sy.state[2-4].mix}

...

➔ mix2_10.hed 存放在/lib資料夾

參考：HTK Book 18.8

MU: mixture up

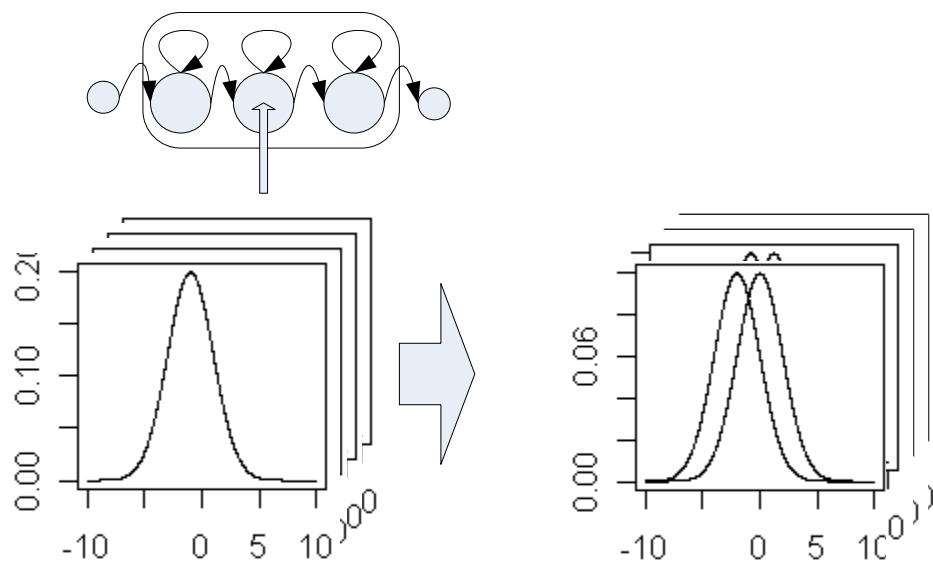
➔ MU 2將數字0(liN)之GMM-HMM 模型的mixture component 數目增加到2個（如果 MU +2，則是新增2個Gaussian pdf模型），state[2-4]指明：這件事僅針對state 2,3,4（因為state 1,5是entry state與exit state）

在proto例子裏(p.11)，mixture component數為1，這裡增加Mixture Gaussian的數目來提高HMM的精確度。
(改變GMM數目時，proto不必更改。)

HHEd - Modify HMMs (Here, Number of Mixtures)

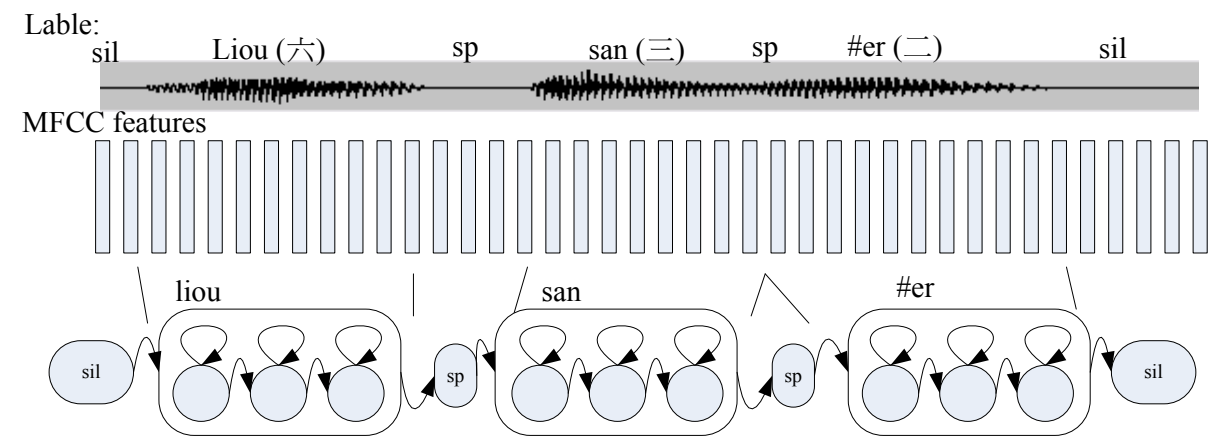
➤ HHEd -H hmm/macros -H hmm/models -M hmm **lib/mix2_10.hed** lib/models_sp.lst

指令說明:更新修改後的HMM模型參數

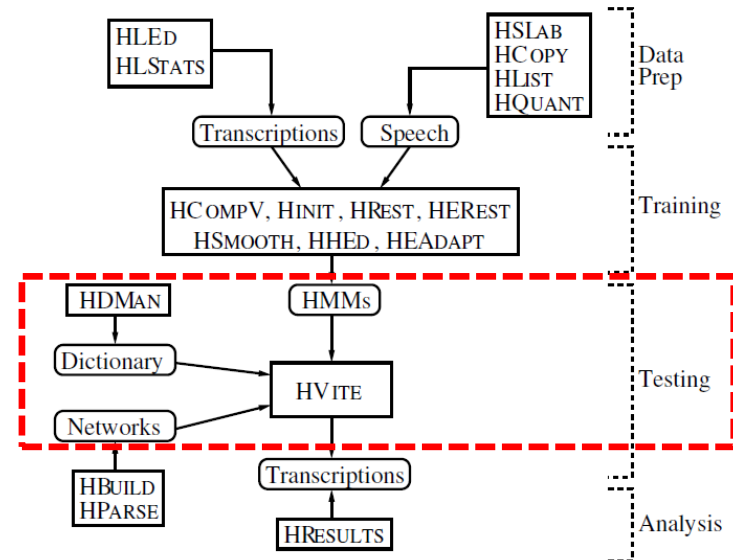


HERest - Adjust HMMs Again

- 新增Gaussian mixture component的數目後，再利用HERest指令來進行HMM model 的訓練。
- HERest -C lib/config.cfg -S scripts/training.scp -I labels/Clean08TR_sp.mlf
-H hmm/macros -H hmm/models -M hmm lib/models_sp.lst



Testing



HParse - Construct Word Net

HTK Book 18.18

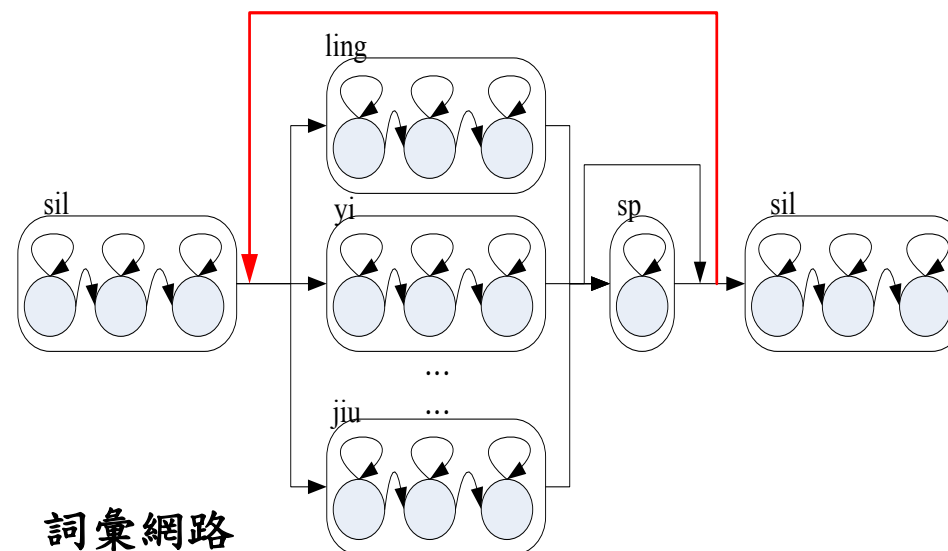
➤ HParse lib/grammar_sp lib/wdnet_sp

指令說明: 建立詞彙網路

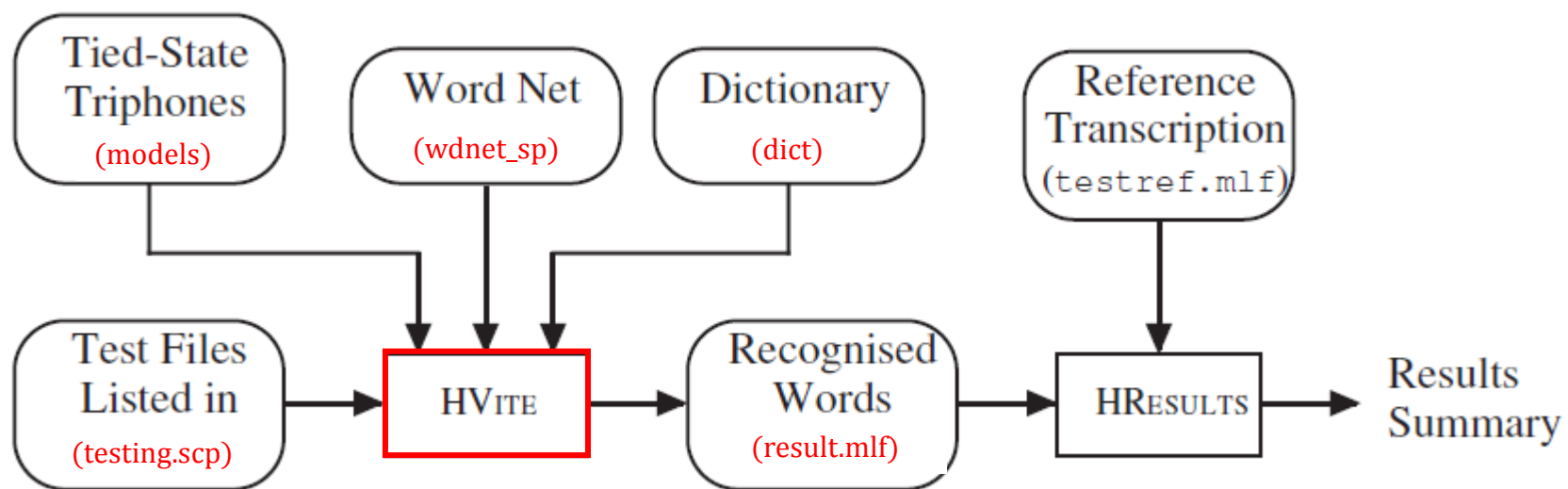
參數說明:

lib/grammar_sp: 數字辨識的 詞彙資訊 {sil, sp, 0, 1, ..., 9}

lib/wdnet_sp: 產生之 詞彙網路 的名稱



Testing



HVite - Viterbi Search

HTK Book 18.25

➤ HVite **-H** hmm/macros **-H** hmm/models **-S** scripts/testing.scp **-C** lib/config.cfg
-w lib/wdnet_sp **-l** '*' **-i** result/result.mlf **-p** 0.0 **-s** 0.0 **lib/dict** **lib/models_sp.lst**

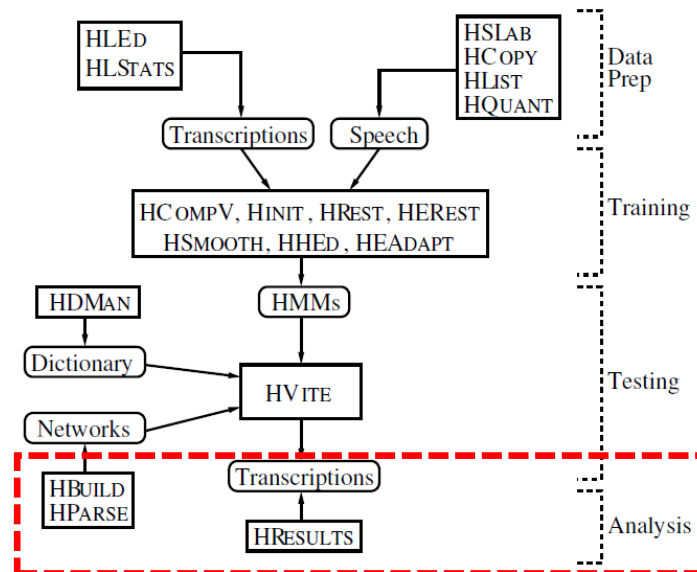
指令說明: 將testing data 使用Viterbi進行辨識

參數說明:

- **-w** lib/wdnet_sp (input word net)
- **-i** result/result.mlf (將辨識的結果，輸出至result/result.mlf)
- lib/dict (字典檔，數字對應phone)
- lib/models_sp.lst (字彙檔：sil, sp, 0, 1, ..., 9 的labels)
- **-p** and **-s** set the word insertion penalty and the grammar scale factor
- **-l** '*' will cause a label file named xxx to be prefixed by the pattern "*/xxx" in the output MLF file
"*/N720511.lab" (答案的label) → "*/N720511.rec" (Viterbi result label)

 請參閱 labels\answer.mlf 的內容

Analysis



HResults - Compared With Answer

HTK Book 18.21

➤ HResults -e “???” sil -e “???” sp -l labels/answer.mlf lib/models_sp.lst
result/result.mlf

指令說明:將Viterbi判斷的結果與答案進行比對(求正確率、準確率)

參數說明:

- -l labels/answer.mlf (answer.mlf的內容為各.wav聲音檔的解答)
- lib/models_sp.lst (字彙檔: sil, sp, 0, 1, ..., 9 的labels)
- result/result.mlf (Viterbi 所求出的結果)
- -e “???” sil -e “???” sp (用以忽略sil以及sp的label, 因計算識別率(分析)時, sil、sp 是不需考慮的)

HTK Book p232

HResults

HTK Book 3.4.1

- 執行結果：

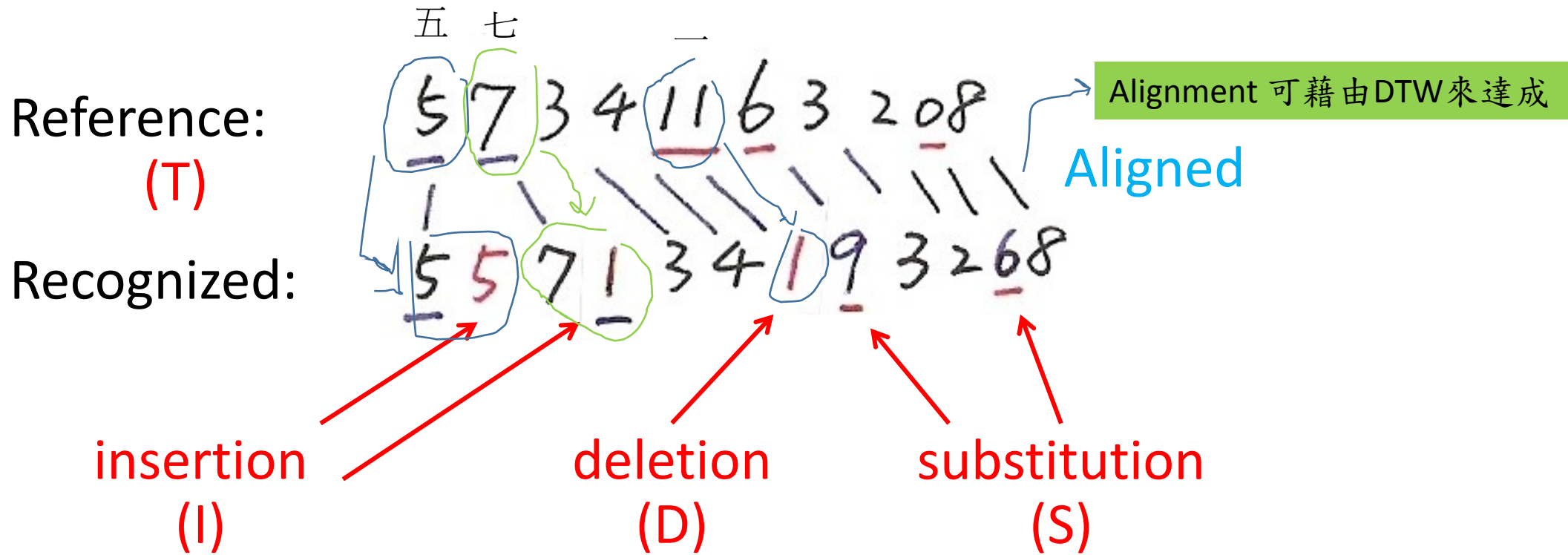
```
===== HTK Results Analysis =====  
Date: Wed Apr 17 00:26:54 2013  
Ref : labels/answer.mlf  
Rec : result/result.mlf  
----- Overall Results -----  
SENT: %Correct=38.54 [H=185, S=295, N=480]  
WORD: %Corr=96.6, Acc=74.34 [H =1679, D=13, S=46, I=387, N=1738]  
=====
```

S:Substitution errors , **D**:deletion errors , **I**:insertion errors , **N**:Total Sample , **H**:correctly recognized

%Corr: percentage correct = $\text{Percent Correct} = \frac{N - D - S}{N} \times 100\%$

ACC = $\text{Percent Accuracy} = \frac{N - D - S - I}{N} \times 100\%$

Recognition Errors



$$\frac{T - D - S - I}{T} \times 100\% = \text{Accuracy}$$

Procedure for Experiment

作業請上傳：cat accuracy 所查看到的辨識結果 與以下三個檔案

- 03_training.sh
- lib/mix2_10.hed
- lib/proto

方案一 使用virtualBox

(配合 virtualBox安裝教學.ppt 說明檔)

建議使用此方案

實驗步驟 (1/3)

已將本地端建立的資料夾`folder`與虛擬機下建立的資料夾`share`連接在一起。

- 將dsp_hw2解壓縮至本地端電腦的共用資料夾`folder`裡
- 打開virtualBox，切換到 `/share/dsp_hw2` 目錄

`cd /share/dsp_hw2` 

cd指令後要空一格

- 並輸入 `ls` 查看dsp_hw2資料夾內容

```
kaldi@kaldi:~/share/dsp_hw2$ ls
00_clean_all.sh  03_training.sh  clean_model.sh  lib          scripts          TraFile.c
01_run_HCopy.sh  04_testing.sh  hmm            MFCC         set_htk_path.sh
02_run_HCompV.sh bin             labels          result       speechdata
```

實驗步驟 (2/3)

- 步驟1 → bash 01_run_HCopy.sh → 1. Data Prep

```
kaldi@kaldi:~/share/dsp_hw2$ bash 01_run_HCopy.sh _
```

- 步驟2 → bash 02_run_HCompV.sh
 - 步驟3 → bash 03_training.sh
 - 步驟4 → bash 04_testing.sh
- 2., 3. Training
- 4. Testing & Analysis

實驗步驟 (3/3)

- cd result
- 輸入cat accuracy 可查看辨識結果 (辨識率74.34)


```
user@user-PC /home/dsp_hw2/result
$ cat accuracy
===== HTK Results Analysis =====
Date: Sat May 6 17:08:49 2017
Ref : labels/answer.mlf
Rec : result/result.mlf
----- Overall Results -----
SENT: %Correct=38.54 [H=185, S=295, N=480]
WORD: %Corr=96.61, Acc=74.34 [H=1679, D=13, S=46, I=387, N=1738]
=====
```


方案二 使用Cygwin

(配合 [1]Cygwin安裝教學.ppt 、[2]在Cygwin 底下上安裝HTK教學.ppt)

Cygwin不需進行本地端資料夾與虛擬機下資料夾的連接。

實驗步驟 (1/3)

- 將dsp_hw2解壓縮至C:\cygwin64\tmp
- 打開cygwin，切換到 /tmp/dsp_hw2 目錄
cd /tmp/dsp_hw2 
- 並輸入ls 查看dsp_hw2資料夾內容

cygwin64為cygwin的根目錄

cd指令後要空一格

```
user@user-PC /tmp/dsp_hw2
$ ls
00_clean_all.sh  02_run_HCompV.sh  04_testing.sh  bin  labels  result  set_htk_path.sh
01_run_HCopy.sh  03_training.sh    MFCC           hmm  lib     scripts speechdata
```

實驗步驟 (2/3)

- 步驟1→ sh 01_run_HCopy.sh

```
user@user-PC /tmp/dsp_hw2  
$ sh 01_run_HCopy.sh |
```

- 步驟2→ sh 02_run_HCompV.sh
- 步驟3→ sh 03_training.sh
- 步驟4→ sh 04_testing.sh

→ 1. Data Prep

→ 2., 3. Training

→ 4. Testing & Analysis

實驗步驟 (3/3)

- cd result
- 輸入cat accuracy 可查看辨識結果 (辨識率74.34)

```
user@user-PC /home/dsp_hw2/result
$ cat accuracy
===== HTK Results Analysis =====
Date: Sat May 6 17:08:49 2017
Ref : labels/answer.mlf
Rec : result/result.mlf
----- Overall Results -----
SENT: %Correct=38.54 [H=185, S=295, N=480]
WORD: %Corr=96.61, Acc=74.34 [H=1679, D=13, S=46, I=387, N=1738]
=====
```

練習

➤藉由調整“HMM模型參數”和“訓練的iteration”來提高辨識率

➤方法:

1. 調整Prototype(簡報第11頁的修改 1)
2. lib/mix2_10.hed (簡報第17頁的修改 2)
3. 增加training iteration (如下頁說明)

```
===== HTK Results Analysis =====  
Date: Sat May  6 21:00:57 2017  
Ref : labels/answer.mlf  
Rec : result/result.mlf  
----- Overall Results -----  
ENT: %Correct=71.25 [H=342, s=138, N=480]  
ORD: %Corr=96.43, Acc=90.22 [H=1676, D=20, s=42, I=108, N=1738]  
=====
```

方法3: Add Training iteration

修改 i 迴圈的終止條件 (即第9頁中的N值，
整個完整的training data使用N次)

- 開啟 03_training.sh

```
#####  
# re-adjust mean, var  
echo "step 01 [HErest]: adjust mean, var..."  
for ((i=1;i<=3;i++))  
do  
    echo "iteration $i"  
    HERest -C $config -I $label \  
        -t 250.0 150.0 1000.0 -s $data_list \  
        -H $macro -H $model -M $mmf_dir $model_list  
done
```

for ((i=1;i<=3;i++)) 代表HERest會執行3次，即3次iteration。

在o3_training.sh中，i迴圈的終止條件 (iteration次數) 的調整，有以下三部分：

```
# re-adjust mean, var  
# add short pause model, change model_list and label file  
# increase mixture
```

註

- 調整HMM Prototype後（指p.11，改變state數目或改變transition probability matrix），必須刪除舊的model（models與macros），而這動作可在cygwin command line 輸入 **sh clean_model.sh** 來執行。移除後，再重複 步驟2~4 進行HMM初始化、訓練、測試等動作（步驟1是擷取特徵所以不用再次執行）
- **至少要達到90%的正確率，才算完成作業。**

Reference

- Assignment 2-1 HMM Training and Testing of Digital Speech Processing, Lin-shan Lee