在本次作業中,我們需要使用Kaldi套件,並利用對助教所提供的bash,訓練出一個語音模型,再對其參數進行調整,以期達到最佳的accuracy。

<3-train.sh>

首先我調整了numiters,意思是訓練的iterations數量,從下圖中可以看到在數量較少的時候,performance的上升是急遽的,但當iteration數到6~8左右後就會趨於穩定。在與執行時間權衡後,我最後選用7。

接著,稍微嘗試了一下如果改變maxiterinc,意思是guassian的數量會增加到哪個iteration為止,這邊的實驗顯示,當數值介在約總iterations數量的一半時,可以得到較好的結果。我最後選用5

下一個調控的參數是 numgauss 指的是初始的時候,我們的一把gaussian有多少個,由實驗結果可以看到這個數字對於結果有急遽的影響,從原本初始的個位數,一路提升到1000左右的提升幅度最大,接著還會一路提升到將近3000,這是本次作業中非常重要的一項參數。與時間權衡後,我最後選用3000

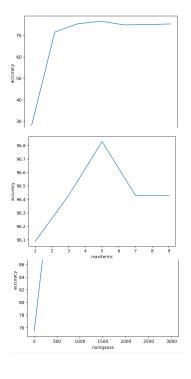
至於totgauss,相較於numgauss的影響則沒有numgauss劇烈,不過這很有可能是因為我的實驗順序是先調升numgauss,若相反過來則有可能導致此項參數與maxiterinc的影響都加劇。不過總理念應該還是圍繞在要用多少個gaussian來逼近我們的observation probability。與時間權衡後,我最後選用4000

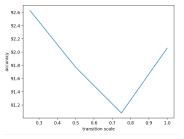
最後我還試著調整scale_opts的transition-scales,這邊的幾個參數是gmm在做re-alignment時的各個機率,其中改動transition-scales的結果果如右圖,雖然從圖上看得出來明顯的差別,但其實數值差並不大,有可能是因為某些參數值剛好較適合當前的data。最後選用0.2

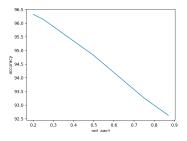
<4-test.sh>

在testing時,opt_awct 對 testing的影響是巨大的,由實驗可知,此數值越小,最後的accuracy越高。最後選用0.2

最後是 test_beam,這代表的是最後testing在做beam search時保留的分支數量,可以想像,數值越高可以找到最佳解的機會越大,但同時也會消耗越多的時間,最後在與時間的權衡下,最後選定50







<topo.proto>

在topo.proto這邊呢,我嘗試改變state的次數分別嚐試了total state = 5,與 total state = 15的情況,但很奇怪的是performance卻下降了,當然有可能是因為資料並不需要那麼多

的state,過多的state會導致表現下降,我更傾向的是因為我在調整的時候,所設的initial參數不佳,或是調整方法不對所導致的。

最後附上最終執行結果:

Converting acoustic models to HTK format
viterbi/mono/final.mmf viterbi/mono/tiedlist exist , skipping ..

Generating results for test set with acoustic weight = [0.2]
output -> viterbi/mono/test.mlf
log -> viterbi/mono/log/latgen.test.log
result -> viterbi/mono/test.rec

(kaldi) root@33377ede884c:/opt/kaldi/dsp-hw2-1# bash 4-test.sh