通訊三 109503509 林俐嫺 資料結構 Assignment1 分析報告

一、編譯結果

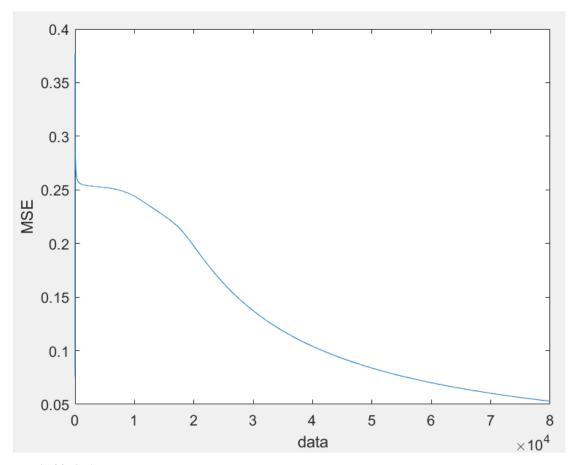


二、執行結果

(總共有80000筆資料 僅截圖後8筆)

```
Input:0.000000 1.000000
                         Output: 0.970069
                                           Expected Output: 1.000000
Input:1.000000 1.000000
                         Output:0.031612
                                           Expected Output: 0.000000
Input:0.000000 0.000000
                                           Expected Output: 0.000000
                         Output:0.033710
                                           Expected Output: 1.000000
Input:1.000000 0.000000
                         Output:0.970070
Input:1.000000 1.000000
                         Output:0.031601
                                           Expected Output: 0.000000
Input:0.000000 1.000000
                                           Expected Output: 1.000000
                         Output:0.970060
Input:1.000000 0.000000
                         Output:0.970075
                                           Expected Output: 1.000000
                                           Expected Output: 0.000000
Input:0.000000 0.000000
                         Output:0.033713
///////////////////////////loss function
loss= 0.052895
The result of loss function is in MSE.txt
Training finished!
Final Hidden Weights[ [ 4.151084 4.150132 ] [ 6.216877 6.212321 ] ]
Final Hidden Biases[ -6.364869 -2.690653 ]
Final Output Weights[ -9.212973 8.510220 ]
Final Output Biases[ -3.880527 ]
Start to test data
Input:11
Output:0
Input:0101
Output:0
```

三、 分析



1. 數據來自 MSE.txt

2. 圖表分析

在最一開始的誤差非常大,這是因為程式中初始化 weights 為隨機值, 有可能會非常接近我們預期的結果,也有可能差非常多。在這次作業的 一開始就是差非常多的結果,但隨著不斷訓練之後,就會回歸到正常的 曲線了。

第 400 筆資料(第 100 次迭代)時,均方誤差大約為 0.25,

第 20000 筆資料(第 5000 次迭代)時,均方誤差約為 0.2,

第 40000 筆資料(第 10000 次迭代)時,均方誤差約為 0.1

第 80000 筆資料(第 20000 次迭代)時,均方誤差會趨近於 0.05。

迭代次數少於 100 時,均方誤差最大介於 0.35 即 0.4 之間,若是使用 round 函數去判定 0 或 1 輸出,是有可能得到錯誤的結果的。

而迭代次數越多,經過不斷修正 Weights 和 Bias, 誤差將會越趨近於 0。

四、 問題檢討與心得

a. 多位元輸入的判定:

在看到作業題目時,我和同學一起討論了題目的定義—— 有人認為多位元輸入是在訓練時就把指定的位元數量(如 3bits)放進模型,讓它學習;我的想法是只訓練 2bits 的模型,輸入時先讓第一位元和第二位元做運算,再將其輸出作為第二位元新的輸入值,讓它繼續和第三位元做運算,以此類推,最後兩位元運算過後的結果即是XOR的輸出。

我認為這兩種作法都是可行的,只是使用前者的話,需要投入的資料 量勢必會更大,而且在輸入的位元數也會有所限制,所以我選擇使用 後者。

b. 心得:

這次作業是第一次在 Linux 作業系統下進行編譯,在編譯時遇到很多 之前沒有遇到過的問題,寫作業期間花了非常多時間在查資料,幸好 在網路上都找得到解法,而且大多狀況只要加上一兩行指令就能解 決。