Assignment #1

A. 編譯結果

```
PS C:\Users\samul\OneDrive\桌面\資料結構\作業\作業一\108501569_assignment_1> gcc -○ 108501569_assignment_1_code 108501569_a
ssignment_1_code.cpp
PS C:\Users\samul\OneDrive\桌面\資料結構\作業\作業一\108501569_assignment_1> █
```

圖一 編譯結果(使用 gcc 編譯)

B. 執行結果

```
PS C:\Users\samul\OneDrive\桌面\資料結構\作業\作業-
                                       -\108501569_assignment_1> .\108501569_assignm
             OUTPUT
                                      TERMINAL
                                                 JUPYTER
  Input:1.000000 0.000000
                              Output: 0.947864
                                                  Expected Output: 1.000000
                                                                              loss: 0.052136
  Input:0.000000 1.000000
                              Output: 0.948046
                                                  Expected Output: 1.000000 loss: 0.051954
                              Output: 0.056742
  Input:0.000000 0.000000
                                                  Expected Output: 0.000000
                                                                             loss: 0.056742
  Input:1.000000 0.000000
                              Output: 0.947926
                                                  Expected Output: 1.000000
                                                                              loss: 0.052074
  Input:1.000000 1.000000
                                                  Expected Output: 0.000000 loss: 0.056166
                              Output: 0.056166
  Final Hidden Weights
   [ [ 3.701660 3.710399 ] [ 5.834992 5.879662 ] ]
  Final Hidden Biases
   [ -5.675879 -2.452836 ]
  Final Output Weights[ -8.199578 7.528274 ]
  Final Output Biases
   [ -3.379701 ]
   input1:
                     1010101
  input2:
                     0010001
  input1 xor input2:1000100
```

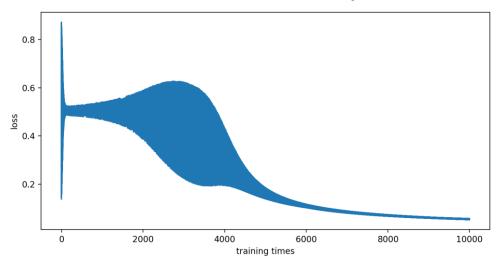
圖二 執行結果(使用 vscode 的 terminal)

由執行結果可見,將 input 值輸入訓練好的模型後,輸出值確實是這兩個 input 經過 xor 運算後的結果。

C. 分析

本次作業使用的 loss function 為「用 weight 和 bias 計算出的 output」以及「output 預期值」相減後取絕對值,如下式:

$$loss = \left| output_{actual} - output_{expect} \right|$$



圖三 loss 趨勢圖

上圖為由訓練中取得的 loss 繪製而成的趨勢圖(縱軸為 loss, 橫軸為訓練次數)。由上圖可知,隨著訓練次數增加, loss 值漸漸地收斂並逐漸趨近於 0, 可見此神經網路的訓練效果頗佳。

註:因為程式中每一次訓練都使用多組 input、進而產生多組 output(同時產生多個 loss 值),所以導致 loss 趨勢圖中每一個橫軸值會對應到多個縱軸值,但是此趨勢圖表現出的趨勢仍是我們所要求的。