1. Introduction (20%)

我使用 class 來實作 neural network,可調的超參數為:data、hidden unit 數量、epoch、learning_rate,data 為 0 代表使用了 generate_linear 資料,data 為 1 代表使用 XOR 資料。

2. Experiment setups (30%)

A. Sigmoid functions

使用了助教提供的程式碼。

```
def sigmoid(x):
    return 1.0 / (1.0 + np.exp(-x))

def derivative_sigmoid(x):
    return np.multiply(x, 1.0-x)
```

B. Neural network

我使用 class 來實作,以下為詳細解釋:

- 1. __init__ (self, hsize1, hsize2): hsize 為 hidden units 的數量。使用 np.random.rand 初始化 weight 與 bias,如果使用 np.full 塞滿 0.1 初始值的話,在學習 XOR 時好像會掉進 local minimal,導致最後 accuracy 並非 100%。
- 2. forward(self, x)

進行矩陣乘法,乘上 weight 與加上 bias,再用 sigmoid 函式,得出下一層的輸入,重複 3 次後得到最終輸出。

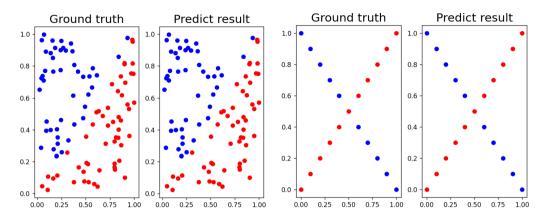
- 3. backward(self, x, y, learning_rate) chain role 告訴我們有兩個部分要算,一部分就是與 weight 相乘的輸入,另一部分可由後往前算得到,所以首先先算出 error,乘上 derivative_sigmoid 後得出誤差,再繼續往回算,最終分別跟輸入相乘得出 gradient,進行更新學習。
- 4. train(self, x, y, epochs, learning_rate)使用 forward 與 backward 來進行學習,同時輸出 loss 與紀錄學習曲線。
- 5. predict(self, x)輸入 input,輸出預測結果。

C. Backpropagation

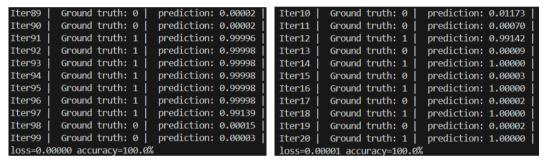
如 B.3.。

3. Results of your testing (20%)

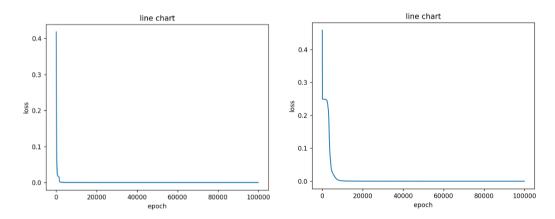
A. Screenshot and comparison figure



B. Show the accuracy of your prediction



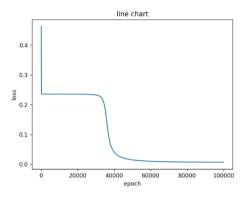
C. Learning curve (loss, epoch curve)



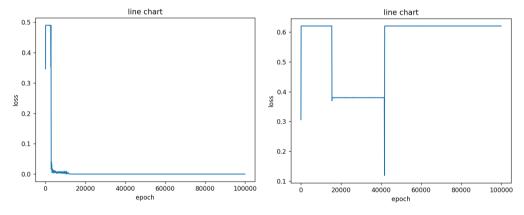
4. Discussion (30%)

A. Try different learning rates

當 learning rates 設成 0.001 時,learning curve 曲線漸緩,且有可能掉進 local minimal 跑不出來。



當 learning rates 設成 0.9 以上時,會開始不穩定。



B. Try different numbers of hidden units

就算數量皆設為1,準確率還是能到達100%。

C. Try without activation functions

會發生數字 overflow 的問題。