

gradient.cpp負責執行一般的gradient descent（預設0/1 Error為Ein，若要改成 Eout 則將Logistic\_Reg中Error(train\_data, weight)改成Error(test\_data, weight)）

執行方法為：g++ gradient.cpp -o gradient ./gradient

stochastic.cpp負責執行stochastic gradient descent（預設0/1 Error為Ein，若要改成 Eout 則將Logistic\_Reg中Error(train\_data, weight)改成Error(test\_data, weight)）

執行方法為：g++ stochastic.cpp -o gradient ./stochastic

plot.py為畫圖的程式

執行方法為：python3 plot.py file1 file2

file1為gradient的兩千個Ein/Eout，file2為stochastic的兩千個Ein/Eout

**第一題：**

測驗

## 作業三

20 個問題

您的分數

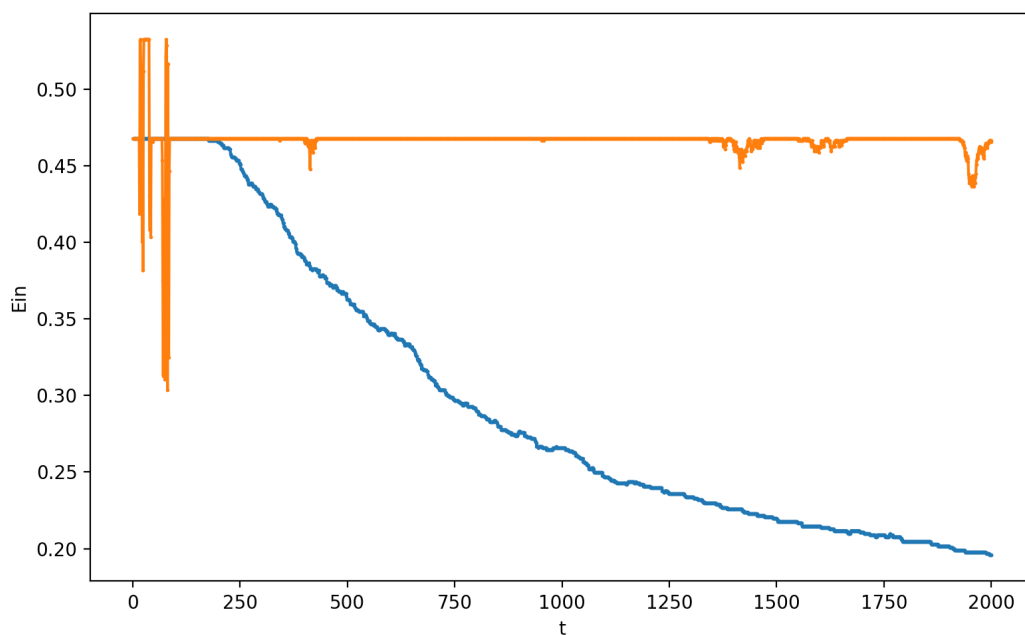
100.00%

我們會保留您的最高分數。  
查看最新提交內容

再次參加

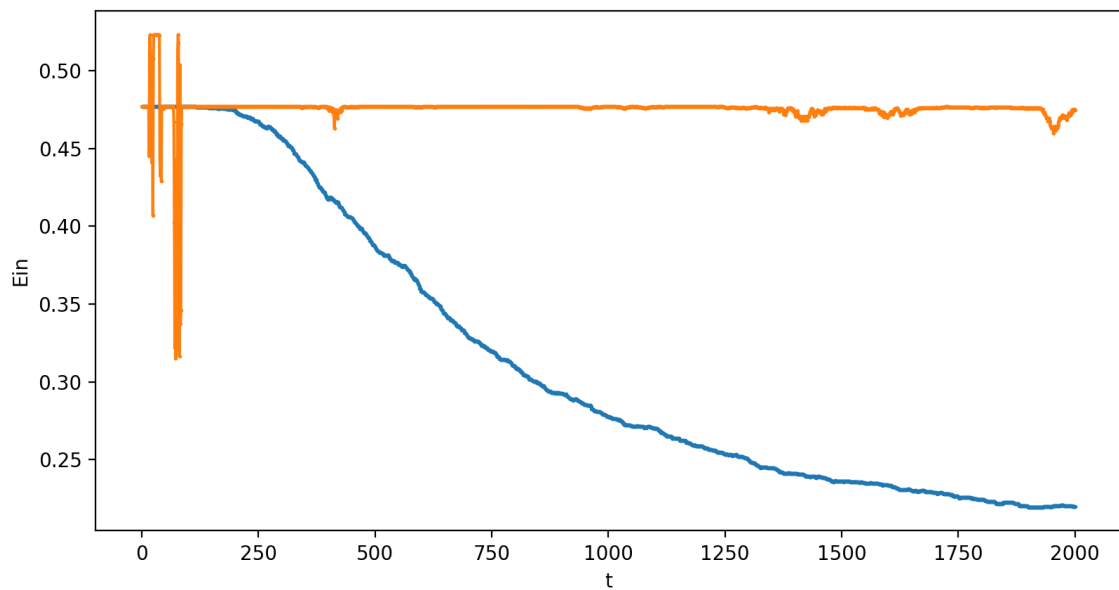


#### 第四題：



橘色的線為stochastic的Ein，藍色的線為一般gradient的Ein，從這個圖我發現因為stochastic是隨機選取計算的，所以Ein有時會突然變大，但是到後面的時候（選取夠多點之後）Ein會趨於穩定，符合noise平均為零的性質，除此之外 $\text{ita} = 0.001$ 真的不夠大，導致stochastic在跑兩千次之後Ein仍下降得不明顯，但一般gradient（藍線）的 $\text{ita} = 0.01$ ，效果明顯比橘線好。

### 第五題：



橘色的線為stochastic的 $E_{in}$ ，藍色的線為一般gradient的 $E_{out}$ ，除了和第四題相同的發現之外，我可以 $E_{in}$ 和 $E_{out}$ 的distribution似乎是相同的，因為 $E_{in}$ 的結果和 $E_{out}$ 的結果十分相似，有可能是使用validation的方法將部分的資料保留給 $E_{out}$ 做測試用的。