# HW (2020/04/07)

曾宏鈞 06160485 徐友笙 05360365 蔡毓丞 06370136 盧君彥 05360153

本次作業主要目的是練習使用各種Optimizer以及Regularizer, 並比較其效果。 Use the code, compare the prediction accuracy of the networks with/without:

Optimizer:	Regularizer:			
<ol> <li>SGD</li> <li>RMSprop</li> <li>Adam</li> </ol>	<ol> <li>L1, Norm Regularizer on weights</li> <li>L2 Norm Regularizer on weights</li> <li>Dropout</li> <li>Batch Normalization layers.</li> <li>Normal</li> </ol>			

總共12組組合,加上最基本的結構總共13組

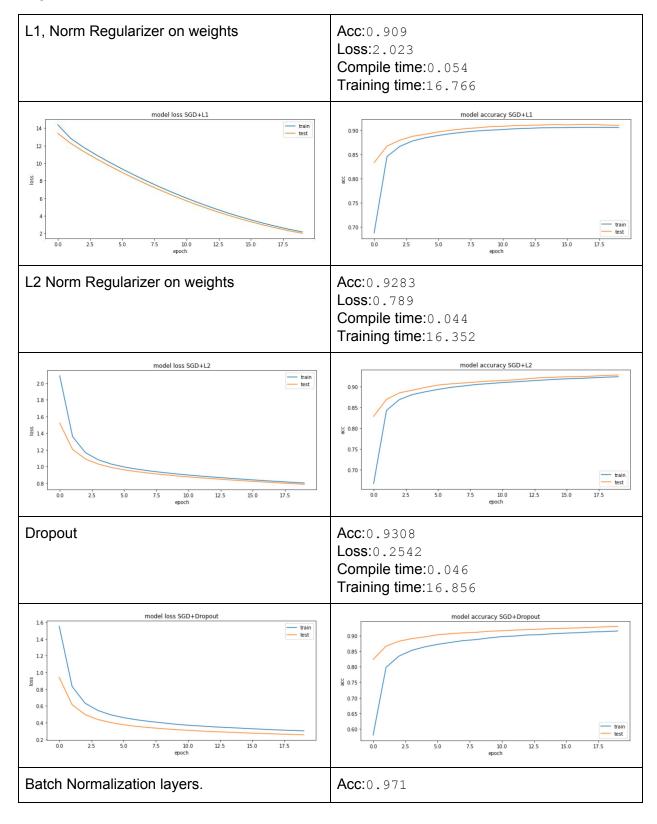
 	 	 	 	_

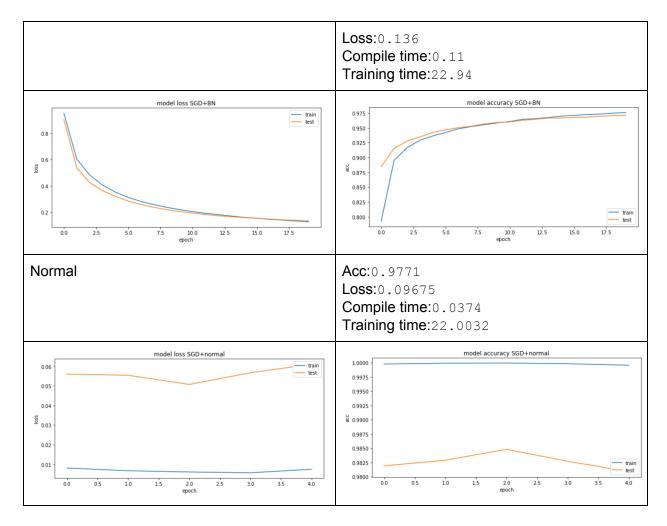
呈現報告內容:

組合1: 準確率/截圖

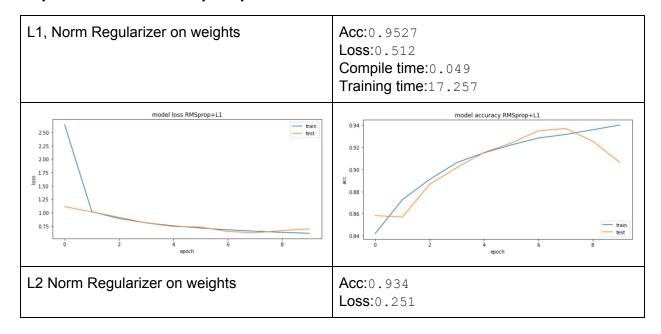
實驗心得

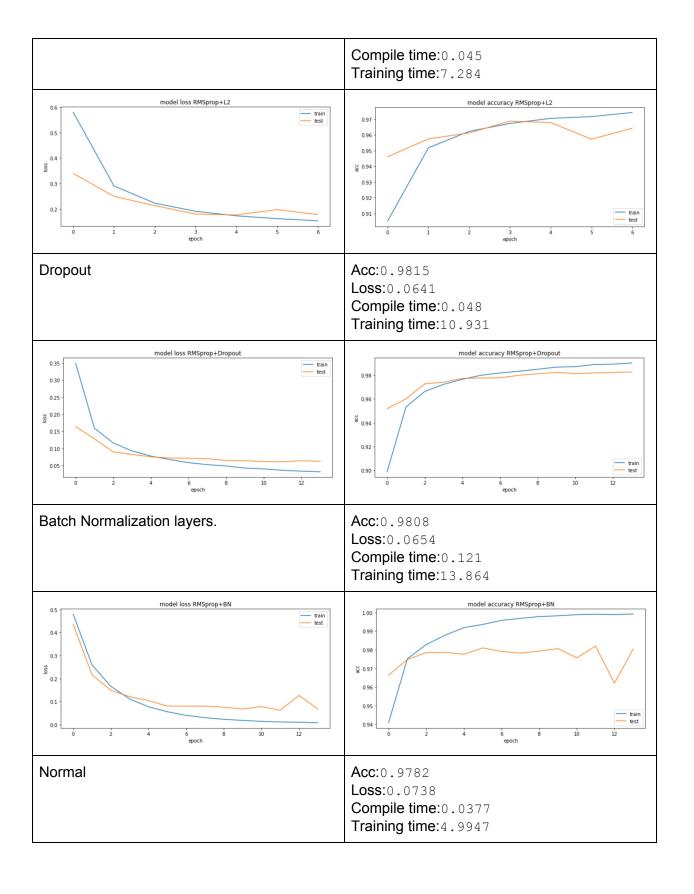
## Optimizer:SGD

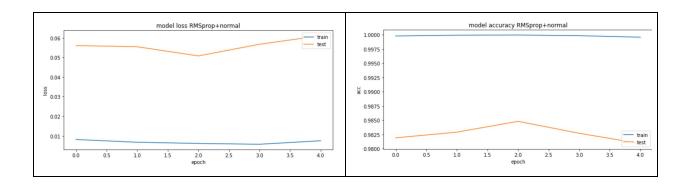




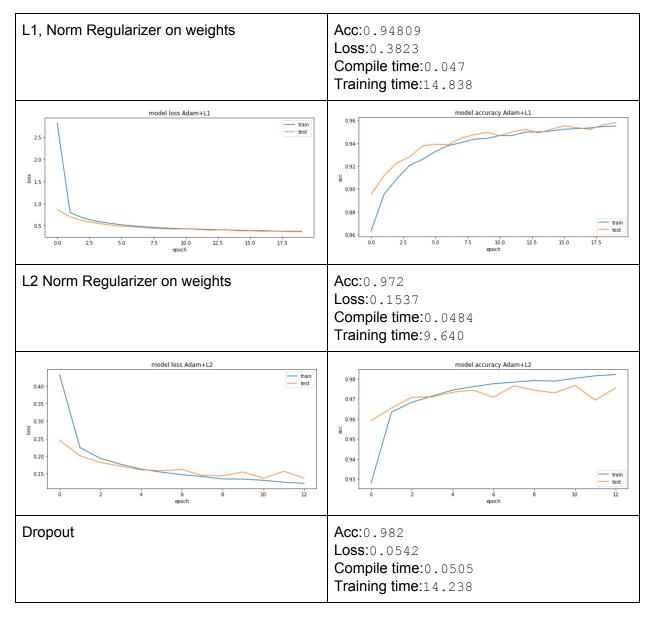
## Optimizer: RMS prop

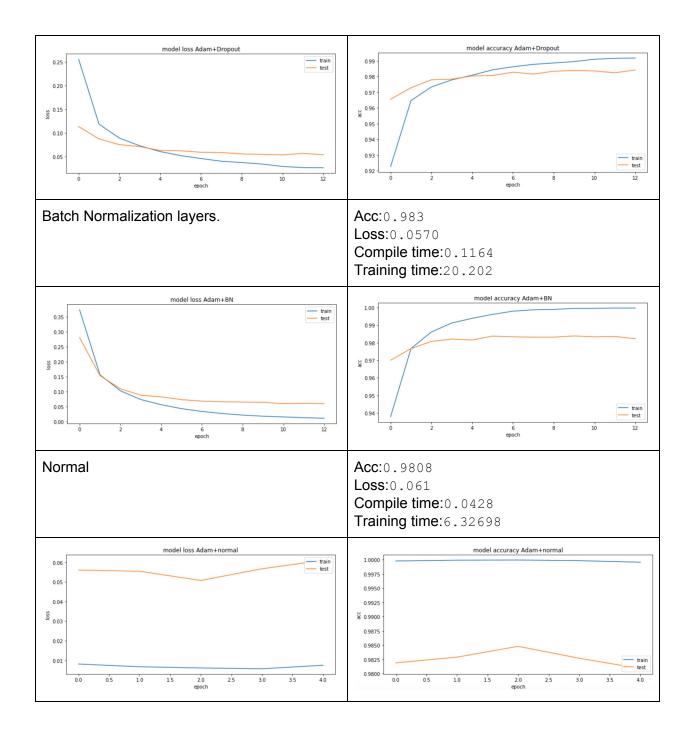






## Optimizer:Adam





#### 實驗心得

這次的實驗主要在看看不同的Optimizer跟Regularizer對模型所造成的影響,以訓練20個 epoch時間來看的話,Regularizer使用L2的時間相較其他都短,使用Batch Normalization所花的時間最多。但相對來說Batch Normalization會使模型準確度最後較高,dropup的結果也不錯,有可能是當沒有神經元鏈結時,減少了一些錯誤的權重加成,以不同的Optimizer來說,Adam與RMSprop準確度差不多。然而在各個Regularizer的部分都是L1最大,以SGD來說就高達2。

但觀察train及test的資料狀況,同樣20個epoch下,RMS很快就有over-fitting的問題,可能可以減少epoch數來避免模型過度訓練。

觀察正常的對照組normal反而訓練幾個epoch就有很好的效果,使用的時間也是裡面最少的 ,但因test已經高於train,因此減少epoch能獲得更好的準確率。