D80: [練習 Day] 優化器與學習率的組合與比較



[~]

Sample Code & 作業内容

Coding練習日,請結合前面的知識與程式碼,比較不同的 optimizer 與 learning rate 組合對訓練的結果與影響,作業請提交Day080_HW.ipynb

[今日百日馬拉松作業:注意事項]

- 1. 今日作業記憶體需求較大,請同學執行時記得 shutdown 其他執行中的 .ipynb 檔
- 2. 提醒同學們今日執行會比較久(幾分鐘到數小時不等)

Q 檢視範例

參考資料

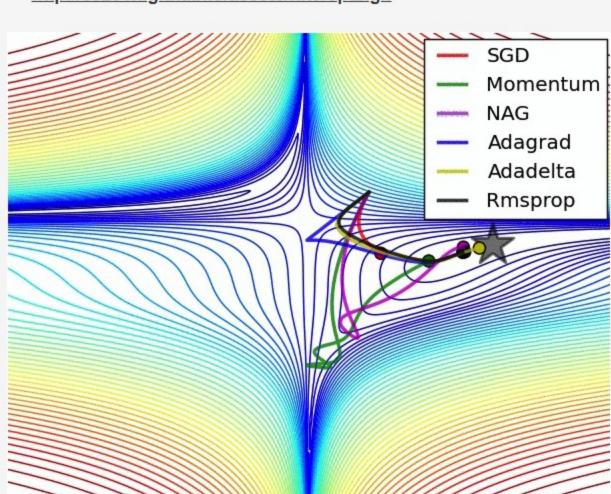
CSDN - 常見優化器方法總結:

- SGD (mini-batch)
 - 在單步更新與全局更新的折衷辦法,通常搭配 momentum 穩定收斂方向與結果。
 - 收斂速度較慢。
- RMSprop
 - 學習率的調整是根據過去梯度的狀況調整,收斂速度快又不易會出現 learning rate 快速下降的狀況。
- Adam
 - 同樣是可以根據過去的梯度自行調整 learning rate,但校正方式考量一、二階矩陣,使其更加平穩。

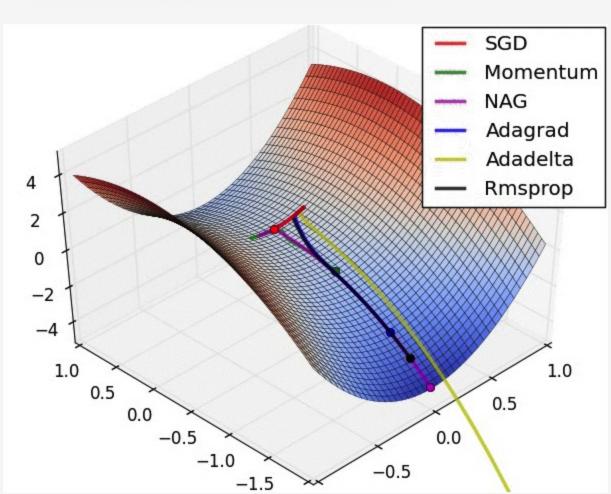
在實作過程中,建議先使用 Adam 驗證,若要做最終的優化,則再改用 SGD 找到最佳參數。

參考連結:

参考建結・ ・ <u>http://cs231n.github.io/assets/nn3/opt2.gif</u>



http://cs231n.github.io/assets/nn3/opt1.gif



- http://www.dow.io/ontimining.gradiont.doco.nt/
- http://ruder.io/optimizing-gradient-descent/
 CSDN-優化器方法總結

提交作業

請將你的作業上傳至 Github,並貼上該網網址,完成作業提交

https://github.com/ 確定提交

如何提交 🗸

到 Cupoy 問答社區提問,讓教練群回答你的疑難雜症