100 道題目 > D75: BackPropagation



#### Sample Code & 作業内容

權重更新與Loss function 是 BP Neural Network 重要的一環,請參考範例Day75-Back\_Propagation,然後練習把網路增 加到第三層。

作業請提交Day75-Back\_Propagation\_HW 檔案Day75-Back\_Propagation\_Advanced為進階參考。

9 檢視範例

## 參考資料

#### 乘法的反向傳播

```
假設f(x, y) = x * y。
一般乘法反向傳播‧則dx = y \cdot dy = x \cdot 直接人工計算偏微分。
矩陣乘法反向傳播·假設x = [1,2,3] · y = \begin{bmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}
則f(x, y) = [(1 * 4 + 2 * 5 + 3 * 8)] = 32。
求dx就是要求每一個x的變化,
然而x = [1, 2, 3]對上[4, 5, 8],此時剛好是W的反轉矩陣,
```

由一般乘法得知dx = y,所以矩陣反向傳播為,  $dx = W^T$ ,  $dW = x^T$ 

### 加法的反向傳播

```
假設f(x, b) = x + b。
一般加法反向傳播·假設b=1·則dx=1·直接人工計算偏微分。
矩陣加法反向傳播·假設x = \begin{bmatrix} 1,2,3 \\ 4,5,6 \end{bmatrix} · b = [1,1,1]
(省略寫法·實際上是兩行一樣的)·此時y = [2,3,4]。
[5,6,7]
求db變化,由原先加法得知其實就是直接傳給上一層,假如上一層傳來的微分為 [1,1,1] ·
所以db = [2, 2, 2]·
                                                     [1, 1, 1]
因db原先是2x2但原先將它只寫為1x2所以實際上變化必須把每一層的微分每行做加總·
即是b的微分(變化)·dx則不用加總直接傳遞給上一層即可。
```

## 權重函數

```
W = \begin{bmatrix} 1,0,0 \\ 0,1,0 \\ 0,0,1 \end{bmatrix}, b = [1,2,3]
假設輸入層有兩筆資料向量x = [1,1,1]
2,2,2]
正向傳播:
1.x * W = x1 °
2.x1 + b = y \circ
f(x) = x * W + b = \begin{bmatrix} 1, 1, 1 \\ 2, 2, 2 \end{bmatrix} + [1, 2, 3] = \begin{bmatrix} 2, 3, 4 \\ 3, 4, 5 \end{bmatrix}
反向傳播·假如上層傳來的為dy·使用正向公式推導回去:
x1 + b = y
1.db = dy每行加總(與d陣列大小相同即可)。
2.dx1 = dy •
x * W = x1
3.dW = 反轉x * dx1。
                                                                   dx = dy * W^T +
4.dx = dx1 * 反轉W。
                                                                  dW = x^T * dy
註:第三步和第四步位置
要與原先的(x*W)位置相同(矩陣相乘無交換律) \longrightarrow db= 計算dy每一列總和,輸出為一行
```

## 推薦閱讀

- Backpropagation wiki 連結連結
- 深度學習(Deep Learning)-反向傳播 連結
- BP神經網路的原理及Python實現
  - <u>Blog連結</u>
  - 完整的結構化代碼連結

# 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

如何提交 🗸

確定提交

https://github.com/

# 熱門問答



## 到 Cupoy 問答社區提問,讓教練群回答你的疑難雜症