卷積神經網路原理及其C++/Opencv實作(5)—參數更新

原創 sdff20201029 萌萌噠程序猴 2021-03-26 16:38

上一篇文章我們講了誤差訊息的反向傳播過程,核心思想在於複合函數的鍊式求導 法則·

卷積神經網路原理及其C++/Opencv實作(4)—誤反向傳播法

本文我們主要講怎麼使用誤反向傳播過程中的局部梯度資訊來更新神經網路的參 數。5層網路需要更新調節的參數主要包括:

- 1 C1層的6個5*5卷積核,以及6個偏壓值。
- 2. C3層的6*12個5*5卷積核,以及12個偏移值。
- 3. O5層的192*10個權重值,以及10個偏移值。

首先我們來问顧一下神經網路的正向傳播過程,以下我們只列出公式,且體在前文 已經講過:

卷積神經網路原理及其C++/Opencv實作(3)

1. C1層

C1的前向傳播公式如下,其中0<i<6。

$$y_{C1}^{i} = I * k_{C1}^{i} + b_{C1}^{i}$$
$$Y_{C1}^{i} = f(y_{C1}^{i})$$

2. S2層

S2的前向傳播公式如下。

$$Y_{S2}^{i} = pool(Y_{C1}^{i}), 0 \le i < 6$$

3. C3層

C3的前向傳播公式如下。

4. S4層

S4的前向傳播公式如下。

5.05層

O5的前向傳播公式如下。

6. 交叉熵誤差函數

交叉熵誤差函數如下,其中t為標籤:

要使用梯度下降法優化參數,關鍵在於求參數關於交叉熵誤差函數的偏導數。

首先,我們來求O5層的權重和偏壓的偏導數,如下式,其中0≤i<10,0≤j<192。

看到上式中E關於y的偏導數,也許有人不理解了,這裡我們在上篇文章中已經詳細 推導過(Softmax函數求導),讀者可以點開本文開頭的超連結參考上篇文章哦~

求偏導數之後,就可以更新參數了,其中α為學習率,需要根據經驗設定一個合適 的初始值,通常隨著梯度下降法的迭代而逐漸減少。

其次,我們來求C3層參數的偏導數,如下式,其中Y、y、k、d都是二維矩陣。'*'表 示兩個矩陣的Valid模式捲積,"."表示兩個矩陣對應位置的值相乘,DerivativeRelu表示 Relu函數的導數。

上式中・0≤i<12・0≤j<6・結果輸出(12-8+1)*(12-8+1)=5*5的矩陣・其中d 点為 S4層的局部梯度(見上篇文章)。這裡可能有人還會有疑問,y關於k的偏導數為什麼放 到卷積符號的左邊了呢?以下我們舉個簡單例子來說明卷積求導的公式(具體推導過程 後續再研究)。

例如我們有矩 $A \times B \times C \times X \cdot \bigcup X$ 為券積核對A推行券積得到 $B \cdot C \neq B$ 經由函數f運 算之後得到的矩陣,也即:

 $B = A \times X$

C = f(B)

那就求C關於X的偏導數,按下式計算,可以看到B關於X的偏導數是A,A本來在卷 看符號的左側,求導時還是在左側。

若求C關於A的偏導數,按下式計算,可以看到B關於A的偏導數是X,X本來在卷積 符號的右側,求導時還是在右側,不過求導時需要對X進行順時針180°旋轉。

以上是求E關於卷積核k的偏導數,接下來求E關於偏壓b的偏導數。我們知道,卷積 結果是一個二維矩陣,該矩陣加上偏壓的操作,相當於矩陣中每個值都加上同一個偏移 值。如下圖所示:

在這裡,我們針對y 短陣的每一個值y x y y 不計算。首先我們知道矩陣y 的偏 導數為:

則對於 $0 \le x < 8 \cdot 0 \le y < 8$ 的每一個 $y_{cs}(x,y)$ 來說 · 其偏導數為:

由上述可知·偏壓b與卷積結果 y_{c3} 矩陣中每一個值 y_{c3} (x,y)都有關·從而得出偏壓 b的偏導數如下,其中0≤i<12。

求偏導數之後,更新參數如下:

最後,我們來求C1層參數的偏導數。與C3層的計算方法類似,如下式,其中I、Y、 y、k、d都是二維矩陣。'*'表示兩個矩陣的Valid模式捲積,"."表示兩個矩陣對應位置的 值相乘, Derivative Relu表示Relu函數的導數。

上式中·0≤i<6·結果輸出(28-24+1)*(28-24+1)=5*5的矩陣·其中d 為S2層的

局部梯度(見上篇文章)。

接下來求E關於偏壓b的偏導數,與C3層的計算過程類似,其中0≤i<6:

求偏導數之後,更新參數如下:

好了,本文我們就講到這裡,在接下來的文章中,我們會詳細講怎麼使用C++和 Opencv來實現這5層網路。

歡迎掃碼追蹤以下微信公眾號,接下來會不定時更新更加精彩的內容噢~

人工智慧 27 深度學習 26 機器學習 33

人工智慧 目錄

上一篇

下一篇

卷積神經網路原理及其C++/Opencv實作(4) 卷積神經網路原理及其C++/Opencv實作(6) —誤反向傳播法

—前向傳播程式碼實現

閱讀原文

喜歡此內容的人還喜歡

數位影像處理之gamma矯正

FPGA開源工作室



NJ系列電子凸輪應用分享

Karl工控



混凝土模板荷載與壓力計算

忒修斯破船

