知乎 首發於 電腦視覺基礎

切換模式.



登入/註冊

卷積神經網路 (七) 建構CNN 網路結構



山與水你和我

體系結構小白,影像處理小白

5 人同意了該文章

前面

山與水你與我:卷積神經網路 (三) ReLU 層

山與水你和我:卷積神經網路(四)池化層

山與水你和我:卷積神經網路(五)卷積層

山與水你與我:卷積神經網路(六) Linear 線性層

分別完成了ReLU 層、MaxPool 層、Conv 卷積層、Linear 線性層的前向與反向傳播,現在開始建構CNN。

搭建

本人實現利用了C++ 的繼承, 上面的網絡層都繼承自一個基礎的Layer 類, 基本函數都有 forward, backward, 個別類如Conv、Linear 層需要更新參數有update_gradients 函數; 每個 層都有一個output變數儲存輸出, 如下:

登入即可查看超5億專業優質内容

超5 干萬創作者的優質提問、專業回答、深度文章和精彩影片盡在知乎。

立即登入/註冊

https://zhuanlan.zhihu.com/p/469475509

1/6

```
virtual std::vector<tensor> get_output() const { return this->get_output(); } // ¾
};
```



如此一來,在CNN類別中,只要維護一個指標列表(暫時只考慮串列的CNN結構),forward時逐一傳遞,backward從後往前傳遞,如下:

```
// 胡乱写的一个能跑的 CNN 网络结构, 不是真的 ALexNet
class AlexNet {
private:
    std::list< std::shared_ptr<Layer> > layers_sequence;
};
```

(註: 這不是真的AlexNet, 只是個人隨便取的一個名字, 跟AlexNet 沒啥關係, 二者都很簡單)

初始化網路結構

```
AlexNet::AlexNet(const int num classes=3) {
    // batch_size X 3 X 224 X 224
    this->layers_sequence.emplace_back(new Conv2D("conv_layer_1", 3, 16, 3));
    this->layers_sequence.emplace_back(new ReLU("relu_layer_1"));
    // batch_size X 16 X 111 X 111
    this->layers_sequence.emplace_back(new MaxPool2D("max_pool_1", 2, 2));
    // batch size X 16 X 55 X 55
    this->layers_sequence.emplace_back(new Conv2D("conv_layer_2", 16, 32, 3));
    this->layers_sequence.emplace_back(new ReLU("relu_layer_2"));
    // batch_size X 32 X 27 X 27
    this->layers_sequence.emplace_back(new Conv2D("conv_layer_3", 32, 64, 3));
    this->layers_sequence.emplace_back(new ReLU("relu_layer_3"));
    // batch size X 64 X 13 X 13
    this->layers sequence.emplace back(new Conv2D("conv layer 4", 64, 128, 3));
    this->layers_sequence.emplace_back(new ReLU("relu_layer_4"));
    // batch_size X 128 X 6 X 6
    this->layers_sequence.emplace_back(new LinearLayer("linear_1", 6 * 6 * 128, num_cl
    // batch_size X num_classes
}
```

有點類似Pytorch 的nn.Sequence,不過是低配版。

. .

登入即可查看超5億專業優質内容

超5 干萬創作者的優質提問、專業回答、深度文章和精彩影片盡在知乎。



https://zhuanlan.zhihu.com/p/469475509

2/6

```
std::vector<tensor> AlexNet::forward(const std::vector<tensor>& input) {
    // 对输入的形状做检查
    assert(input.size() > 0);
    std::vector<tensor> output(input);
    for(const auto& layer : this->layers_sequence)
        output = layer->forward(output);
    return output;
}

backward

void AlexNet::backward(std::vector<tensor>& delta_start) {
    for(auto layer = layers_sequence.rbegin(); layer != layers_sequence.rend(); ++laye delta_start = (*layer)->backward(delta_start);
}
```

十分簡單。

驗證

給batch size = 8, 每張圖片尺寸224 * 224, 輸出3 分類的結果,

```
using namespace architectures;
// 网络
AlexNet network(3, false);
network.print_info = true;
// 定义输入
std::vector<tensor> input;
const int batch size = 8;
for(int i = 0;i < batch_size; ++i)</pre>
    input.emplace_back(new Tensor3D(3, 224, 224));
// forward
auto output = network.forward(input);
// 定义梯度
std::vector<tensor> delta;
for(int i = 0;i < batch_size; ++i)</pre>
    delta.emplace_back(new Tensor3D(3, 1, 1));
// backward
```

登入即可查看超5億專業優質內容

超5 干萬創作者的優質提問、專業回答、深度文章和精彩影片盡在知乎。



```
pipeline ==> 3 x 224 x 224
conv_layer_1_output_0 ==> 16 x 111 x 111
relu_layer_1_output_0 ==> 16 x 111 x 111
max_pool_1_output_0 ==> 16 x 55 x 55
conv layer 2 output 0 ==> 32 x 27 x 27
relu_layer_2_output_0 ==> 32 x 27 x 27
conv layer 3 output 0 ==> 64 x 13 x 13
relu layer 3 output 0 ==> 64 x 13 x 13
conv layer 4 output 0 ==> 128 x 6 x 6
relu layer 4 output 0 ==> 128 x 6 x 6
linear 1 output \theta \implies 3 \times 1 \times 1
delta from loss 0 ==> 3 x 1 x 1
linear delta 0 ==> 128 x 6 x 6
relu layer 4 delta 0 ==> 128 x 6 x 6
conv layer 4 delta 0 ==> 64 x 13 x 13
relu_layer_3_delta_0 ==> 64 x 13 x 13
conv layer 3 delta 0 ==> 32 x 27 x 27
relu layer 2 delta_0 ==> 32 x 27 x 27
conv layer 2 delta 0 ==> 16 x 55 x 55
max_pool_1_delta_0 ==> 16 x 111 x 111
relu layer 1 delta 0 ==> 16 x 111 x 111
conv layer 1 delta 0 ==> 3 x 224 x 224
Process finished with exit code 0
```

紅箭頭以上是forward,以下是backward,張量的變化過程。

程序正常退出,說明沒有出現越界訪問等問題,可行性較高。

下一步, 開始跑整個流程, 設計損失函數、最佳化器、模型儲存等操作。

登入即可查看超5億專業優質内容

超5 千萬創作者的優質提問、專業回答、深度文章和精彩影片盡在知乎。



卷積神經網路 (CNN) C++ 影像分類



文章被以下專欄收錄



電腦視覺基礎

最簡單的捲積神經網路、ReLU、BN、目標偵測等

推薦閱讀



CNN網路的層級結構及其相關 作用



CNN (卷積神經網路) -優化指

CNN經典結構解析 (2) -ResNet, DenseNet

前言結構解析1中著重分析了VGG和 Inception網路的設計思想,這兩個 網路都主要在解決同一個問題—— 應該選擇多大的捲積核。如上一篇 立音形数 升網灣可以從如何河海接



【論文解讀+

登入即可查看超5億專業優質内容

超5 干萬創作者的優質提問、專業回答、深度文章和精彩影片盡在知乎。



詩神經網路-...

丹尼爾小埔十 小可樂大磨 發表於演算法工程師

Magina507

Lvon

發表於DeenA

登入即可查看超5億專業優質内容

超5 干萬創作者的優質提問、專業回答、深度文章和精彩影片盡在知乎。

