随笔 - 17 文章 - 0 评论 - 19 阅读 - 13149

前 博客园

首页 新随笔 联系 订阅 管理

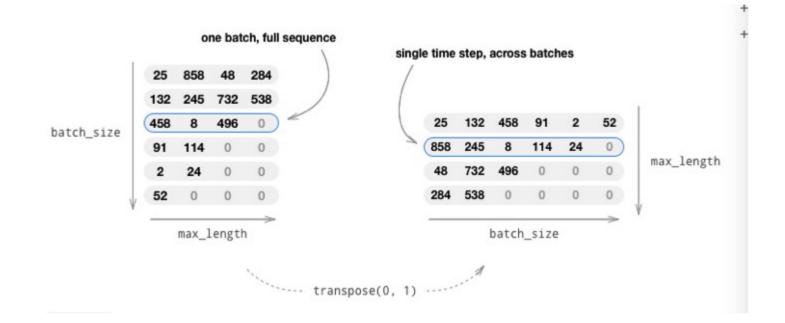
lstm pytorch梳理之 batch\_first 参数 和torch.nn.utils.rnn.pack\_padded\_sequence

小萌新在看pytorch官网 LSTM代码时 对batch\_first 参数 和torch.nn.utils.rnn.pack\_padded\_sequence 不太理解,

在回去苦学了一番,将自己消化过的记录在这,希望能帮到跟我有同样迷惑的伙伴

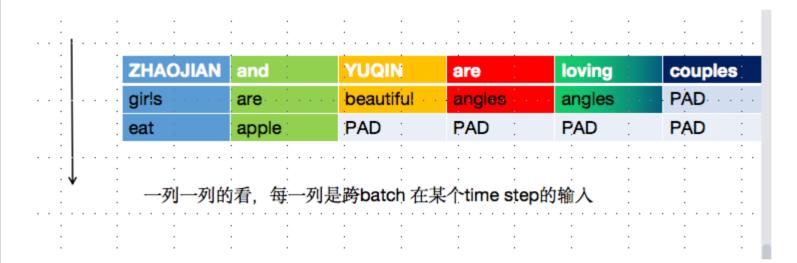
官方API: https://pytorch.org/docs/stable/nn.html?highlight=lstm#torch.nn.LSTM

- 参数
- input\_size
- hidden\_size
- num\_layers
- bias
- batch\_first
- dropout
- bidirectional
- 特别说下batch\_first,参数默认为False,也就是它鼓励我们第一维不是batch,这与我们常规输入想悖,毕竟我们习惯的输入 是(batch, seq\_len, hidden\_size),那么官方为啥会 这样子设置呢?



先不考虑hiddem\_dim,左边图矩阵维度为batch\_size \* max\_length, 6个序列,没个序列填充到最大长度4,经过转置后得到max\_length \*batch\_size , 右图标蓝的一列 对应的就是 左图第二列,而左图第二列表示的是 每个序列里面第二个token,这样子有什么好处呢?相当 于可以并行处理每个句子在time step下时刻的计算,这样就可以并行过LSTM,从而一定程度上提高处理速度。因为官网放的图例子 里面数字都是句子token 索引化之后的,反而让人容易看晕,因而小萌新自己画了个好理解的图。一起看下图呀。

一共有3个句子,最大长度为6,我们之前习惯的是按行看,我们现在按一列一列来看(就相当于转置啦)



time step 0接受的是[ZHAOJIAN girls eat];

time step1接收的是[and are apple];

time step2接受的是[YUQIN beautiful PAD];

time step3接收的是[are angles PAD];

以此类推。 现在这3个句子就可以并行过LSTM

## pad\_sequence

我们知道一个batch里的序列长度是不一致的,而LSTM是无法处理长度不同的序列的,需要pad操作用0把它们都填充成max\_length 长度。下图有3个句子,以最长的句子长度 6 作为max\_length,其余句子都填充到max\_length。这是PAD的作用,很好理解。

```
from torch.nn.utils.rnn import pack padded sequence ,pad sequence ,pack sequence
inputs = ["LIHUA went to The TsinghUA University",
         "Liping went to technical school ",
         "I work in the mall ",
         "we both have bright future"]
inputs.sort(key=lambda x:len(x.split()),reverse=True)
batch size=len(inputs)
max_length=len(inputs[0].split())
lengths=[len(s.split()) for s in inputs]
word_to_idx={}
for sen in inputs:
    for word in sen.split():
        if word not in word_to_idx:
            word_to_idx[word] = len(word_to_idx)
idx=[]
for sentence in inputs:
    a=[word_to_idx[w] for w in sentence.split()]
   idx.append(a)
pprint(idx)
padded sequence = pad sequence([torch.FloatTensor(id) for id in idx], batch first=True)
```

公告

昵称: 打了鸡血的女汉子 园龄: 1年5个月 粉丝: 9 关注: 0 +加关注

2022年5月 日 10 12 11 13 17 22 23 25 30 10

搜索

找找看 谷歌搜索

常用链接

我的随笔 我的评论 我的参与 最新评论 我的标签

随笔分类

pytorch学习地图(3) 平平无奇读paper小能手(2) 文档搜索(4)

随笔档案

2021年1月(1) 2020年12月(16)

阅读排行榜

- 1. Embedding模块 from\_pretrained 加载预训练 好的词向量 (4488)
- 2. lstm pytorch梳理之 batch\_first 参数 和torch.n n.utils.rnn.pack\_padded\_sequence(2110)
- 3. query-doc 匹配(1217)
- 4. bilstm+crf pytorch 代码 保姆式吐血整理(807) 5. pytorch transformers finetune 疑惑总结(678)
- 评论排行榜
- 1. 交作业 之 pytorch 使用字符级特征来增强 LST M 词性标注器(3)
- 2. 读论文啦! Context-Aware Sentence/Passage Term Importance Estimation For First Stage Retri eval(2)
- 3. 读论文啦! 相关性匹配经典论文A Deep Releva nce Matching Model for Ad-hoc Retrieval(2)
- 4. lstm pytorch梳理之 batch\_first 参数 和torch.n n.utils.rnn.pack\_padded\_sequence(2) 5. bilstm+crf pytorch 代码 保姆式吐血整理(2)
- 推荐排行榜
- 1. 交作业 之 pytorch 使用字符级特征来增强 LST M 词性标注器(5)
- 2. lstm pytorch梳理之 batch\_first 参数 和torch.n
- n.utils.rnn.pack\_padded\_sequence(4)
- 3. 读论文啦! Context-Aware Sentence/Passage Term Importance Estimation For First Stage Retri eval(2)
- 4. 读论文啦! 相关性匹配经典论文A Deep Releva nce Matching Model for Ad-hoc Retrieval(2) 5. 读论文啦! Bridging the Gap Between Relevan ce Matching and Semantic Matching for Short Te xt Similarity Modeling(2)

## 最新评论

1. Re:bilstm+crf pytorch 代码 保姆式吐血整理 这个 lstm+CRF 的代码哪里有呀?

--吼吼,哈哈,啦啦 2. Re:Istm pytorch梳理之 batch\_first 参数 和 torch.nn.utils.rnn.pack\_padded\_sequence

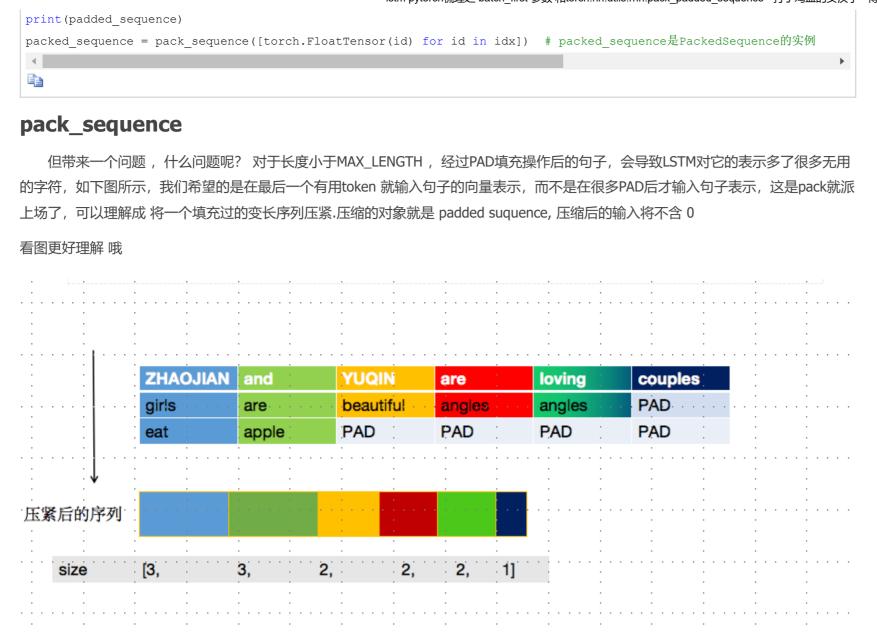
@Harukaze 哈哈哈哈谢谢对我的鼓励... --打了鸡血的女汉子 3. Re:Istm pytorch梳理之 batch\_first 参数 和

torch.nn.utils.rnn.pack\_padded\_sequence 很棒,其他文章也很棒,抽时间学习

--Harukaze 4. Re:交作业 之 pytorch 使用字符级特征来增强 LSTM 词性标注器 讲解的很详细

--surreal 5. Re:交作业 之 pytorch 使用字符级特征来增强 LSTM 词性标注器 论文分析的挺好的

--surreal



那么,聪明如你肯定会觉得不对劲,这先 填充又 压紧, 这不是做无用功?其实不是哦,因为 pack 后可并不是一个简单的 Tensor 类型的数据,而是一个 "PackedSequence" 类型的 object,可以直接传给RNN。小萌新在苦逼地看RNN源码时,发现forward 函数 里上来就是判断 输入是否是 PackedSequence 的实例,进而采取不同的操作。如果输入是 PackedSequence,输出也是该类型。这里的输出类型都指的是 forward 函数的第一个返回值(每个time step 对应的hidden\_state) ,第二个返回值(最后一个time step对应的hidden\_state)的类型不管输入是不是PackedSequence 类型,都是一样的。

## pack\_padded\_sequence

pytorch里 有封装的更好的: torch.nn.utils.rnn.pack\_padded\_sequence(input, lengths, batch\_first=False, enforce\_sorted=True)

## 接下来说说这些参数作用

lengths: 该参数中各句子长度值的顺序要和对应的输入中的序列顺序一致

inputs.sort(key=lambda x:len(x.split()),reverse=True)

lengths=[len(s.split()) for s in inputs]

enforce\_sorted: 默认值是 True,表示输入已经按句子长度降序排好序。如果输入在 pad 时没有顺序,那么此时在此处需要设置该值为 False,那么函数会再去排序

返回的对象是PackedSequence object。该类型的变量便可以直接喂给 RNN/LSTM等。

torch.nn.utils.rnn.pad\_packed\_sequence():之前的pack\_padded\_sequence 是先补齐到相同长度 再压紧,这个当然就是反过来,对压紧后的序列 进行扩充补齐操作。

注意: inputs是否排好序和 lengths参数和enforce\_sorted 一定要对应起来。小萌新习惯将 inputs 按照长度先排好序,再将length排好序enforce\_sorted参数不去动它。

```
def forward(self, input_seq, input_lengths, hidden=None):
    # Convert word indexes to embeddings
    embedded = self.embedding(input_seq)

# Pack padded batch of sequences for RNN module
    packed = nn.utils.rnn.pack_padded_sequence(embedded, input_lengths)

# Forward pass through GRU
    outputs, hidden = self.gru(packed, hidden)

# Unpack padding
    outputs, _ = nn.utils.rnn.pad_packed_sequence(outputs)

# Sum bidirectional GRU outputs
    outputs = outputs[:, :, :self.hidden_size] + outputs[:, : ,self.hidden_size:]

# Return output and final hidden state
    return outputs, hidden
```

https://www.cnblogs.com/yuqinyuqin/p/14100967.html

2/3