1.3-宋阳-测试词向量小结

任务:

- 1. 封装以下两种词向量, 方便以后调用:
- (1) one normal embedding, finetune, dense, cpu gpu both:
- $(2) \ \ \text{the other one, const embedding, static, sparse, only in cpu because the size may be huge-$
- 2. 在情感分类任务上进行测试

情感分类测试

测试1: normal embedding, random init, finetune, dense, both cpu and gpu

因为用的是一套的随机种子,所以weight放在不同位置随机,会得到不同结果,所以设置了以下几组实验进行对比。

Method 1

nn.Embedding内部调用一次reset_parameters()进行初始化,然后外部调用rand_init()又一次初始化,所以用了一整套的随机种子的前面2部分,起作用的是第2次用的随机种子部分。

```
def rand_init(self, input_emb):
    print("Use uniform to initialize the embedding")
    input_emb.weight.data.uniform_(-0.01, 0.01)
    # print(input_emb.padding_idx)
    if input_emb.padding_idx is not None:
        input_emb.weight.data[input_emb.padding_idx].fill_(0)
self.word_embeddings = nn.Embedding(args.embed_num, args.embedding_dim, padding_idx=args.padID)
self.rand_init(self.word_embeddings)
```

Method 2:

封装的类继承了nn.Embedding,所以一共只随机了一次,用的是一整套随机种子的第1部分,这里就与Method 1中不同了。

Method 3:

封装的类继承了nn.Embedding,调用一次reset_parameters()进行初始化,然后外部又调用了一次reset_parameters(),所以一共用了一整套的随机种子的前面2部分,起作用的是第2次用的随机种子部分,理论上与Method 1中相同了,但是结果不对,所以有了后面的Method 4。

```
self.word_embedding = Embedding.Embedding(args.embed_num, args.embedding_dim, padding_idx=args.padID) self.word_embedding.reset_parameters()
```

Method 4:

封装的类里面的初始化是正态分布,所以为了2次的初始化完全一样,所以对Method 2进行改进。

```
def reset_parameters(self):
    print("Use uniform to initialize the embedding")
    self.weight.data.normal_(0, 1)
    if self.padding_idx is not None:
        self.weight.data[self.padding_idx].fill_(0)

self.weight.data.uniform_(-0.01, 0.01)
    # print(self.padding_idx)
    if self.padding_idx is not None:
        self.weight.data[self.padding_idx].fill_(0)
```

(2) 测试结果

mode1	acc
Method 1	81. 27%
Method 2	82. 70%
Method 3	81. 44%
Method 4	81. 27%

注:特别感谢师兄的启发和指导, 收获很多, 谢谢师兄。

测试2: const embedding, static, sparse, only in cpu

(1) 实现

Method 1: sparse=True

```
elf.word_embeddings = nn.Embedding(args.embed_num, args.embedding_dim, padding_idx=args.padID, sparse=<mark>True</mark>)
if args.use_pretrained_emb:
    pretrained_weight = np. array(loader.vector_loader(args.word_dict, set_padding=True))
    self.word_embeddings.weight.data.copy_(torch.from_numpy(pretrained_weight))
     elf.word_embeddings.weight.requires_grad = False
Method 2: sparse=False
```

```
self.word_embeddings = nn.Embedding(args.embed_num, args.embedding_dim, padding_idx=args.padID, sparse=False)
if args.use_pretrained_emb:
   pretrained_weight = np. array(loader.vector_loader(args.word_dict, set_padding=True))
   self.word_embeddings.weight.data.copy_(torch.from_numpy(pretrained_weight))
   self.word_embeddings.weight.requires_grad = False
```

Method 3:

```
class ConstEmbedding(nn. Module):
if args.use_pretrained_emb:
   pretrained_weight = loader.vector_loader(args.word_dict, set_padding=True)
   pretrained_weight = torch.FloatTensor(pretrained_weight)
   self.word_embedding_static = Embedding.ConstEmbedding(pretrained_weight, padding_idx=args.padID)
```

(2) 测试结果

Mode1	Acc	Time
Method 1	84. 95%	31.2350597381591s
Method 2	84. 95%	32. 8334894180297s
Method 3	84. 95%	32. 0523877143859s

注:编码时注意到model文件中尽量不出现cuda的设置,在main文件、train文件和类封装文件内部实现好cpu和gpu的转换,所以模型的forward部分的调用的一样的。