## word2vec 说明

## 1、genism库

gensim 库中提供了 word2vec 的 cbow 模型和 skipgram 模型的实现,可直接调用

```
sentences = word2vec.Text8Corpus(input_corpus) # 加载语料
model = word2vec.Word2Vec(sentences, size=100, window=8, min_count=3, iter=8)
model.save(model_path)
model.wv.save_word2vec_format(model_path, binary=False)
```

完整版参考代码

## 2、tensorflow 实现 skipgram 模型

skipgram 模型使用中心词预测上下文,网上介绍很多了也可直接去看论文本模型实验采用的数据时 wiki 百科中文数据,有原版和分词后版本,数据量大下载请移步实现详细直接看代码,代码中关键处都有注释,这里提一下 word2vec 中常用的 nce loss 损失函数, nce loss 函数个参数定义如下

```
def nce_loss(
    weights, #模型网络权重W, weights.shape=(N,K), N是数据类数即单词数, K是每个单词Embedding Size biases, #模型网络偏置b, biases.shape=(N)
    inputs, #输入数据即单词的初始化, 这里课采用one-hot初始化, 也可以采用随机初始化
    labels, #skipgram模型输入数据是中心词,则labels便是上下文词
    num_sampled, #负采样的样本的个数
    num_classes, #num_classes=N, 在word2vec中既是词表的大小vocabulary_size
    num_true=1, #实际正样本个数
    sampled_values=None, #word2vec中负采样, sampled_values=None是定义了负采样的方式
    remove_accidental_hits=False, #如果在负采样中采样到了正样本,要不要去掉
    partition_strategy="mod", #对weights进行embedding_lookup时并行查表时的策略
    name="nce_loss"
)
```

解释一下参数 sampled\_values,从 tensorflow 的 nce\_loss 源代码中可以看到当 sampled\_values=None 时采样方式,word2vec 中负采样过程其实就是优选采样词频高的词作负样本

在上图中展现了 nce\_loss 在实际使用过程中参数列表以及各个参数的含义,下面我们看一下 tensorflow 源码中对于 nce\_loss 函数的实现逻辑:

```
def nce_loss(weights, biases, labels, inputs, num_sampled, num_classes, num_true=1,
           sampled_values=None, remove_accidental_hits=False,
           partition_strategy="mod", name="nce_loss"):
   logits, labels = _compute_sampled_logits(
       weights=weights, biases=biases, labels=labels, inputs=inputs,
       num_sampled=num_sampled, num_classes=num_classes, num_true=num_true,
       sampled_values=sampled_values, subtract_log_q=True,
       remove_accidental_hits=remove_accidental_hits,
       partition_strategy=partition_strategy, name=name)
   _compute_sampled_logits函数计算出正样本和负采样得到的负样本的output和label
   sampled_losses = sigmoid_cross_entropy_with_logits(
       labels=labels, logits=logits, name="sampled_losses")
   通过正样本和负样本的logits和labels将word2vec本来一个多分类问题转变成一个二分类问题,
   使用sigmoid cross entropy计算loss,进行反向传播更新网络参数,使用的是交叉熵损失函数
   # sampled_losses is batch_size x {true_loss, sampled_losses...}
   # We sum out true and sampled losses.
   return _sum_rows(sampled_losses)
```

Tensorflow 实现 skipgram 模型完整细节参考代码,训练测试效果可参见下图:

```
Nearest to 中国:中国,多汗,劳力士,长照,男中音,董事局,逐年,地理知识,
Nearest to 学院: 学院, 充电, 设备齐全, 压差, zunp, 文言, 望去, marina,
Nearest to 中心: 最佳, 由人, 信山, 土卫二, ruficeps, 涩味, 深衣, 暴卒,
Nearest to 北京: 北京, 成天, 比古, 菊池, 响应, 存者, 推普, 穆索尔,
Nearest to 大学: 明星, 岐州, 希运, 丝毫, 张凯, 再版, 六成, 颇重,
Nearest to 爱: 文学, 保护区, 声名大噪, 方敏, 家, 粒, 感受器, 分得,
Nearest to 不错: 地铁, 萧纪, 温差, 国瑞, 盖革, 可道, 东荟城, 日向秋,
Nearest to 中文:广告,二部曲,詝,占,韩昭侯,梁钊峰,未了,金属制品,
Nearest to 幸福: 荣誉, 开季, 第二任, 董洁, 陡河, 莫康时, 干涩, 公共汽车,
Average loss at step 100 : 8.354138759613036
Average loss at step 200 : 7.764778663635254
Average loss at step 300 : 7.424072135925293
Average loss at step 400 : 7.0825538787841795
Average loss at step 500 : 7.352655693054199
Average loss at step 600 : 6.941441452026367
Average loss at step 700 : 6.831985248565674
Average loss at step 800 : 6.939995124816894
Average loss at step 900 : 6.595024318695068
Average loss at step 1000 : 6.538598918914795
```