genism**的word2vec**

2020年11月24日 21:39

今天看完数模视频之后稍微搞了一下项目。做到了词向量的一步了。 用的是python里genism包里的word2vec工具

Word2vec训练模型语句:

model = word2vec.Word2Vec(data, hs=1, min_count=1, window=10, size=100)

class gensim.models.word2vec.Word2Vec(sentences=None,size=100,alpha=0.025,window=5, min_count=5, max_vocab_size=None, sample=0.001,seed=1, workers=3,min_alpha=0.0001, sg=0, hs=0, negative=5, cbow_mean=1, hashfxn=
built-in function hash>,iter=5,null_word=0, trim_rule=None, sorted_vocab=1, batch_words=10000)

参数解析:

- sentences: 可以是一个list, 对于大语料集, 建议使用BrownCorpus,Text8Corpus或LineSentence构建。
- sg: 用于设置训练算法,默认为0,对应CBOW算法; sg=1则采用skip-gram算法。
- size: 是指特征向量的维度,默认为100。大的size需要更多的训练数据,但是效果会更好.推荐值为几十到几百。
- window: 表示当前词与预测词在一个句子中的最大距离是多少
- alpha: 是学习速率
- seed:用于随机数发生器。与初始化词向量有关。
- min count: 可以对字典做截断. 词频少于min count次数的单词会被丢弃掉, 默认值为5
- max_vocab_size: 设置词向量构建期间的RAM限制。如果所有独立单词个数超过这个,则就消除掉其中最不频繁的一个。每一千万个单词需要大约1GB的RAM。设置成None则没有限制。
- sample: 高频词汇的随机降采样的配置阈值,默认为1e-3,范围是(0,1e-5)
- workers参数控制训练的并行数。
- hs: 如果为1则会采用hierarchical softmax技巧。如果设置为0(defaut),则negative sampling会被使用。
- negative: 如果>0,则会采用negativesamping,用于设置多少个noise words
- cbow_mean: 如果为0,则采用上下文词向量的和,如果为1 (defaut) 则采用均值。只有使用CBOW的时候才起作用。
- hashfxn: hash函数来初始化权重。默认使用python的hash函数
- iter: 迭代次数, 默认为5
- trim_rule: 用于设置词汇表的整理规则,指定那些单词要留下,哪些要被删除。可以设置为None (min_count会被使用)或者一个接受()并返回RU· E_DISCARD,uti·s.RU·E_KEEP或者uti·s.RU·E_DEFAU·T的函数。
- sorted_vocab: 如果为1 (defaut) ,则在分配word index 的时候会先对单词基于频率降序排序。
- batch_words:每一批的传递给线程的单词的数量,默认为10000

一些操作:

操作	含义
Model.sava("word2vec.model")	保存模型
Words_Vector = model.wv	不需要更新只需要查询的保存词向量。 KeyedVectors模式
get_latest_training_loss()	获得当前的培训损失值
init_weights()	将所有投影权重置为未经训练的状态,但保留现在的词汇表
Load()	加载以前保存的word2vec模型