

# 基于Word2vec的人物 关系分析

汇报人:





## 内容概要

- 1 项目目标
- 2 实现方法
- 3 结果及分析
- 4 方法改进

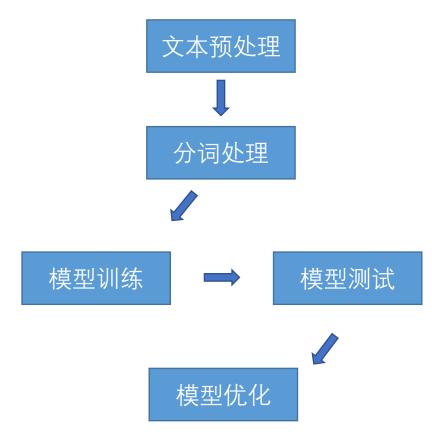


# 项目目标



### 实现路线

- 学习使用Word2vec模型分析文本
- 分析小说中人物之间的关系—— 以《都挺好》为例



创·享物联



### Word2vec

- 将<u>不可计算、非结构</u>的词转化为<u>可</u> 计算、结构化的向量。
- 重点关注生成的词向量

文本 非结构化数据 不可计算



向量 结构化数据 可计算



### 两种训练方式



通过上下文来预测当前值。相当于一句话 中扣掉一个词, 然后猜这个词是什么

今天是一个 天气



Skip-gram

用当前词来预测上下文。相当于给一个词, 然后猜前面和后面可能出现什么词

晴朗的





### Word2vec优点

- 由于Word2vec会考虑上下文, 较之前的 Embedding方法相比,效果要更好
- 比之前的Embedding方法维度更少,所以速 度更快
- 通用性很强,可以用在各种NLP任务中

### Word2vec缺点

- 由于词和向量是一对一的关系,所 以多义词的问题无法解决。
- 是一种静态的方式,虽然通用性强, 但是无法针对特定任务做动态优化





### 文本预处理

"我有没有良心,你没资格评论.至于寻你们开心,你配吗?"明玉冷着脸,满脸 都是不屑一顾.当时她看着明成夫妻恸哭时候就想,这两人跑了一个米饭班主 ,如此伤心总算还是有点良心.

朱丽哽咽着道:"何必呢,对我们有怨气,何必拿到今天来现?很标新立异 吗?"

明玉冷笑:"你不觉得今天是很好的机会吗?大哥,没事我先走,你什么时候 需要用车,打我手机."

明成也是冷笑:"那么,谢谢您大驾到场."

明玉依然冷笑:"苏明成还轮不到你代表苏家说这句话."

"对,你最配.仗着有几个臭钱撑腰杆子."明成火了,还是朱丽伸手抱住他不 让他冲动.

"很可惜,你有本事也拿出那几个臭钱来,你有种别问家里伸手要臭钱.我说 你不配就是不配,论对苏家贡献,论为苏家牺牲,你排最末尾还是看你有苏家

文本中存在换行符等其他空 白字符, 使用python去除, 方法 如下。

```
@staticmethod
def get_content(filename):
   :param filename:
    :return:
   with open(filename, 'r', encoding='utf-8') as f:
       return f.read().replace('\n',
'').replace('\t', '').replace(' ', '').strip()
```



### 分词处理

苏明玉、苏大强、苏明 成、朱丽、苏明哲、吴 非、蒙志远、柳青、赵 美兰、小蒙、老蒙、明 玉、明哲、明成、大强、 舅舅、小咪、满总

吧呔 把 罢了 被 本着

人物字典

停顿词

```
@staticmethod
def load_user_dict(user_dict_path):
   :param user_dict_path:
    :return:
   jieba.load_userdict(user_dict_path)
    fp = open(user_dict_path, 'r', encoding='utf-8')
   for line in fp:
        line = line.strip()
        jieba.suggest_freg(line, tune=True)
```

```
@staticmethod
def load_stop_words(stopwords_path):
   :param stopwords_path:
    :return:
   return [line.strip() for line in open(stopwords_path,
'r', encoding='utf-8').readlines()]
```



### 分词处理

为了提高效果, 在分词的时 候加入词性,下面是分词结果。

苏家 一门 退休 后 平静 生活 苏母 麻将 桌旁 猝死 打破 苏母 一向 争强好胜 人 退休 前 市里 医院 护士长 各色 奖章 取出 披挂 全身 俨然 领 金光闪闪 铠甲 苏母 工作 风风火火 带入 生活 苏父 苏大强 名不副实 长年累月 躲 苏母 高大 壮实 背影 后 做 小 男人 中学 图 书馆 整理 图书 退休 退休 悄无声息 走后 整个 学校 无 人 想起 苏 大强 愈发 信心 走路 铁掌 水上漂 闻 一点 动静 苏母 铁腕 下养 三 个 出色 儿女 个个 小学 初中 高中 尖子 年龄 顺理成章 进入 高等学 府 左邻右舍 说 国家 重点 大学 苏家办 苏母 人 前 大声 欢笑 人 后 愁眉苦脸 自打 大儿子 苏明哲 考入 清华大学 始 苏母 逼 苏父 天天

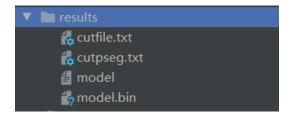


```
def cut_text_pseq(self, text, cut_file, cut_file_pseq, path_stop_words):
   :param text:
    :param cut_file:
    :param cut_file_pseg:
    :param path_stop_words:
    :return:
    self.load_user_dict("dict/dict.txt")
    cut_text = pseq.cut(text)
    stop_words = self.load_stop_words(path_stop_words)
    out_cut_text = []
    out_cut_pseg = []
    index = 0
    print(cut_text)
    for key, pg in cut_text:
        index += 1
        if key not in stop_words:
            out_cut_text.append(key)
            out_cut_pseq.append(pg)
    fo = codecs.open(cut_file, 'w', 'utf-8')
    fo.write(' '.join(out_cut_text))
    fo.close()
    fo = codecs.open(cut_file_pseg, 'w', 'utf-8')
    fo.write(' '.join(out_cut_pseq))
    fo.close()
```



### 模型训练

```
@staticmethod
def train(train_file_name, save_model_name):
   :param train_file_name:
    :param save_model_name:
    :return:
    setences = word2vec.LineSentence(train_file_name)
    model = gensim.models.Word2Vec(setences, min_count=1, size=200)
    model.save(save_model_name)
    model.wv.save_word2vec_format(save_model_name + '.bin', binary=True)
```



model与model.bin 为训练结束保存的 模型



## 结果及分析

### 物联网与大数据实验室

IOT & BigData Institute of CUM

### 模型预测

和苏明玉最相似的词有: 身份, 0.9999064803123474 钥匙, 0.9999038577079773 关心, 0.9999014139175415 车门, 0.9998956322669983 谢谢, 0.9998923540115356 电梯, 0.9998911023139954 孩子, 0.9998807311058044 饭店, 0.9998770952224731 脸色, 0.9998714923858643 明白, 0.99986732006073 苏明玉与苏明玉的相似度为: 1.000000 苏明玉与老蒙的相似度为: 0.999313 苏明玉与 苏明哲的相似度为: 0.999297 苏明玉与 舅舅的相似度为: 0.998884 苏明玉与 苏大强的相似度为: 0.998583 苏明玉与 对青的相似度为: 0.997641 苏明玉与 柳青的相似度为: 0.997377 苏明玉与 明成的相似度为: 0.997341 苏明玉与 明哲的相似度为: 0.996648 苏明玉与 明成的相似度为: 0.993391 苏明玉与 明玉的相似度为: 0.992809

### 结果分析

可以看出苏明玉与老蒙的 关系很近,通过电视剧的观看, 苏明玉是老蒙一手带大的,也 是销售部的经理,说明模型预 测的效果大致较好。

# 4 方法改进



通过预测结果的观察, 发现苏 明玉与舅舅的关系(0.999122)比 与苏大强 (0.998884) 的关系更近, 但是通过电视的观看, 事实并不是 这样的。

### 改进方法

- 将这些人名的词性加入到词性文件, 这样在查找时,就可以找到。
- 直接寻找指定词与目标词的相似度
- 使用其他模型与方法进行训练测试





# 谢谢

