

期末汇报

张亦佳

处理文本特征

• 合并所有文本特征

```
demo["all_text"] = demo["房屋优势"] + " " + demo["核心卖点"] + " "
```

• 使用jieba进行分词并绘制词云图

```
tokens_list = []

for text in demo["all_text"]:
    if isinstance(text, str):
        words = jieba.lcut(text)
        tokens = [word for word in words if len(word) > 1] # 只保留长        tokens_list.append(tokens)

    else:
        tokens_list.append([]) # 处理空文本
```

• 应用Word2Vec训练出词向量

```
1 model = Word2Vec(
2 sentences=tokens_list,
3 vector_size=20, #
4 window=3, # 前后5个词作为上下文
5 min_count=3, # 整体中出现次数少于5的词删掉
6 workers=4, # 并行计算加速训练过程
7 epochs=5 # 模型看5遍所有数据
8 )
9 # 可以参数优化吗?
10 # 语义相近的词在向量空间中相近
```

处理文本特征

• 用训练好的Word2Vec得到每条数据的文本的词向量

```
doc_vectors = []
# 遍历每个房屋的分词结果
vfor tokens in tokens_list:
   # 初始化一个50维的零向量
    vector = np.zeros(50)
    count = 0 # 记录文档中有多少在Word2Vec模型中用到的有效词
   for word in tokens:
       # 检查词是否在Word2Vec模型的词汇表中
       if word in model.wv:
          # 累加该词的向量到文档向量
          vector += model.wv[word]
          count += 1 # 统计文档中有多少个词被包含在词向量模型中
    # 计算平均向量 保证不同长度的文本有可比性
    if count > 0:
       vector /= count # 向量除以词数
    # 将当前文档向量添加到结果列表
    doc_vectors.append(vector)
```

• 随机森林模型预测