● 特点

1. 三种分词模式:

- 1) 精确模式, 试图将句子最精确地切开, 适合文本分析;
- 2) 全模式,把句子中所有的可以成词的词语都扫描出来,速度非常快,但是不能解决歧义;
- 3) 搜索引擎模式,在精确模式的基础上,对长词再次切分,提高召回率,适合用于搜索引擎分词。
- 2. 支持繁体分词
- 3. 支持自定义词典
- 4. MIT 授权协议

● 主要功能

1. 分词

```
# encoding=utf~8
import jieba

seg_list = jieba.cut("我来到北京清华大学", cut_all=True)
print("Full Mode: " + " / ".join(seg_list)) # 全模式

seg_list = jieba.cut("我来到北京清华大学", cut_all=False)
print("Default Mode: " + " / ".join(seg_list)) # 榜稿模式

seg_list = jieba.cut("他来到了网易抗研大厦") # 数以是榜稿模式
print(", ".join(seg_list))

seg_list = jieba.cut_for_search("小明硕士毕业于中国科学院计算所,后在日本京都大学深造") # 模索引擎模式
print(", ".join(seg_list))

Building prefix dict from the default dictionary ...
Dumping model to file cache C:\Users\think\AppData\Local\Temp\jieba.cache
Loading model cost 4.455 seconds.
Prefix dict has been built succesfully.

Full Mode: 我/来到/北京/清华/清华大学/华大/大学
Default Mode: 我/来到/北京/清华/清华大学/华大/大学
Default Mode: 我/来到/北京/清华/清华大学/华大/大学
他、来到, 了,网易,抗研,大厦
小明,硕士,毕业,于,中国,科学,学院,科学院,中国科学院,计算,计算所,,,后,在,日本,京都,大学,日本京都大学,深造
```

1) jieba.cut 3 个参数:字符串、cut_all 参数、是否使用 HMM 模型

不定义 cut_all 参数时, 默认是精确模式

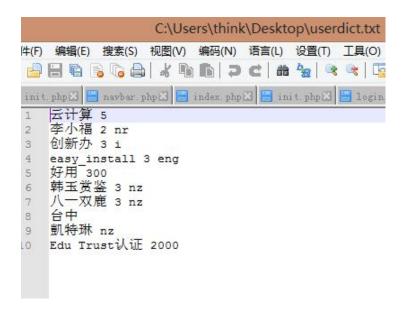
- 2) jieba.cut_for_search 方法两个参数:字符串; HMM 模型
- 3) 字符串要求:unicode 或 UTF-8 字符串、GBK 字符串
- 4) 生成器, 可用 for 循环获得词

2. 自定义词典

可以自定义词典, 方便个性化需求与纠错

1) 创建词典 txt

词(空格)词频(空格)词性



2) 调整

A. 使用 add_word(word, freq=None, tag=None) 和 del_word(word) 可在程序中动态修改词典。

word 词, freq 词频, tag 词性

```
from __future__ import print_function, unicode_literals
import sys
sys. path. append (".../")
import jieba
jieba.load_userdict(r'C:\\Users\\think\\Desktop\\userdict.txt')
import jieba.posseg as pseg
jieba. add_word("石墨烯")#添加自定义词
jieba.add_word("凱特琳")
jieba.del_word("自定义词")#刪除自定义词
test_sent = (
"李小福是创新办主任也是云计算方面的专家;什么是八一双鹿\n"
″例如我输入一个带"韩玉赏鉴"的标题,在自定义词库中也增加了此词为M类\n″
《「台中」正確應該不會被切開。mac上可分出「石墨烯」;此時又可以分出來凱特琳了。
words = jieba.cut(test_sent)
print("/".join(words))
print ("\n"*5)
result = pseg.cut(test_sent)
for w in result:
print(w.word, "/", w.flag, ", ", end=' ')
```

李小福/是/创新办/主任/也/是/云计算/方面/的/专家/;//什么/是/八一双鹿//例如/我/输入/一个/带/"/韩玉赏鉴/"/的/标题/,/在/自定义/词库/中/也/增加/了/此/词为/N/类//「/台中/」/正確/應該/不會/被/切開/。/mac/上/可/分出/「/石墨烯/」/;/此時/又/可以/分出/來/凱特琳/了/。

B. 使用 suggest_freq(segment, tune=True) 可调节单个词语的词频, 使 其能(或不能)被分出来。

```
import jieba
words = jieba. cut("我们中出了一个叛徒", HMM=False)
jieba. suggest_freq(('中出'), True)
print ('/'. join(words))

我们/中出/了/一个/叛徒
```

C. jieba.posseg 词性标注 pseg.cut() word 词语 flag 词性

3. 基于 TF-IDF 算法的关键词抽取

一个容易想到的思路,就是找到出现次数最多的词。如果某个词很重要,它应该在这篇文章中多次出现。于是,我们进行"词频"(Term Frequency,缩写为TF)统计。

用统计学语言表达,就是在词频的基础上,要对每个词分配一个重要性权重。 最常见的词("的"、"是"、"在")给予最小的权重,较常见的词("中国")给予 较小的权重,较少见的词("蜜蜂"、"养殖")给予较大的权重。这个权重叫做" 逆文档频率"(Inverse Document Frequency,缩写为IDF),它的大小与一个词的 常见程度成反比。

将这两个值相乘,就得到了一个词的 TF-IDF 值。某个词对文章的重要性越

高、它的 TF-IDF 值就越大。所以、排在最前面的几个词、就是关键词。

```
print("---案例1---"*3)
txt='有的人活着 他已经死了; 有的人死了 他还活着。 有的人 骑在人民头上: "呵,我多伟大!'
Key=jieba. analyse. extract_tags(txt, topK=3)
print (Key)
print("---案例2---"#3)
# 字符串前面加u表示使用unicode编码
content = u'中国特色社会主义是我们党领导的伟大事业,全面推进党的建设新的伟大工程,是这一伟
keywords = jieba.analyse.extract_tags(content, topK=5, withWeight=True, allowPOS=())
# 访问提取结果
for item in keywords:
   # 分别为关键词和相应的权重
   print(item[0], item[1])
40
---案例1-----案例1-----案例1---
['活着', '伟大', '头上']
---案例2-----案例2----案例2---
党的建设 0.47331204260459014
管党 0.3919595902590164
伟大工程 0.3771404058754098
伟大事业 0.3669713918327869
才能 0.26339384065180327
```

- # 第一个参数:待提取关键词的文本
- # 第二个参数 topK:返回关键词的数量,重要性从高到低排序
- # 第三个参数 withWeight:是否同时返回每个关键词的权重
- # 第四个参数 allowPOS:词性过滤,为空表示不过滤,若提供则仅返回符合词性要求的关键词

```
import sys
sys.path.append('../')

import jieba
import jieba.analyse
from optparse import OptionParser
```