

第一讲

1-2

The screenshot shows the THULAC demo system interface. At the top, there's a navigation bar with icons for back, forward, refresh, and search. The title is "THULAC: 一个高效的中文词法分析工具包". Below the title, a sub-header says "欢迎使用THULAC中文分词工具包demo系统". A text input area contains a paragraph about a weekend walk in the park. To the right of the input, the processed text is shown with POS tags and dependencies. A "测试 Try" button is at the bottom of this section. Below this, a "词性解释" (Part-of-Speech Explanation) section provides a legend for the POS tags used in the analysis.

周末去公园散步时，刚好赶上樱花开得最盛的时节。粉白的花瓣被风一吹，簌簌落在肩头，空气里都是淡淡的甜香。不远处有小朋友追着泡泡跑，笑声脆生生的，连坐在长椅上晒太阳的老爷爷，都忍不住跟着笑眯了眼。原来最治愈的时光，从来都藏在这些寻常的小美好里呀。

(测试 Try)

周末_t 去_v 公园_n 散步_v 时_t , _w 刚好_d 赶上_v 樱花_n 开_y 得_u 最_d 盛_a 的_u 时节_n 。_w 粉白_a 的_u 花瓣_n 被_p 风_n —_m 吹_v , _w 簌簌_o 落_v 在_p 肩头_n , _w 空气_n 里_f 都_d 是_v 淡淡_a 的_u 甜香_n 。_w 不_d 远处_n 有_v 小朋友_n 追_v 着_u 泡泡_n 跑_v , _w 笑声_n 脆生_a 的_u , _w 连_j 坐_v 在_p 长椅_n 上_f 晒太阳_v 的_u 老爷爷_n , _w 都_d 忍不住_v 跟着_v 美眯_v 了_u 眼_n 。_w 原来_d 最_d 治愈_v 的_u 时光_n , _w 从来_d 都_d 藏_v 在_p 这些_r 寻常_a 的_u 小_a 美好_a 里_f 呀_y 。_w

词性解释

n/名词 np/人名 ns/地名 nz/机构名 nz/其它专名
m/数词 q/量词 mq/数量词 t/时间词 f/方位词 s/处所词
v/动词 vn/能愿动词 vd/趋向动词 a/形容词 d/副词
b/前接成分 k/后接成分 l/习语 j/简称
r/代词 c/连词 p/介词 u/助词 y/语气助词
e/叹词 o/拟声词 g/语素 g/标点 x/其它

版权所有：清华大学自然语言处理与社会人文计算实验室
Copyright: Natural Language Processing and Computational Social Science Lab, Tsinghua University

```
Python 3.13.5 | packaged by Anaconda, Inc. | (main, Jun 12 2025, 16:37:03) [MSC v.1929 64 bit (AMD64)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> print("hello world 谢雨")
hello world 谢雨
>>>
```

001

```
seg_list = jieba.cut("南京大学生都爱南京市市长江大桥")  
  
print('*'.join(seg_list))
```

南京*大学生*都*爱*南京市*长江大桥

```
jieba.load_userdict('dict.txt')
```

```
seg_list = jieba.cut("吴志祥是南京工业最好大学青年教师,经济与管理学院的,他对那种二次元小魔仙是无感的,这怎么行?python看上去还有点人性")
```

```
print('%'.join(seg_list))
```

吴志祥%是%南京工业最好大学%青年教师%, %经济%与%管理%学院%的%, %他%对%那种%二次元小魔仙%是%无感%的%, %这%怎么%行%? %python%看上去%还%有点人性

```
for seg in seg_list:  
    if seg not in stopwords:  
        final += seg+'*' ⑤
```

print (final) # 做实体抽取的时候，停用词表很管用 ⑤

使用*词表*之后*效果*就*好看*很多*什么*之类*词*就*不见*

质量,不大,好

```
ss = jieba.cut('质量不大好')
```

```
print(", ".join(ss))
```

质量,不大好

生成 代码

```
s1 = SnowNLP(u"吴志祥是南京工业大学青年教师, 他对那种二次元小魔仙是无感的, 这怎么行? ")
```

```
print(", ".join(s1.words)) # 因为snownlp擅长处理英文
```

吴志祥是南京工业大学青年教师, 他对那种二次元小魔仙是无感的, 这怎么行?

002

```
[的，了，是，啊，、，，。,停用]
```

生成 + 代码 + Markdown

```
seg_list_huang = jieba.cut('黄旭华', 1926年3月12日出生于广东省汕尾市, 原籍广东省揭阳市。1949年毕业于上海交通大学。历任北京海军核潜艇研究室副总工程师、中船重工集团公司核潜艇总体研究设计所研究员
```

Python

```
final = ''
```

Python

```
for seg in seg_list_huang:  
    if seg not in stopwords:  
        final+= seg+'/'
```

Python

```
print(final)
```

Python

黄旭华/1926/年/3/月/12/日出/生于/广东省/汕尾市/原籍/广东省/揭阳市/1949/年/毕业/于/上海交通大学/历任/北京/海军/核潜艇/研究室/副/总工程师/中船重工集团公司/核潜艇/总体/研究/设计所/研究员/名誉/所长/

003

```
▷   print("特定词汇词频统计结果: ")
    for word in target_words:
        print(f'{word}: {word_counts[word]}次')
    ...
    特定词汇词频统计结果:
    '数字化': 2次
    '智能化': 3次
    '安全': 2次

    # 输出所有词汇的词频 (按频率降序)
    print("\n所有词汇词频统计[前20个]:")
    for word, count in word_counts.most_common(20):
        print(f'{word}: {count}次')
    ...
    所有词汇词频统计 (前20个):
    '': 13次
    '': 9次
    '管理': 5次
    '、': 5次
    '与': 4次
    ''''': 3次
    '企业': 3次
    ''''': 3次
    '体系': 3次
    '智能化': 3次
    '经营': 3次
    '打造': 3次
    '能力': 3次
    '供应链': 3次
    '建设': 2次
```

004

```
▷     else:
    |         print(f"请求失败, 状态码: {response.status_code}")
    |         print(response.text)

... 提取到的实体和专业术语:
```json
{
 "理论": [
 "肿瘤免疫微环境",
 "T细胞耗竭",
 "免疫编辑理论",
 "免疫抑制"
],
 "方法": [
 "单细胞RNA测序",
 "scRNA-seq",
 "细胞亚群聚类",
 "轨迹分析",
 "pseudotime推断",
 "细胞间通讯网络"
],
 "工具": [
 "Seurat",
 "Monocle3",
 "CellChat"
],
 "疾病与样本": [
 "非小细胞肺癌",
 "肿瘤样本"
],
 ...
 "个体化免疫治疗"
}
```
Python
```

4

该研究围绕基于关键词的学术文本聚类展开，核心是探究聚类集成方法对学术文本分类性能的影响，以及关键词抽取方法、关键词个数这两个因素的作用。

聚类集成方法可显著提升学术文本聚类性能。研究对比了以 K-means 为基础的聚类集成、以增量聚类为基础的聚类集成，与单一的 K-means、增量聚类算法，发现聚类集成方法的 F1 值普遍更高，且经 T 检验验证，性能差异具有显著性；同时，在不同关键词抽取方法和关键词个数下，聚类集成方法的稳定性也更好。

关键词个数与聚类集成性能呈正相关。随着关键词个数从 5 个增加到 60 个，学术文本聚类的性能逐步提升，能更充分地体现文本主旨；且在关键词个数较少时，聚类集成方法的优势更突出，可缓解关键词数量不足对分类的影响。

第二讲

1

关键词总数大幅增长，研究维度持续丰富

环保相关主题文献的关键词总数十年间增长显著，2024 年较 2014 年平均增长超 2 倍

2014 年前后，“污染治理”“PM2.5”“污水处置”等传统治污类关键词占比达 40%-50%，是绝对核心。

早期关键词多集中于单一治理场景，关联性较弱；2024 年关键词形成多维度聚类网络，“协同发展”“生态产品”“绿色经济”等跨领域关键词突现强度最高，成为连接不同研究方向的核心纽带。

关键词关联度提升，反映环保研究从“单点突破”转向“系统协同”的整体趋势。

2

The screenshot displays a Jupyter Notebook interface with two parallel code cells, likely running in separate kernels.

Left Cell (Kernel 1):

```
articleSet
[...]
('驚大起',
'正行',
'可憐',
'角',
'孫堅問',
'可謂狀兄',
'堅挺',
'飲食漸',
'小',
'一過',
'知舉',
'名望',
'多疑',
'求救',
'卓急',
'神色',
'慢',
'紀律',
'是',
'晉作吏',
'三重篤',
'許吾兒',
'若引兵',
'中點',
'提劍出',
...
'路經',
'翻譯',
'盡見布',
'甲',
...)
[20]
```

Right Cell (Kernel 2):

```
for name in names:
    name_dict[name]=data_txt.count(name)
[20]

name_dict
[21]
[...]
{'諸葛亮': 149,
'關羽': 8,
'劉備': 291,
'曹操': 907,
'孫權': 315,
'張飛': 347,
'呂布': 332,
'周瑜': 235,
'趙雲': 301,
'龐統': 88,
'司馬懿': 272,
'黃忠': 179,
'馬超': 212}
[21]

# 定義 画图 函数
[21]

def make_chinese_plot_ready():
    from matplotlib import rcParams
    rcParams['font.family'] = 'Heiti TC' # mac笔记本电脑直接替换字体
    #rcParams['font.sans-serif'] = ['FangSong'] # 或者直接使用电脑有的字体 FangSong
[23]
```

3

文件(F) 编辑(E) 选择(S) 查看(V) 转到(G) ...

文件(F) 编辑(E) 选择(S) 查看(V) 转到(G) ...

D: > 88888 > 用户数据 > 用户数据 > 第2讲 感知世界: 词频统计与分析 > tf1_full_text_huangxuhua.ipynb M4 本程序是基于jieba分词的全文本词频统计 > M4 全文本词频统计的步骤 > M4 集合 (数据结构的一种) > # 输出词频的前N个

生成 + 代码 + Markdown | 全部运行 ...

print(articlelist[1])

[17]

```
... ('黄旭华', 53)
('核潜艇', 32)
('采集', 29)
('学术', 22)
('资料', 21)
('工作', 17)
('成长', 15)
('小组', 14)
('院士', 13)
('进行', 13)
('专业', 13)
('技术', 12)
('研制', 12)
('我国', 12)
('工程', 11)
('访谈', 10)
('第一代', 8)
('介绍', 8)
('主要', 8)
('科学', 8)
('思想', 7)
('人生', 7)
('及其', 7)
('历史', 7)
('传记', 7)
...
('节点', 3)
('叙述', 3)
('计划', 3)
('直接', 3)
Output is truncated. View as a scrollable element or open in a text editor. Adjust cell output settings...
```

D: > 88888 > 用户数据 > 用户数据 > 第2讲 感知世界: 词频统计与分析 > tf2_the_huangxuhua.ipynb M4 你没有发现下面的代码很神奇吗? data_bt点count一下, 就可以统计词! 实际上是字符串匹配的过程! > draw_dict(terms_dict)

生成 + 代码 + Markdown | 全部运行 ...

draw_dict(terms_dict)

[18]

黄旭华
核潜艇
name
学立

Python

Python

4

这篇论文用谷歌图书、谷歌学术的数字化资源研究杰出物理学家的科学声誉，发现牛顿、爱因斯坦等虽离世，影响力却持续数世纪。全球范围看，20世纪中期后爱因斯坦在学术界声誉超牛顿，但存在“群体内偏好”，比如英式英语书籍中牛顿更受关注，爱因斯坦则在美式英语、德语书籍中提及度更高。共现分析显示，牛顿的声誉与万有引力定律、微积分等相关，爱因斯坦则与相对论、量子理论相关。研究还列出21世纪知名度前20的物理学家，爱因斯坦、普朗克、牛顿居前三。论文认为谷歌相关工具可作替代计量工具衡量科学家的社会影响力，也指出语料库语言偏见、姓名消歧误差等局限性，建议未来拓展研究领域。

第二讲

1

即梦词云



该词云图围绕“人工智能发展”主题，提取了当前AI领域最具代表性的关键词。图中“人工智能”作为核心词汇居中放大，周围环绕着“深度学习”“大模型”“AIGC”等高频热词，体现了技术演进的焦点。整体配色采用蓝绿渐变，象征科技与未来感，突出AI技术的前沿性与广泛影响力。

2

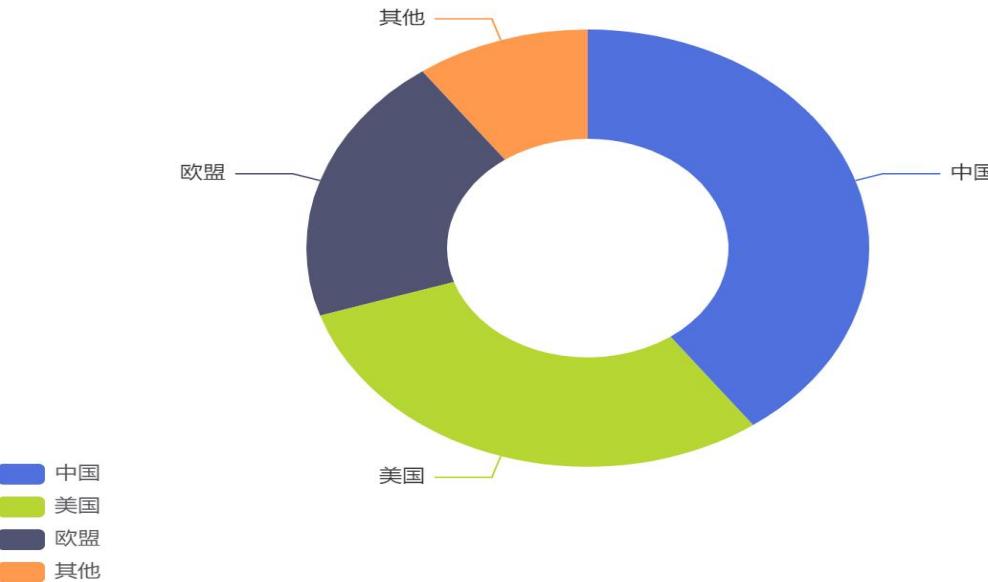
条形图：AI 岗位年薪 45–55 万，模型越新越值钱。

饼图：中国 AI 论文量全球 4 成，领先美欧。

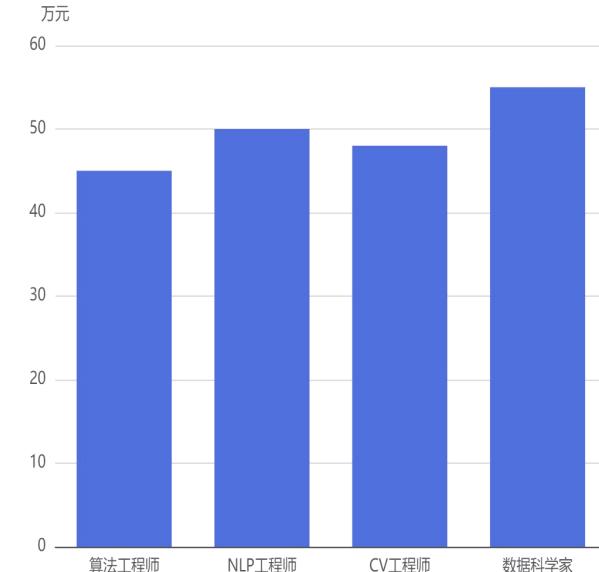
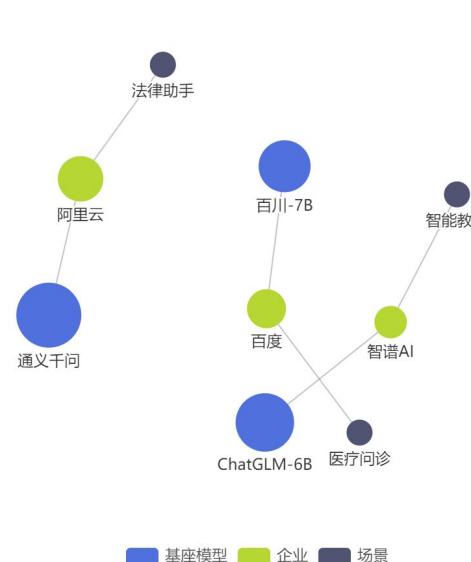
关系图：基座—企业—场景 三层链，大模型生态一目了然。

2023 全球 AI 论文国家占比

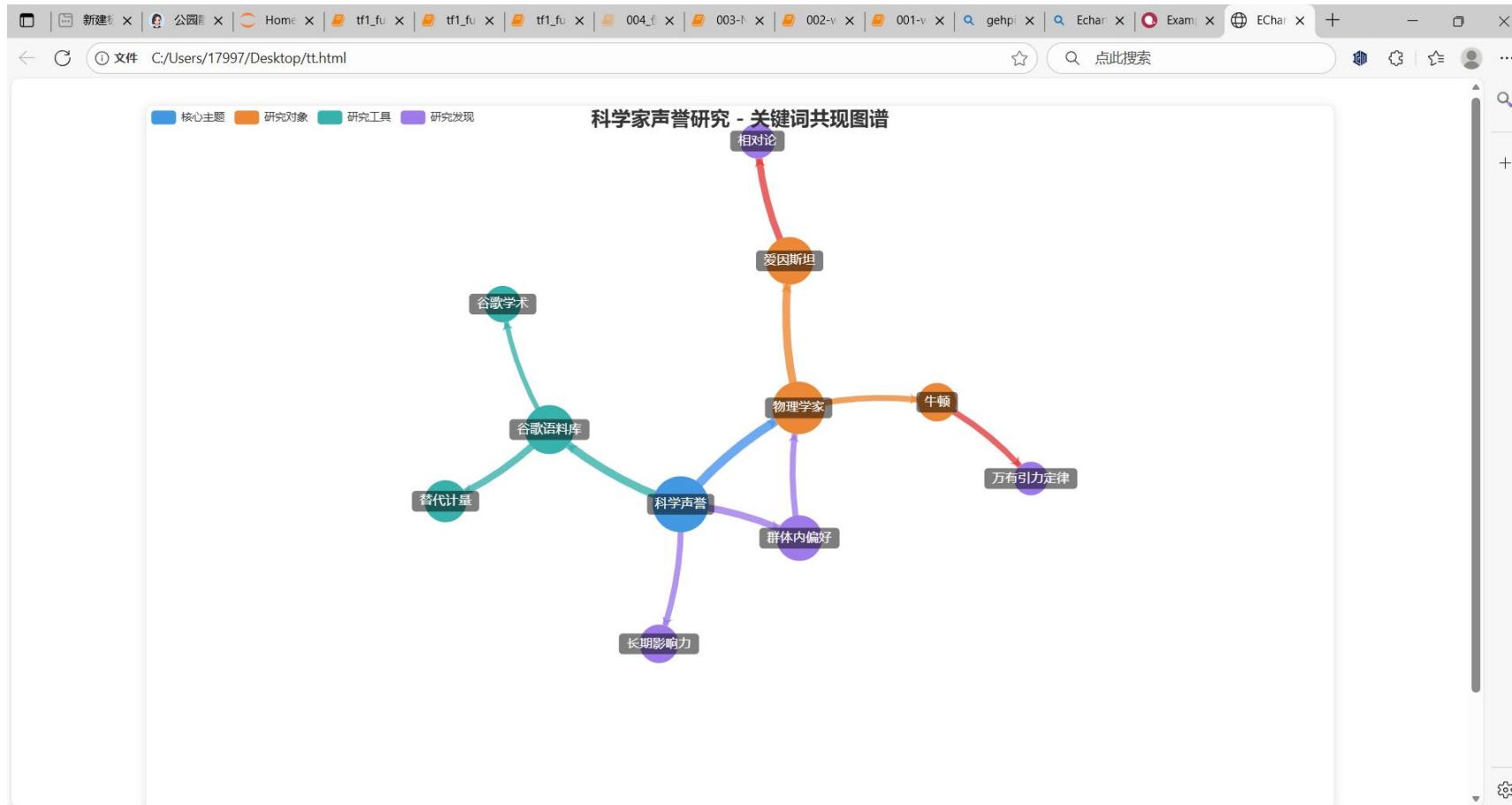
Fake Data



国内大模型生态关系图



3



4

接下来，你还能想到哪些比较实用的改进呢？

给词云加上特定的形状

```
[105]    big_pic = imread("D:\\88888\\用户数据\\用户数据\\第3讲 感知世界：词云与可视化\\第3讲 感知世界：词云与可视化\\.ipynb_checkpoints\\bg2-checkpic.jpg")
[105]    ✓ 0.0s

[106]    # 替换原 font_path 参数，使用 Windows 系统自带宋体的完整路径
[106]    wordcloud_cn_x = WordCloud(
[106]        mask=big_pic,
[106]        width=500,
[106]        height=300,
[106]        background_color='white',
[106]        scale=2.5,
[106]        font_path="C:/Windows/Fonts/simsun.ttc" # 重点修改这一行
[106]    ).generate(text_cn_word)
[106]    plt.imshow(wordcloud_cn_x)
[106]    plt.axis('off')
[106]    ✓ 1.9s

[107]    wordcloud_cn_x.to_file('yes_minister_x.jpg')
[107]    ✓ 0.1s
[107]    <wordcloud.wordcloud.WordCloud at 0x1dd6daf91d0>
```



第四讲

- 1



2 sentiment_analysis_1

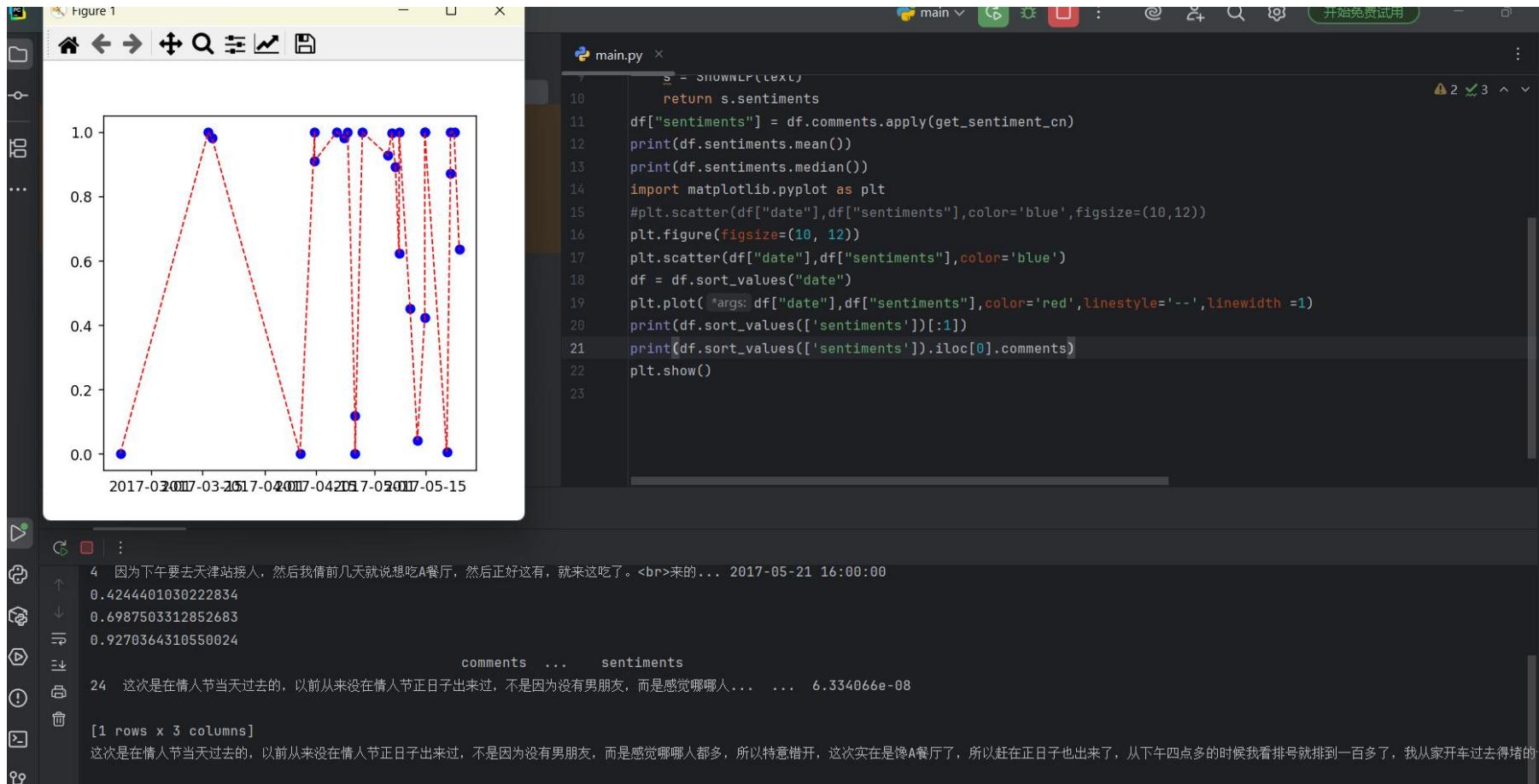
The screenshot shows the PyCharm IDE interface. The left sidebar displays the project structure under 'PyCharmMiscProject'. The 'main.py' file is open in the center editor window, containing the following code:

```
13 print(a)
14 text_cn = u"我今天很快乐。我今天很愤怒。"
15 senti_cn = SnowNLP(text_cn)
16 for sentence in senti_cn.sentences:
17     print(sentence)
18     senti_cn_1 = SnowNLP(senti_cn.sentences[0])
19     print(senti_cn_1.sentiments)
20     senti_cn_2 = SnowNLP(senti_cn.sentences[1])
21     print(senti_cn_2.sentiments)
22 text_taobao_1 = "用户数据关联分析是非常好的一门课程，大家都爱学"
23 taobao_1 = SnowNLP(text_taobao_1)
24 print("例句结果")
25 print(taobao_1.sentiments)
```

The bottom panel shows the 'Run' tab with the output of the script. The output is:

```
0.971889316039116
0.07763913772213482
我今天很愤怒
0.971889316039116
0.07763913772213482
例句结果
0.9903744200829901
```

sentiment_analysis_2



sentiment_analysis_3

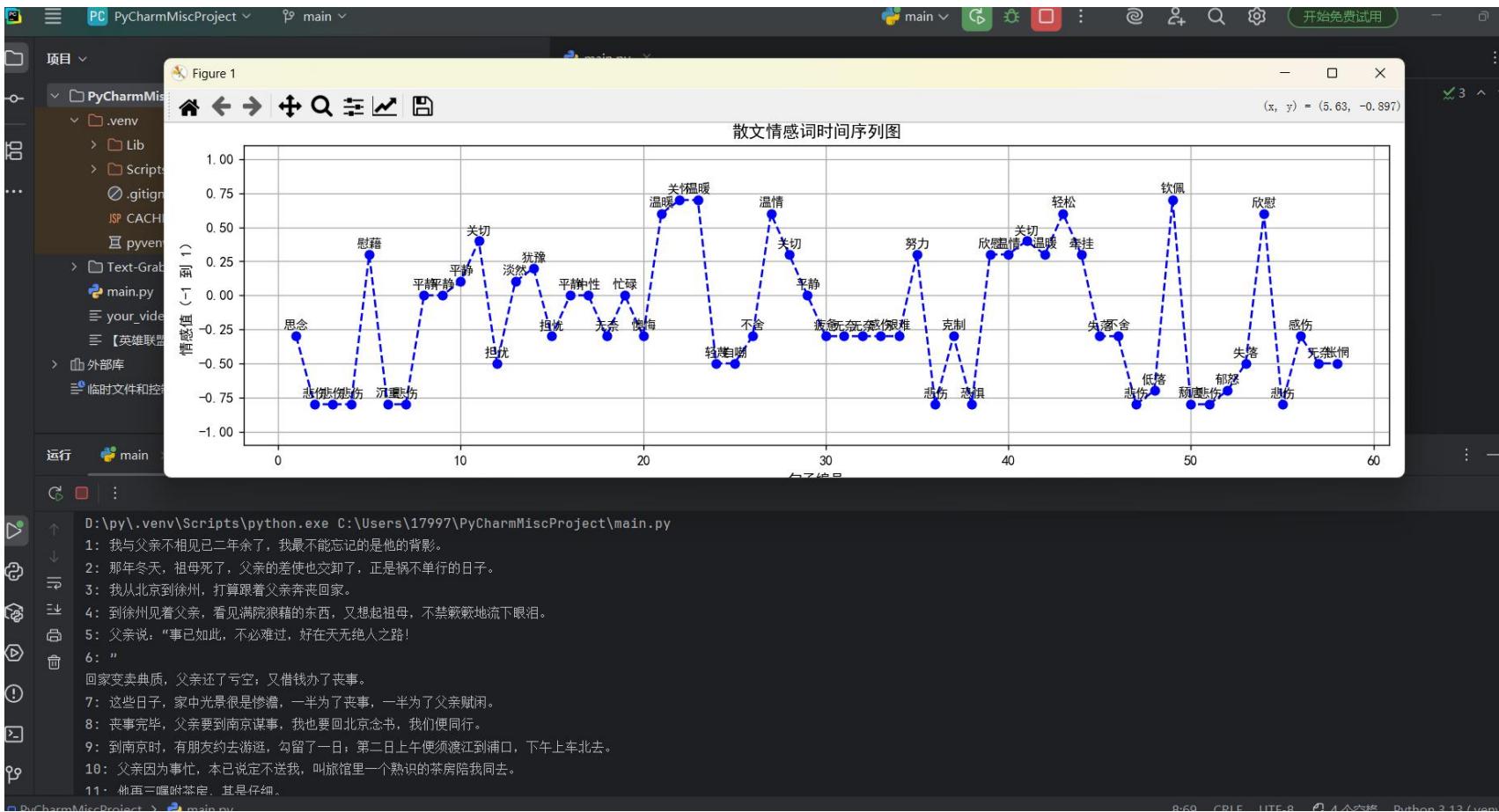
The screenshot shows the PyCharm IDE interface. The left sidebar displays the project structure under 'PyCharmMiscProject'. The main editor window shows the code for 'main.py'. The code imports 'requests' and 'json', and defines a URL for the DeepSeek API endpoint. The main part of the code is a list of dictionaries, each representing a symptom set with '部位' (Location), '症状' (Symptom), and '情感' (Emotion). The code ends with a closing bracket ']' and a final brace '}'.

```
import requests
import json

# DeepSeek API 端点
url = "https://api.deepseek.com/v1/lobat/computations"

[{"部位": "心脏/胸部", "症状": "心慌、胸闷", "情感": "惊恐"}, {"部位": "背部", "症状": "沉重如压石头", "情感": "不适"}, {"部位": "感官系统", "症状": "对光线和声音极度敏感", "情感": "惊恐"}, {"部位": "全身", "症状": "不愿出门、不与人交流、关在屋里、拉紧窗帘", "情感": "生活毫无意义"}]
```

sentiment_analysis_4



总结分析

- 四段代码的功能都是对文本进行情感分析，在运行时发现打印图表时电脑加载比较慢。在将代码移动到pycharm中运行时常常遇到缩进错误等问题，需要手动调整代码缩进。总的来看使用这几段python代码进行情感分析的过程中虽有问题，但都能够很快解决并得出不错的结果，可以看出python在情感分析功能方面具有很好的作用

第六讲（1）美团大脑知识图谱生态构建分析

核心定位与生态规模定位

美团大脑是本地生活服务领域的超级知识中枢，以“全域数据整合 + AI 技术赋能”为核心，打通人、店、商品、场景的关联，支撑美团从“外卖平台”向“综合性生活服务超级 App”升级。

核心生态规模（截至 2025 年最新数据）

知识覆盖：33 类核心概念（含餐饮、酒店、零售、出行等）

实体量级：30 亿+业务实体（商户、商品、用户、景点等）

关联强度：1000 亿+三元组（如“用户 - 偏好 - 川菜”“商户 - 提供 - 到店服务”）

数据底座：40 亿+累计用户评价 + 即时零售 / 无人配送场景动态数据

最新生态构建进展

1. 技术架构升级：从“静态图谱”到“全域协同大脑”

融合美团 BERT 自研模型与多模态感知技术，实现“文本理解 + 场景识别”双驱动

打通低空无人机、地面无人车、楼宇配送机器人的数据链路，构建“空地楼”全域决策网络

升级 Listwise 排序模型，在 MRR@10 指标上保持行业领先，支撑复杂搜索需求解析

2. 场景生态拓展：从“餐饮外卖”到“全场景即时服务”

关联 13 万+ 可配送商品，实现“关键词搜索→需求识别→履约匹配”全链路支撑（如搜索“口罩”自动匹配附近药店 + 无人配送）

支持长句搜索，精准拆解场景、人群、品类需求

为校园、园区、机场等提供定制化图谱服务，适配无人配送路径规划

3. 数据生态激活：从“被动存储”到“主动赋能”

通过 NLP 技术解析 40 亿+ 用户评价，提取菜品、服务、环境等维度偏好，反哺商户经营优化

动态更新实体关联：实时同步商户营业时间、商品库存、配送范围等信息，保证图谱时效性

典型应用案例

案例背景

用户搜索“疫情期间适合遛娃的户外景点”，需同时满足“场景安全”“亲子适配”“即时可达”三大需求。

图谱赋能流程

需求拆解：通过知识图谱识别“疫情安全”“遛娃”“户外景点”“即时可达”四大核心实体

关联匹配：调用 景点 - 属性 - 安全评级，景点 - 适配人群 - 儿童，景点 - 配送范围 - 3 公里内等三元组

履约衔接：匹配就近无人车配送站点，提供“景点门票购买 + 亲子套餐预订 + 即时物资配送”一体化服务

案例效果

搜索准确率提升 40%，长句需求满足率达 85%

无人配送履约效率提升 25%，核心场景配送时效压缩至 30 分钟内

生态评价与展望

优势评价

AI 团队与业务团队一体化架构，避免技术浪费，如无人配送数据快速反哺图谱优化
从被动响应需求 到 主动预判，显著降低服务决策成本

现存挑战

跨场景数据治理复杂度高，部分领域（如医疗健康）实体关联精度待提升
无人配送场景的动态数据更新频率，需匹配图谱实时计算能力
个性化推荐具有负面效果风险，需平衡用户偏好与探索性需求

未来展望

深化具身智能 + 知识图谱 融合，提升无人配送场景的动态决策能力
开放部分图谱能力给第三方商户，提供 用户画像 - 商品优化 - 履约效率”定制化解决方案
拓展本地生活 + 城市服务 关联，如将交通、政务等实体纳入图谱，打造城市级服务中心

总结与评价

美团大脑的最新生态构建，核心是以知识图谱为纽带，打通 数据 - 技术 - 场景 - 履约 的通路。既支撑了 C 端用户的复杂需求，也能够支持 B 端商户的数字化经营和无人配送的规模化落地。未来若能持续提升跨领域实体关联精度与开放生态建设，有望成为生活服务领域的基础设施中枢。

优点：贴合外卖、到店消费等日常场景，搜店、点餐更精准，还能帮商家算备货量、提经营建议，功能多样且易于使用。

不足：跨领域能力有待完善，还面临用户对于数据安全和隐私保护可靠性的质疑。

第六讲 (续)

1

openkg - 搜索 | 开放图谱 - 开放知识图谱 | 开放图谱 - 开放知识图谱 | 独孤症谱系障碍知识库 | 沉默蛇/ASDKB | Zhishi.me - 数据集 - 开 | 图书问答知识图谱 - 数据 | +

<https://github.com/SilenceSnake/ASDKB>

1 README.md 更新 README.md 3 years ago

阅读 CC-BY-SA-4.0 许可证

AsdKB：中文自闭症谱系障碍早期筛查与诊断知识库

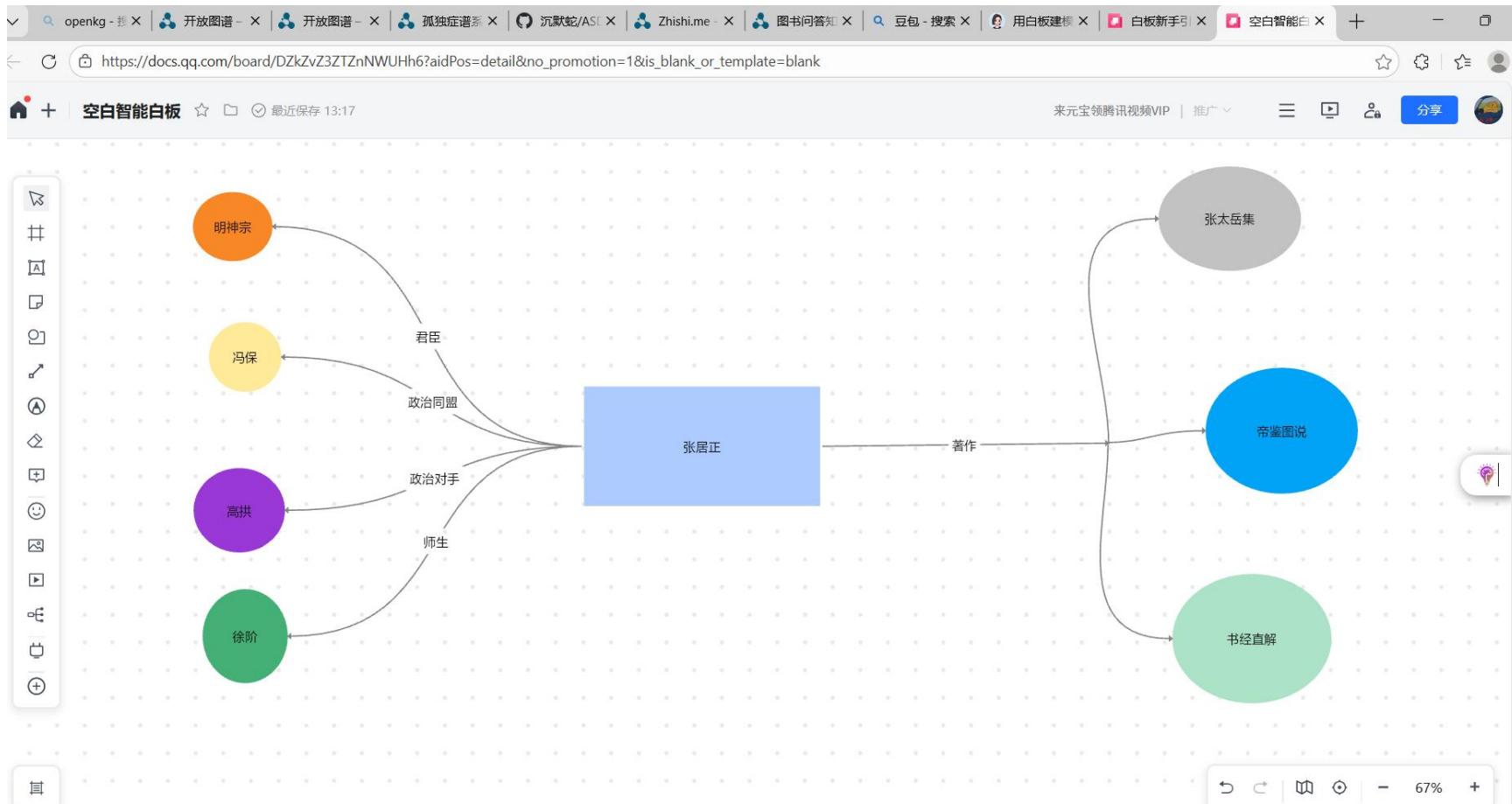
The diagram illustrates the integration of various resources into the AsdKB knowledge graph:

- Diagnostic Standard:** Reference to the Diagnostic Criteria of DSM-5.
- Diseases and Symptoms:** Structured Knowledge from SNOMED CT.
- Screening Tools:** Reference to ICD-10.
- Intervention Information:** Reference to CDC.
- Physicians and Hospitals:** Reference to好大夫在线 (Good Doctor Online) and 国家统计局 (National Bureau of Statistics).
- Family Doctors:** Reference to家庭医生在线 (Family Doctor Online) and The National Clearinghouse on Autism Evidence & Practice.
- Autism Organizations:** ALSOLIFE (中国自闭症评估干预平台), OCALI (Tables), and AUTISM CANADA (Spectrum Diversity).

发行作品
未发布任何版本

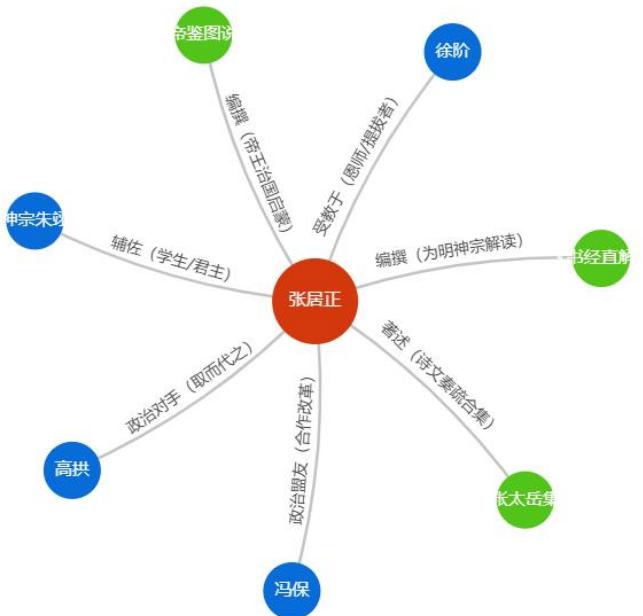
套餐
没有发布任何软件包

2



3

张居正知识图谱



4(neo4j)

