

TO THE TOTAL THE PROPERTITION 2018全球金融数据探索与发现大赛 FINANCIAL DATA DISCOVERY COMPETITION

A股上市公司公告信息抽取 从具体到抽象

队伍名称: gogogo

当前方向: 医疗大数据、医疗Al



赛题 (Competition question)

公告类型	主键	第1列	第2列	第3列	第4列	第5列	第6列	第7列	第8列
股东增减持	1-2-4	公告id	股东全称	股东简称	变动截止 日期	变动价格	变动数量	变动后持股 数	变动后持 股比例
重大合同	1-2-3	公告id	甲方	乙方	项目名称	合同名称	合同金额上限	合同金额下 限	联合体成 员
资产重组	1-2-3	公告id	交易标的	标的公司	交易对方	交易标的 作价	评估方法		
定向增发	1-2	公告id	增发对象	增发数量	增发金额	锁定期	认购方式		

4 kinds of Listed Company Announcements and 28 fields to be extracted.

评估方法: $F1 = \frac{2 \times Recall \times Precision}{Recall + precision}$

Evaluation method

赛题 (Competition question)

杭州泰格医药科技股份有限公司(以下简称"公司")于2014年6月5日接到股东 QM8 LIMITED (以下简称 "QM8") 的告知函, QM8于2014年6月4日通过深圳证券交 易所大宗交易系统累计减持公司无限售流通股2.680,000股,减持数量占公司总股本比 例为1.255%, 具体情况如下:

一、股东减持

1、股东减持股份情况

股东名称	减持方式	减持时间	减持均价(元)	减持股数(股)	减持比例(%)
QM8	大宗交易	2014-06-04	29.76	2,680,000	1.255

2、股东本次减持前后持股情况

	股东名称	股份性质	减持前	前持有股份	减持局	后持有股份	
	OMe	全部为	股数 (股)	占总股本比例(%)	股数 (股)	占总股本比例(%)	
QM8		流通股	19,825,920	9.282	17,145,920	8.027	

杭州泰格医药科技股份有限公司(以下简称"公司")于 2014年6月5日接到股东 QM8 LIMITED(以下 简称 "QM8") 的告知函, QM8 于 2014 年 6 月 4 日通过深圳证券交易所大宗交易系统累计减持公司无 限售流涌股 2,680,000 股,减持数量占公司总股本比例为 1.255%,具体情况如下:

减持均价(元)减持股数(股)减持比例(%) 股东名称减持方式减持时间

大宗交易 2014-06-04 29.76

2,680,000

1.255

股东名称股份性质

减持前持有股份

减持后持有股份

股数(股)占总股本比例(%)股数(股)占总股本比例(%) 19.825.9209.282

17,145,9208,027

```
▶ <div id="SectionCode_1" type="paragraph">...</div>
▼<div id="SectionCode_2" title="一、股东臧持" type="paragraph">
 <div type="content">
  </div>
 ▼<div id="SectionCode 2-1" title="1、股东减持股份情况" type="paragraph";
   <div type="content">
     </div>
  ▼ <div type="content">
   ▼
    ▼
      ▼<div id="SectionCode_2-2" title="2、股东本次减持前后持股情况" type="paragraph">
   <div type="content">
     </div>
  ▶ <div type="content">...</div>
   <div type="content">
     </div>
```

PDF



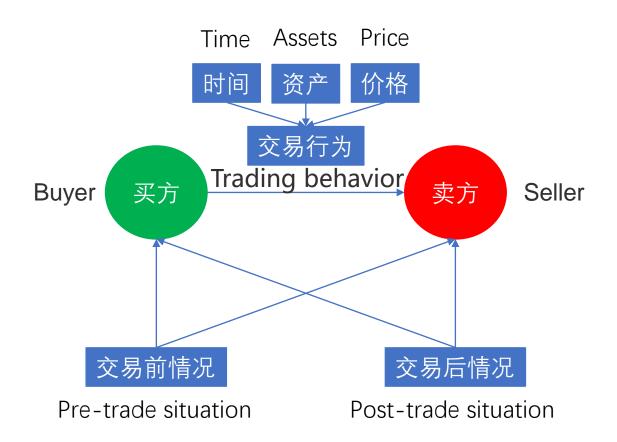
HTML

```
彩虹电子 → 2014-05-28 → → 4000000 → ● 第四回
                                  ※虹电子—→2014-05-30→<u>→>50</u>00000>14</u>6004798→0.1982配頭
       QM8LIMITED QM8 2014-06-04 29.76 2680000 17145920 0.0803 (R)
                                         →2014-06-03 → ---->2184837 →27622174 ----
7668
```



大部分资产交易类公告内容都可以抽象为如下的模型

Most of the contents of asset trading announcements can be abstracted into the following model



事件核心为买卖双方和资产,优先提取

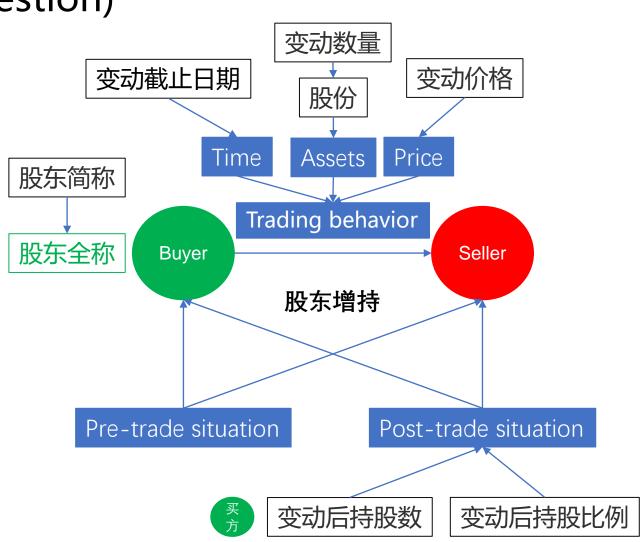
The key of the event is the buyer and seller and the assets, priority extraction.



核心行为拆解(Core behavior dismantling)

股东买股份(Shareholders buy shares)

股东卖股份(Shareholders sell shares)



股东增减持

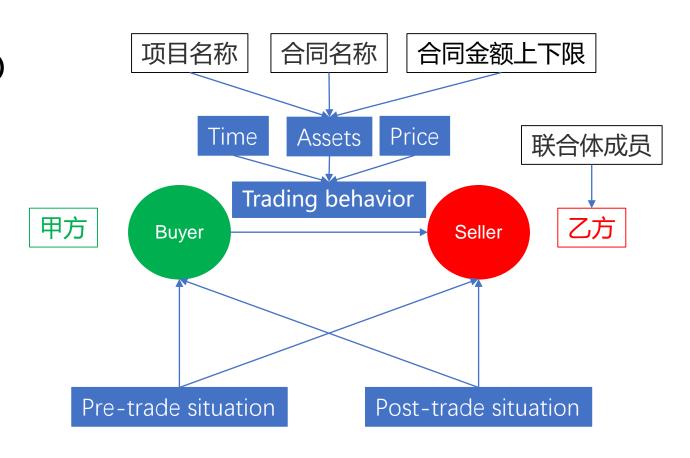


重大合同

核心行为拆解(Core behavior dismantling)

甲方买项目(合同) Party A buys the project(contract)

乙方卖项目 (合同) Party B sells the project(contract)





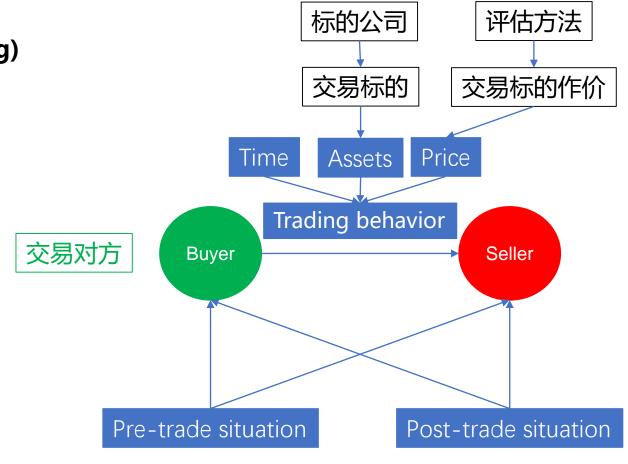
资产重组

核心行为拆解(Core behavior dismantling)

公司买标的(Company buys target)

公司卖标的(Company sells target)

公司拿自己的资产换交易对方资产 Asset replacement

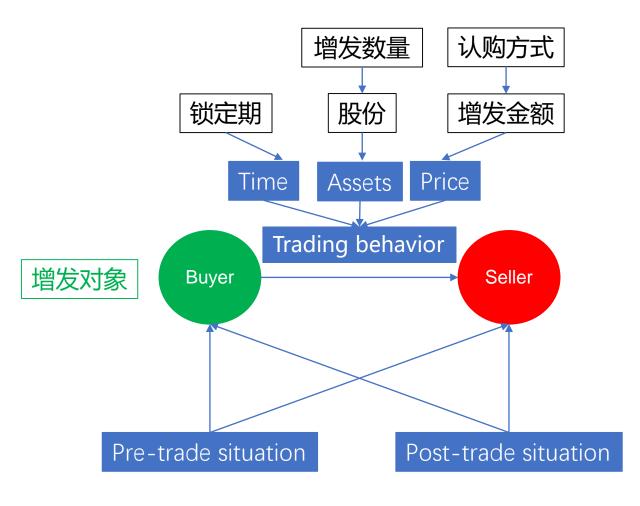




定向增发

核心行为拆解(Core behavior dismantling)

股东买股份(Shareholders buy shares)





数据集情况(DataSets)

训练集(Training set)

公告类型 Types	文档数量 Doc Num	平均PDF大小(KB) Avg PDF Size(KB)	平均HTML大小(KB) Avg HTML Size(KB)	答案数量 Answer Num
股东增减持	3000	130	6	6452
重大合同	重大合同 3000		6.1	3186
资产重组	2772	3322	2182	5471
定向增发	3000	716	370	13499



结果(Results)

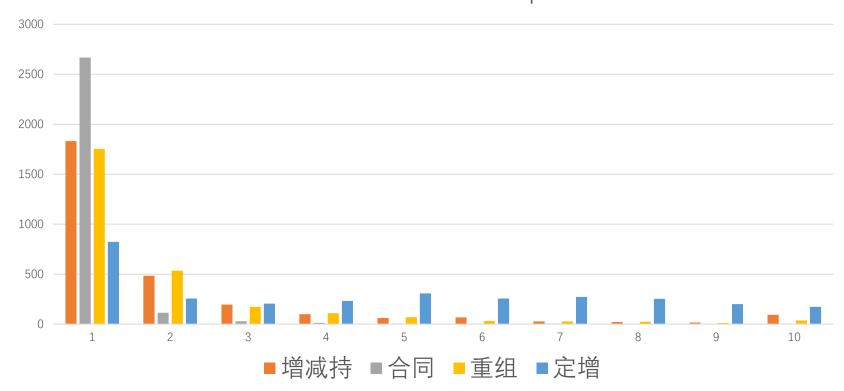
测试集结果(Testing set result)

公告类型 Types	测试数据集 Testing Set	F1	训练集答案数量 Training set Num
股东增减持	FDDC_announcements_round1_test_b_20180708	0.74	6452
重大合同	FDDC_announcements_round1_test_b_20180708	0.53	3186
资产重组	FDDC_announcements_round2_test	0.55	5471
定向增发	FDDC_announcements_round1_test_b_20180708	0.81	13499



训练集答案分布情况(Training set answer distribution)

每篇公告答案数量分布 Distribution of the number of answers per announcement





文档撰写逻辑分析 (Document writing logic analysis)

一个事件怎么表述? How to describe an event?

两三个事件怎么表述? How to describe the two or three events?

很多事件怎么表述? How to describe many events?



文档撰写逻辑分析 (Document writing logic analysis)

一个事件: 在一个或少数段落中直接陈述

An event: direct describe in one or a few paragraphs.

近日,公司收到 山东电力集团公司 (甲方) 发出的中标通知书,通知公司中标 山东中心智能化仓储系统项目 (项目名称),公司为该项目提供自动化立体仓库、自动输送及分拣系统等,中标金额 4245.380001 万 (合同金额) 元(肆仟貳佰肆拾伍万叁仟捌佰圆零壹分),占2011 年度经审计营业总收入5.42%。

两三个事件怎么表述:在一个或少数段落中使用并列关系的连词(及、和、分别、顿号等) How to describe two or three events: use conjunctions (and, respectively, and pauses) in one or a few paragraphs.

```
      万马电缆分别向 电气电缆集团 NAME2 、 张德生 NAME2 、 金临达实业 NAME2 发行股份购买其持有的

      万马高分子 NAME1 100%股权 NAME0 ;向 电气电缆集团 NAME2 、 潘玉泉 NAME2 、 张云 NAME2 发行股份购买其持有的 天屹通信 NAME1 100%股权 NAME0 ;向 电气电缆集团 NAME2 、 王一群 NAME2 、 普特实业 NAME2 发行股份购买其持有的 万马特缆 NAME1 100%股权 NAME0 。
```



文档撰写逻辑分析(Document writing logic analysis)

很多事件怎么表述: 采用表格或列举形式 **How to describe many events:** table or list form

按照本次发行股票数量上限 3,600 万股测算,本次非公开发行前后公司股本 变动情况具体如下:

股东名称	本次发行	前	本次发行后		
以不石物	持股数量(万股)	持股比例	持股数量(万股)	持股比例	
巴玛投资	-	-	3,600.00	20.08%	
施延军	3,970.20	27.70%	3,970.20	22.14%	
施延助	1,462.50	10.20%	1,462.50	8.16%	
施雄飚	975.00	6.80%	975.00	5.44%	
施文	975.00	6.80%	975.00	5.44%	
薛长煌	760.00	5.30%	760.00	4.24%	
其他股东	6,189.80	43.19%	6,189.80	34.52%	
合计	14,332.50	100%	17,932.50	100.00%	

近日,本公司中标以下重大工程:

一、本公司收到杭甬铁路客运专线建设筹备组发出的中标通知书,通知本公司所属子公司中铁十七局集团有限公司、中铁二十四局集团有限公司分别中标新建杭州至宁波铁路客运专线工程第HYZQ-2、HYZQ-3标段、中标价合计人民币 624,917.84 万元,约占本公司中国会计准则下 2007 年营业收入的 3.52%。

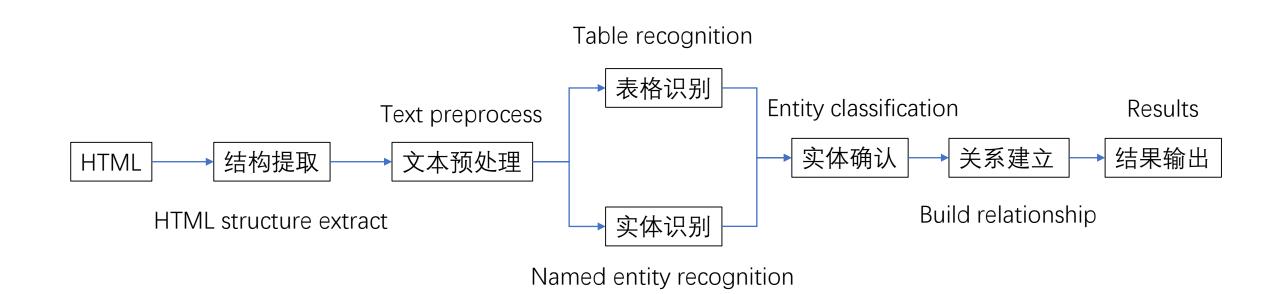
二、本公司收到宁杭铁路有限责任公司发出的中标通知书,通知本公司所属子公司中铁十七局集团有限公司、中铁二十四局集团有限公司分别中标新建南京至杭州铁路客运专线站前及相关工程第NHZQ-3、NHZQ-4标段,中标价合计人民币871,250.47万元,约占本公司中国会计准则下2007年营业收入的4.91%。

三、本公司收到天平铁路有限公司发出的中标通知书,通知本公司所属子公司中铁二十一局集团有限公司、中铁十九局集团有限公司、中铁建电气化局集团有限公司分别中标新建铁路天水至平凉线工程第 TP-TJ1、TP-TJ2、TP-ZH 标段,中标价合计人民币 380,919.39

四、本公司收到南宁铁路局发出的中标通知书,通知本公司所属 子公司中铁十二局集团有限公司、中铁二十三局集团有限公司、中铁 十一局集团有限公司、中铁二十五局集团有限公司分别中标湘桂铁路 永州至柳州段扩能改造工程第 XG-3、XG-5、XG-6、XG-7 标段,中标 价合计人民币 935,092.49 万元,约占本公司中国会计准则下 2007 年 营业收入的 5.27%。



抽取模型建立(Extraction model)





抽取模型建立——结构提取(Extraction model-HTML structure extract)

标签层级	标签名称	释义	子属性	子属性释义
0	<div type="pdf"></div>	公告标签	title	公告标题
1	<div type="paragraph"></div 	公告段落	title	段落标题
2	<div type="content"></div 	公告正文		
3	<hidden></hidden>	页码	name	页码计数,从0开 始
3		表格		
4		表格		
5		表格行		
6	>	表格列(单元格)	rowspa n	单元格跨度
7	<image/>	图片		

- 标签层级序号大的标签中不可以包含层级低的标签
- · 段落(paragraph)中可以包含子段落
- · 正文(content)中不会再包含content
- 表格(table), 页码(hidden) 必须在content标签中
- 表格(table)中只有一个tbody标签,并且不会包含 子表格
- 一个表格(tbody)会有多行(tr),一行(tr)会有多列 (td)
- 一个表格行(tr)或表格列(td)中不会再有其他的tr或 td
- 图片(image)必须在content标签或td标签中, image在本次比赛中无需使用,可以直接过滤

工具(Tools): Beautifulsoup

表格:表头识别、表格跨页合并、rowspan处理

Table: Header Merge cross-page table

rowspan recognition

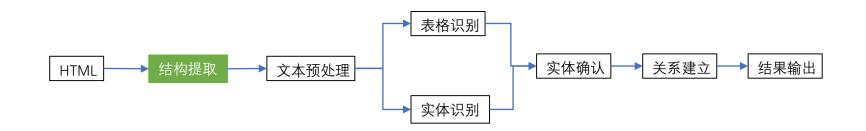
段落标题:数字开头、内容矫正

Paragraphs title: Starting with numbers.

Content correction

图片: 删除

Images: Delete





抽取模型建立——文本预处理(Extraction model-Text preprocess)

全角字符转换: % -> %

Full-width character conversion

空行、空格删除:2007年12月4日,本公司接第一大股东

Blank line, space deletion

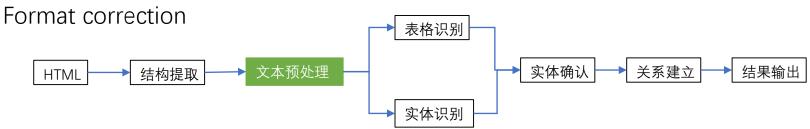
数字格式转换: 68,059,079股 -> 68059079

Number format conversion

数字单位转换: 合计金额不低于4亿元人民币 ->合计金额不低于 40000000元人民币

unit conversion

格式纠错:表格转换错误,语句非正常断句等(HTML转换问题)。





抽取模型建立——表格识别(Extraction model-Table recognition)

表格单位 Unit

表格上下文语义 Table context semantics

Table context semanti

减持期间	减持均价 (元)	减持股数(万股)	减持比例	
13年7月19日	10.85	200. 00	0. 31%	

1、本次减持股份情况

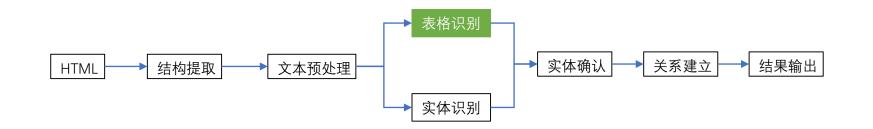
股东名称	减持方式	减持方式 减持期间		减持股数(股)	减持比例(%)
复星医药产业	集中竞价	2014年1月9日 -2014年5月26日	22. 82	1, 210, 061	1. 00
X1127/ 11	合 计	/	22. 82	1, 210, 061	1. 00

目标表格表头学习 header learning

股东全称

姓名 增持人 持有人 限售股份持有人名称 减持股东 增持方 增持人名称 股东姓名

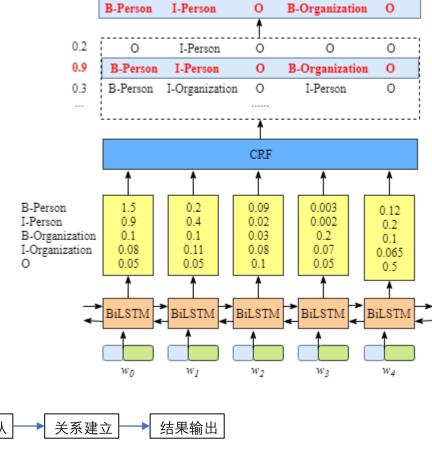
0 0

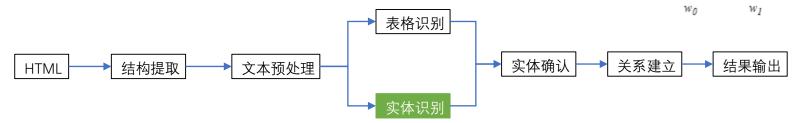




抽取模型建立——实体识别(Extraction model-Named entity recognition)

- 1、训练集反向标注实体建立实体识别训练集 Annotation entity create entity recognition training set
- 2、BiLSTM-CRF训练NER模型(Tensorflow)
 Train BiLSTM-CRF NER model
- 3、调用模型预测实体 Predict NER



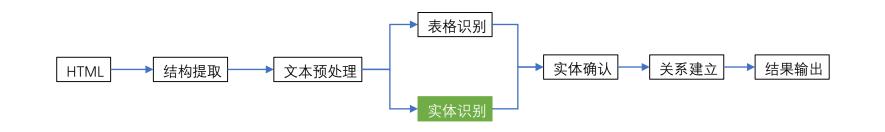




抽取模型建立——实体识别(Extraction model-Named entity recognition)

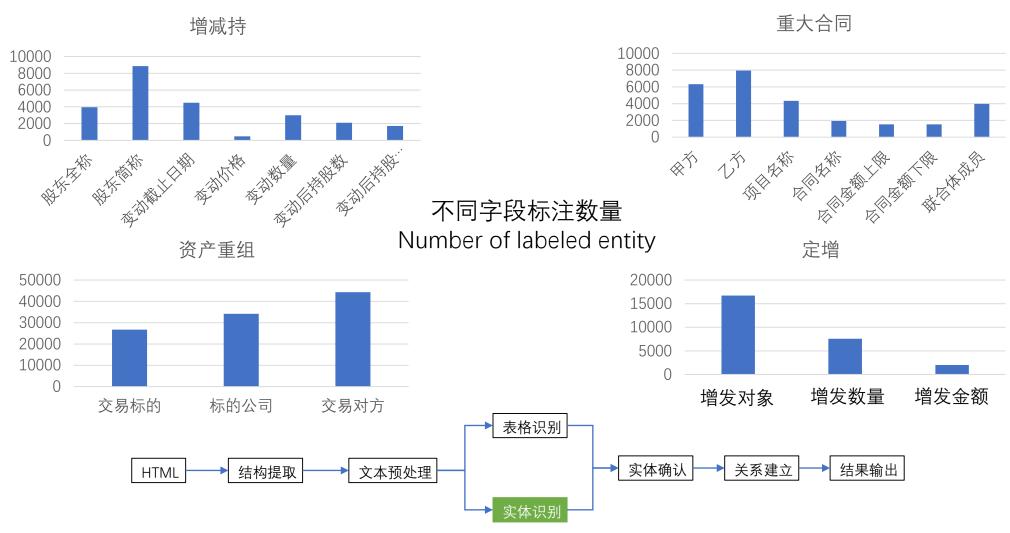
绿色为标记的实体(Green are annotation entity)

公告类型	主键	第1列	第2列	第3列	第4列	第5列	第6列	第7列	第8列	测试集F1 Test Set F1
股东增减持	1-2-4	公告id	股东全称	股东简称	变动截止 日期	变动价格	变动数量	变动后 持股数	变动后持 股比例	90%
重大合同	1-2-3	公告id	甲方	乙方	项目名称	合同名称	合同金额上 限	合同金 额下限	联合体成 员	80%
资产重组	1-2-3	公告id	交易标的	标的公司	交易对方	交易标的 作价	评估方法			95%
定向增发	1-2	公告id	增发对象	增发数量	增发金额	锁定期	认购方式			87%





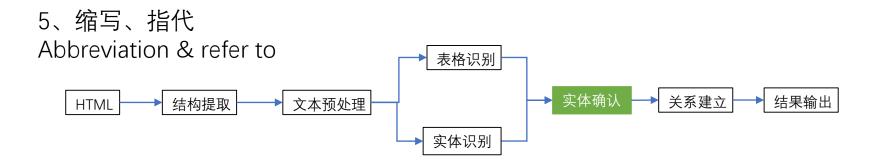
抽取模型建立——实体识别(Extraction model-Named entity recognition)





抽取模型建立——实体确认(Extraction model-Entity classification)

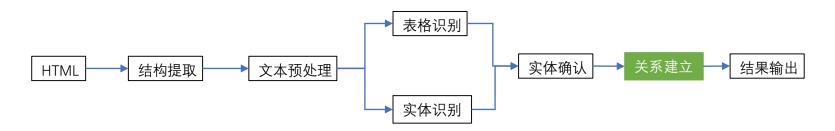
- 1、实体约束: 明确的规则, ref [round2] FDDC_announcements_submit_notice_20180806.pdf Rules
- 2、实体格式转换: 日期、数量、金额, 顿号分割等 Format conversion
- 3、实体过滤:例如全称和简称的位置关系、交易标的和标的公司的位置关系等 filter entity by location relationship
- 4、枚举的实体:锁定期、评估方法、认购方式 Enumeration entity





抽取模型建立——关系建立(Extraction model-Build relationship)

- 1、主键组合:同一个句子里面的实体组合主键 Primary key combination: both in one sentences
- 2、属性关联主键:主键与属性出现在同一个句子的进行组合 Attribute associated primary key
- 3、条件规则过滤: 关键词匹配句子过滤 Sentences filter by rules
- 4、去重 remove duplication





模型优化(Model optimization)

- 1、实体标注技巧(Entity annotation skills): 按句子级别标注,同一个句子中包含所有主键则纳入训练集(primary key in one sentence) 简称、指代替换(full-short refer replacement) 信息损失,数字精度、日期简写(number precision、 date abbreviation)
- 2、奥卡姆剃刀: 当公告结果只有一个主键时, 其属性值不会产生歧义, 往往属性不与主键在一个句子。 Occam's Razor: Express with minimal statements when there is no ambiguity(one result)
- 3、语义纠错:明显的单位错误,例如"万元"写成"元",通过值域判断。 Semantic error correction: obviously wrong unit
- 4、篇章语义:复杂文档会根据目录结构选择性阅读,而非整篇通读。 Chapter semantics: read by paragraph titles

篇章语义(Chapter semantics)

以重组为例:第一次出现完整主键对的文章 的章节标题,可以看到明显的概括性词语出 现

	第一节 释 义9
/	第二节 本次交易概述11
	一、本次交易的背景和目的11
	二、本次重大资产重组的基本原则12
	三、本次交易的具体方案12
	四、交易决策过程12
	五、关联交易行为13
	六、本次交易构成重大资产重组13
	七、本次交易报告书14
×	第三节 上市公司基本情况15
	一、公司概况
×	二、历史沿革

Result always in featured paragraphs



模型验证策略(Model verification strategy)

先满足高覆盖率; Recall first

再删除假阳性结果,提高准确率。 Then delete false positive results to improve precision

模型效率(Model efficiency)

普通水平的机器每篇文档控制在秒级; Finish in seconds each doc

其中90%的时间花在实体识别 NER process cost 90% times



提升空间(How to improve)

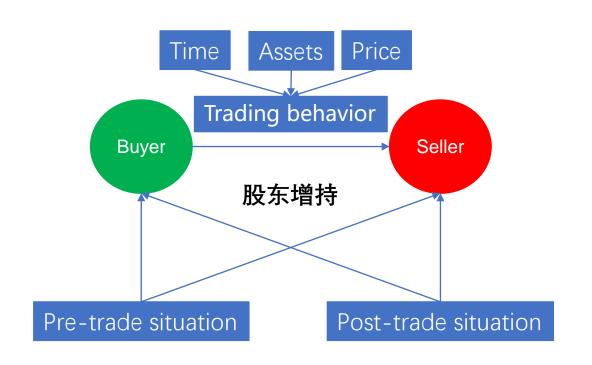
- 1、规则转换为seq2seq的模型提高效果 Convert all rules to seq2seq model if there are enough data
- 2、全部实体改成BiLSTM+CRF建模 Predict all entity by BiLSTM+CRF model
- 3、手工矫正标注数据 Manually annotating data
- 4、关系抽取 Extract relationship by deep learning model
- 5、篇章语义建模判断结果可信度 Chapter semantics: read by paragraph titles
- 6、更强大的外部公司名称数据 More powerful dictionary data



展望与思考(Prospect and thinking)

大部分资产交易类公告内容都可以抽象为如下的模型

Most of the contents of asset trading announcements can be abstracted into the following model



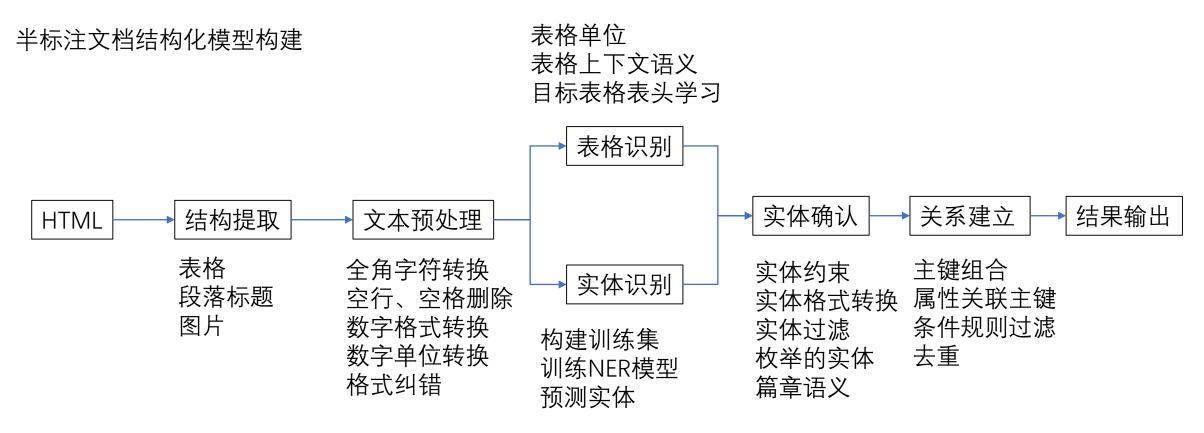
可以以事件核心为买卖双方和资产, 优先提取

其他属性再与之关联

The key of the event is the buyer and seller and the assets, priority extraction.



可能的通用模型? (General model)





致谢(Acknowledgement)

感谢主办方、评委、听众

感谢下列三方库的开发者: Jieba Information-Extraction-Chinese Tensorflow beautifulsoup

THANKS