自然语言处理应用实践

——暑期课程

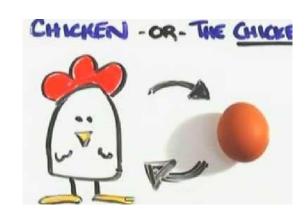
南京大学软件学院 李传艺 费彝民楼917

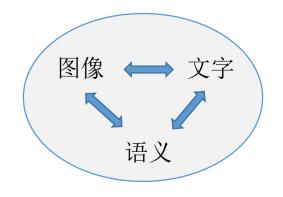


第一部分: 自然语言处理基础理论与技术

- 自然语言特性
 - 从2个特性到7个特性
- 词汇与结构
 - 词汇语义学、结构语义学
 - 词汇歧义、结构歧义
- 正则表达式、最小编辑距离、最大公共子串(文本相似度)
- 文本特征表示 (语言模型)
 - 词袋模型
 - 语义表示
- 中文分词
 - 基本理论
 - 工具使用

如何表达语义







自然语言特性(1)

- 索绪尔 (Ferdinand de Saussure) 《普通语言学教程》
 - 语言: 一种表达观念的符号系统
 - 词汇: 符号集合, 符号由能指和所指组成
 - 能指: 声音和字形, 符号本身
 - 所指: 表达的概念和意义
 - 语法: 词汇(符号)之间的关系,组合关系、选择关系
 - 言语: 运用语言规则生产的具体话语
 - 言语行为: 根据语言规则说话的活动
 - 语言学的研究对象——语言

研究语言 vs. 研究言语

- 语言的特性1: 符号的任意性
 - 能指和所指之间的关系是任意的,是随机的约定俗成
- 语言的特性2: 能指的线条性
 - 符号只能在时间上展开,相继出现,构成一个链条 🤾
 - 是语言单位的切分和替换的基本前提





自然语言特性 (2)

- 电子计算机时代, 特别是自然语言处理技术出现后, 认识到的语言特性有:
 - 语言符号的层次性
 - 语言符号并非线条性的,而是立体的; 从能指的发音上是立体的, 从言语的结构上更是立体的。
 - 示例: The old man and women stayed at home.
 - 语言符号的非单元性
 - •每一个符号都不是不可分割的单元:一字多义,完全不相干的语义;语言符号是复杂的,可再分割的。
 - 语言符号不是最小不可分割单元,类似物理学中的分子
 - 对自然语言处理技术中"语义表示"具有很重要的启发:在一个表示中融合多种语义
 - 语言符号的离散性
 - 字符集的离散【区别于语义上的非单元性】: 连续的言语是由许多离散的单元组成的
 - 通过停顿表达不同的语义
 - 典型应用
 - •汉语分词——利用词语之间的离散特征将相互连接的词语切开
 - 以词典的方式整理语言库
 - 语言符号的递归性
 - 语法规则(能指)是有限的,但是言语(所指)却是无限的
 - 《乔姆斯基语言理论介绍》:语言是有限手段的无限运用。

语言本身是离散性 和连续性的统一体



使用连续性函数分析语言对应的言语



自然语言特性(3)

- 电子计算机时代,特别是自然语言处理技术出现后,认识到的语言特性有(续):
 - 语言符号的随机性
 - 不是能指与所指关系的随机性,而是语言符号在言语中使用的随机性
 - 有些所指的能指使用的多,有些所指的能指使用的少——不确定性即是使用的随机性
 - 很多语法规则之外的句子——随机性的体现

从符号本身定 义语用规则



🗻 从言语库中统 计语用现象

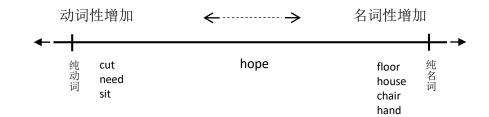
- 语言符号的冗余性
 - 不是一切成分都是对于表达整体语义必不可少的,语言有能力将缺少的部分补充或恢复出来
 - 必要的、有益的: 在不理想的环境下仍可以保证顺畅的沟通
 - 不同语言的冗余度

• 英文: 67%~80%

• 中文: 56%~74%

语言没有冗余更好

- 语言符号的模糊性
 - "思想本身像是一团星云,没有必然划定的界限","没有符号的帮助,我们就没法清楚地、坚实地区 分两个概念"。
 - 思想的模糊件→语言的模糊性
 - 颜色构成的连续系统中使用单一词语描述固定颜色; 红色? 秃子?
 - 不仅语义模糊, 语法也存在模糊件





自然语言特性(4)

- 七大特性都是语言符号本身的特性?
- 多数是"言语" (语言符号实际使用过程中) 体现出来的特性
 - 层次性
 - 非单元性
 - 离散性
 - 递归性
 - 随机性
 - 冗余性
- 体现语言符号"物质-自然"的本质,使用自然科学的方法研究语言

- 属于语言符号本身的特性: 人类心智活动和思维活动的特点
 - 模糊性

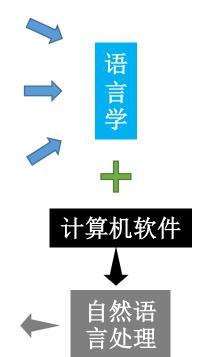
体现语言符号"智能-心理"的本质,使用思维科学的方法研究语言

- 能指与所指关系的随机性: 社会约定性
 - 任意性 ➡

体现语言符号"社会-人文"的本质,使用社会科学的方法研究语言

研究的对象是言语

- 1. 根据语言规则自动化分析和理解言语
- 自动从言语中剖析和发现语言潜规则



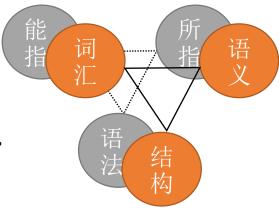


词汇与结构(1)

•语言规则:能指、所指及其之间的关系;语法。 词汇是语言描述的中心

--英国功能语言学奠基人,弗斯

- 什么是词汇?
 - 搭配理论: 某些词常常与某些词一起使用, "意义取决于搭配"
 - •中文:开车,开门,开水,开路,开关...
 - 英文: cow和milk, milk the cows, 而不会用tigress和milk搭配
 - 词汇是组成句子的基本成分;是语言的建筑材料;是话语实现的主要载体。
- 在实现意义时,词汇与语法是交织在一起的,必须整合描述。
 - 生成语法学: 词汇是所有语言之间所有差异的潜在所在, 排除词汇的差异, 人类语言应该只有一种。
 - 还原主义者: 从较大"结构"探索较小"基元"的行为
 - 组成性原则: 句子的意义是由成分的意义组合而成的, 成分的意义决定了整个句子的意义。
- 什么是结构?
 - 简单说就是"语法"、"句法"
 - 各种不同语言学派的理念中, 剥离"词汇"和"语义"后, 剩余的就是"结构"
 - 句子中"词语"或"成分"之间的位置关系、组合规则、逻辑关系等等,都称为结构。



词汇是

独立的语言

学层面



词汇与结构(2)——语义学

- 什么是词汇语义学?
 - 词汇本身的语义信息是很重要的,在自然语言处理中,应该重视词汇语义的研究。
 - 词汇具有高度系统化的结构: 单词与其意义之间的关系、个别单词的内部结构。

对这种系统化的、与意义相关的结构的词汇研究称为词汇语义学, Lexical Semantics

同音异义

在具体的句子

中讨论同义

- 术语
 - 词位: 词典中一个单独的条目, 是一个特定的正字法形式、音素形式和一些符号的意义表示形式的组合。
 - 涵义:词位的意义部分。
 - 词典: 是有限个词位的列表, 也是无限的意义的生成机制。
- 词位与涵义之间存在复杂的关系
 - 。 1000周人之间行任复示的大乐 100万周人
 - 形式【发音/正词法形式】相同而意义上没有关系的词位之间的关系。
 - 同义关系
 - 可替换性: 如果两个词位可以相互替换而不改变意思或句子可接受度,则同义。
 - 上下位关系

下位词

上位词

- 一个词位是另一个词位的次类; 特定性强 🛑 概括性强
- 整体-部分关系
 - 手 和 (虎口、手臂、手掌);汽车 和 (方向盘、车轮)
- 集合-元素关系
 - ・ 五岳 和 (泰山、华山、嵩山、恒山、衡山)







涵义有无意义色彩

同形异义

VS.

搭配约列

2约束 社会因素



词汇与结构(3)——语义学



- · 什么是结构语义学? 词汇语义学 独立于上下文语境 静态的
 - 求解句子中的单词之间的语义关系,是动态的,这种语义关系是随着单词在上下文语境而改变的。 ➡ 动态的
- 问题1: 题元角色关系, Thematic Role Relation
 - 句子中单词语义关系可以有多种不同表示方法

"格"表示

配价语法表示

谓词论元表示

- 题元角色就是一些范畴符号,可以作为描述<mark>动词</mark>论元的一种浅层的语义标记
- 各种不同结构下
- 不同语义场景下

施事者,AGENT 经验者,EXPERIENCER 施力者,FORCE 主题,THEME 结果,RESULT 内容,CONTENT 工具,INSTRUMENT 受益者,BENEFICIARY 来源,SOURCE 目标,GOAL

事件

- 问题2: 选择限制, Selection Restriction
 - •一个词位对于它的各个论元角色所施加的"语义约束"叫做选择限制
 - 针对的是词位的某个特定的涵义, 而非整个词位
 - 使用选择限制根据上下文进行歧义消解

Which airlines **serve** *Beijing*? Which ones **serve** *breakfast*?

- 不同词位、同一词位的不同涵义所施加的选择限制可能大不相同,有些选择很广,有些很窄
 - 如何表示选择限制?

一阶谓词演算,FOPC

词网同义词集,Wordnet SYNSET

I cannot **imagine** what this lady does all day.

I often ask the musicians to **imagine** a tennis game.

To **diagonalize** a matrix is to find its eigenvalues.



词汇与结构(4)——歧义

John is a **bachelor**. \Longrightarrow John is an unmarried man.

John holds a first university degree.

【中英文的差异?】

- •词汇歧义——一词多义(以英文为例)
 - 词义排歧非常重要: 机器翻译、信息检索、文本分类、语音识别
 - 歧义的类型 He looked at the river **bank**.
 - •名词(多义词,同形异义词,相同的单复数,缩写)He looked at the **bank**.
 - He shot **himself**. 代词(指代不清) → 指代消解
 - He looked at the money **bank**. 动词、形容词、连词、介词(多义词) John is **with** Tom. The damage was done **by** the river.
 - 基于知识的词义排歧方法:
 - 选择最常见的涵义的方法,Most Frequency Approach
 - 基于规则的方法: 词类,选择限制 (Semantic Frame和Semantic Distance) ,优选关系
 - 基于机器学习的方法: 有监督, 半监督, 无监督
 - 基于词典的方法:机器可读的词典+义项解释之间的相似度 文本相似度
- 结构歧义——一个以上的语法剖析
 - 附着歧义
 - 他负责照顾年老的男人和女人. • 并列歧义
 - 名词短语括号歧义——中文分词歧义 南京市长江大桥。
 - 特殊歧义结构: V-ing, V-ed, to V, not to V...
 - 修饰语歧义 这是一个很可爱的小女孩的裙子。
 - 状语歧义

She knew that, before I met you, you had begun to study NLP.

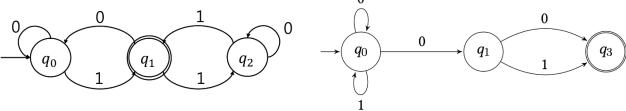
She knew that you had begun to study NLP before I met you.





基础文本计算——词汇自动处理

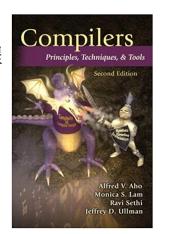
- •正则表达式, Regular Expression
 - 有限自动机
 - 确定的有限自动机
 - 不确定的有限自动机
 - •相互转换(算法)

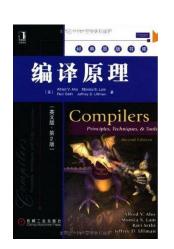


• 常用的正则表达式符号

https://www.runoob.com/regexp/regexp-tutorial.html 菜鸟教程

https://baike.baidu.com/item/%E6%AD%A3%E5%88%99%E8%A 1%A8%E8%BE%E5%BC%8F/1700215?fr=aladdin 百度百科





正则事件是可以被有限自动机表示的事件,而且有限自动机可以表示的事件也一定是正则事件

• 文本搜索 (字符串匹配) ——模式匹配

Horspool字符串匹配算法; Boyer-Moore字符串匹配算法



【如何搜索正则表达式?】

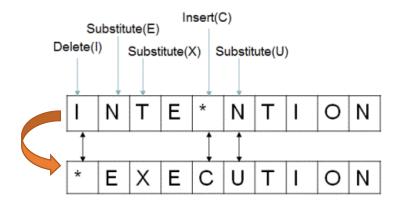
基础文本计算——词汇自动处理

- 最小编辑距离——Minimum Edit Distance
 - 判断两个单词中,哪一个在拼写上更接近第三个单词,是"字符串距离"的一种特殊情况。
 - ·给定两个字符串A和B,求字符串A至少经过多少步字符操作变成字符串B。允许的操作有:
 - 删除一个字符
 - 插入一个字符

• 替换一个字符

设定不同操作有不同权值

- 很多种不同的操作序列,每一种称为Path,如:
 - 删除Intention所有字符,再插入Execution所有字符



Dynamic Programming 动态规划

【如何编程实现?】 如何对齐? 从哪里开始执行?

$$ext{lev}_{a,b}(i,j) = egin{cases} \max(i,j) & ext{if } \min(i,j) \ \max(i,j) + 1 \ \exp_{a,b}(i,j-1) + 1 \ \operatorname{lev}_{a,b}(i-1,j-1) + 1_{(a_i
eq b_j)} \end{cases} ext{otherwise.}$$

$$\mathrm{if} \min(i,j) = 0,$$



基础文本计算——词汇自动处理

- 最长公共子串——Longest Common Subsequence
 - ADBCDACBA
 - ABCADBACB
 - · 最长公共子序列: ABCDACB
- 蛮力解法
 - 对某一个序列(长度为m)的所有子串判断是否是另一个序列(长度n)的子串
 - 时间复杂度?
 - 每一次检查是O(n)
 - · 共有2^m个子串
 - O(n*2^m)

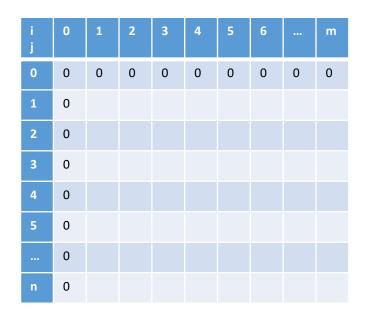
自底向上求解



• 动态规划 (Dynamic Programming)

递推关系

$$num[i][j] = \begin{cases} 0 & i = 0 \text{ id} \ j = 0 \\ 1 + num[i-1][j-1] & i, j > 0, a[i] = b[j] \\ \max\{num[i][j-1], num[i-1][j]\} & i, j > 0, a[i] \neq b[j] \end{cases}$$





文本特征及其表示

文本

- ·**文本1**:1921年7月23日,中国共产党第一次全国代表大会在上海召开。由于会场受到法租界巡捕的搜查, 最后一天的会议转移到浙江嘉兴南湖的游船上举行。
- **文本2**: 1921年8月3日黄昏,浙江嘉兴南湖的暑热逐渐散去。湖面上一艘中等大小的画舫内,气氛庄重肃穆。 在"中国共产党万岁"的低声呼喊中,中国共产党第一次全国代表大会闭幕。
- **文本3**: 2021年是中国共产党百年华诞。中国站在"两个一百年"的历史交汇点,全面建设社会主义现代化国家新征程即将开启。世界将更多目光投向中国,聚焦中国共产党矢志不渝为人民谋幸福,为民族谋复兴,为世界谋大同。
- **文本4**: 巴勒斯坦人民斗争阵线总书记马吉达拉尼表示,中国共产党领导中国创造经济快速发展和社会长期稳定"两大奇迹",促进中国实现高水平的繁荣和进步,并为世界和平发展和人类文明进步付出了巨大努力。
- 特征
 - 用于文本计算的变量及其取值
- 表示
 - •特征的形式:字符串、数值、向量、矩阵

判断文本内容是否与"中国共产党建党**100**周年"主题活动相关?

同一批文本共享文本特征定义 不同文本的特征取值不同

长度(字符级别、词语级别、句子级别)

与某个特定内容的关系

编辑距离,

最长公共子串

正则表达式,

语义



中文分词

- 传统切词方法——机械方法,基于词典
 - 正向最大匹配算法
 - 从左向右扫描文本, 比对词典, 直到最大长度

动手实践

准备词典

实现算法

- 逆向最大匹配算法
 - 自文本末尾,从右向左扫描文本,选择最大长度开始比对词典,直到成词
- 最佳匹配算法
 - 过程不变,只是词表的顺序按照出现频率从高到低排列,优先匹配出现多的词语
- 基于词频统计的切词法
- 基于机器学习的切词方法——隐马尔可夫模型,条件随机场 (CRF) 算法
 - 足够的训练样本
 - 学习切词的概率模型
- 分词工具的使用

知乎分词贴 https://zhuanlan.zhihu.com/p/86322679

- HanNLP
- Jieba分词——Java版https://github.com/huaban/jieba-analysis
- 哈工大TLP



使用工具



实现TFIDF提取关键词算法



实践汇总

• 算法1: 在文本中检索给定的有限状态机表示的模式串

• 输入: 文本, 有限状态机

• 输出: 所有串的列表

• 算法2: 计算两个字符串的文本编辑距离

• 输入:字符串1,字符串2

• 输出: 距离int型值

• 算法3: 计算两个字符串的最长公共子序列

输入:字符串1,字符串2输出:公共子序列字符串3

综合

使用完成的算法和程序处理《共产党宣言》

任务一: 提取"资产阶级...无产阶级"句子

任务二: 找到整个文本中最为相似的两个句子

任务三: 统计词频并输出关键词

任务四:构建"共产党"概念图******

•程序1:使用Jieba分词对给定文本集合中所有文本进行分词,并实现TFIDF算法获取每个文本的关键词

・ 输入: 文本集合

• 输出:每一个文本分词结果+关键词列表



谢谢!

