数据库系统概论新技术篇 社交网络大数据分析 一社交媒体初探(3) 赵鑫

中国人民大学信息学院 2017年5月

典型任务与解决方法

数据质量清洗

用户舆情分析

用户画像构建

用户兴趣学习



- ❖用户画像构建
 - ■直接抽取
 - ■知识推断
 - ■隐含表示

直接抽取:

社交媒体上拥有丰富的用户信息,可 以直接抽取,但是可能存在缺失与虚 假信息。

常用技术:

- 1、数据归一化技术
- 2、属性补全技术
- 3、用户链指技术

- ❖用户画像构建
 - ■直接抽取
 - ■知识推断
 - ■隐含表示

知识推断:

结合用户文本信息与知识规则,进行推断。

"这款手机送给我老婆" => 性别 = 男

"IT公司经常加班....." => 工作 = IT

常用技术:

- 1、属性信息抽取
- 2、知识图谱推断



- ❖用户画像构建
 - ■直接抽取
 - ■知识推断
 - ■隐含表示

隐含表示:

除了显式特征外,还可以使用隐含表示的用户画像。

常用技术:

- 1、利用社交网络嵌入表示技术
- 2、针对特定任务,使用深度学习模型 来学习用户隐含表示



典型任务与解决方法

数据质量清洗

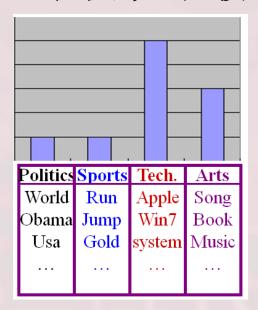
用户舆情分析

用户画像构建

用户兴趣学习



- ❖用户兴趣学习: 话题兴趣
 - ■短文本主题模型



常用的改良技术手段

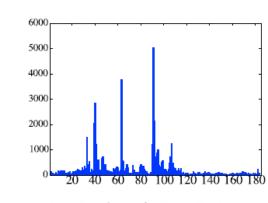
聚合用户微博作为一个文档

短文本局部主题相关性

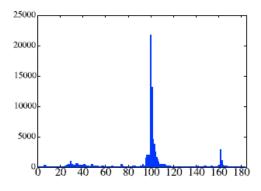
引入背景模型



- ❖用户兴趣学习: 话题兴趣
 - 突发热点检测模型 (burst detection)
 - · 热点话题会催生社交媒体上特定内容的 burst



(a) "Earthquake" in Twitter.



(b) "Nobel Prize" in Twitter.



- ❖用户兴趣学习:通用推荐问题的刻画
 - 如何满足一位社交用户的多种喜好,如微博、产品、音乐、文章等

用户需求 推荐算法 物品集合



- ❖用户兴趣学习:通用推荐技术
 - ■传统算法
 - 流行度
 - · K近邻

- ■分析
 - 容易实现、效果稳定
 - 能够利用的信息种类少,不容易拓展



- ❖用户兴趣学习:通用推荐技术
 - ■基于矩阵分解的技术

$$\frac{1}{2}||R-U^{\mathsf{T}}V||_{\mathsf{F}}^{2}\,,$$

- ■变种
 - 引入文本内容特征
 - 引入关系特征
 - 引入时间特征
 - 0 0 0



- ❖用户兴趣学习:通用推荐技术
 - ■基于深度模型的推荐技术
 - 使用深度网络刻画用户与物品间交互行为
 - 例如,基于DNN实现的矩阵分解方法
 - 对于附加信息实现深度变换与映射
 - 例如,通过自动编码机模型对于文本内容进行变换
 - 捕捉更为复杂的行为模式
 - 例如,使用RNN来刻画序列行为特征



讲述提纲

社交媒体概述 常用数据处理技术 常见任务与解决方法 未来研究展望 小结



未来研究展望

多网站信息源的有效融合

数据与算法的"充分打通"

应用对研究的"充分驱动"



总结

了解常用社交媒体数据处理技术

初步了解常见社交媒体任务的解决方法

