



主讲人: 薇拉vera@勾陈安全实验室

### 先扯个闲话

数据挖掘(Data Mining)

从数据中挖出有用的信息

机器学习(Machine Learning)

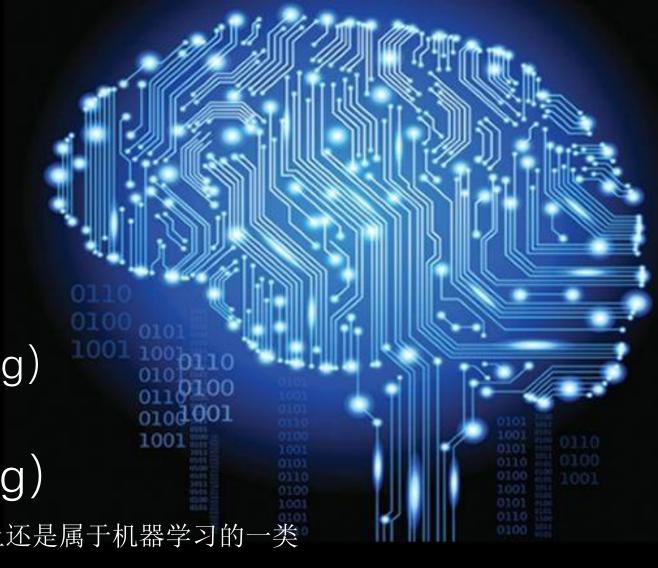
一种工具,可以变身成各种样子

深度学习(Deep Learning)

机器学习里神经网络算法的衍生,本质上还是属于机器学习的一类

### 大数据(Big Data)

无法用现有的软件工具提取、存储、搜索、共享、分析和处理的海量的、复杂的数据集合



# 但总而言之

最大的BOSS是

知识图谱

语音识别

自然语言处理

翻译

图片搜索引擎

计算机视觉

图像识别

深度学习

AR

机器学习

数据挖掘

机器人

人工智能

让 **计算机** 展现 智慧 的研究



# 知识图谱

- 本质上是语义网络。
- 一种基于图的数据结构,由节点(Point)("实体")和边(Edge) ("关系")组成。
  - 每个节点:现实世界中存在的"实体"
  - 每条边为实体与实体之间的"关系"。
- 知识图谱是关系的最有效的表示方式。
- 通俗地讲,知识图谱就是把所有不同种类的信息连接在一起而得到的一个关系网络。





Bill Gates's wife

Q

图片 新闻 视频

地图 更多 设置 工具

找到约 1,720,000 条结果 (用时 0.49 秒)

比尔·盖茨 / 配偶

### 梅琳达·盖茨

结婚时间: 1994年



梅琳达·盖茨,婚前原名梅琳达·安·法兰奇。美琳达·盖茨出生于美国德克萨斯州达拉斯,并在达拉斯长 大,其丈夫为世界首富比尔·盖茨,现居麦地那。维基百科

更多有关"梅琳达·盖茨"的信息

反馈



百度一下

网页 新闻 贴吧 知道 音乐 图片 视频

百度为您找到相关结果约2,380,000个

**ア搜索工具** 



比尔·盖茨妻子:

#### 梅琳达·盖茨

梅琳达·盖茨 ( Melinda Gates , 1964年8月15日~ ) , 毕业于美国杜 克大学计算机系,后获得MBA学位,然后如愿进入了自己曾经实习 过的微软公司,很快崭露头角,取得了骄人的业... 详情>>

来自百度百科 | 报错

#### 相关人物

比尔·盖茨

时代周刊的风云人物





扎克伯格

普莉希拉·陈 赫尔

#### 【专访】比尔盖茨:与妻子结婚是自己做的最好决定 访谈 亿智蘑菇



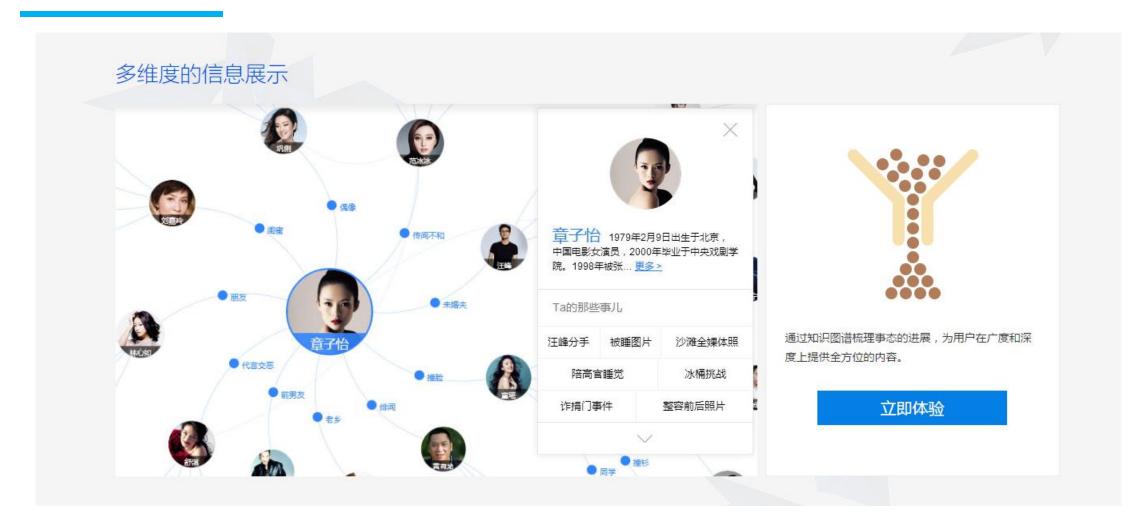
2016年3月9日 - 盖茨在Reddit论坛上说,与妻子结婚是他有生以来做过 最好的决定。... 据CNN网站报道,作为世界上最富有的人,比尔盖茨可 以花钱买下任何东西,但是他却说,并...

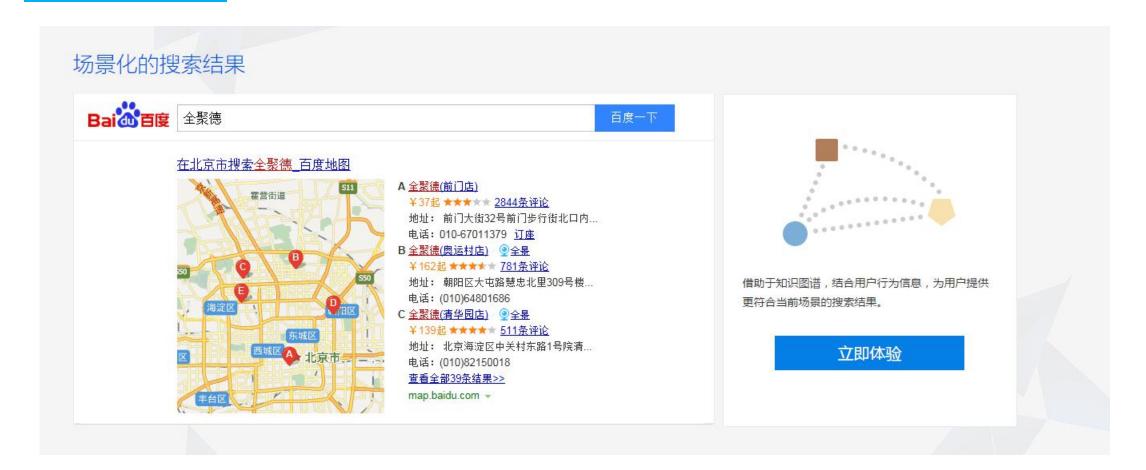
www.yzmg.com/fangtan/1... ▼ V1 - 百度快照

### 更加丰富的相关信息推荐











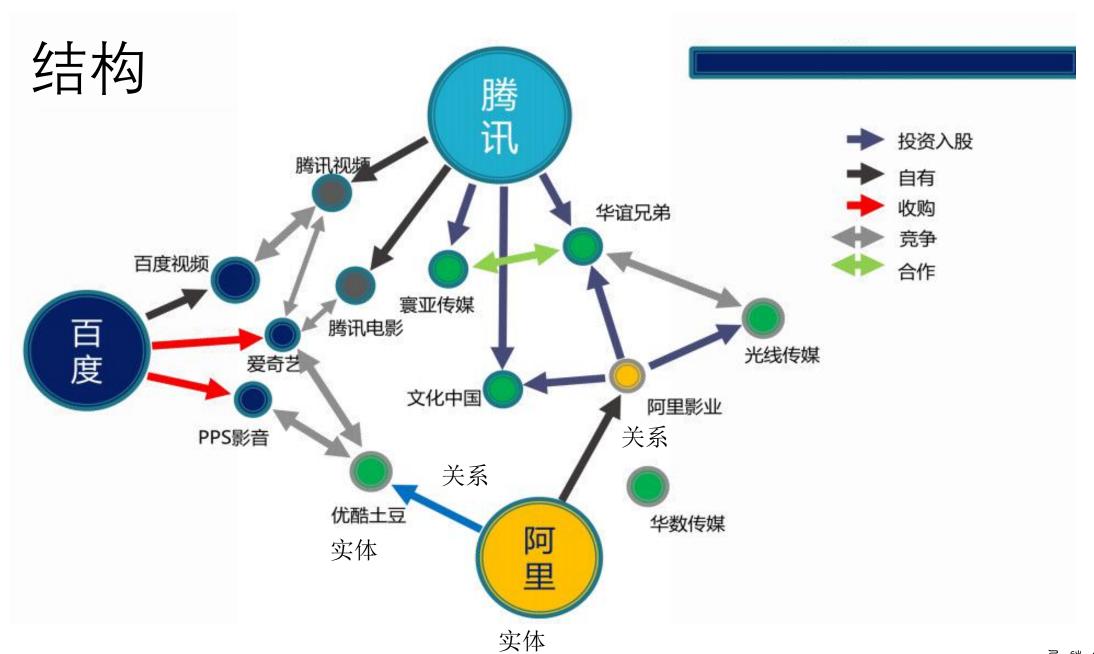
## 起源

• 知识图谱最早的起源: 知识工程(通过智能软件建立的专家系统)

- 知识图谱这个概念最早由Google提出,主要是用来优化现有的搜索引擎。
  - 不同于基于关键词搜索的传统搜索引擎,知识图谱可用来更好地查询复杂的关联信息,从语义层面理解用户意图,改进搜索质量。比如在 Google的搜索框里输入Bill Gates的时候,搜索结果页面的右侧还会出现 Bill Gates相关的信息比如出生年月,家庭情况等等。

# 数据来源

- 百科类数据
- 结构化数据
- 半结构化数据挖掘AVP
- 通过搜索日志进行实体和实体属性等挖掘



### 但是……

• 虽然目前的知识图谱上已经有了非常多的实体对和关系事实,但是由于数据的更新迭代以及不完整性,注定了这个知识图谱的不完整,同样,他里面也隐藏着我们难以轻易发现的信息。

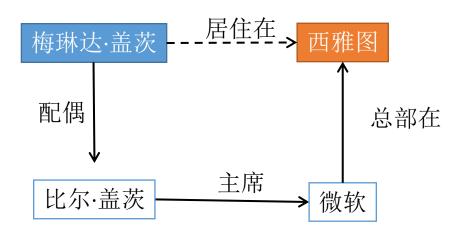


比尔·盖茨妻子:

#### 梅琳达·盖茨

梅琳达·盖茨(Melinda G 克大学计算机系,后获得 过的微软公司,很快崭露





# 怎么实现?

# 关系推理



# 基于逻辑规则的关系推理

- 建模依据:采用抽象或具象的Horn子句
- 本质:基于逻辑规则进行推理
- 优势:能够模拟人类的逻辑推理能力,有可能引入人类的先验知识辅助推理
- 缺点:尚未有效解决优势所带来的的一系列问题,包括专家依赖、复杂度过高等问题
- 发展趋势
- 逐渐摒弃对人工规则的依赖
- 转而借助模式识别的方式进行规则(模式特征)发现
- 采用机器学习方法进行特征建模

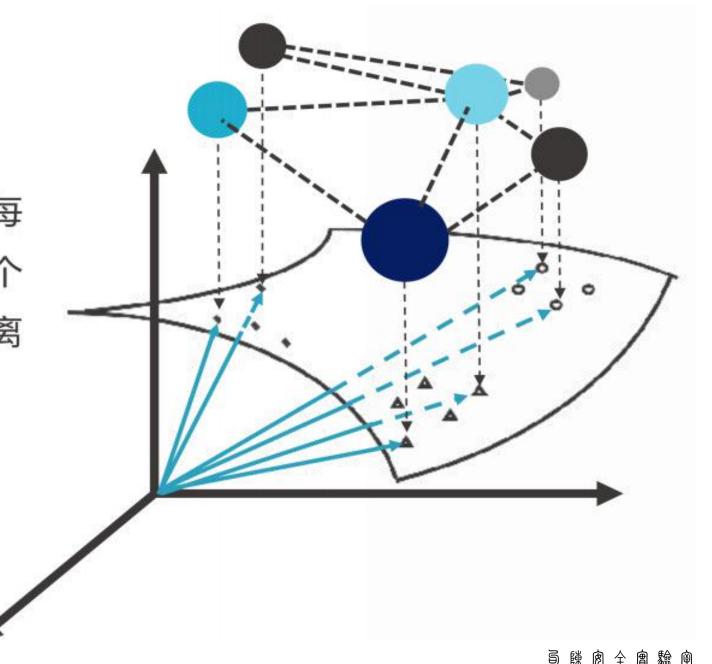
### 代表性工作:

- 马尔代夫逻辑网络模型
- 基于贝叶斯网络的概率关系模型
- 基于统计机器学习的FOIL算法
- PRA算法
- SFE算法
- HiRi算法

## 基于知识表达的关系推理

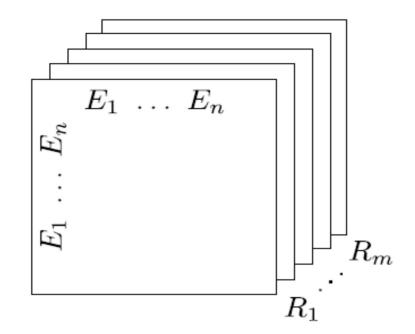
- 建模依据:将实体和关系映射到一个低维的embedding空间中, 基于知识的语义表达进行推理建模
- 代表性工作:
  - RESCAL张量分解模型(Tensor Factorization Model)
  - SE(Structured Embedding)关系推理算法
  - TransE(Translating Embedding)算法及其系列算法
- 优势:生成知识表达时能够充分利用知识图谱已有的结构化信息
- 缺点:建模方法着眼于实体间的直接关联关系,难以引入并利用 人类的先验知识实现逻辑推理

基本思想:用低维的向量空间将每 个实体都表示到空间里面的某一个 位置,从而可以利用空间中的距离 来衡量实体之间的语义关系。



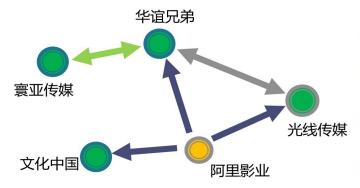
### Representation Learning

基本思想: E1,E2, ... En代表所有实体, R1,R2, ... Rn代表所有关系, 故可以使用如下三维矩阵(张量)表示知识图谱:



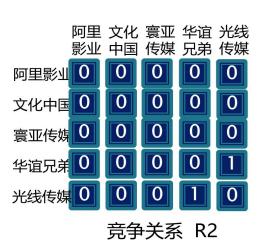
### Representation Learning

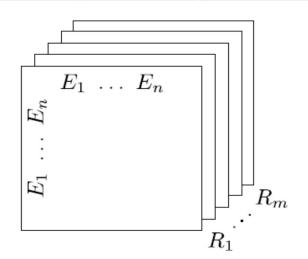




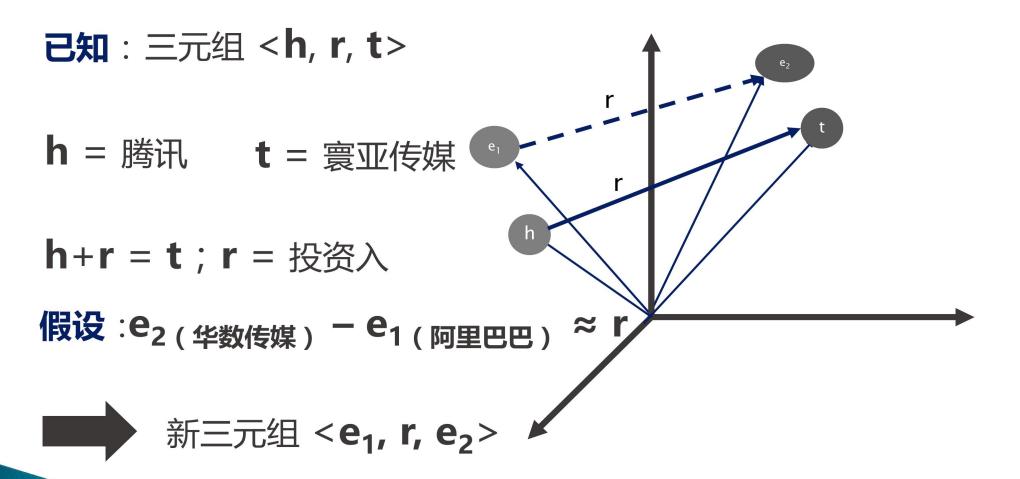
头实体	关系	尾实体
阿里影业	投资	光线传媒
阿里影业	投资	文化中国
阿里影业	投资	华谊兄弟
华谊兄弟	合作	寰亚传媒
华谊兄弟	竞争	光线传媒





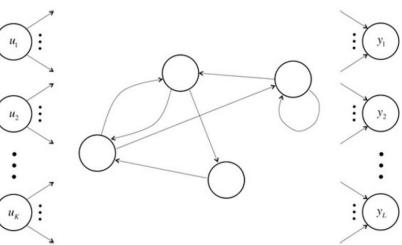


# Representation Learning



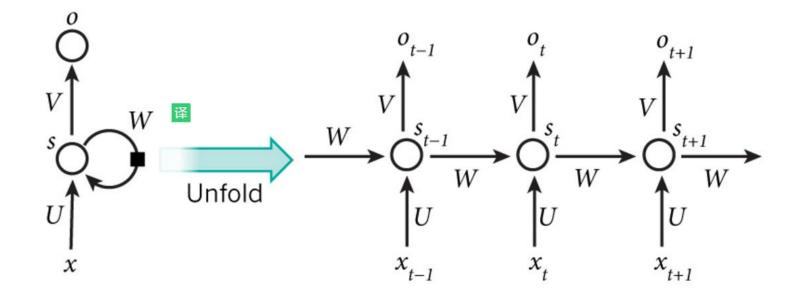
# 基于深度学习的关系推理

- 代表性工作:
  - 单层感知机模型SLM(Single Layer Model)
  - NTN神经张量模型(Neural Tensor Networks)
  - DKRL (Description-Embodied Knowledge Representation Learning) 模型
  - Path-RNN模型



# 基于深度学习的关系推理

- 输入集标记为 {x<sub>0</sub>,x<sub>1</sub>,...,x<sub>t</sub>,x<sub>t+1</sub>,...},
- 输出集标记为 {y<sub>0</sub>,y<sub>1</sub>,...,y<sub>t</sub>,y<sub>t+1</sub>,...}
- 隐藏单元的输出集标记为 {s<sub>0</sub>,s<sub>1</sub>,...,s<sub>t</sub>,s<sub>t+1</sub>,...}
- x<sub>t</sub>表示第t,t=1,2,3...步(step) 的输入
- s<sub>t</sub>为隐藏层的第t步的状态, 它是网络的记忆单元。
- O<sub>t</sub>是第t步的输出
- 共享参数U,V,W



# 基于深度学习的关系推理

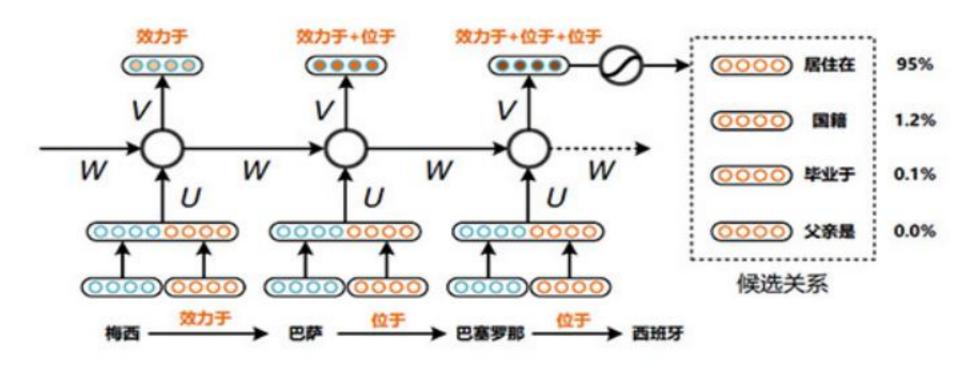


图 3-3 基于深度学习的关系推理技术路线示意图

## 相关资料:

- 数据挖掘、机器学习、深度学习, 脸盲症入坑指南
- 知识图谱中的关系推理, 究竟是个什么玩意儿?
- 知识图谱技术综述
- 知识图谱技术原理介绍
- 知识图谱的应用

