







2013中国系统架构师大会 SYSTEM ARCHITECT CONFERENCE CHINA 2013

大数据下的IT架构变迁

构建人人网社会化推荐引擎

邓陆 xiong.deng@renren-inc.com 人人网 应用研究中心

关于我

• 人人网应用研究中心负责人 技术经理

曾任职百度商务搜索部鳳巢广告平台 高级 研发工程师

• 曾受邀IBM Ireland Research Center演 讲数据挖掘相关Topics

帝国理工(英) 数据挖掘 PhD

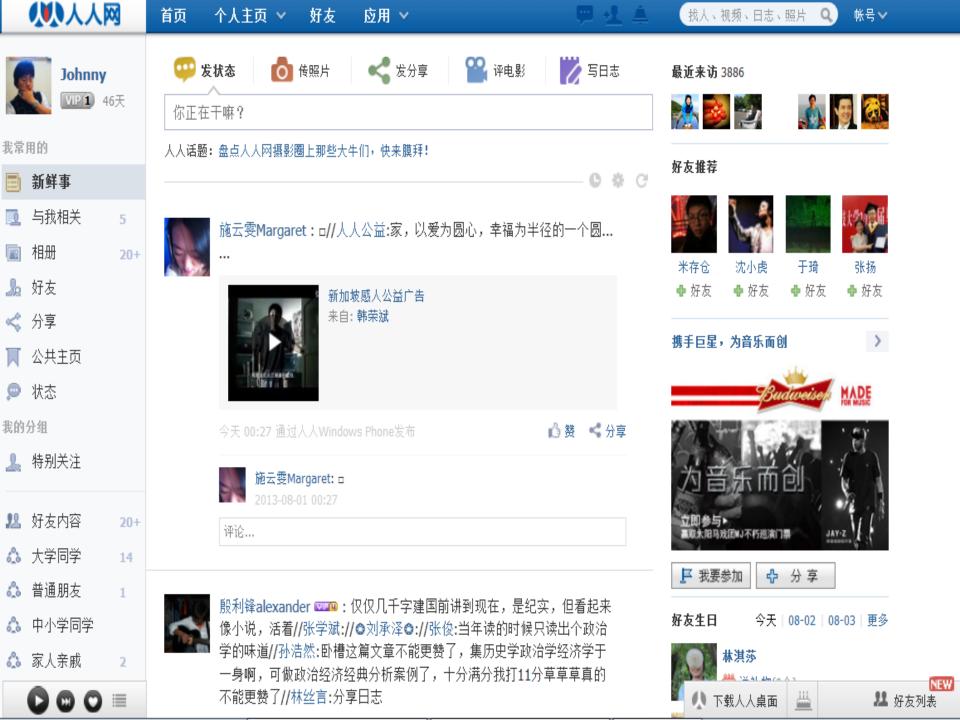
Renren id : Johnny Deng

Weibo id: 邓雄John

内容提要

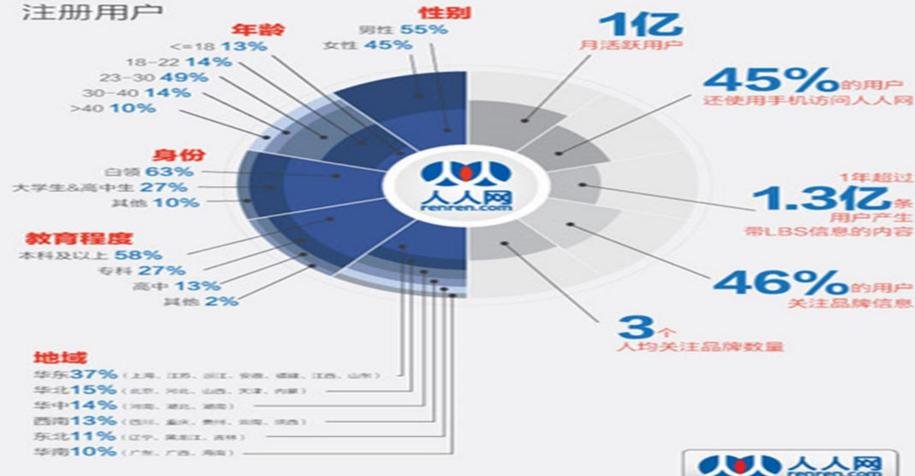
- 社会化推荐系统面临的重要挑战
- 社交图谱与社会化推荐系统
- 人人网社会化推荐系统架构
- 人人网社会化推荐主要模型及算法
- 人人网社交图谱挖掘的其他进展
- 社会化推荐的未来





The Real renren.com 你所不知道的人人网

2.21Z



数据获取时间: 2011-10 数据获取来源: 艾瑞咨询&人人网



推荐系统发展

2003年

Amazon商品推

荐、CDNOW音

乐专辑推荐使用

MovieLens电影

Item-based

CF;

推荐;

推荐系统诞生

1992年

Collaborativ e Filtering算 法诞生,推荐 系统诞生;

GroupLens Project应用 CF到新闻过滤 一 存 个 性 化

推

2004年

Karypis引入个 性化推荐系统并 逐步发展

2007年

Google Personalized News推进个性 化推荐技术影响 力巨大进步 2009年

推

荐

技

术

多

样

化

Netflix Prize推 荐大赛结束,推 荐技术开始受到 普遍关注,

基于邻域的推荐 算法得到较多改 进;

Matrix Factorization models、多模 型数据挖掘算法 等开始广泛应用; 社会化

推

荐

2010年

Facebook公 布其二度好友 推荐算法,标 志社会化推进 技术逐步成熟。

Hadoop平台 已趋于成熟, Mahout子项 目也逐步丰富

- 背景:信息爆炸、信息过载
 - ✓ 1分钟互联网产生多少数据?
 - 48小时新视频@Youtube
 - 2000000次搜索请求@Google
 - 684478分享消息@Facebook
 - 100000条微博@Twitter
 - 3600张照片@Instagram

"We are moving from an Information Age to the Recommendation Age."

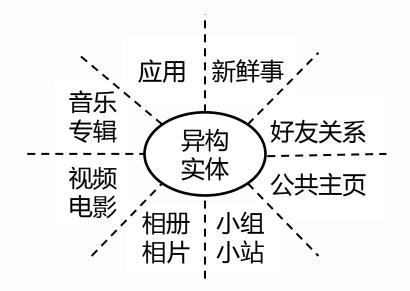
- "The Long Tail" by Chris Anderson

- 推荐系统:给用户推荐符合其喜好的信息
 - ✓ 好友推荐,商品推荐,日志推荐,视频推荐,App推荐,广告推 荐

Amazon, Facebook, Google, Netflix, Youtube, Apple...

- 社交网络的信息有什么特殊之处?
 - ✓ 信息特性:多样化,网状化,异构化实体

• 异构复杂数据





- 社交网络的信息有什么特殊之处?
 - ✓ 信息特性:多样化,网状化,异构化实体
 - ✓ 社交特性: 社交关系是一种特殊的信息



- 社交网络的信息有什么特殊之处?
 - ✓ 信息特性:多样化,网状化,异构化实体
 - ✓ 社交特性:社交关系是一种特殊的信息
- Social Graph

"The global mapping of everybody and how they're related."

– Brad Fitzpatrick

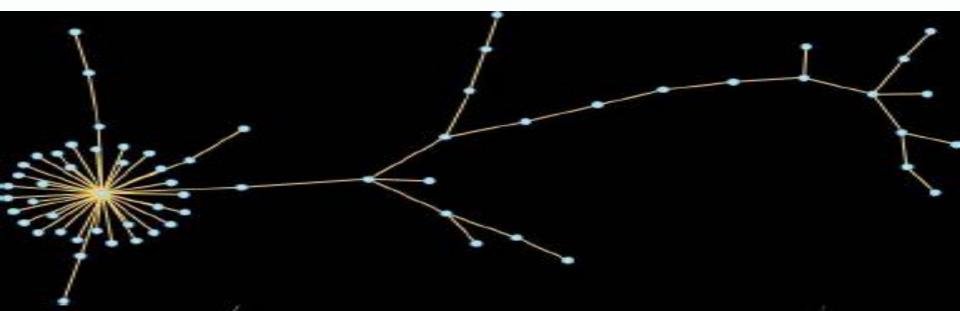




- 社交网络的信息有什么特殊之处?
 - ✓ 信息特性:多样化,网状化,异构化实体
 - ✓ 社交特性: 社交关系是一种特殊的信息
 - ✓ 流动性:信息在社交网络中动态流动,加速增长,充满噪声



- 社交网络的信息有什么特殊之处?
 - ✓ 信息特性:多样化,网状化,异构化实体
 - ✓ 社交特性:社交关系是一种特殊的信息
 - ✓ 流动性:信息在社交网络中动态流动,加速增长,充满噪声
- Cascades



社会化推荐



₩好友

₩好友

₩ 好友

₩ 好友

₩ 好友







期叶巾 ♣ 加为好友

查看资料(28个共同好友)





推荐加入本组的好友

潘朋奇

魏斌 Bin





单身男女俱乐部 👪

♣ 加入小组

赵朝 瑞华华 等3位好友已加入



数码单反DSLR俱乐部 🐸

♣ 加入小组

黄晶 等1位好友已加入



社会化推荐引擎



Friend Recommendation

Challenges

✓ Two-step link prediction (bi-directional con.)



Friend Recommendation

Challenges

- √ Two-step link prediction
- ✓ Reduce redundant shows of recommended friends between multiple rec. places





推荐



彭湃

♣ 加为好发

查看资料(90个共同好友)

性别:女生

家乡:北京 房山区

城市:北京市

共同好友: 丁伟彬 刘启荣

李婧 mika...♥ 李勇 林颖璐 柳煜 马晖 吴疆 瑞华华Φ小蜜枣 赵秀丽 等90人



斯叶山

♣ 加为好友

查看资料(28个共同好友)

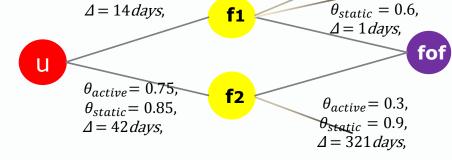
1. Friends of Friends

Challenges

- ✓ 怎样推荐潜在最佳二度好友?
- ✓ 平均每个用户二度好友数在4万
- ✓ 2亿用户*4万=**8万亿**
- ✓ 网状海量数据: 200TB
- ✓ 日更新数据: 10亿次

Computing paradigm

- ✓ 建立好友关系的可能性:有10个 共同好友是有1个共同好友为12倍
- ✓ HDFS/HBase/MapReduce



 $\theta_{active} = 0.7$.

$$v(fof) = \sum_{fi} F(\delta_{u,fi}, \delta_{fi,fof}, friends_{fi}, \theta_{static}, \theta_{active})$$

The system

- ✓ 线下计算:全量更新4.5小时/次;增量1小时/次
- 线上更新:月活跃用户每天2次,日登用户每天4次

Results

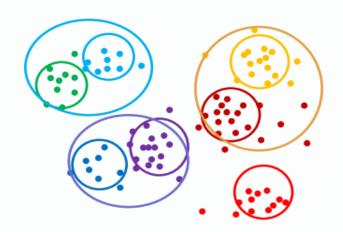
 $\theta_{active} = 0.6$

 $\theta_{static} = 0.8$,

- ✓ 好友申请发送率提高近 100%
- ✓ 首页推荐位发送申请数 提高近70%

2. 好友簇算法

- 算法基础:
 - ✓ 社会网络拓扑结构中存在大量的强关系紧密结构
 - ✓ 将用户分成簇,同簇的成员之间具备相近的社交关系
- 好友簇模型:
 - ✓ 最大团,层次聚类
- 效果:
 - ✓ 加好友转化率提高122%
 - ✓ 首页推荐位加好友数提高近89%



好友关系 _{输入} Clique 相似性度量

Cluster

3. Predicting Evolution Trends of Friend Links

Motivation

Jun. 2011

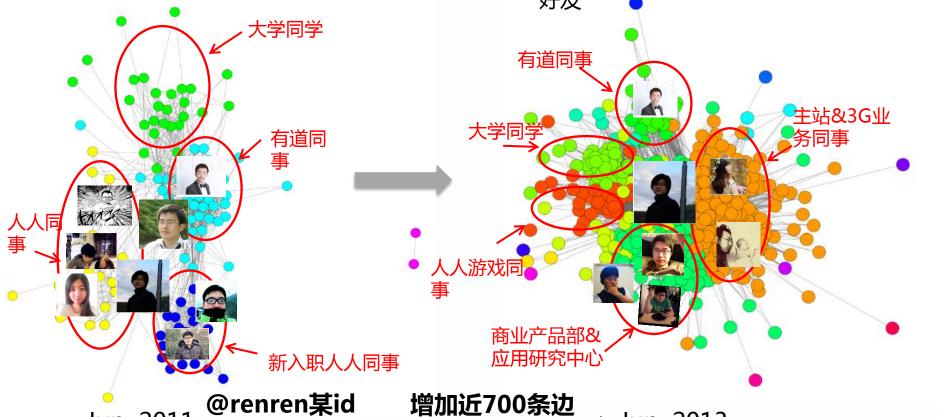
✓ 好友最大扩充的方向未必是当前 时间最大的群组

The model

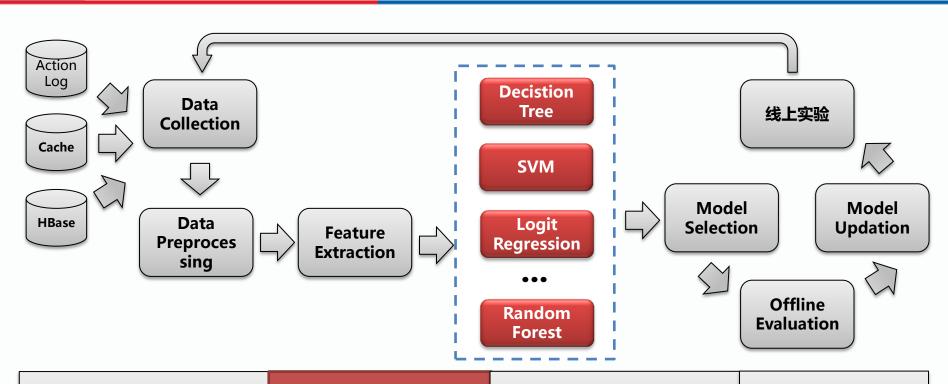
- ✓ 发现用户对不同群组的倾向性
- ✓ 根据用户反馈及时调整倾向性

→ Jun. 2013

✓ 为用户推送当前时刻最想扩充的群组对应的好友



4. Estimating Acceptance Probability of Friend Invitations



多数据源整合生成特征

- Action/Business LOG
- Cache
- MySql
- Hbase

多模型组合提高精度

- Boosting
- Random Forest

离线评估/模型更新自动化

- MAE/RMSE
- AUC
- 训练、评测、更新自动化

线上实验

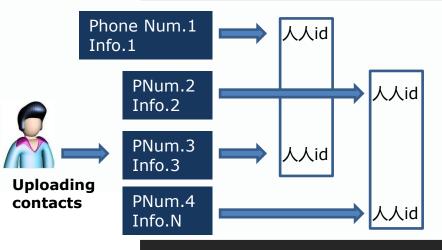
- A/B test
- · 实时报表反馈

5. Merging Contact Graph into Social Graph

Challenges:

- ✓ Recommending users with smartphone contacts in real time ?
- ✓ Integrating multiple social graphs as **widely** as possible?

A1: Building multiple indices, recommending by searching



A2: Matching Info. instead of phone numbers only

The Algorithm2

1) 构建<手机号,姓名>列表

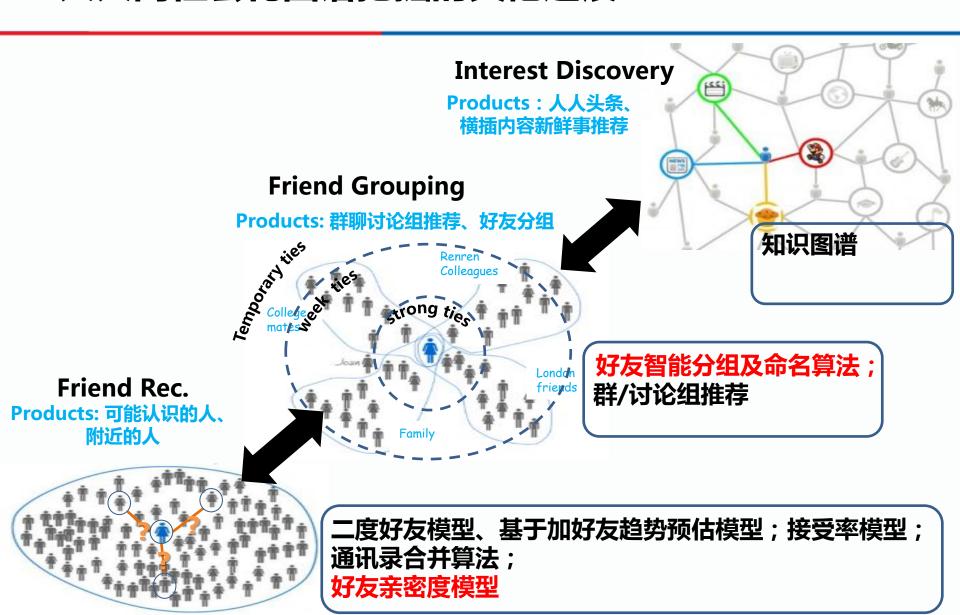
<手机号2, 姓名7>

- <手机号1,姓名1> <手机号2,姓名2> <手机号3,姓名3> <手机号1,姓名4> <手机号1,姓名5> <手机号3,姓名6> <手机号3,姓名6>
- 2) 匹配姓名,构建<手机号,人人id>索引。



3) 将<手机号,人人id>索引用于推荐

人人网社会化图谱挖掘的其他进展



1. Friend Strength – Why Useful?

- Friend ranking
- UGC ranking











Johnny Deng: 哇晒! //曾珍://苏杨: 分享照片



1. Friend Strength – the Method

What matter?

- ✓ 交互行为
- ✓ 用户资料
- ✓ 用户主动排序
 - 特别好友
 - 新鲜事黑白名单

The method

- ✓ 交互建模
 - 以交互周期为单位增量计算
 - 不同行为赋予不同权重
 - 区分交互对象,人重要于内容
 - 区分短时间连续交互行为与间隔交互行为
- ✓ 静态资料建模
 - ✓ 资料相似度
 - ✓ 共同好友



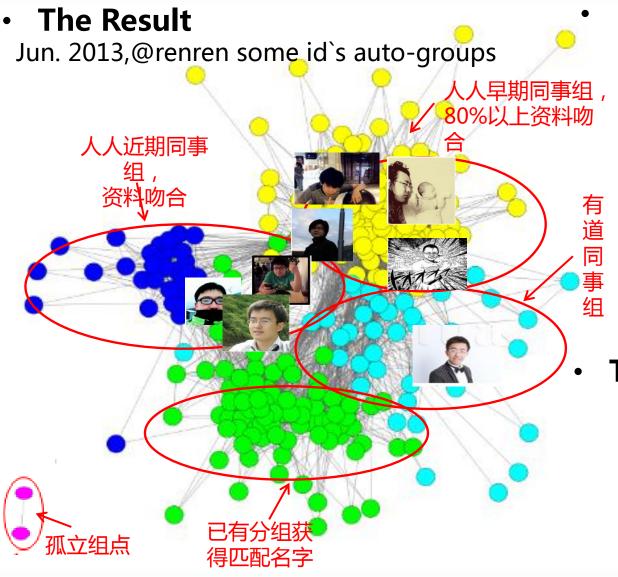
The Result (某id)

Top 15 Strong Renren Friends

```
224548194
              金玲
  142525482
              汤成信?
  231318925
              任今涛
  236254775
            王洋
  103113664
              陈一舟
  200000130
              刘健
⑦ 225017732
              唐智晖 happy
(8) 237146562
              吴疆
  200000032
              庄宏斌
              许朝军
  79512511
11 200301672
              李旭
12 230393642
              张新泳
13 224322196
              裴圣愚
14 200000053
              刘启荣
              唐炜
15 200000108
16 221372767
              金鹏
```



2. Friend Grouping



Problems

- Groups are fundamental to cascades and privacies.
- ✓ However, to create groups manually is inconvenient for many, especially for users of many friends.
- ✓ How to evaluate results automatically

The model

- ✓ Improving Walktrap to group friends
- ✓ Filtering, matching, merging, naming groups based on users' info. and existed groups.

Feedback



曲莉莉:人人智能分组居然都能把我的教学班和行政班同学完好无误的分到两个组。给数据挖掘跪了

2013-07-25 10:58

< 分享



王丹妮.caj: 人人好友的智能分组真是高霸上吊炸天!! <mark>连我08年洛杉矶游学团,10年夏威夷夏令营,10</mark>年北大模联......都能认出来==......

2013-07-04 17:40

< 分享



张竞月:好久不上人人,发现新出了一个<mark>智能分组</mark>功<mark>能,分</mark>别将我的小学,初中,高中,大学同学<mark>分</mark>开,看看里面的人,好想问问你们过的还好吗?

2013-07-14 20:46

📽 分享

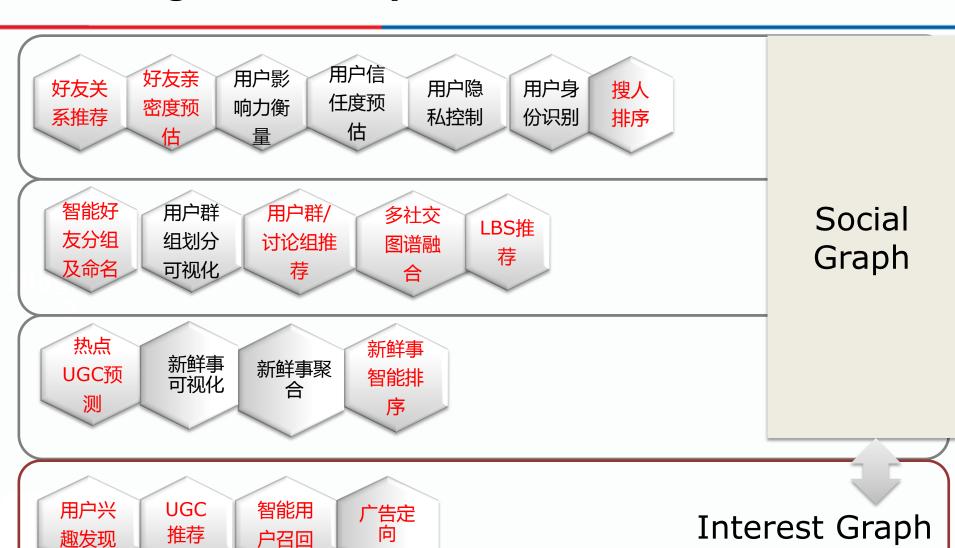


朱晓倩: 一个互联网产品做到用户需求的前面是令人感动的,曾经淘宝给我感动过,一个功能想都没想过,但是当我看到之后,真心觉得做到我的心里。。。转自曹淼: 多年梦想,一朝实现! ◎ 转 盲Johnny Deng: 顶! 好友分组下一步在自动命名和自动分组的结合、自动分组的精准度、自动分组的可视化显示上还需要再持续优化和突破.转自谭译泽: 继续努力 ● 转自尹文斌



2013-07-07 18:07 🚅 分享

Mining Social Graph: a Preview



我们用到的技术











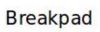








Protobuf



















我们的主要研究方向

方向	内容
推荐引擎	研发面向超大规模数据的多异构实体推荐框架及算法
机器学习、 数据挖掘	整合并改进机器学习前沿关键技术成果,诸如分布式、并行机器学习、图学习、文本挖掘、数据仓库
社交网络	研究SNS的社会化生态圈,包括:发现SNS中高复杂度、高维拓扑结构;识别SNS中社会化信息及关系的扩散原理和方式;理解SNS实体的社会化属性演化规律等。
自然语言处理	研究文本分类和聚类、信息检索和过滤、信息抽取、问答系统、机器翻译、新信息检测等前沿技术等
应用云计算及分布 式计算架构	开展基于Hadoop、Hbase、Pig、Hive等分布式框架的 应用计算研究
多媒体处理	图像、视频、音频等的智能识别、有效分析及高效传输等

Thanks!









社交关系维度	如何衡量?
Trust	I trust this person
Friendship	I consider this person a friend
Interaction Frequency	How often are you in touch with the person?
Relationship Duration	How long have you known the person
Influence	The person has great impact on me
Reputation	The person is reputable

