www.qconferences.com www.qconbeijing.com



QCon北京2014大会 4月17—19日

伦敦 | 北京 | 东京 | 纽约 | 圣保罗 | 上海 | 旧金山

London · Beijing · Tokyo · New York · Sao Paulo · Shanghai · San Francisco

# QCon全球软件开发大会

International Software Development Conference





# 360推荐技术那些事

杨浩 (<u>yanghao@360.cn</u>) 20131012

### 个人简介

#### • 行业背景

面向服务计算(博士)

**BUPT** 

• 模式识别(实习生)

**MSRA** 

搜索(大搜索Query分析)

**BAIDU** 

• 推荐 (视频、导航、搜索onebox)

360

#### 技术背景

- C++
- Python/Perl
- SOA
- Machine Learning
- Linux



#### **OUTLINES**

- 为什么要做推荐
  - 更高导流, 更高收益?
- 推荐现状
  - 无视需求,无视场景,无视质量,无视反馈的"强行推荐"
- 如何做推荐
  - "用户行为+领域知识+微创新"
- 一些推荐实践
  - 推荐指标、产品设计、技术实现、架构支持
- 推荐后续规划
  - 标签推荐、Social推荐
- Q&A

1、为什么要做推荐

# 搜索VS推荐

#### 搜索(引擎)

- 赚货
- 强需求(明确需求)
- 覆盖率低
- 点击率高
- 导流高

#### 推荐(引擎)

- 能不赚钱吗?
- 弱需求(非明确需求)
- 覆盖率高
- 点击率低
- 导流更高

### 业界实例:



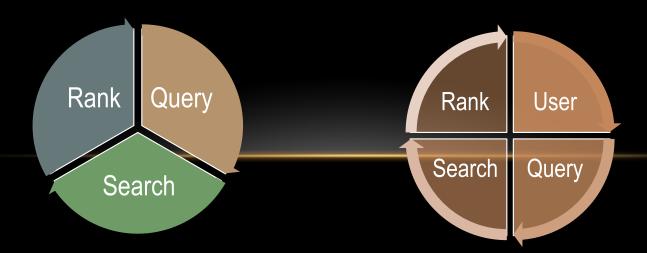
35% of sales result from recommendations



**75%** of Netflix views result from recommendations

## 搜索VS推荐

- 搜索垫基石,推荐任鸟飞
  - 搜索不好,用户第一感觉很差,推荐无从谈起
- 搜索通用,推荐专业、垂直
- 搜索流程: Query Search Rank
- 推荐流程: User Query Search –Rank
  - 可以结合用户,分析不同的深层需求(Query),进行多种类型推荐
  - Search 和 Rank 可以借鉴搜素技术



# 2、推荐现状

### 貌似相关下的"推荐轰炸"

- 相关:
  - 用户行为和推送内容具有一定相关性
- 推送轰炸:
  - 无视时机
  - 无视感受
  - 无视产品质量
  - 无视用户反馈



### 好的推荐是什么?

- 相关的推荐:
  - 用户行为和推荐内容一定要有一定的相关性
- 把握住时机的推荐:
  - 解决时效性,什么时候、什么地点、什么上下文进行推荐
- 经得起诱惑的推荐:
  - 商业利益和用户需求的均衡
- 可理解的推荐:
  - 高质量的推荐原因挖掘
- 及时反馈的推荐:
  - 及时响应用户反馈,更多可能是从产品而非技术的方法解决

3、如何做推荐

### 如何做推荐

- 一个好的产品(张栋 RecSys 2010)
  - UI, 离用户近, 直接影响用户
  - 领域知识,是否真的懂
  - 用户数据,是否真的做过
  - 算法,是否比别人好,黏住用户

算法 (10%) 用户数 锯(20%) 领域知识(30%)



## 推荐用户需求

- 推荐用户需求分析
  - 基于用户Session
    - 实际数据说话
  - 结合领域(专家)知识
    - 半自动
  - 微创新
    - 产品
    - 技术

# 推荐用户需求

- 基于Session的用户需求分析
  - 频道偏爱需求
  - 基因偏爱需求
  - 追剧需求
  - 推荐原因可理解
  - 频道切换
  - 基因切换
  - •

## 推荐用户需求

- · UI
  - 频道偏好、切换
  - 基因偏好及切换
- 领 域 知 识
  - (电视)追剧
- 数据、算法
  - 推荐Item生成
  - 推荐原因挖掘



3、一些推荐实践

# 推荐指标

- 目标
  - 导流
  - 覆盖率
  - CTR
  - ABtest

#### 推荐总导流(DATE:201

PV	Click	CTR
305347	32040	10.

#### 详情

首页&频道页 统计(DATE:2012

#### 电影

	PV	Item点击	CTR	-	换一换点击	历史影片点击	左右切换点击
Cookie	3907042	645898	16.53%	-	336704	35750	481824
Mid	66053	7816	11.83%	-	-	_	16655
总数	3973095	653714	16.45%	-	336704	0. 92%	498479

#### 电影详情页(Item2Item(DATE:2012)

	TotalClick							
103239	153636	14.88%	9289691	137802	4.83%	103422	58341	15.31%

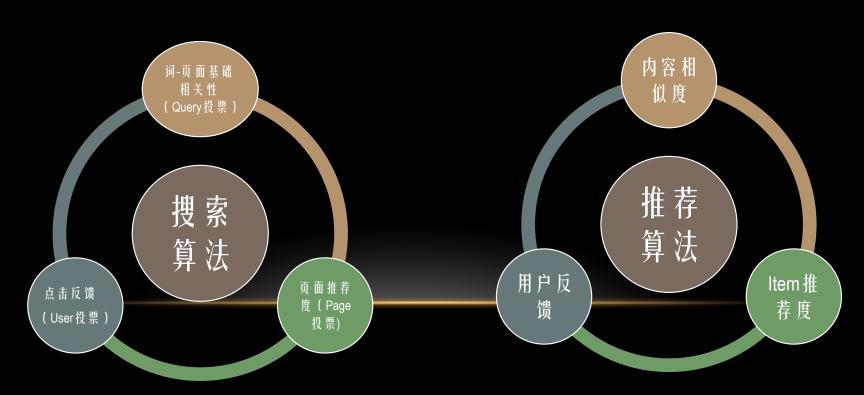
# 产品设计(UI&领域知识)

- 需求满足
  - 类型、基因偏好
  - 追剧
  - 切换等



# 技术实现(数据&算法)

- 他山之石可以攻玉
  - 借 鉴 搜 索 Rank 思 路
  - 基于推荐算法
  - 结合自身数据微创新



# 技术实现(数据&算法)

- 算法对比(OFFLINE)
  - Recommendation handbook, Francesco Ricci, 2011
  - Top-rated: recommend a list of hotest

Algorithm	Parameter	Recall		
Aigonum	Farameter	3 months	6 months	
	k = 10	16.8%	14.9%	
Item-based-CF	k = 50	18.7%	16.4%	
	k = 100	19.0%	16.6%	
	k = 150	18.8%	16.5%	
SVD-CF	l=5	15.1%	12.7%	
	l = 15	12.6%	13.3%	
	l = 25	10.9%	11.5%	
	l = 50	9.3%	9.9%	
	l = 100	6.3%	8.0%	
LSA-CB	l = 50	1.9%	1.7%	
	l = 100	2.3%	2.3%	
	l = 150	2.4%	2.4%	
	l = 200	2.5%	2.5%	
Top-rated		12.2%	7.7%	

### 技术实现(算法)

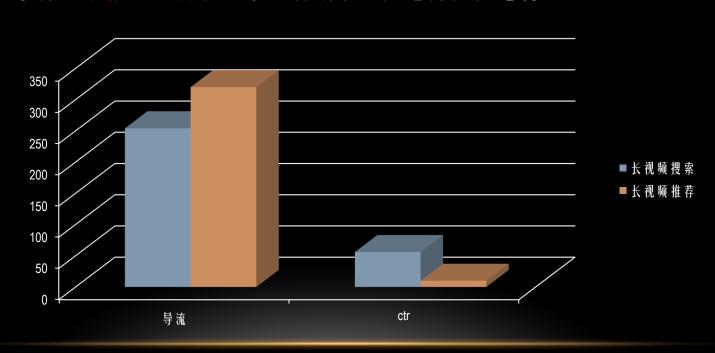
- 微创新
  - 推荐时效性挖掘:
    - 及时反馈、爆发时效性、周期时效性
  - 推荐原因挖掘: 基于随机行走模型的视频标签转移
    - 标签会在相似电影间进行传递,最终达到平衡
    - NEW\_VIDEO\_TAG = VIDEO\_TAG \* a + TRANS\_VIDEO\_TAG \* (1 a) VIDEO\_TAG

## 指标评估

• 推荐算法(效果)

• CTR: 搜索大于推荐

• 导流: 推荐大于搜索(某些领域不一定适用,如电商)



4、后续推荐规划

### 后续规划

- 推荐后续规划
  - 技术:
    - 标签推荐: 深挖推荐原因&用户标签
    - Social 推 荐: 朋 友 、 名 人 推 荐
  - 产品: 搜索、导航、app等等



Q&A



### 特别感谢 QCon上海合作伙伴

















