



基于用户行为的数据 分析与挖掘

房如华 2011.09.10

SACC2011



关于我

- 房如华, 酷讯旅游网 BI部门
- 联系方式

 - bluetent@gmail.com





酷讯旅游网的BI团队

- 老公司的新部门
- 两个使命:
 - 产品运营工作的"推进器"
 - 让网站变得更"聪明"





小调查

- 有多少公司在使用自行开发的统计系统?
- 有多少公司已经开展了数据挖掘算法方面的实践?





用户行为分析是道哲学题:

- "你是谁?"
- "你从哪里来?"
- "你要到哪里去?"





"你是谁?"

- 如何识别一个用户?
 - 按惯例,我们使用浏览器的cookie区分不同的用户
 - 推荐使用Guid算法进行生成用户的唯一ID
- 如何识别一次访问?
 - 生成访问的唯一ID , 并使用cookie记录
 - 在cookie中记录会话的最后更新时间,超过N(如30) 分钟则认为会话结束





"你从哪里来?" (1)

- 用户的流量来源有多种划分
 - 免费流量,付费流量
 - 不同的来路网站
 - 直接打开网址
 - SEO/SEM
 - 社会化网站
 - 付费广告

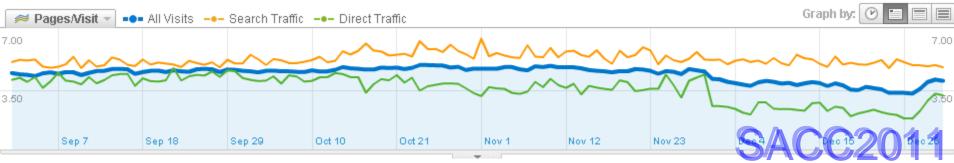




"你从哪里来?" (2)

- 为什么要关注流量来源?
 - 流量质量差异(以搜索引擎和自有流量为例进行对比)
 - 跳出率







"你要到哪里去?" (1)

• 网站的终极目标:促使用户形成转化效果

电子商务

支付订单

社会化媒体

一篇原创文章

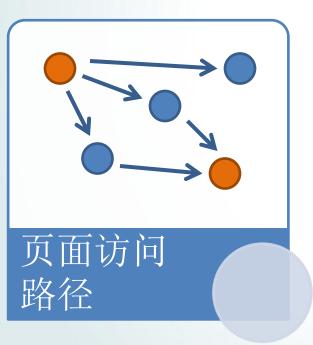
搜索引擎

跳转至来源网站



"你要到哪里去?" (2)

• 在转化的过程中,用户会留下各种痕迹









现在我们回到主题

- 基于用户行为的数据分析与挖掘的目标
 - 根据用户的访问路径、页面点击、访问内容等信息,发现共性,找促使网站产生更好转化效果的方法。





工作流程



SACC2011 北京酷讯科技有限公司



数据采集 (1)

- 采集哪些数据?
 - 网页浏览行为(Pageview)
 - 转化效果
 - 用户在页面上的点击行为
 - 页面元数据





数据采集 (2)

• 如何采集?(以酷讯旅游网为例)

网页浏览行为

• javascript异步采集, get参数携带字段值。

页面元数据

• 将结构化数据树状存储。

点击行为

• 向DOM节点挂载onclick事件。

转化效果

• 通过统计中间页强制重定向。



数据采集 (3)

- 定义数据的格式
 - 以方便数据清洗和分析为第一要务
 - 根据数据规模、维护难度选择不同的方案
- 选择数据的存储方式
 - \t \n分割的文本
 - 关系型数据库
 - Hadoop
- 选择合适的数据流向
 - 拉
 - 从上游系统向数据分析引擎单向推送数据
 - 保证数据分析引擎与上游系统是互相独立的





数据采集 (4)

- 常见问题
 - 测量误差
 - 因统计代码异步加载导致某些请求未被统计到
 - 数据收集错误
 - 中文字段的乱码
 - 数据收集遗漏
 - 字符串太长,超过了字段限制而被截断
- 我们会在数据清洗环节进行解决!





与上游数据商的关系很重要

• 例:向数据表增加last update time字段

```
CREATE TABLE 'logs' (
```

`last_update_time` TIMESTAMP DEFAULT CURRENT_TIMESTAMP ON UPDATE CURRENT_TIMESTAMP,

...)

fieldı	field2	•••	fieldn	last update time
aaa	111		xxx	2011-01-01 12:34:56
bbb	222		ууу	2011-01-01 12:34:57
ccc	333		zzz	2011-01-01 12:34:58



fieldı	field2	:	fieldn	last update time
aaa	111		xxx	2011-01-01 12:34:56
bbb	222		ууу	2011-01-01 12:34:57
ссс	333		ZZZ	2011-01-01 12:34:58

上游数据商的数据库

(蓝色为更新的数据)

商业智能数据库

• 说服上游数据商调整数据结构,能够形成双赢。





数据清洗 (1)

- 什么是数据清洗?
 - ETL = Extract, Transform, Load(提取,转换,加载)
- 为什么要数据清洗?
 - 脏
 - 例:性别字段非男非女, IP字段包含字母
 - 复杂
 - "北京海淀酒店" = "北京市海淀区酒店" ?
 - 不完整
 - 字段太长被截断,导致内容失去意义
- 高达75%的数据分析初始工作时间会花在这里。



数据清洗 (2)

• 常见的数据清洗工作示例

工作内容	示例场景	解决方案
过滤	网站记录用户一些行为数据,通常使用cookie进行记录,如果用户禁用了cookie或清除过cookie,就会造成统计到的数据不完整。	丢弃
消重	同一个用户,在一段很短的时间内,多次点击同一个按钮或者刷新同一个页面,如果不进行处理,则将会影响对数据分析阶段的数据准确性,给数据分析带来错误的结果。	设定阈值,超过阈值的记录进行丢弃
格式化	用户搜索关键词存在乱码或者过长	尝试判断编码格式,并进行转换
预处理	日志中会记录用户访问的IP地址, 但是没有记录用户所在地,这样无 法通过数据分析确定用户的所属信 息,不利于城市以后的推广信息的 推送。	通过内部的IP ₂ City功能,将日志中的IP地址处理成城市,并对城市建立省>市>区的父子关系。便于从多个角度进行数据分析。



数据统计 (1)

基于用户行为的数据,要统计哪些?(以酷讯旅游网 为例)

流量来源

免费流量

- 直接访问
- SEO
- 社会化媒体
- EDM

付费流量

- SEM
- 各种市场推广

用户行为

页面点击行为

访问路径

- 转化率
- 跳出率

转化效果

CPA (Leads)数量 及收入

展示广告收入

电话预订量

北京酷讯科技有限公司



数据统计 (2)

• 常用第三方流量统计系统







- 为什么我们还要做自己的数据统计呢?
 - 各种个性化的需求
 - 例:无法支持任意维度的统计
 - 例:频道间的内部交叉流量无法识别





数据统计(3)

• 酷讯旅游网内部统计系统(labrador)简介







数据统计(4)

- 重要特性
 - 支持流量的实时查看,最慢为小时级
 - 支持频道间交叉流量的统计
- 对数据安全的考虑
 - 浏览器安全证书:不可仿冒,不可抵赖
 - 详细的审计日志





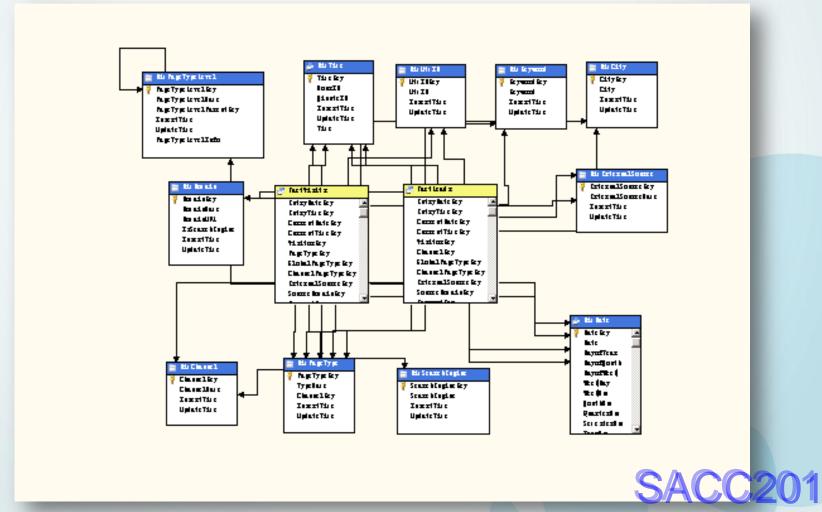
数据分析

- 例一:
 - 利用SQL Server Analysis Services 的 OLAP (联机分析处理)解决方案,分析SEM投放的投入产出比
- 工作流程
 - 建立事实表和维度表
 - 创建多维数据集
 - 进行ETL操作





事实表和维度表 (1)





事实表和维度表 (2)

• 事实表

- Visits
- Leads

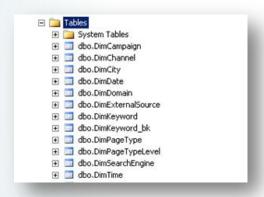
• 维度表

- ChannelPageType 首次到达某频道的页面类型
- CurrentDate 当前时间
- EntryDate 此次访问所在Visits开始时间(该visits的第一次访问时间)
- GlobalPageType 首次到达酷讯的页面类型
- Lead Domain 跳往下游网站的主域名
- Keyword 搜索关键词

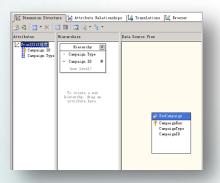


创建多维数据集的过程

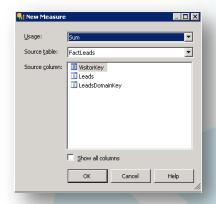
1. 在数据库层新建事实表和维度表



3. 建立维度



2. 建立度量信息



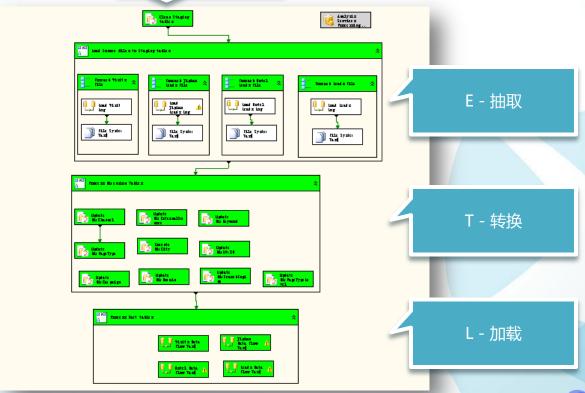
4. 将度量值与维度相关联





ETL流程图

清除上次执行时产生 的临时文件



SACC2011

北京酷讯科技有限公司



处理结果

	A1	- (<i>f</i> ∞ 日期														*
4	A	В	С		D	E		F	G	Н	I	J	K	L	M	N	0 🚡
1	期	频道	关键词ID	关:	键词	推广单元I	推广	单元 推广i	划	键词类型	点击量	消费合计	leads/pv∄	收入合计	推广来源	账户ID	是否交叉 🗆
2	2011-8	3-16 hotel		5759 酒	,	.33	ne	newo							baidu_se		jipiao
3	2011-8	3-16 hotel		1214 昆)J	.40	ne	kun							baidu_se		jipiao
4	2011-8	3-16 hotel		-303 去			大	tong	1000						baidu_se		jipiao
5	2011-8	3-16 hotel		5968 鼓	語	₹ 351	鼓	хіал							baidu_se		jipiao
6	2011-8	3-16 hotel		-)324 済	ijŹ		北:	xinz	-0.00						baidu_se		jipiao
7	2011-8	3-16 hotel		7724 武	Ļ		武	jiuc							baidu_se		jipiao
8	2011-8	3-16 hotel		3663 厦				newc							baidu_se		jipiao
9	2011-8	3-16 hotel		5301 苏			苏	city							baidu_se		jipiao
10	2011-8	3-16 hotel		り133 三	房			newc							baidu_se		hotel
11	2011-8	3-16 hotel			<u>₹</u> 1		青	dach							baidu_se		hotel
12	2011-8	3-16 hotel		3824 №			ne	newo		-					baidu_se		hotel
13	2011-8	3-16 hotel		3674 厦	(J			dach	1000						baidu_se		hotel
14	2011-8	3-16 hotel		/764 奕		375		xinz	-0-0-0						baidu_se		hotel
15	2011-8	3-16 hotel		2667 君	- 17		日	jiuc							baidu_se		hotel
16	2011-8	3-16 hotel		.451 新			新厂	zhor	1000						baidu_se		hotel
17	2011-8	3-16 hotel		7076 都	- 紹		ne -	newc							baidu_se		hotel
18		3-16 hotel		.967 西				zhar		-					baidu_se		hotel
19	2011-8	3-16 hotel		3540 北			北	beij							baidu_se		hotel
20		3-16 hotel		∋248 酒	都		成								baidu_se		hotel
21		3-16 hotel		5321 🗖			北:	jing							baidu_se		hotel
22	2011-8	3-16 hotel		2694 广		301	大	tong							baidu_se		hotel
23		3-16 hotel		2134 昆				dach		н					baidu_se		hotel
24		3-16 hotel		3128 ∐		368		newo							baidu_se		hotel
25		3-16 hotel		3447 北	= [大	tong							baidu_se		hotel
26		3-16 hotel		/839 南	35			dach							baidu_se		hotel
27		3-16 hotel		=3043 賑	E B			yiyu		-					baidu_se		hotel
28		3-16 hotel		⊰612 枋			杭	dach							baidu_se		hotel
29		3-16 hotel		5074 铁	后		沈一	dach							baidu_se		hotel
ıı î	2011-08	-16至2011-08-	16-hotel-SE	M & TH	12		2 36			ı	4				1 • 1		→



数据分析

- 例二:
 - 分析不同城市用户邮件营销的开信、点击效果
- 工作流程
 - 数据准备
 - 进行ETL操作



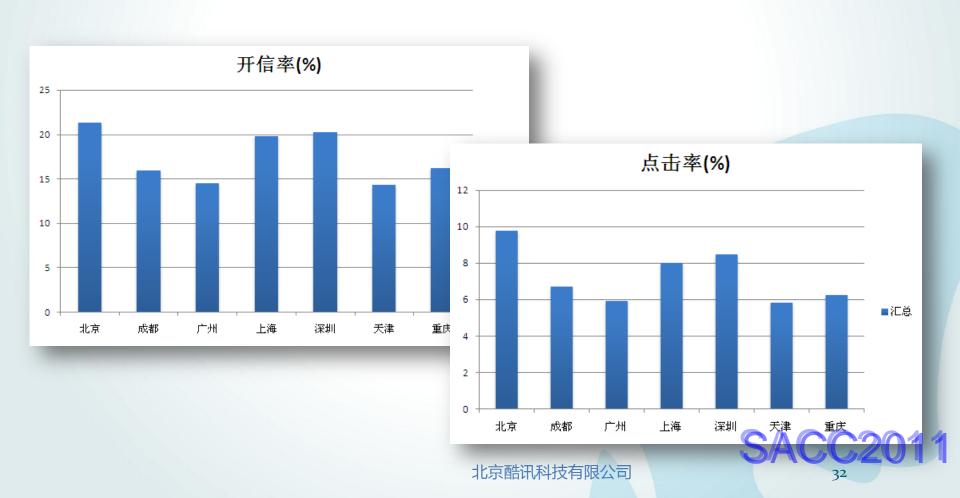


工作列表

- 数据准备
 - 行政区划数据库
 - IP至城市对应关系的数据库
- ETL
 - 抽取:将开信日志和点击日志导入数据库
 - 转换:将开信日志表和点击日志表中的IP转换成城市
 - 加载:将转换后的城市和对应的email插入email和城市 对应关系表中



邮件营销的分析结果





数据挖掘

- 四种任务
 - 聚类分析
 - 预测建模
 - 关联分析
 - 异常检测





聚类分析 (1)

- 发现紧密相关的观测值组群,使得同组的相似性越大, 不同组的差别越大,以达到较好的聚类效果
- 根据聚类得到的不同观测值组,做出决策树,为业务 部门提供决策支持





发放电子代 金券

聚类分析 (2)



老用户 60%

新用户 40%

20%产生购物行为,人均利润20元

80%未产生购物行为,人均利润-1元

10%产生购物行为,人均利润30元

90%未产生购物行为,人均利润-2元

结论:发放电子代金券的人均利润为60%*(20%*20+80%*(-

1))+40%(10%*30+90%*(-2))=2.4元,值得一做。

北京酷讯科技有限公司



预测建模

- 以自变量函数的方式为目标建立模型
- 分类:预测离散的目标变量
 - 例:在过去5年内,早上10点比下午4点的流量均高出20%,可以预测未来一段时间也是这个比例。
- 回归:预测连续的目标变量
 - 一元线性回归
 - 多元线性回归
 - 非线性回归





关联分析

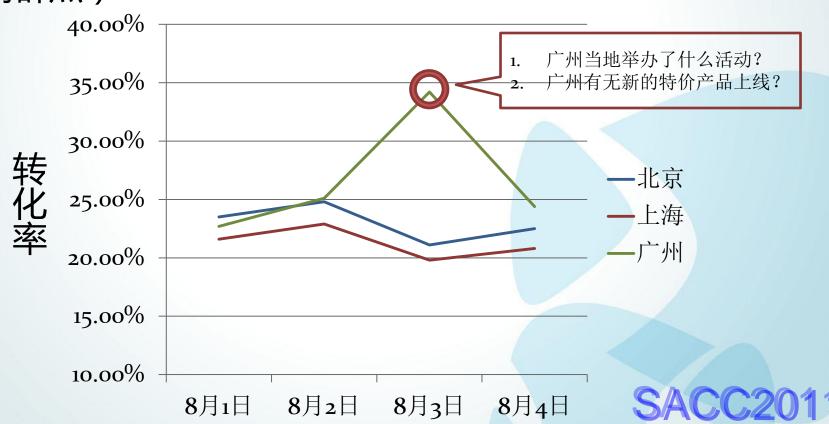
• 用户在预定机票的同时预定了什么?





异常检测

• 识别其特征显著不同于其他数据的观测值(异常点, 离群点)



北京酷讯科技有限公司



回顾

- 需要明确用户行为的衡量指标体系
- 用户行为统计
 - 不同来源的流量质量差异明显
- 采集与清洗
 - 数据存储的格式要利于查询
 - 需要处理好与上游数据商的关系
 - 将足够的资源投入数据清洗工作
- 分析与挖掘
 - 数据分析的两个例子: SEM投入产出比、邮件营销效果
 - 数据挖掘的四类工作





Q&A

