

# 导购网站应用案例

PostgreSQL海量数组实时相似计算

digoal

阿里云

# 业务介绍

## 平板电脑购买指南\_如何选择平板电脑



审核  
去重(相似度)



数据库

[摘要] 平板电脑就是一款无须翻盖、没有键盘、小到可以放入包里，市场上就有各式各样的“平板大军”，而且高、中、低档俱全，那么到底该如何选择呢？我们一起来了解了解。

这几天华为P10、三星S8的发售，无疑在手机界引发了一阵热潮。大家都知道，随着市场的饱和，近几年来，手机在技术方面已经没有太大的突破，拼配置、拼外观、拼拍照……一个小小的像素的提升，都已经于事无补了。

苹果iPad推荐

**Apple 苹果 iPad mini 4 7.9英寸平板电脑 (128G) 3199元包邮**

- 购买链接：[item.jd.com/1892028.html](http://item.jd.com/1892028.html)..... 苹果iPad mini 4平板电脑，配备7.9英寸Retina显示屏，分辨率2048 x 1536，像素密度264 ppi。

**微软 Surface Pro 4 二合一平板电脑 8088包邮，赠键盘、保护套、贴膜、清洁套装！**

- 微软Surface Pro 4平板电脑，12.3英寸PixelSense屏幕，3:2屏幕比例，2736×1824分辨率，1300 : 1对比...

**苹果 (Apple) MNV62CH iPad Air 2 平板电脑，清晰画质！9.7英寸 银色 2799元包邮（手机专享价）**

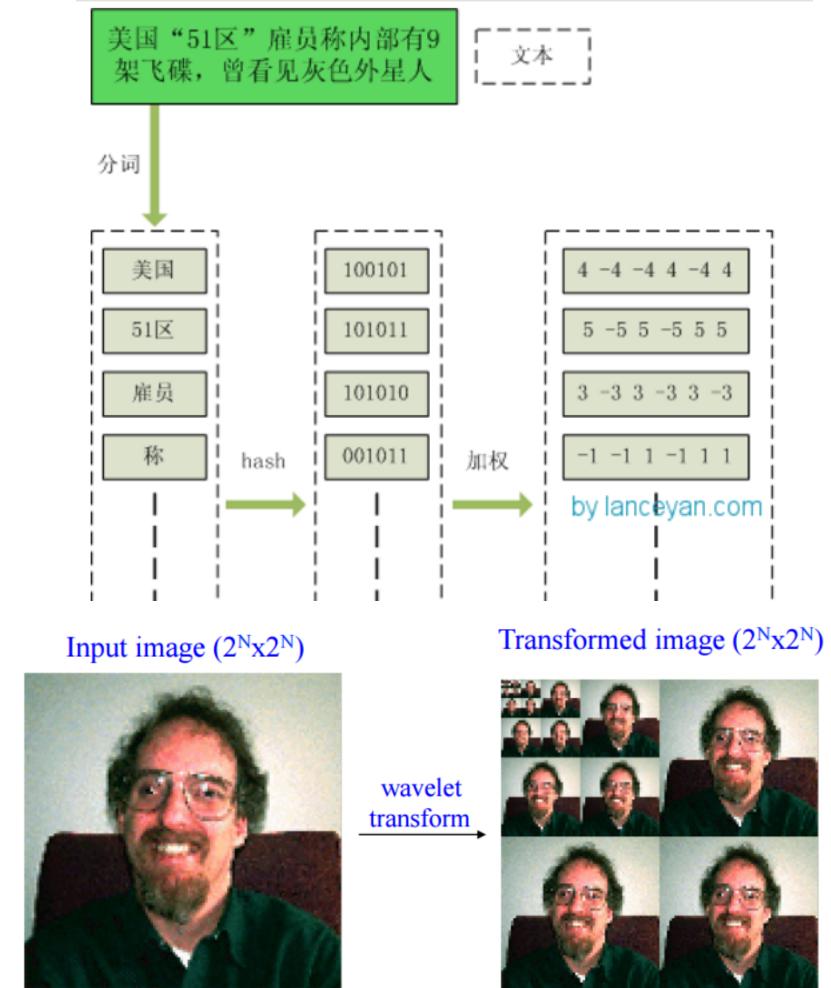
- 苹果MNV62CH iPad Air 2平板电脑，9.7英寸Retina视网膜显示屏，分辨率2048 x 1536，像素密度264 ppi...

# 导购文章有效性判定要素

- 商品重复率
- 实时

# 相关技术

- 文本相似
  - 机器学习
  - 关键次提取
  - 海明距离
- 图像相似
  - haar wavelet
- 数组相似
  - PostgreSQL similar

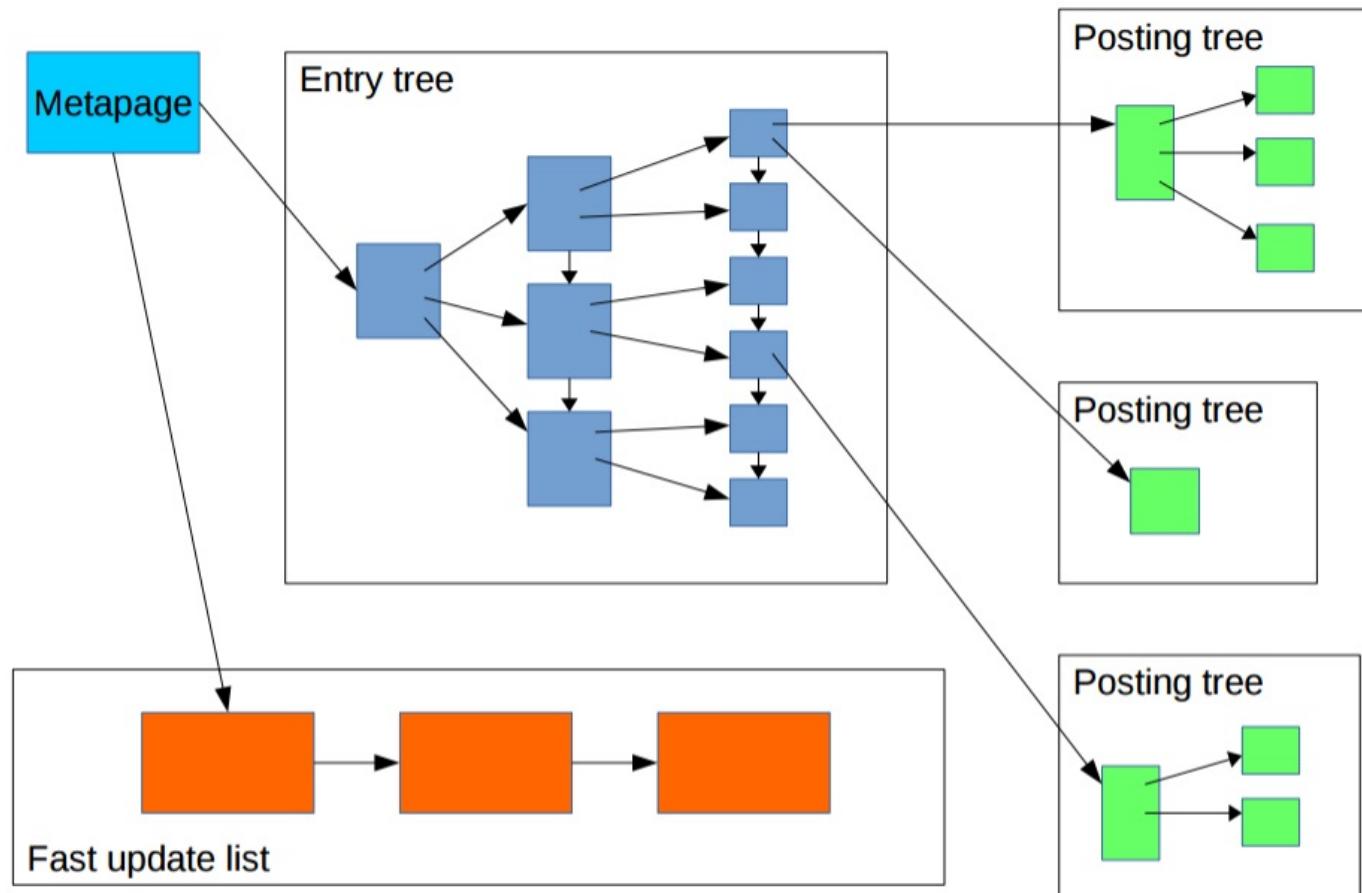


# smlar

- 相似度公式
  - cosine
    - $N.i / \sqrt{N.a * N.b}$
  - overlap
    - $N.i$
  - tfidf
  - $N.i$  : 相交的元素个数(被比较的两数组会先去重)
  - $N.a$  : 第一个数组的元素个数(去重后)
  - $N.b$  : 第二个数组的元素个数(去重后)

# GIN索引结构

## Complete GIN



# GIN索引

- 倒排效果
  - postgres=# select id, count(\*) from tbl group by 1 order by 1;
  - id | count
  - 
  - 0 | 10096
  - 1 | 91
  - 2 | 97
  - 3 | 92
  - 4 | 109
  - 5 | 108
  - 6 | 97
  - 7 | 100
  - 8 | 103
  - 9 | 88
  - 10 | 89
  - 11 | 99
  - 12 | 91

# GIN索引

- 数组， GIN索引， 倒排效果
- postgres=# select info from arr ;  
info  
-----  
• {9632,6798,2069,3533,2702,3191,5561,8756,4391,3290}  
• {4179,8012,6926,1643,5025,8958,8984,2823,8730,3273}  
• {4226,4074,9788,8491,8941,3609,5942,8588,5395,307}  
• {2632,5028,7105,4702,8561,9807,7893,4121,8563,2284}  
• {7412,2743,296,4337,4386,5320,3295,3370,8143,2026}  
• {6643,2369,6100,6431,860,5041,40,6803,3628,5435}

# GIN索引

- 数组， GIN索引，倒排效果
- postgres=# select ctid,unnest(info) from arr;  
ctid | unnest  
-----+-----  
• (0,1) | 9632  
• (0,1) | 6798  
• (0,1) | 2069  
• (0,1) | 3533  
• (0,1) | 2702  
• (0,1) | 3191  
• (0,1) | 5561  
• (0,1) | 8756  
• (0,1) | 4391  
• (0,1) | 3290  
• (0,2) | 4179  
• (0,2) | 8012  
• (0,2) | 6926  
• .....

# GIN索引

- 数组， GIN索引， 倒排效果
- postgres=# select id,array\_agg(ctid) from (select unnest(info) id,ctid from arr) t group by 1 order by 1;
- ...
- 1491 | {"(0,39)","(1,3)"}
- 1496 | {"(0,18)"}
- 1500 | {"(0,23)","(0,31)","(0,76)"}
- ...

# GIN索引, OVERLAP相似计算检索举例

<del>Heap ID</del> <del>key Page</del>	1	35	44	.....	101	109	1000
1	1	0	0	:	1	0	0
3	0	0	1	:	0.	1	1
101	0	0	1	:	1	0	0
198	0	1	0	:	1	1	0
798	1	0	0	:	1	0	1
10009	0	0	1	:	0	0	0

# 第一重过滤

- 收敛 BLOCK ID (if overlap $\geq 3$ )

Heap ID	1	35	44	.....	101	109	1000	
key	1	1	0	0	:	1	0	0
Page	3	0	0	1	:	0	1	1
101	0	0	1	1	:	1	0	0
198	0	1	0	0	:	1	1	0
798	1	0	0	1	:	1	0	1
10009	0	0	1	1	:	0	0	0
	2	1	3	...	4	2	2	

# 第二重过滤

- CPU CHECK BLOCK's tuples
- BLOCK: 49
- BLOCK: 101

# 导购推荐平台-例子

- 沉淀导购文章: 6000万
- 涉及商品数量: 1000万
- 平均每篇文章涉及商品数量: 11 - 50个商品
- 热点商品: 50万热点商品, 商品ID 分布区域 1-50万, 热点商品被1000万篇文章推荐过.

# 导购推荐平台-例子

- 测试方法，如何造数据？  
[https://github.com/digoal/blog/blob/master/201701/20170112\\_02.md](https://github.com/digoal/blog/blob/master/201701/20170112_02.md)
- create extension smlar;
- create unlogged table test ( id serial, -- 文章ID
- arr int8[] -- 商品ID组成的数组，假设商品ID为int8类型，那么数组就是int8[] );
- 插入5000万记录，要求如下
- int8 取值范围1~1000万，即历史上被推荐的商品有1000万个。
- int8[] 数组长度 11 ~ 50，即每篇导购文章，包含11到50个商品。
- 调用一次插入40条记录。
- create or replace function f() returns void as \$\$
- declare begin
- for i in 11..50 loop
- insert into test (arr) select array\_agg((10000000\*random())::int8) from generate\_series(1,i);
- end loop;
- end; \$\$ language plpgsql strict;

# 总共生成6000万历史导购数据

- 使用pgbench调用以上函数，将生成5000万测试数据
- vi test.sql select f(); pgbench -M prepared -n -r -P 1 -f ./test.sql -c 100 -j 100 -t 12500
- 生成1000万热点商品的推荐数据
- 假设商品ID范围在 1 ~ 50万 的为热点商品，被1000万篇文章推荐过。
- ```
create or replace function f() returns void as $$ declare begin
for i in 11..50 loop
insert into test (arr) select array_agg((500000*random())::int8) from
generate_series(1,i);
end loop; end; $$ language plpgsql strict;
```
- 使用pgbench调用以上函数，生成1000万热点数据
- pgbench -M prepared -n -r -P 1 -f ./test.sql -c 100 -j 100 -t 2500

# 创建GIN索引

- set maintenance\_work\_mem='64GB';
- create index on test using gin ( arr \_int8\_sml\_ops );
- 虽然smilar插件还支持 gist 索引，但是本文的CASE不建议使用gist索引
- -- create index on test using gist ( arr \_int8\_sml\_ops );

# 性能？

- 审核性能
- 导购文章包含普通商品40个，其中39个与历史导购文章重复。
  - 4ms
- 导购文章包含普通商品40个，其中20个与历史导购文章重复。
  - 4ms
- 导购文章包含热点商品10个,普通商品30个，其中39个与历史导购文章重复。
  - 6ms
- 导购文章包含热点商品10个,普通商品30个，其中20个与历史导购文章重复。
  - 6ms
- 导购文章包含热点商品40个，其中39个与历史导购文章重复。
  - 15ms
- 导购文章包含热点商品40个，其中20个与历史导购文章重复。
  - 15ms

# 性能？

- 审核压测
- 普通商品35个， 热点商品5个， overlap=35
- tps = 9455.190803 (including connections establishing)
- tps = 9460.748975 (excluding connections establishing)

# 小结

## ○ 传统方法

全表扫描匹配相似度，  
效率低，资源消耗巨大。

审核延迟非常高，无法  
实时。



PostgreSQL GIN+similarity插件。

效率高，资源消耗低。

实时判定数组相似度，  
(实时审核导购内容)。

# 谢谢

- 详情
- [https://github.com/digoal/blog/blob/master/201701/20170112\\_02.md](https://github.com/digoal/blog/blob/master/201701/20170112_02.md)
- 个人GIT
- <https://github.com/digoal/blog/blob/master/README.md>



官方微信公众号



digoal's 微信