

Hadoop数据分析平台 第1周

2012.8.17

课程目标



- 能独立熟练完成Hadoop的安装及熟悉Hadoop的配置与管理
- 熟练地在Hadoop和操作系统以及关系型数据库之前传递数据
- 能独立制定数据集成方案
- 熟练地向Hadoop提交作业以及查询作业运行情况
- 了解Map-Reduce原理,能书写Map-Reduce程序
- 了解HDFS原理,能熟练地对HDFS中的文件进行管理
- 能独立完成pig的安装并且利用pig做简单的数据分析工作
- 能独立完成Hbase的安装和配置
- 了解Hbase的原理并能进行简单的shell操作
- 能独立完成Hive的安装和配置
- 了解Hive的原理及进行HiveQL操作

2012.8.17

一个典型的实验环境



■ 服务器: ESXi, 可以在上面部署10多台虚拟机, 能同时启动4台

■ PC:要求linux环境或windows+Cygwin, linux可以是standalone或者使用虚拟机

■ SSH: windows下可以使用SecureCRT或putty等ssh client程序,作用是用来远程连接linux服务器,linux下可以直接使用ssh命令

■ Vmware client:用于管理ESXi

■ Hadoop:使用0.20.2

2012.8.17

Hadoop的思想之源: Google



■ Google搜索引擎,Gmail,安卓,AppspotGoogle Maps,Google earth,Google 学术,Google翻译,Google+,下一步Google what??



2012.8.17

Google的低成本之道



- 不使用超级计算机,不使用存储(淘宝的去i,去e,去o之路)
- 大量使用普通的pc服务器(去掉机箱,外设,硬盘),提供有冗余的集群服务
- 全世界多个数据中心,有些附带发电厂
- 运营商向Google倒付费





2012.8.17

集装箱数据中心



- 位于 Mountain View , Calif 总部的数据中心
- 总功率为10000千瓦,拥有45个集装箱,每个集装箱中有1160台服务器,该数据中心的能效比为1.25(PUE 为 1 表示数据中心没有能源损耗,而根据2006年的统计,一般公司数据中心的能效比为 2.0 或更高。Google 的 1.16 已经低于美国能源部2011年的1.2 的目标)





2012.8.17

Google面对的数据和计算难题

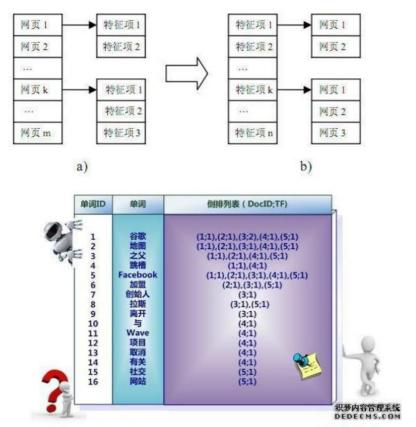


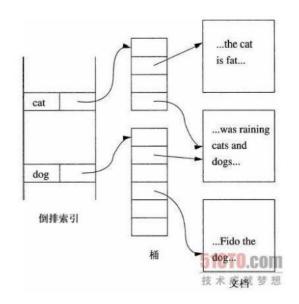
- 大量的网页怎么存储?
- 搜索算法
- Page-Rank计算问题

2012.8.17

倒排索引







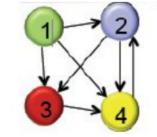
2012.8.17

Page Rank



这是Google最核心的算法,用于给每个网页价值评分,是Google "在垃圾中找黄金"的关键算法,这个算法成就了今天的Google

PageRank vector **q** is defined as q = Gqwhere $G = \alpha S + (1-\alpha)\frac{1}{n}U$



- □ S is the destination-by-source stochastic matrix,
- U is all one matrix.
- n is the number of nodes
- \square α is the weight between 0 and 1 (e.g., 0.85)

Algorithm: Iterative powering for finding the first eigenvector

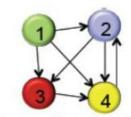
$$q^{next} = Gq^{cur}$$

$$G = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 0 & 0 & 1 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

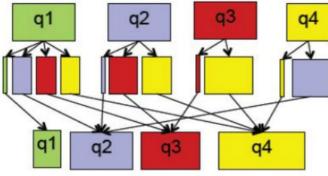
2012.8.17

Map-reduce思想:计算PR





Map: distribute PageRank qi



Reduce: update new PageRank

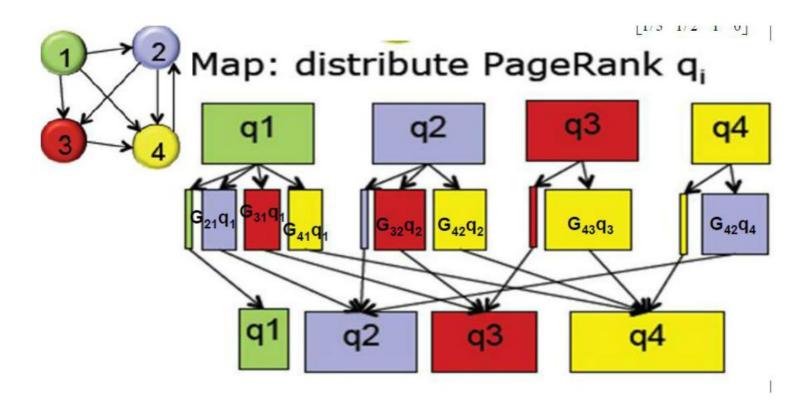
PageRank Map()

- Input:
 - key = page x,
 - value = (q_x, links[y₁...y_m])
- Output:
 - key = page x,
 - value = partial_x
 - 1. Emit(x, 0) //guarantee all pages will be emittee
 - For each outgoing link y_i: Emit(y_i, G_{ix}q_x)

2012.8.17

计算PR值

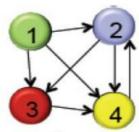




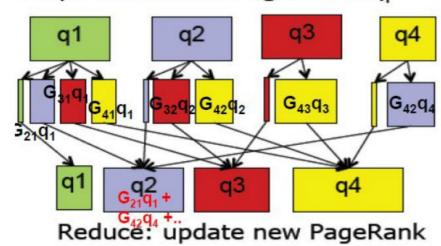
2012.8.17

计算PR值





Map: distribute PageRank q



2012.8.17

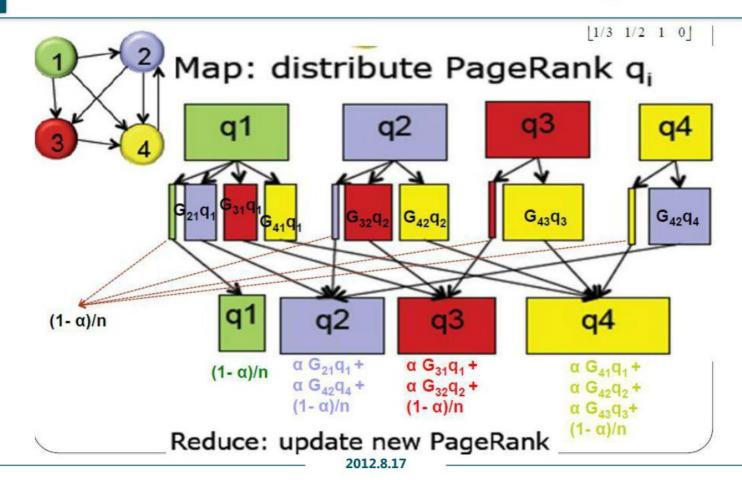
PageRank Reduce()

- Input:
 - key = page x,
 - value = the list of [partial_x]
- Output:
 - key = page x,
 - value = PageRank q_x
 1. q_x = 0
 - 2. For each partial value d in the list:

$$q_x += d$$
3. $q_x = \alpha q_x + (1 - \alpha)/n$
4. Emit(x, q_x)
$$q^{next} = Gq = \alpha Sq + (1 - \alpha) \frac{1}{n} Uq$$

计算PR值





Google带给我们的关键技术和思想



- GFS
- Map-Reduce
- Bigtable (后面讲)

2012.8.17

Hadoop的源起——Lucene



- Doug Cutting开创的开源软件,用java书写代码,实现与Google类似的全文搜索功能,它提供了全文检索引擎的架构,包括完整的查询引擎和索引引擎
- 早期发布在个人网站和SourceForge, 2001年年底成为apache软件基金会jakarta的 一个子项目
- Lucene的目的是为软件开发人员提供一个简单易用的工具包,以方便的在目标系统中 实现全文检索的功能,或者是以此为基础建立起完整的全文检索引擎
- 对于大数量的场景, Lucene面对与Google同样的困难。迫使Doug Cutting学习和模仿Google解决这些问题的办法
- 一个微缩版: Nutch



2012.8.17

DATAGURU专业数据分析网站

15

从lucene到nutch,从nutch到hadoop



- 2003-2004年,Google公开了部分GFS和Mapreduce思想的细节,以此为基础Doug Cutting等人用了2年业余时间实现了DFS和Mapreduce机制,使Nutch性能飙升
- Yahoo招安Doug Cutting及其项目
- Hadoop 于 2005 年秋天作为 <u>Lucene</u>的子项目 <u>Nutch</u>的 一部分正式引入Apache基金会。2006 年 3 月份,Map-Reduce 和 Nutch Distributed File System (NDFS) 分别被纳入称为 Hadoop 的项目中
- 名字来源于Doug Cutting儿子的玩具大象

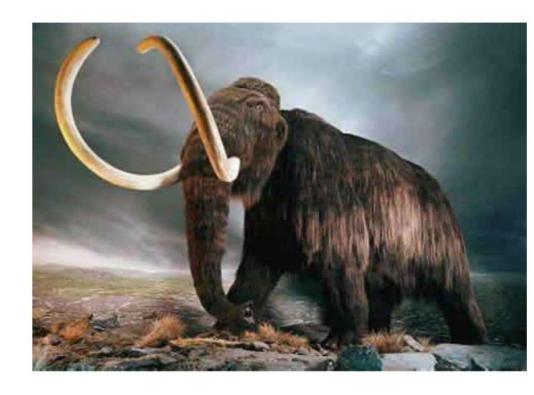


2012.8.17

目前Hadoop达到的高度



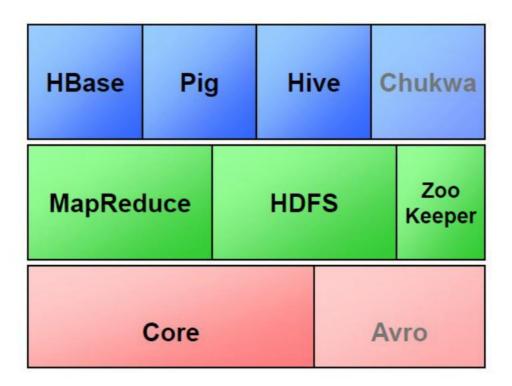
- 实现云计算的事实标准开源软件
- 包含数十个具有强大生命力的子项目
- 已经能在数千节点上 运行,处理数据量和 排序时间不断打破世 界纪录



2012.8.17

Hadoop子项目家族

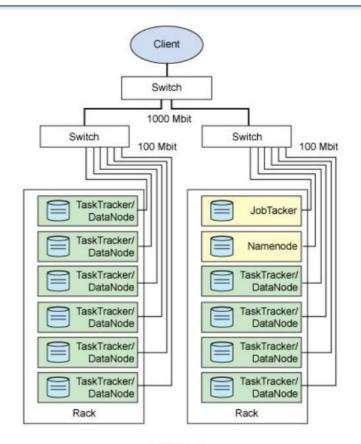




2012.8.17

Hadoop的架构



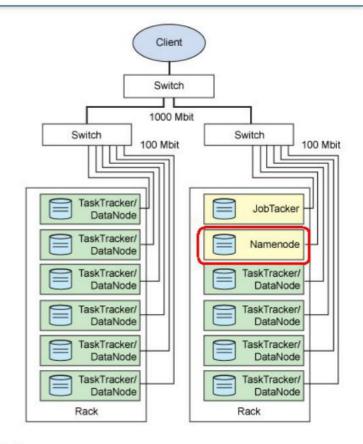


2012.8.17

Namenode



- HDFS的守护程序
- 纪录文件是如何分割成数据块的,以及 这些数据块被存储到哪些节点上
- 对内存和I/O进行集中管理
- 是个单点,发生故障将使集群崩溃

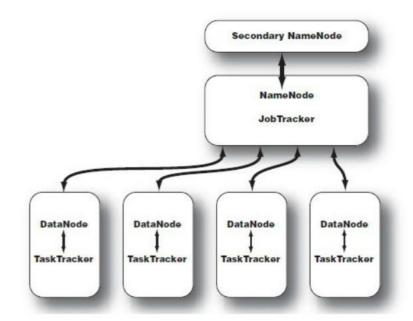


2012.8.17

Secondary Namenode



- 监控HDFS状态的辅助后台程序
- 每个集群都有一个
- 与NameNode进行通讯,定期保存HDFS元数据快照
- 当NameNode故障可以作为备用 NameNode使用

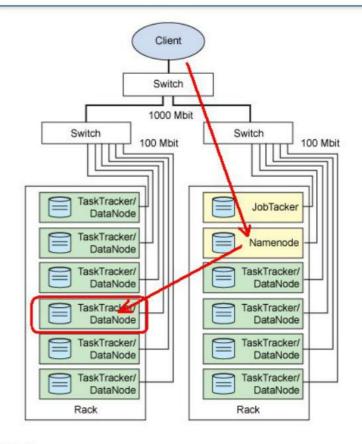


2012.8.17

DataNode



- 每台从服务器都运行一个
- 负责把HDFS数据块读写到本地文件系 统

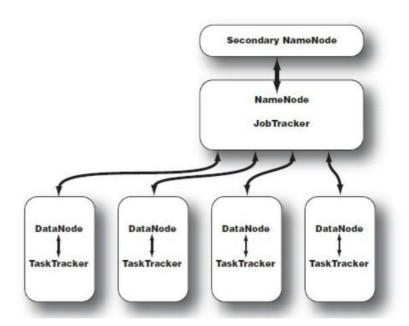


2012.8.17

JobTracker



- 用于处理作业(用户提交代码)的后 台程序
- 决定有哪些文件参与处理,然后切割 task并分配节点
- 监控task, 重启失败的task(于不同的节点)
- 每个集群只有唯一一个JobTracker, 位于Master节点

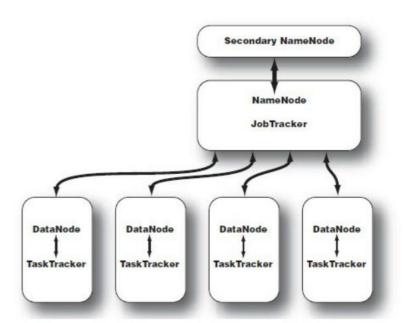


2012.8.17

TaskTracker



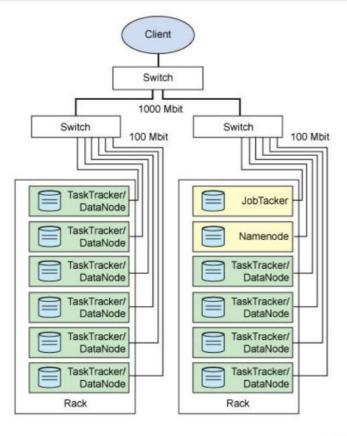
- 位于slave节点上,与datanode结合 (代码与数据一起的原则)
- 管理各自节点上的task (由 jobtracker分配)
- 每个节点只有一个tasktracker,但一个tasktracker可以启动多个JVM,
 用于并行执行map或reduce任务
- 与jobtracker交互



2012.8.17

Master与Slave



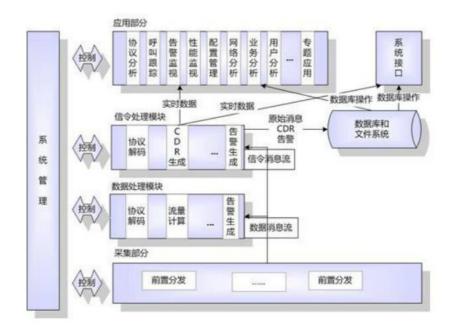


- Master: Namenode、Secondary
 Namenode、Jobtracker。浏览器(用 于观看管理界面),其它Hadoop工具
- Slave : Tasktracker、Datanode
- Master不是唯一的

2012.8.17

Why hadoop?





2012.8.17

场景:电信运营商信令分析与监测



- 原数据库服务器配置:HP小型机,128G内存,48颗CPU,2节点RAC,其中一个节点用于入库,另外一个节点用于查询
- 存储: HP虚拟化存储,>1000个盘
- 数据库架构采用Oracle双节点RAC
- 问题:1入库瓶颈 2 查询瓶颈

2012.8.17

数据分析者面临的问题



- 数据日趋庞大,无论是入库和查询,都出现性能瓶颈
- 用户的应用和分析结果呈整合趋势,对实时性和响应时间要求越来越高
- 使用的模型越来越复杂,计算量指数级上升

2012.8.17

数据分析者期待的解决方案

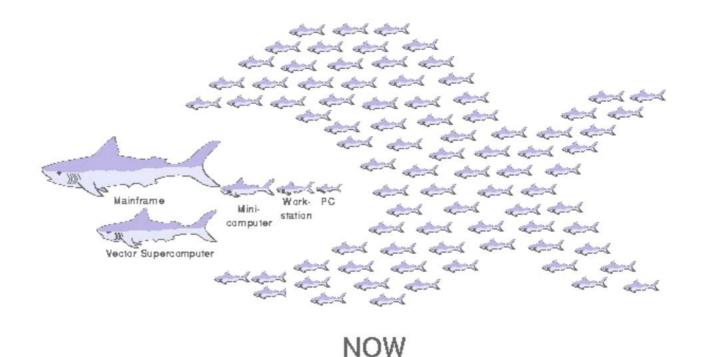


- 完美解决性能瓶颈,在可见未来不容易出现新瓶颈
- 过去所拥有的技能可以平稳过渡。比如SQL、R
- 转移平台的成本有多高?平台软硬件成本,再开发成本,技能再培养成本,维护成本

2012.8.17

Hadoop的思想





2012.8.17

Why not Hadoop?



- Java?
- 难以驾驭?
- 数据集成困难?
- Hadoop vs Oracle

2012.8.17

Hadoop体系下的分析手段



■ 主流: Java程序

■ 轻量级的脚本语言:Pig

■ SQL技巧平稳过渡: Hive

NoSQL : HBase

2012.8.17





FAQ时间