

Lecture 12 Hadoop生态系统

- Hadoop总体架构
- HDFS文件系统



系统架构

- 部署在低成本的Intel/Linux硬件平台上
- 由多台装有Intel x86处理器的服务器或PC机组成
- 通过高速局域网构成一个计算集群
- · 各个节点上运行Linux操作系统

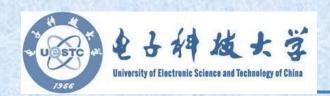
三大主要模式

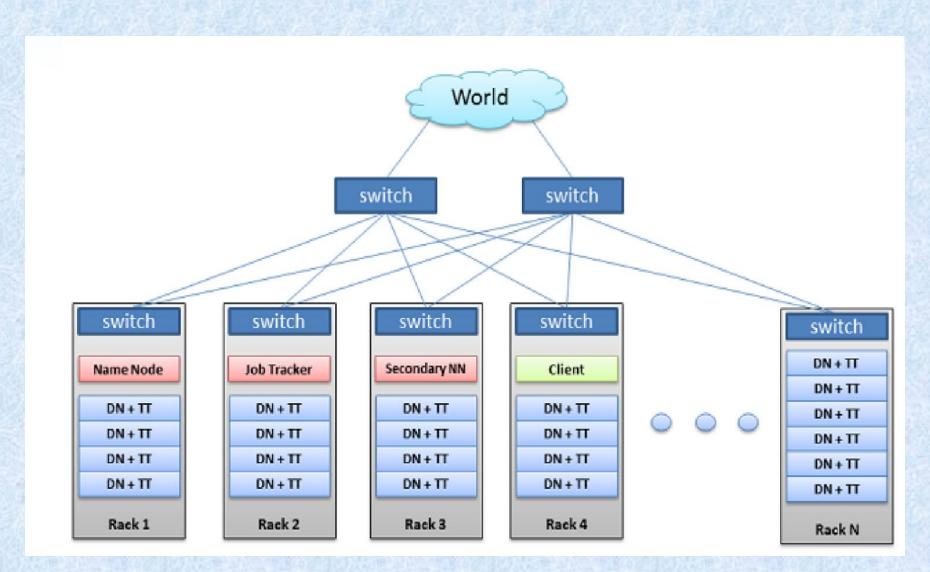
- 单机模式 (standalone mode)
- 虚拟分布模式 (pseudo-distributed mode)
- 完全分布模式(completely distributed Mode)



大数据中心机房









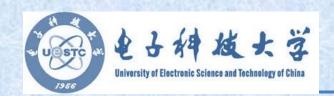
集群配置

- 硬件配置:
 - NameNode (执行作业调度、资源调配、系统监控等任务)
 - DataNode (承担具体的数据计算任务)
- 软件配置:
 - Linux O/S
 - JDK 1.6以上版本
 - SSH(Security Shell)安全协议
- 网络配置:
 - NameNode到机架(Rack)的网络连接
 - 机架内部的DataNode之间的网络连接

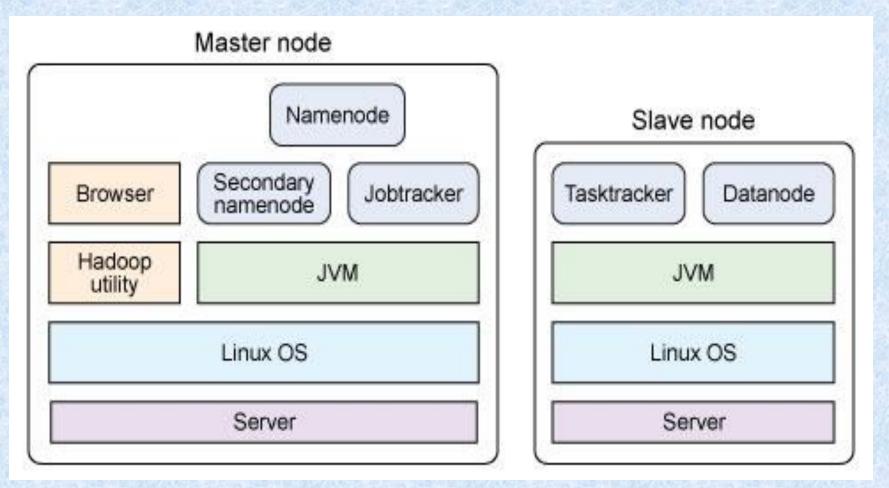


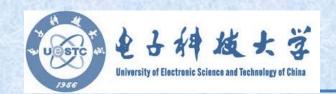
集群软件配置

- 主节点运行的程序或进程:
 - 主节点程序Namenode
 - Jobtracker 守护进程
 - 管理集群所用的Hadoop工具程序和集群监控浏览器
- 从节点运行的程序:
 - 从节点程序Datanode
 - 任务管理进程Tasktracker
- 区别:
 - 主节点程序提供 Hadoop 集群管理、协调和资源调度功能
 - 从节点程序主要实现 Hadoop 文件系统(HDFS)存储功能和节 点数据处理功能。



节点软件部署



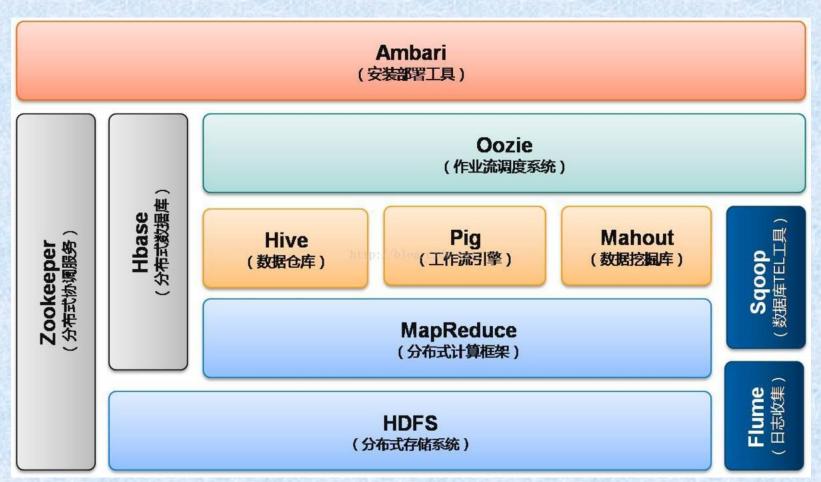


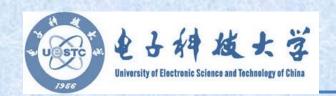
Hadoop 生态系统

- ·基于HDFS/HBase的数据存储系统
- •基于YARN/Zookeeper的管理调度系统
- 支持不同计算模式的处理引擎

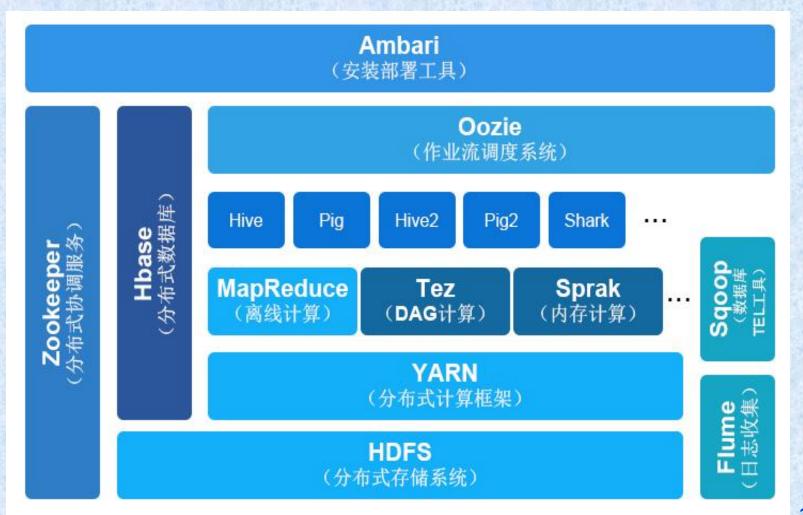


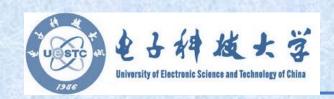
Hadoop 1.0 生态体系





Hadoop 2.0 生态体系





HDFS: Hadoop Distributed File System, 分布式文件系统, 具有高容错, 高吞吐等特性, 是常用的分布式文件存储

MR(MapReduce):分布式批处理计算模型,程序人员只需在Mapper、Reducer中编写业务逻辑,然后直接交由框架进行分布式计算即可

Yarn:Yarn是Hadoop中的重要组件之一,负责海量数据运算时的资源调度

Spark: 大规模数据快速处理通用的计算引擎,提供大量的库Spark Core、Spark SQL、Spark Streaming、MLlib、GraphX等



Flume: Cloudera提供的一个高可用的,高可靠的,分布式的海量日志采集、聚合和传输的系统,用来做数据采集

Kafka: 分布式的消息发布/订阅系统,通过与Spark Streaming整合, 完成实时业务计算

Hive/Pig: Hive是基于Hadoop的一个数据仓库工具,通过将结构化的数据文件(通常为HDFS文件)映射为一张数据表,提供简单的sql查询功能,将sql语句转换为MapReduce任务运行。Pig可以看做hadoop的客户端软件,可以连接到hadoop集群进行数据分析工作

Hbase: 建立在Hadoop文件系统之上的面向列的分布式数据库。不同于一般的关系数据库,它适合于存储非结构化的数据

Redis: 可基于内存也可以持久化的日志型、Key-Value数据库。往往用来缓存key-value类型的小表数据

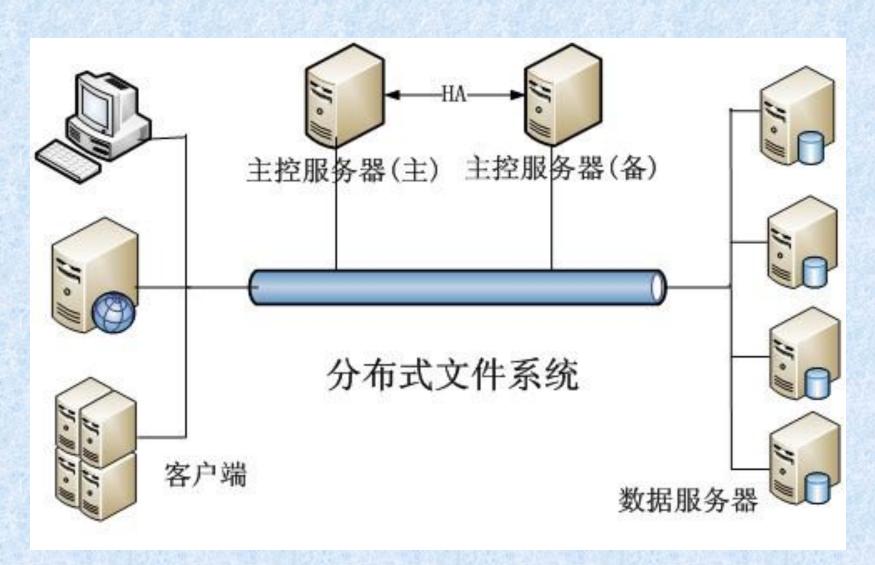
Oozie: 一个可扩展的workflow系统,用于协调多个MapReduce作业的执行



数据存储系统

- 组成:
 - 分布式文件系统HDFS(Hadoop Distributed File
 System)
 - · 分布式非关系型数据库Hbase
 - · 数据仓库及数据分析工具Hive和Pig
 - 用于数据采集、转移和汇总的工具Sqoop和Flume。
- HDFS文件系统构成了Hadoop数据存储体系的基础







管理调度系统

· Zookeeper: 提供分布式协调服务管理

· Oozie: 负责作业调度

• Ambari: 提供集群配置、管理和监控功能

• Chukwa: 大型集群监控系统

· YARN: 集群资源调度管理系统



HDFS分布式文件系统

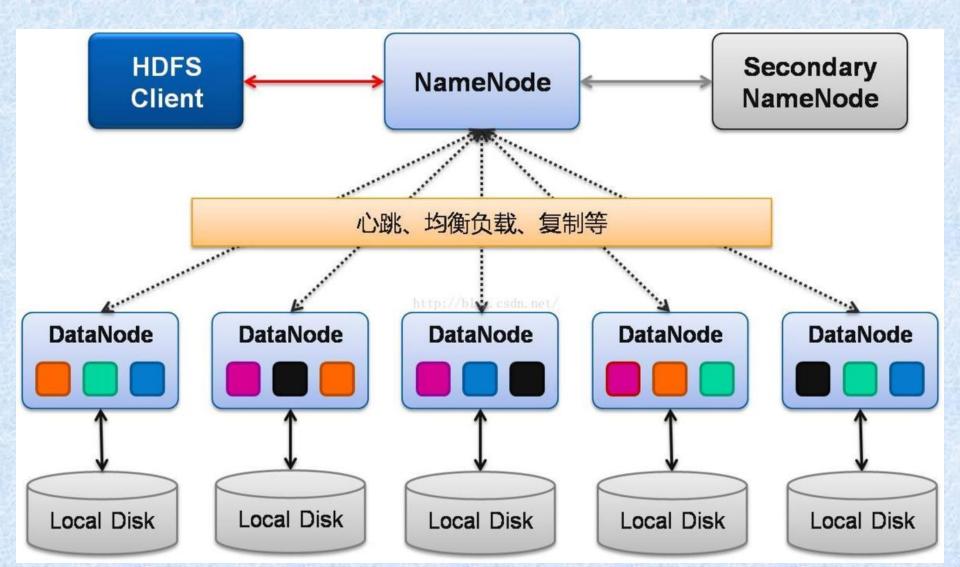
- 结构
 - 物理存储资源和对象分散在网络相连的远程节点上
 - 主控服务器(也称元数据服务器):负责管理命名空间和文件目录
 - 远程数据服务器(也称存储服务器)节点:存储实际文件数据
- 特点
 - 透明性
 - 高可用性
 - 支持并发访问
 - 可扩展性
 - 安全性

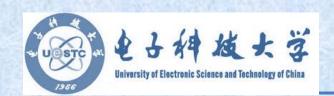


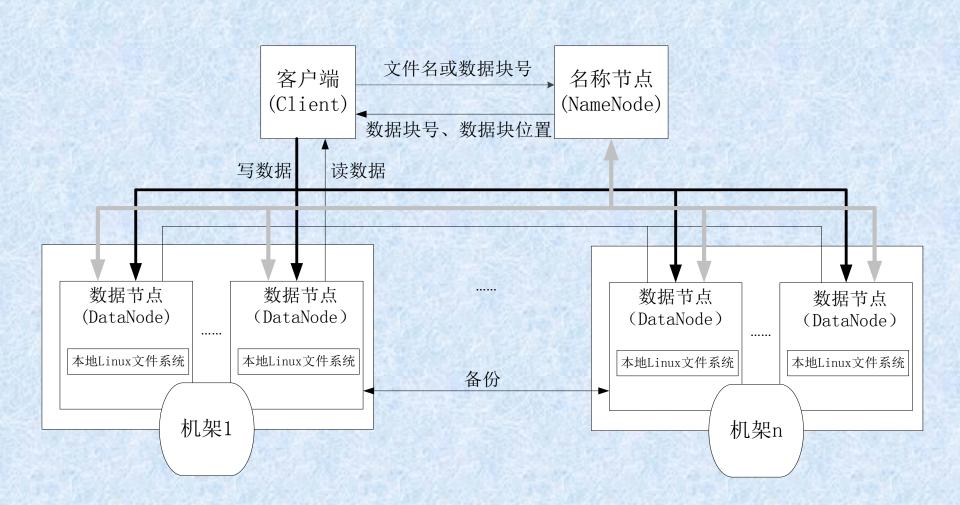
HDFS体系结构

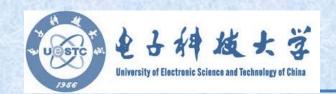
- 唯一主节点:运行NameNode,JobTracker,Zookeeper, Hmaster等负责集群管理、资源配置、作业调度的程序
- · 多个从节点(dataNode): 承担数据存储及计算任务。
- · 客户端(Client):用于支持客户操作HDFS











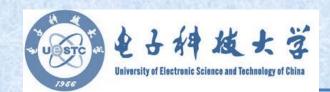
HDFS架构

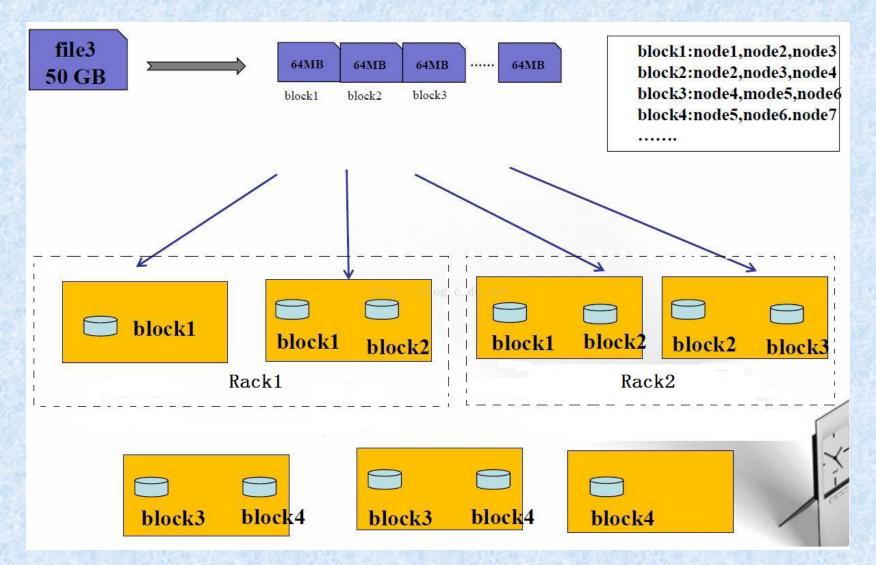
- Master/Slave架构,集群中只设置一个主节点
- 优:
 - 简化了系统设计
 - 元数据管理和资源调配更容易
- 劣:
 - 命名空间的限制
 - 性能的瓶颈
 - 单点失效(SPOF)问题

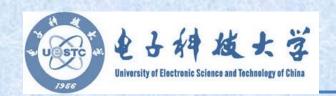


HDFS存储结构

- · 以块(block)为基本单位存储文件
- 每个文件被划分成64MB大小的多个blocks,属于同一个 文件的blocks分散存储在不同DataNode上;
- 出于系统容错需要,每一个block有多个副本(replica), 存储在不同的DataNode上;
- 每个DataNode上的数据存储在本地的Linux文件系统中。







HDFS存储结构优势

- 有利于大规模文件存储
- 适合数据备份
- 系统设计简化



HDFS命名空间管理

- 命名空间包括目录、文件和块
- 文件 -> block -> 节点的映射关系作为元数据存储在 Namenode上
- 整个HDFS集群只有一个命名空间,由唯一的一个名称节点 负责对命名空间进行管理
- HDFS使用的是传统的分级文件体系
- NameNode进程使用FsImage和EditLog对命名空间进行管理



FsImage

- 存储和管理内容:
 - 文件系统目录树
 - 目录树中所有文件和文件夹的元数据
- 由名称节点进程把文件 -> block -> 节点映射关系表装载并 保留在内存中。

EditLog:

• 是NameNode启动后对文件系统改动操作的记录



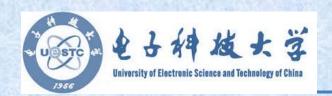
第二名称节点

- 作用:
 - 保存名称节点对HDFS元数据信息的备份
 - 减少名称节点重启的时间
- 一般独立部署在一台机器上
- 工作流程:
 - Roll edits
 - Retrieve FsImage and edits from NameNode
 - Merge
 - Transfer checkpoint to NameNode
 - Roll again



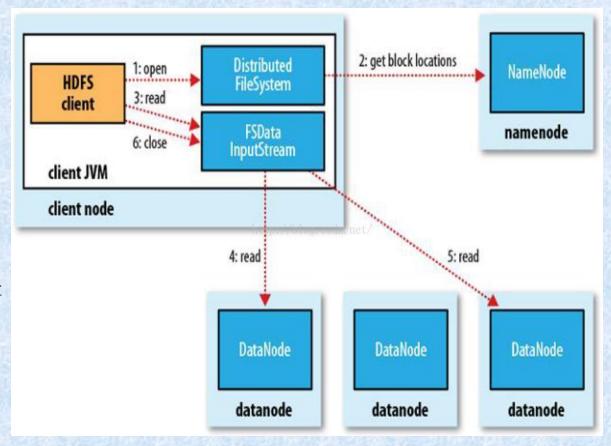
HDFS文件读写机制

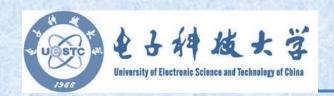
- 主要访问方式:
 - HDFS shell命令
 - HDFS Java API



HDFS读文件流程(以JAVA为例)

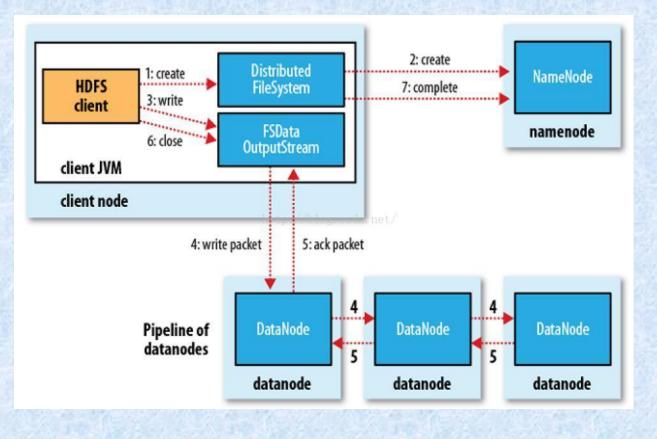
- 打开文件
- 获取块信息
- 读取请求
- 读取数据
- 读取下一个数据块
- 关闭文件





HDFS写文件流程(以JAVA为例)

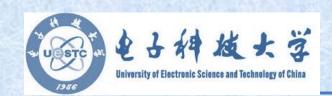
- 创建文件
- 建立文件元数据
- 写入请求
- 写入数据包
- 接收确认包
- 关闭文件
- 结束过程
- 通知名称节点关闭文件





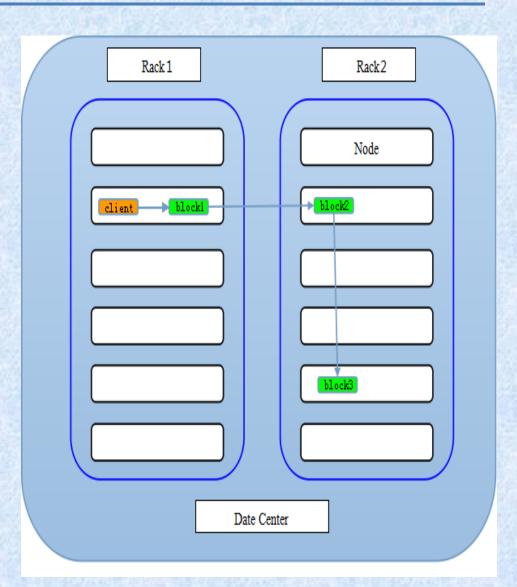
HDFS数据容错与恢复

- 多副本方式进行冗余存储
 - 加快数据传输速度
 - 容易检查数据错误
 - 保证数据可用性
- 机架感知副本存放策略
 - 改进数据的可靠性、可用性和网络宽带的利用率
 - 防止某一机架失效时数据丢失
 - 利用机架内的高带宽特性提高数据读取速度
- 错误检测和恢复机制
 - 包括NameNode检测、DataNode检测和数据错误检测



机架感知副本存放

- block1放到与客户端同 一机架的一个节点
- block2放到block1所在 机架之外的节点
- block3放在与block2同一机架的另一节点





机架感知副本存放策略

读取流程

- HDFS提供了一个API可以确定某一数据节点所属的机架ID
- 客户端从名称节点获得不同副本的存放位置列表
- 调用API确定这些数据节点所属的机架ID
- · 发现ID匹配: 优先读取该数据节点存放的副本
- 没有发现: 随机选择一个副本读取数据



HDFS文件错误检测和恢复机制

• NameNode检测:第二名称节点

• DataNode检测:心跳检测

· 数据错误检测: CRC循环校验



DataNode检测: 心跳检测机制

• DataNode周期性的向集群NameNode发送心跳包和块报告

出现情况	应对
规定时间内未收到心跳报告	将该DataNode标记为失效
数据块副本的数目低于设定值	启动数据冗余复制,为该数据块生成新的副本,放置在另外节点上
数据副本损坏、DataNode上的 磁盘错误或者复制因子增大	触发复制副本进程



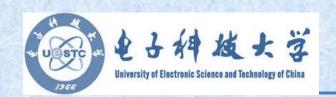
EC纠删码技术(EC: Erasure Coding)

存储空间节省50%

HDFS是靠冗余存储提供容错性(数据块3倍存储),存储空间有效使用率只有33%。

EC编码技术可以达到两个目的:

- 1)解决存储故障问题,提供容错性
- 2) 大幅度节省存储空间



EC策略的原理

假设有三个值:

$$x_1 = 1$$

 $x_2 = 2$
 $x_3 = 3$

然后增加了三个方程

$$x_1 + x_2 + x_3 = 6$$

 $x_1 + 2x_2 + 4x_3 = 17$
 $x_1 + 3x_2 + 9x_3 = 34$

原理:上述6个方程,任意给我3个,我总可以解出全部x的值。



EC技术的RS纠删码(Reed-Solomon Code)

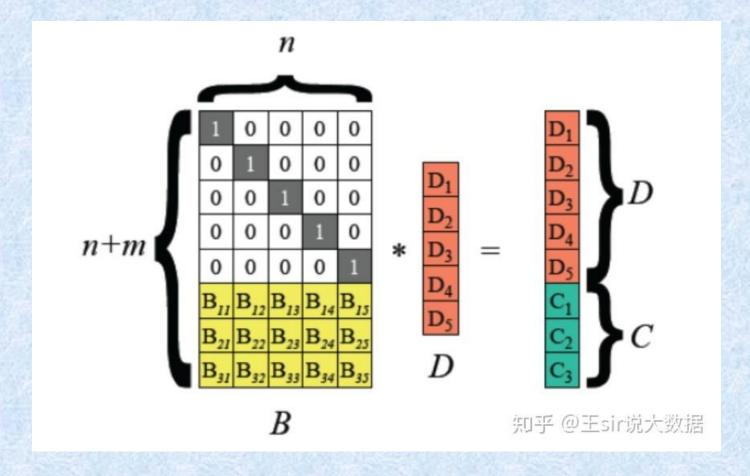
RS code是基于有限域的一种编码算法,有限域又称为Galois Field,是以法国著名数学家伽罗华(Galois)命名的,在RS code中使用GF(2w),其中2w >= n + m。

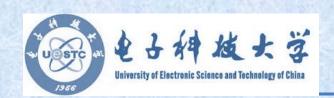
编码: 给定n个数据块(Data block) D1、D2······Dn,和一个正整数m, RS根据n个数据块生成m个编码块(Code block), C1、C2······Cm。

解码:对于任意的n和m,从n个原始数据块和m个编码块中任取n块就能解码出原始数据,即RS最多容忍m个数据块或者编码块同时丢失。



输入数据视为向量D=(D1, D2, ..., Dn), B为RS码, 编码后数据视为向量(D1, D2,..., Dn, C1, C2,..., Cm), RS编码可视为如图所示矩阵运算

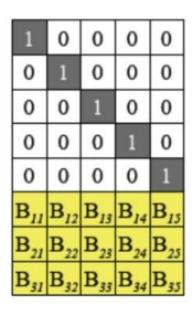




RS code编码数据恢复原理

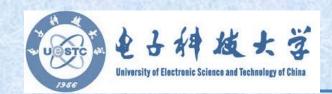
RS最多能容忍m个数据块被删除。数据恢复的过程如下:

1) 假设D1、D4、C2丢失,从编码矩阵中去除丢失的数据块/ 编码块对应的行

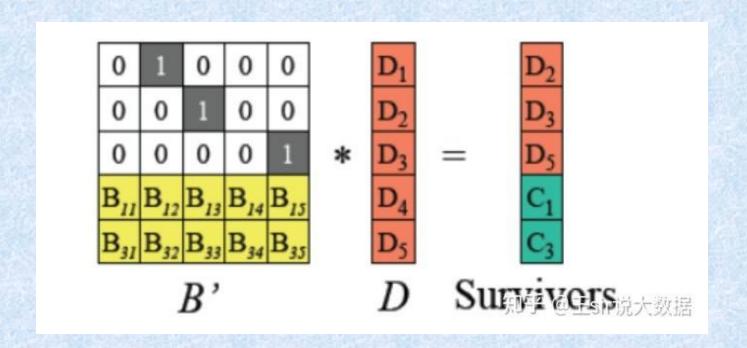




知乎@王sir说大数据

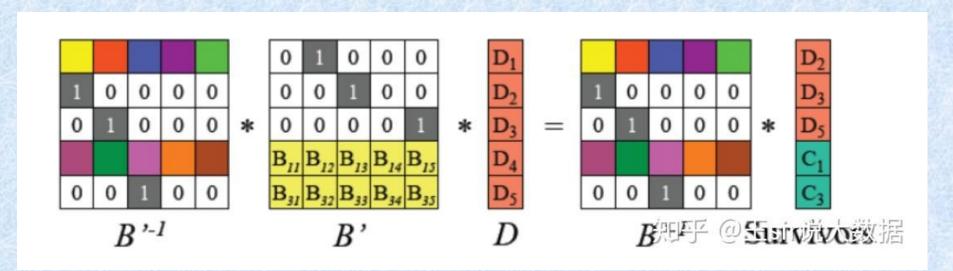


上面的RS编码运算等式数学上变成如下的B'以及等式



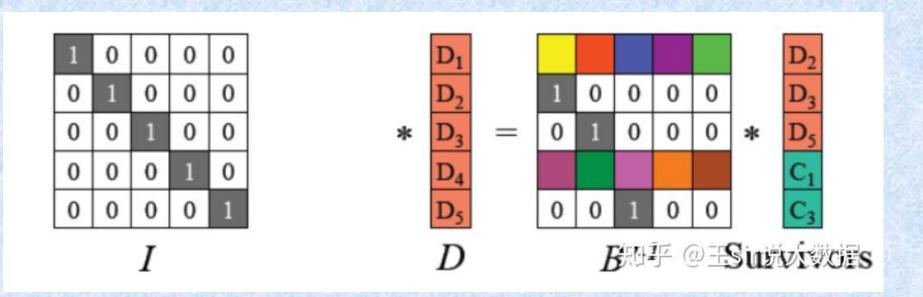


2) 由于B'是可逆的,记B'的逆矩阵为B'⁻¹,则B'* B'⁻¹ = Ⅰ 单位矩阵。两边左乘B'逆矩阵



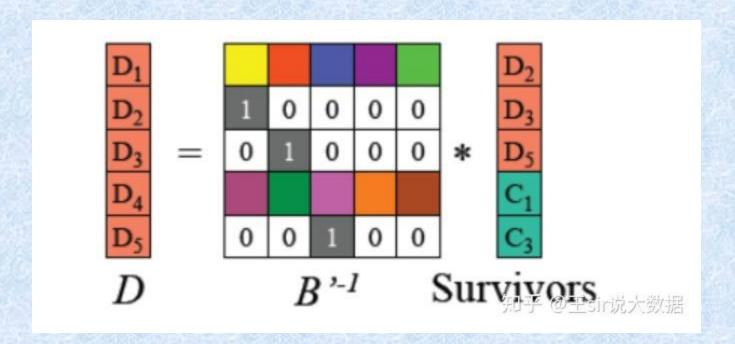


3) 得到如下原始数据D的计算公式





也即原始数据D:



4) 依据上述公式对有缺失的编码重新计算,可以恢复得到 丢失的数据