HDFS 概述

HDFS 产出背景及定义

HDFS 产生背景

随着数据量越来越大,在一个操作系统存不下所有的数据,那么就分配到更多的操作系统管理的磁盘中,但是不方便管理和维护,迫切需要一种系统来管理多台机器上的文件,这就是分布式文件管理系统。HDFS 只是分布式文件管理系统中的一种。

HDFS 定义

HDFS(Hadoop Distributed File System),它是一个文件系统,用于存储文件,通过目录树来定位文件;其次,它是分布式的,由很多服务器联合起来实现其功能,集群中的服务器有各自的角色。

HDFS 的使用场景:适合一次写入,多次读出的场景。一个文件经过创建、写入和关闭之后就不需要改变。

HDFS 是 Hadoop Distribute File System 的简称,意为: Hadoop 分布式文 件系统。是 Hadoop 核心组件之一,作为最底层的分布式存储服务而存在。 分布式文件系统解决的问题就是大数据存储。它们是横跨在多台计算机上的 存储系统。分布式文件系统在大数据时代有着广泛的应用前景,它们为存储和处 理超大规模数据提供所需的扩展能力。

HDFS 设计目标

硬件故障是常态, HDFS 将有成百上千的服务器组成,每一个组成部分都有可能出现故障。因此故障的检测和自动快速恢复是 HDFS 的核心架构目标。

HDFS 上的应用与一般的应用不同,它们主要是以流式读取数据。HDFS 被设计成适合批量处理,而不是用户交互式的。相较于数据访问的反应时间,更注重数据访问的高吞吐量。

典型的 HDFS 文件大小是 GB 到 TB 的级别。所以,HDFS 被调整成支持大文件。它应该提供很高的聚合数据带宽,一个集群中支持数百个节点,一个集群中还应该支持千万级别的文件。

大部分 HDFS 应用对文件要求的是write-one-read-many 访问模型。一个文件一旦创建、写入、关闭之后就不需要修改了。这一假设简化了数据一致性问题,使高吞吐量的数据访问成为可能。

移动计算的代价比之移动数据的代价低。一个应用请求的计算,离它操作的数据越近就越高效,这在数据达到海量级别的时候更是如此。将计算移动到数据附近,比之将数据移动到应用所在显然更好。

在异构的硬件和软件平台上的可移植性。这将推动需要大数据集的应用更广泛地采用 HDFS 作为平台。

HDFS 优点

HDFS优点

■ 高容错性

■ 数据自动保存多个副本。它通过增加副本的形式,提高容错性。







■ 某一个副本丢失以后,它可以自动恢复。









■ 适合处理大数据

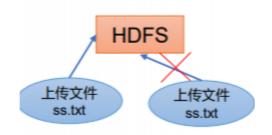
■ 数据规模:能够处理数据规模达到GB、TB、甚至PB级别的数据。

■ 文件规模:能够处理百万规模以上的文件数量,数量相当之大。

- 可构建在廉价机器上,通过多副本机制,提高可靠性
 - 不适合低延时数据访问,比如毫秒级的存储数据,是做不到的。

HDFS 缺点

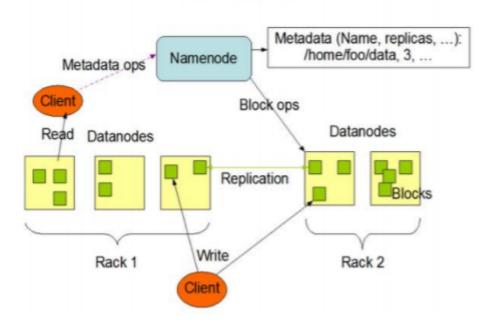
- 无法高效的对大量小文件进行存储。
 - 存储大量小文件的话,它会占用NameNode大量的内存来存储文件目录和 块信息。这样是不可取的,因为 NameNode的内存总是有限的。
 - 小文件存储的寻址时间会超过读取时间,它违反了HDFS的设计目标。
- 不支持并发写入、文件随机修改。
 - 一个文件只能有一个写,不允许多个线程同时写。
 - 仅支持数据append(追加),不支持文件的随机修改。



HDFS 组成架构

- 1) NameNode (nn): 就是Master, 它是一个主管、管理者。
- (1) 管理HDFS的名称空间;
- (2) 配置副本策略;
- (3) 管理数据块 (Block) 映射信息;
- (4) 处理客户端读写请求。
- 2) DataNode: 就是Slave。NameNode下达命令, DataNode执行实际的操作。
 - (1) 存储实际的数据块;
 - (2) 执行数据块的读/写操作。

HDFS Architecture



- 3) Client: 就是客户端。
- 文件切分。文件上传HDFS的时候,Client将文件切分成一个一个的Block,然后进行上传;
- 与NameNode交互, 获取文件的位置信息;
- 与DataNode交互,读取或者写入数据;
- Client提供一些命令来管理HDFS, 比如NameNode格式化;
- Client可以通过一些命令来访问HDFS, 比如对HDFS增删查改操作;
- 4) Secondary NameNode:并非NameNode的热备。当NameNode挂掉的时候

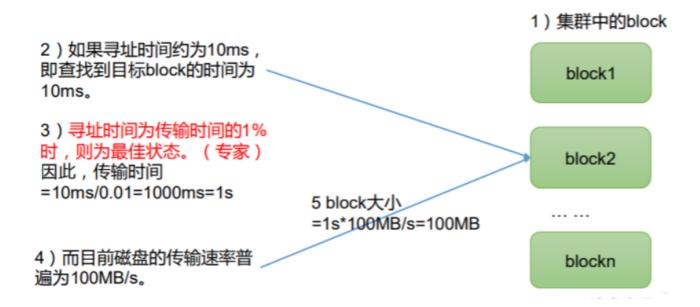
它并不能马上替换NameNode并提供服务。

- 辅助NameNode, 分担其工作量,比如定期合并Fsimage和Edits,并推送给NameNode;
- 在紧急情况下,可辅助恢复NameNode。

HDFS 文件块大小

HDFS中的文件在物理上是分块存储 (Block), 块的大小可以通过配置参数 (dfs.blocksize)来规定,默认大小在 Hadoop2.x/3.x版本中是128M, 1.x版本中是64M。

- 1) 集群中的block
- 2) 如果寻址时间约为10ms, 即查找到目标block的时间为10ms。
- 3) 寻址时间为传输时间的1%时,则为最佳状态。(专家)因此,传输时间=10ms/0.01=1000ms=1s
- 4) 而目前磁盘的传输速率普 遍为100MB/s。
- 5) block大小=1s*100MB/s=100MB



为什么块的大小不能设置太小, 也不能设置太大?

- (1) HDFS的块设置太小,会增加寻址时间,程序一直在找块的开始位置;
- (2) 如果块设置的太大,从磁盘传输数据的时间会明显大于定位这个块开始位置所需的时间。导致程序在处理这块数据时,会非常慢。

总结: HDFS块的大小设置主要取决于磁盘传输速率。

HDFS 的 Shell 操作

```
bin/hadoop fs
[-appendToFile <localsrc> ... <dst>]
[-cat [-ignoreCrc] <src> ...]
[-chgrp [-R] GROUP PATH...]
[-chmod [-R] <MODE[,MODE]... | OCTALMODE> PATH...]
[-chown [-R] [OWNER][:[GROUP]] PATH...]
 [-copyFromLocal [-f] [-p] <localsrc> ... <dst>]
 [-copyToLocal [-p] [-ignoreCrc] [-crc] <src> ... <localdst>]
 [-count [-q] <path> ...]
 [-cp [-f] [-p] <src> ... <dst>]
 [-df [-h] [<path> ...]]
 [-du [-s] [-h] <path> ...]
 [-get [-p] [-ignoreCrc] [-crc] <src> ... <localdst>]
 [-getmerge [-nl] <src> <localdst>]
 [-help [cmd ...]]
 [-ls [-d] [-h] [-R] [<path> ...]]
 [-mkdir [-p] <path> ...]
 [-moveFromLocal <localsrc> ... <dst>]
 [-moveToLocal <src> <localdst>]
[-mv <src> ... <dst>]
 [-put [-f] [-p] <localsrc> ... <dst>]
 [-rm [-f] [-r|-R] [-skipTrash] <src> ...]
[-rmdir [--ignore-fail-on-non-empty] <dir> ...]
<acl_spec> <path>]]
 [-setrep [-R] [-w] <rep> <path> ...]
[-stat [format] <path> ...]
[-tail [-f] <file>]
[-test -[defsz] <path>]
[-text [-ignoreCrc] <src> ...]
```

```
1) 启动 Hadoop 集群
sbin/start-dfs.sh
sbin/start-yarn.sh
2) -help: 输出这个命令参数
hadoop fs -help rm
3) 创建/sanguo 文件夹
hadoop fs -mkdir /sanguo
上传
1) -moveFromLocal: 从本地剪切粘贴到 HDFS
vim shuguo.txt
hadoop fs -moveFromLocal ./shuguo.txt /sanguo
2) -copyFromLocal: 从本地文件系统中拷贝文件到 HDFS 路径去
vim weiguo.txt
hadoop fs -copyFromLocal weiguo.txt /sanguo
3) -put: 等同于 copyFromLocal, 生产环境更习惯用 put
vim wuguo.txt
hadoop fs -appendToFile liubei.txt /sanguo/shuguo.txt
下载
1) -copyToLocal: 从 HDFS 拷贝到本地
hadoop fs -copyToLocal /sanguo/shuguo.txt ./
```

```
2) -get: 等同于 copyToLocal, 生产环境更习惯用 get
hadoop fs -get /sanguo/shuguo.txt ./shuguo2.txt
HDFS 直接操作
1) -1s: 显示目录信息
hadoop fs -ls /sanguo
2) -cat: 显示文件内容
hadoop fs -cat /sanguo/shuguo.txt
3) - chgrp、- chmod、- chown: Linux 文件系统中的用法一样,修改文件所属权限
hadoop fs -chmod 666 /sanguo/shuguo.txt
hadoop fs -chown atguigu:atguigu /sanguo/shuguo.txt
4)-mkdir: 创建路径
hadoop fs -mkdir /jinguo
5)-cp: 从 HDFS 的一个路径拷贝到 HDFS 的另一个路径
hadoop fs -cp /sanguo/shuguo.txt /jinguo
6)-mv: 在 HDFS 目录中移动文件
hadoop fs -mv /sanguo/wuguo.txt /jinguo
hadoop fs -mv /sanguo/weiguo.txt /jinguo
7) -tail: 显示一个文件的末尾 1kb 的数据
hadoop fs -tail /jinguo/shuguo.txt
8) -rm: 删除文件或文件夹
hadoop fs -rm /sanguo/shuguo.txt
9)-rm-r: 递归删除目录及目录里面内容
hadoop fs -rm -r /sanguo
10) -du 统计文件夹的大小信息
hadoop fs -du -s -h /jinguo 27 81 /jinguo
hadoop fs -du -h /jinguo
14 42 /jinguo/shuguo.txt
7 21 /jinguo/weiguo.txt
6 18 /jinguo/wuguo.tx
说明: 27 表示文件大小; 81 表示 27*3 个副本; /jinguo 表示查看的目录
11) -setrep: 设置 HDFS 中文件的副本数量
hadoop fs -setrep 10 /jinguo/shuguo.txt
```

Hadoop API操作

```
@Test
public void testMkdirs() throws IOException, URISyntaxException,
InterruptedException {
    // 1 获取文件系统
Configuration configuration = new Configuration();
    // FileSystem fs = FileSystem.get(new
URI("hdfs://node01:8020"), configuration);
FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://ndoe01:8020"),configuration,"dsjprs");
    // 2 创建目录
    fs.mkdirs(new Path("/xiyou/huaguoshan/"));
    // 3 关闭资源
    fs.close();
}
```

```
// 编写源代码
@Test
public void testCopyFromLocalFile() throws IOException,
InterruptedException, URISyntaxException {
    // 1 获取文件系统
    Configuration configuration = new Configuration();
    configuration.set("dfs.replication", "2");
    FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://ndoe01:8020"),configuration, "dsjprs");
    // 2 上传文件
    fs.copyFromLocalFile(new Path("d:/sunwukong.txt"), newPath("/xiyou/huaguoshan"));
    // 3 关闭资源
    fs.close();
}
```

```
// HDFS 文件下载
@@Test
public void testCopyToLocalFile() throws IOException,InterruptedException, URISyntaxException{
// 1 获取文件系统
Configuration configuration = new Configuration();
FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://node01:8020"),
configuration, "dsjprs");
// 2 执行下载操作
// boolean delSrc 指是否将原文件删除
// Path src 指要下载的文件路径
// Path dst 指将文件下载到的路径
// boolean useRawLocalFileSystem 是否开启文件校验
fs.copyToLocalFile(false, newPath("/xiyou/huaguoshan/sunwukong.txt"), new
Path("d:/sunwukong2.txt"),true);
// 3 关闭资源
fs.close();
```

```
// HDFS 文件更名和移动
@Test
public void testRename() throws IOException, InterruptedException,URISyntaxException{
    // 1 获取文件系统
    Configuration configuration = new Configuration();
    FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://node01:8020"),
    configuration, "dsjprs");
```

```
// 2 修改文件名称
fs.rename(new Path("/xiyou/huaguoshan/sunwukong.txt"), new
Path("/xiyou/huaguoshan/meihouwang.txt"));

// 3 关闭资源
fs.close();
}
```

```
// HDFS 删除文件和目录
@Test
public void testDelete() throws IOException, InterruptedException,URISyntaxException{
    // 1 获取文件系统
    Configuration configuration = new Configuration();
    FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://node01:8020"),
    configuration, "dsjprs");
    // 2 执行删除
    fs.delete(new Path("/xiyou"), true);
    // 3 关闭资源
    fs.close();
    }
```

```
HDFS 文件详情查看
public void testListFiles() throws IOException, InterruptedException,URISyntaxException {
// 1 获取文件系统
Configuration configuration = new Configuration();
FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://node01:8020"),
configuration, "dsjprs");
// 2 获取文件详情
RemoteIterator<LocatedFileStatus> listFiles = fs.listFiles(new Path("/"),true);
while (listFiles.hasNext()) {
LocatedFileStatus fileStatus = listFiles.next();
System.out.println("======" + fileStatus.getPath() + "=======");
System.out.println(fileStatus.getPermission());
System.out.println(fileStatus.getOwner());
System.out.println(fileStatus.getGroup());
System.out.println(fileStatus.getLen());
System.out.println(fileStatus.getModificationTime());
System.out.println(fileStatus.getReplication());
System.out.println(fileStatus.getBlockSize());
System.out.println(fileStatus.getPath().getName());
// 获取块信息
BlockLocation[] blockLocations = fileStatus.getBlockLocations();
System.out.println(Arrays.toString(blockLocations));
// 3 关闭资源
fs.close();
}
```

```
// HDFS 文件和文件夹判断
@Test
public void testListStatus() throws IOException, InterruptedException,URISyntaxException{
```

```
// 1 获取文件配置信息
Configuration configuration = new Configuration();
FileSystem fs = FileSystem.get(new URI("hdfs://node01:8020"),
configuration, "dsjprs");

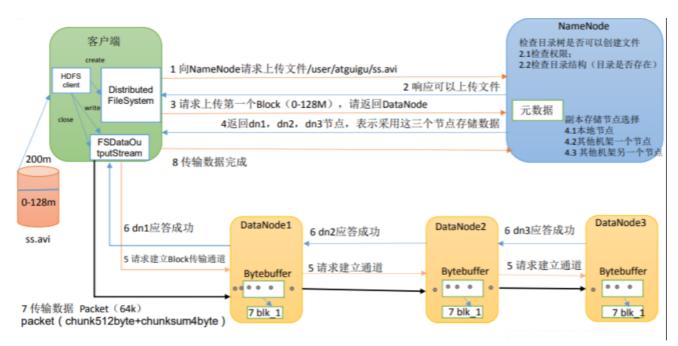
// 2 判断是文件还是文件夹
FileStatus[] listStatus = fs.listStatus(new Path("/"));
for (FileStatus fileStatus : listStatus) {

// 如果是文件
if (fileStatus.isFile()) {
System.out.println("f:"+fileStatus.getPath().getName());
}else {
System.out.println("d:"+fileStatus.getPath().getName());
}

// 3 美闭资源
fs.close();
}
```

HDFS 的读写流程

HDFS的写数据流程



- 1 向NameNode请求上传文件/user/dsjprs/ss.avi
- 2响应可以上传文件
- 3 请求上传第一个Block (0-128M) , 请返回DataNode
- 4返回dn1, dn2, dn3节点,表示采用这三个节点存储数据
- 5 请求建立Block传输通道 5 请求建立通道 5 请求建立通道
- 6 dn1应答成功 6 dn2应答成功 6 dn3应答成功
- 7 传输数据 Packet (64k) packet (chunk512byte+chunksum4byte)
- 8 传输数据完成

HDFS完整写数据流程:

- 1.客户端通过 Distributed FileSystem 模块向 NameNode 请求上传文件,NameNode 检查目标文件是否已存 在,父目录是否存在。
- 2.NameNode 返回是否可以上传。
- 3.客户端请求第一个 Block 上传到哪几个 DataNode 服务器上。
- 4.NameNode 返回 3 个 DataNode 节点,分别为 dn1、dn2、dn3。
- 5.客户端通过 FSDataOutputStream 模块请求 dn1 上传数据, dn1 收到请求会继续调用dn2, 然后 dn2 调用 dn3, 将这个通信管道建立完成。
- 6.dn1、dn2、dn3 逐级应答客户端。
- 7.客户端开始往 dn1 上传第一个 Block(先从磁盘读取数据放到一个本地内存缓存),以 Packet 为单位,dn1 收到一个 Packet 就会传给 dn2,dn2 传给 dn3;dn1 每传一个 packet会放入一个应答队列等待应答。
- 8.当一个 Block 传输完成之后,客户端再次请求 NameNode 上传第二个 Block 的服务器。(重复执行 3-7 步)。

网络拓扑-节点距离计算

在 HDFS 写数据的过程中,NameNode 会选择距离待上传数据最近距离的 DataNode 接 收数据。

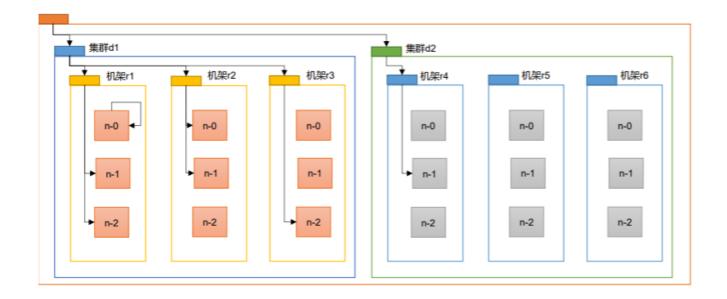
那么这个最近距离怎么计算呢?

节点距离: 两个节点到达最近的共同祖先的距离总和。 Distance(/d1/r1/n0, /d1/r1/n0)=0 (同一节点上的进程)

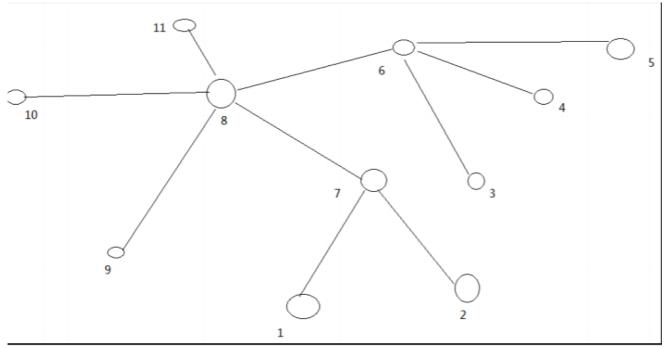
Distance(/d1/r2/n0, /d1/r3/n2)=4 (同一数据中心不同机架上的节点)

Distance(/d1/r1/n1, /d1/r1/n2)=2 (同一机架上的不同节点)

Distance(/d1/r2/n1, /d2/r4/n1)=6 (不同数据中心的节点)



例如,假设有数据中心 d1 机架 r1 中的节点 n1。该节点可以表示为/d1/r1/n1。利用这种标记,这里给出四种距离描述。



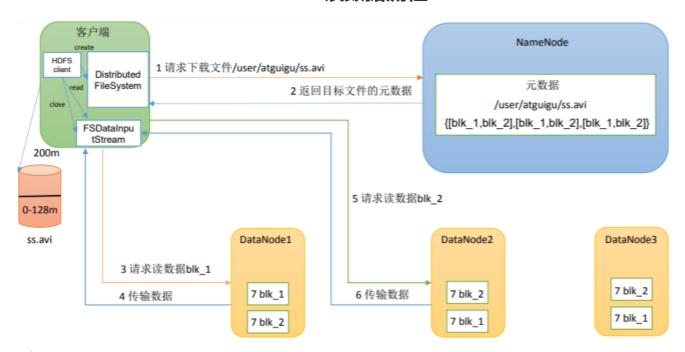
机架感知 (副本存储节点选择)

第一个副本在Client所处的节点上。 如果客户端在集群外,随机选一个。

第二个副本在另一个机架的随机 一个节点

第三个副本在第二个副本所在机架的 随机节点

HDFS 读数据流程



HDFS读取数据流程:

- 1请求下载文件
- 2 返回目标文件的元数据
- 3 请求读数据blk_1
- 4 传输数据
- 5 请求读数据blk_2
- 6 传输数据

HDFS完整读取数据流程:

- 客户端通过 DistributedFileSystem 向 NameNode 请求下载文件,NameNode 通过查询元数据,找到文件块所在的 DataNode 地址。
- 挑选一台 DataNode (就近原则, 然后随机) 服务器, 请求读取数据。
- DataNode 开始传输数据给客户端(从磁盘里面读取数据输入流,以 Packet 为单位来做校验)。
- 客户端以 Packet 为单位接收,先在本地缓存,然后写入目标文件。

NameNode 和 SecondaryNameNode

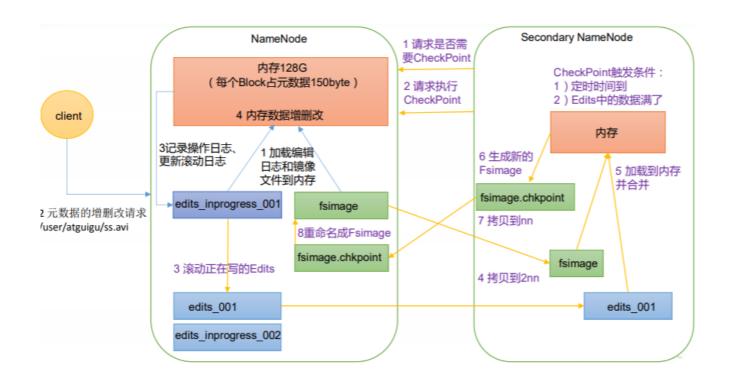
NN 和 2NN 工作机制

思考: NameNode 中的元数据是存储在哪里的?

如果存储在 NameNode 节点的磁盘中,因为经常需要进行随机访问,还有响应客户请求,必然是效率过低。因此,元数据需要存放在内存中。但如果只存在内存中,一旦断电,元数据丢失,整个集群就无法工作了。因此产生在磁盘中备份元数据的FsImage。

这样又会带来新的问题,当在内存中的元数据更新时,如果同时更新 FsImage,就会导致效率过低,但如果不更新,就会发生一致性问题,一旦 NameNode 节点断电,就会产生数据丢失。因此,引入 Edits 文件(只进行追加操作,效率很高)。每当元数据有更新或者添加元数据时,修改内存中的元数据并追加到 Edits 中。

这样,一旦 NameNode 节点断电,可以通过 FsImage 和 Edits 的合并,合成元数据。但是,如果长时间添加数据到 Edits 中,会导致该文件数据过大,效率降低,而且一旦断电,恢复元数据需要的时间过长。因此,需要定期进行 FsImage 和 Edits 的合并,如果这个操作由NameNode节点完成,又会效率过低。因此,引入一个新的节点 SecondaryNamenode,专门用于 FsImage 和 Edits 的合并。



NameNode工作机制

- 1 加载编辑 日志和镜像 文件到内存
- 2 元数据的增删改请求 /user/atguigu/ss.avi
- 3记录操作日志、更新滚动日志
- 4 内存数据增删改

SecondaryNameNode工作机制

- 1 请求是否需 要CheckPoint
- 2 请求执行 CheckPoint
- 3 滚动正在写的Edits
- 4 拷贝到2nn
- 5 加载到内存并合并
- 6 生成新的 Fsimage
- 7拷贝到nn
- 8 重命名成Fsimage

CheckPoint触发条件:

- 1) 定时时间到
- 2) Edits中的数据满了

流程如下:

- 1) 第一阶段: NameNode 启动
- (1) 第一次启动 NameNode 格式化后,创建 Fsimage 和 Edits 文件。如果不是第一次启动,直接加载编辑日志和镜像文件到内存。
 - (2) 客户端对元数据进行增删改的请求。
 - (3) NameNode 记录操作日志,更新滚动日志。
 - (4) NameNode 在内存中对元数据进行增删改。
- 2) 第二阶段: Secondary NameNode 工作
- (1) Secondary NameNode 询问 NameNode 是否需要 CheckPoint。直接带回 NameNode是否检查结果。
- (2) Secondary NameNode 请求执行 CheckPoint。
- (3) NameNode 滚动正在写的 Edits 日志。
- (4) 将滚动前的编辑日志和镜像文件拷贝到 Secondary NameNode。
- (5) Secondary NameNode 加载编辑日志和镜像文件到内存,并合并。
- (6) 生成新的镜像文件 fsimage.chkpoint。
- (7) 拷贝 fsimage.chkpoint 到 NameNode。
- (8) NameNode 将 fsimage.chkpoint 重新命名成 fsimage。

Fsimage 和 Edits 解析

Fsimage和Edits概念

NameNode被格式化之后,将在/opt/module/hadoop-3.1.3/data/tmp/dfs/name/current目录中产生如下文件

- (1) Fsimage文件: HDFS文件系统元数据的一个永久性的检查点,其中包含HDFS文件系统的所有目录和文件 inode的序列化信息。
- (2) Edits文件:存放HDFS文件系统的所有更新操作的路径,文件系统客户端执行的所有写操作首先会被记录到 Edits文件中。
- (3) seen_txid文件保存的是一个数字,就是最后一个edits_的数字
- (4) 每 次NameNode启动的时候都会将Fsimage文件读入内存,加 载Edits里面的更新操作,保证内存中的元数据信息是最新的、同步的,可以看成NameNode启动的时候就将Fsimage和Edits文件进行了合并。
 - oiv 查看 Fsimage 文件
 (1) 查看 oiv 和 oev 命令
 hdfs
 oiv apply the offline fsimage viewer to an fsimage
 oev apply the offline edits viewer to an edits file

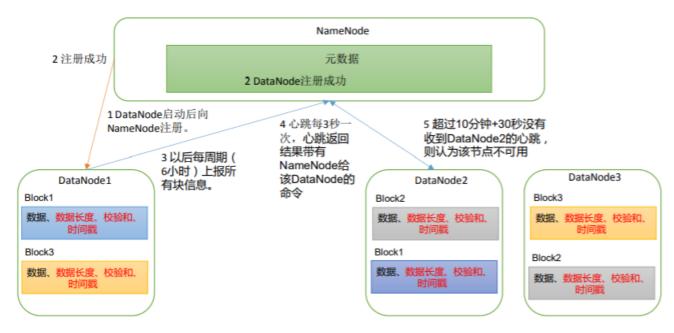
NameNode 如何确定下次开机启动的时候合并哪些 Edits?

1) 通常情况下, SecondaryNameNode 每隔一小时执行一次。

[hdfs-default.xml]

2) 一分钟检查一次操作次数,当操作次数达到 1 百万时,SecondaryNameNode 执行一次。

DataNode 工作机制



- 1 DataNode启动后向 NameNode注册。
- 2注册成功 (2 DataNode注册成功)
- 3以后每周期(6小时)上报所有块信息。
- 4 心跳每3秒一次,心跳返回 结果带有 NameNode给 该DataNode的 命令
- 5 超过10分钟+30秒没有收到DataNode2的心跳,则认为该节点不可用

一个数据块在 DataNode 上以文件形式存储在磁盘上,包括两个文件,一个是数据 本身,一个是元数据包括数据块的长度,块数据的校验和,以及时间戳。

DataNode 启动后向 NameNode 注册,通过后,周期性(6 小时)的向 NameNode 上 报所有的块信息。

心跳是每3秒一次,心跳返回结果带有 NameNode 给该 DataNode 的命令如复制块 数据到另一台机器,或删除某个数据块。如果超过10分钟没有收到某个 DataNode 的心跳,则认为该节点不可用。

集群运行中可以安全加入和退出一些机器。

```
DN 向 NN 汇报当前解读信息的时间间隔, 默认 6 小时;
cproperty>
<name>dfs.blockreport.intervalMsec</name>
<value>21600000</value>
<description>Determines block reporting interval in
milliseconds.</description>
</property>
DN 扫描自己节点块信息列表的时间, 默认 6 小时
cproperty>
<name>dfs.datanode.directoryscan.interval</name>
<value>21600s</value>
<description>Interval in seconds for Datanode to scan datadirectories and reconcile the
difference between blocks in memory and on the disk. Support multiple time unit suffix(case
insensitive), as described in dfs.heartbeat.interval.
</description>
</property>
```

DataNode 节点保证数据完整性的方法。

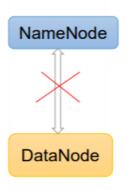
- (1) 当 DataNode 读取 Block 的时候,它会计算 CheckSum。
- (2) 如果计算后的 CheckSum,与 Block 创建时值不一样,说明 Block 已经损坏。
- (3) Client 读取其他 DataNode 上的 Block。
- (4) 常见的校验算法 crc(32), md5(128), sha1(160)
- (5) DataNode 在其文件创建后周期验证 CheckSum。



掉线时限参数设置

DataNode掉线时限参数设置

1、DataNode进程死亡或 者网络故障造成DataNode 无法与NameNode通信



- 2、NameNode不会立即把该节点判定 为死亡,要经过一段时间,这段时间 暂称作超时时长。
- 3、HDFS默认的超时时长为10分钟+30秒。
- 4、如果定义超时时间为TimeOut,则超时时长的计算公式为:

TimeOut = 2 * dfs.namenode.heartbeat.recheck-interval + 10 * dfs.heartbeat.interval。
而默认的dfs.namenode.heartbeat.recheck-interval 大小为5分钟,dfs.heartbeat.interval默认为3秒。

- 1、DataNode进程死亡或者网络故障造成DataNode 无法与NameNode通信
- 2、NameNode不会立即把该节点判定为死亡,要经过一段时间,这段时间暂称作超时时长
- 3、HDFS默认的超时时长为10分钟+30秒。

4、如果定义超时时间为TimeOut,则超时时长的计算公式为:

TimeOut = 2 * dfs.namenode.heartbeat.recheck-interval + 10 * dfs.heartbeat.interval

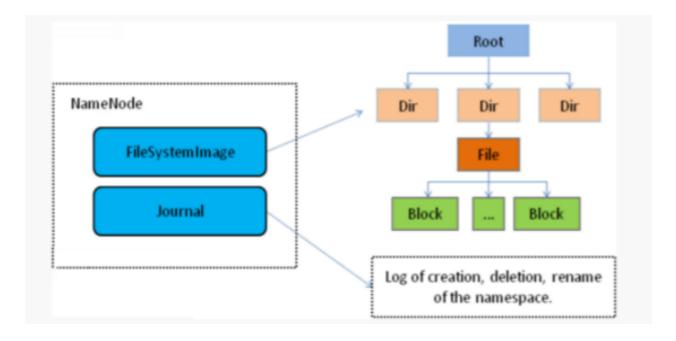
而默认的dfs.namenode.heartbeat.recheck-interval 大小为5分钟, dfs.heartbeat.interval默认为3秒。

需要注意的是 hdfs-site.xml 配置文件中的 heartbeat.recheck.interval 的单位为毫秒, dfs.heartbeat.interval 的单位为 秒。

```
<property>
  <name>dfs.namenode.heartbeat.recheck-interval</name>
  <value>300000</value>
  </property>
  <property>
  <name>dfs.heartbeat.interval</name>
  <value>3</value>
  </property>
</property>
```

HDFS 基本原理

- 1. NameNode 概述
- a、NameNode 是 HDFS 的核心。
- b、NameNode 也称为 Master。
- c、NameNode 仅存储 HDFS 的元数据:文件系统中所有文件的目录树,并跟踪整个集群中的文件。
- d、NameNode 不存储实际数据或数据集。数据本身实际存储在 DataNodes 中。
- e、NameNode 知道 HDFS 中任何给定文件的块列表及其位置。使用此信息NameNode 知道如何从块中构建文件。
- f、NameNode 并不持久化存储每个文件中各个块所在的 DataNode 的位置信息,这些信息会在系统启动时从数据节点重建。
- g、NameNode 对于 HDFS 至关重要,当 NameNode 关闭时,HDFS / Hadoop 集群无法访问。
- h、NameNode 是 Hadoop 集群中的单点故障。
- i、NameNode 所在机器通常会配置有大量内存 (RAM)



- 2. DataNode 概述
- a、 DataNode 负责将实际数据存储在 HDFS 中。
- b、DataNode 也称为Slave。
- c、NameNode 和 DataNode 会保持不断通信。
- d、DataNode 启动时,它将自己发布到 NameNode 并汇报自己负责持有的块列表。
- e、 当某个 DataNode 关闭时,它不会影响数据或群集的可用性。NameNode 将安排由其他 DataNode 管理的块 进行副本复制。
- f、 DataNode 所在机器通常配置有大量的硬盘空间。因为实际数据存储在DataNode 中。
- g、DataNode 会定期 (dfs.heartbeat.interval 配置项配置,默认是3秒) 向NameNode 发送心跳,如果

NameNode 长时间没有接受到 DataNode 发送的心跳, NameNode 就会认为该 DataNode 失效。

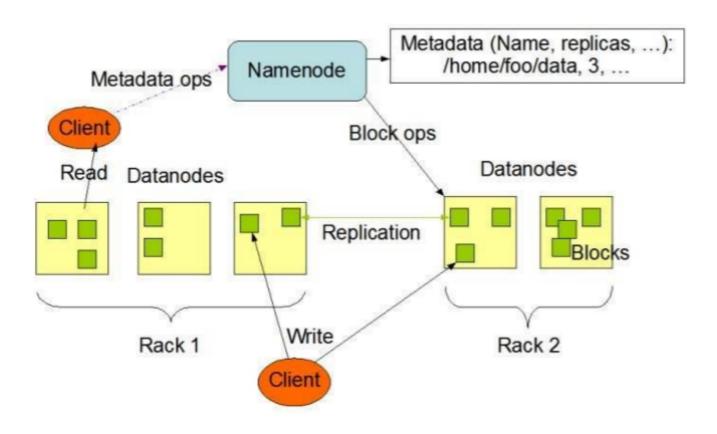
h、block 汇报时间间隔取参数 dfs.blockreport.intervalMsec,参数未配置的话默认为 6 小时.

3. HDFS 的工作机制

NameNode 负责管理整个文件系统元数据; DataNode 负责管理具体文件数据块存储; Secondary NameNode 协助 NameNode 进行元数据的备份。

HDFS 的内部工作机制对客户端保持透明,客户端请求访问 HDFS 都是通过向NameNode 申请来进行。

HDFS Architecture



HDFS 写数据流程

详细步骤解析:

- 1、 client 发起文件上传请求,通过 RPC 与 NameNode 建立通讯,NameNode检查目标文件是否已存在,父目录是否存在,返回是否可以上传;
- 2、 client 请求第一个 block 该传输到哪些 DataNode 服务器上;
- 3、NameNode 根据配置文件中指定的备份数量及机架感知原理进行文件分配,返回可用的 DataNode 的地址如: A, B, C; 注: Hadoop 在设计时考虑到数据的安全与高效,数据文件默认在 HDFS 上存放三份,存储策略为本地一份,同机架内其它某一节点上一份,不同机架的某一节点上一份。
- 4、 client 请求 3 台 DataNode 中的一台 A 上传数据(本质上是一个 RPC 调用,建立 pipeline),A 收到请求会继续调用 B,然后 B 调用 C,将整个pipeline 建立完成,后逐级返回 client;
- 5、 client 开始往 A 上传第一个 block (先从磁盘读取数据放到一个本地内存缓存),以 packet 为单位(默认64K), A 收到一个 packet 就会传给 B, B 传给 C; A 每传一个 packet 会放入一个应答队列等待应答。
- 6、数据被分割成一个个 packet 数据包在 pipeline 上依次传输,在pipeline 反方向上,逐个发送 ack (命令正确应答) ,最终由 pipeline中第一个 DataNode 节点 A 将 pipeline ack 发送给 client;
- 7、 当一个 block 传输完成之后, client 再次请求 NameNode 上传第二个block 到服务器。

HDFS 读数据流程

- 1、Client 向 NameNode 发起 RPC 请求,来确定请求文件 block 所在的位置;
- 2、NameNode会视情况返回文件的部分或者全部block列表,对于每个block,NameNode 都会返回含有该 block 副本的 DataNode 地址;
- 3、 这些返回的 DN 地址,会按照集群拓扑结构得出 DataNode 与客户端的距离,然后进行排序,排序两个规则: 网络拓扑结构中距离 Client 近的排靠前;心跳机制中超时汇报的 DN 状态为 STALE,这样的排靠后;
- 4、Client 选取排序靠前的 DataNode 来读取 block,如果客户端本身就是DataNode,那么将从本地直接获取数据;
- 5、底层上本质是建立 Socket Stream (FSDataInputStream) , 重复的调用父类 DataInputStream 的 read 方法, 直到这个块上的数据读取完毕;

- 6、 当读完列表的 block 后,若文件读取还没有结束,客户端会继续向NameNode 获取下一批的 block 列表;
- 7、 读取完一个 block 都会进行 checksum 验证,如果读取 DataNode 时出现错误,客户端会通知 NameNode,然后再从下一个拥有该 block 副本的DataNode 继续读。
- 8、 read 方法是并行的读取 block 信息,不是一块一块的读取; NameNode 只是返回Client请求包含块的DataNode地址,并不是返回请求块的数据;
- 9、 最终读取来所有的 block 会合并成一个完整的最终文件。