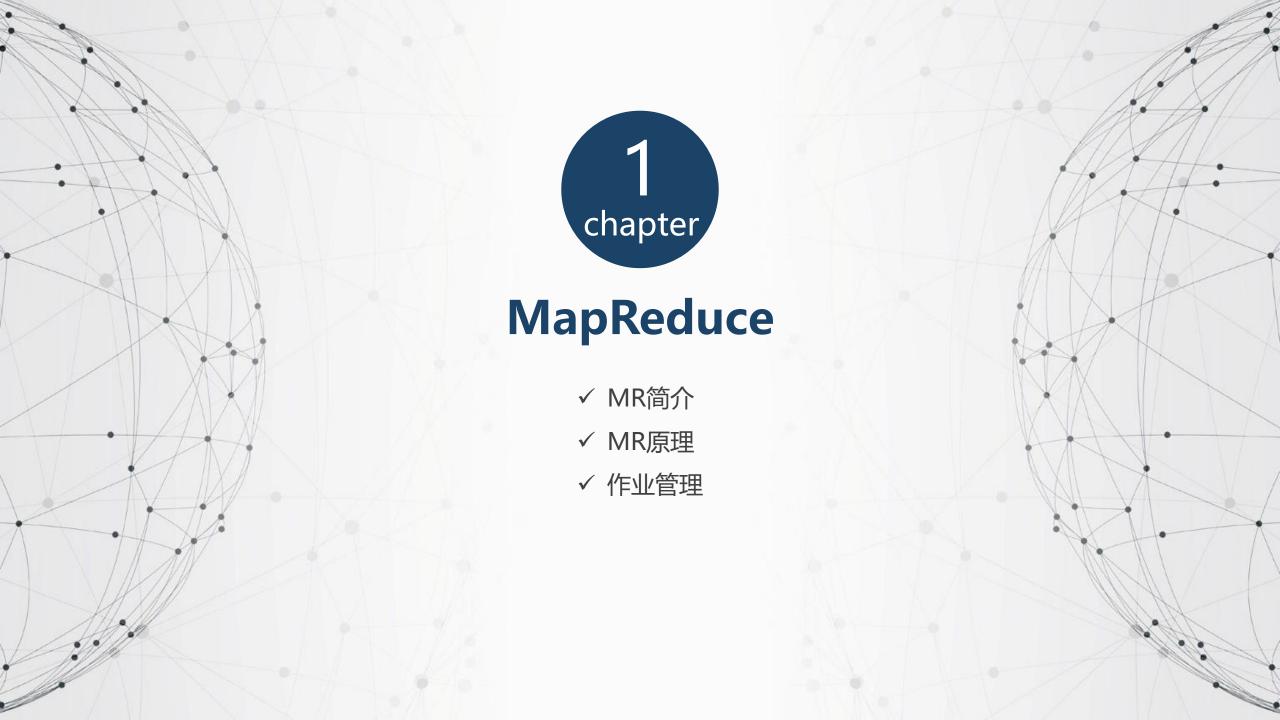






- **1** MapReduce
- 2 Spark



#### ▶ 起源

- 2004年10月Google发表了MapReduce论文
- 设计初衷:解决搜索引擎中大规模网页数据的并行处理
- Hadoop MapReduce是Google MapReduce的开源实现
- MapReduce是Apache Hadoop的核心子项目

#### > 概念

- 面向批处理的分布式计算框架
- •一种编程模型: MapReduce程序被分为Map(映射)阶段和Reduce(化简)阶段

### > 核心思想

- 分而治之,并行计算
- 移动计算,而非移动数据





MapReduce

# ▶ 特点

- 计算跟着数据走
- •良好的扩展性: 计算能力随着节点数增加, 近似线性递增
- 高容错
- 状态监控
- 适合海量数据的离线批处理
- 降低了分布式编程的门槛

#### ▶ 适用场景

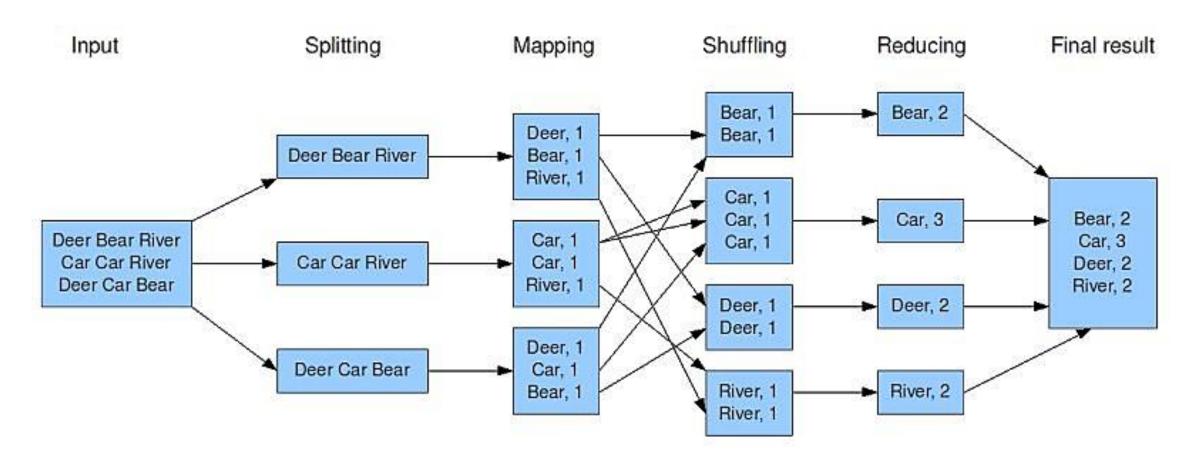
- 数据统计,如:网站的PV、UV统计
- 搜索引擎构建索引
- •海量数据查询
- 复杂数据分析算法实现

#### ▶ 不适用场景

- OLAP
  - 要求毫秒或秒级返回结果
- 流计算
  - 流计算的输入数据集是动态的,而MapReduce是静态的
- DAG计算
  - 多个作业存在依赖关系,后一个的输入是前一个的输出,构成有向无环图DAG
  - -每个MapReduce作业的输出结果都会落盘,造成大量磁盘IO,导致性能非常低下



### ➤ 示例: WordCount





### ➤ Job & Task (作业与任务)

- 作业是客户端请求执行的一个工作单元
  - -包括输入数据、MapReduce程序、配置信息
- 任务是将作业分解后得到的细分工作单元
  - 分为Map任务和Reduce任务

# ➤ Split (切片)

- •输入数据被划分成等长的小数据块,称为输入切片(Input Split),简称切片
- Split是逻辑概念,仅包含元数据信息,如:数据的起始位置、长度、所在节点等
- 每个Split交给一个Map任务处理,Split的数量决定Map任务的数量
- Split的划分方式由程序设定,Split与HDFS Block没有严格的对应关系
- Split的大小默认等于Block大小
- Split越小,负载越均衡,但集群的开销越大

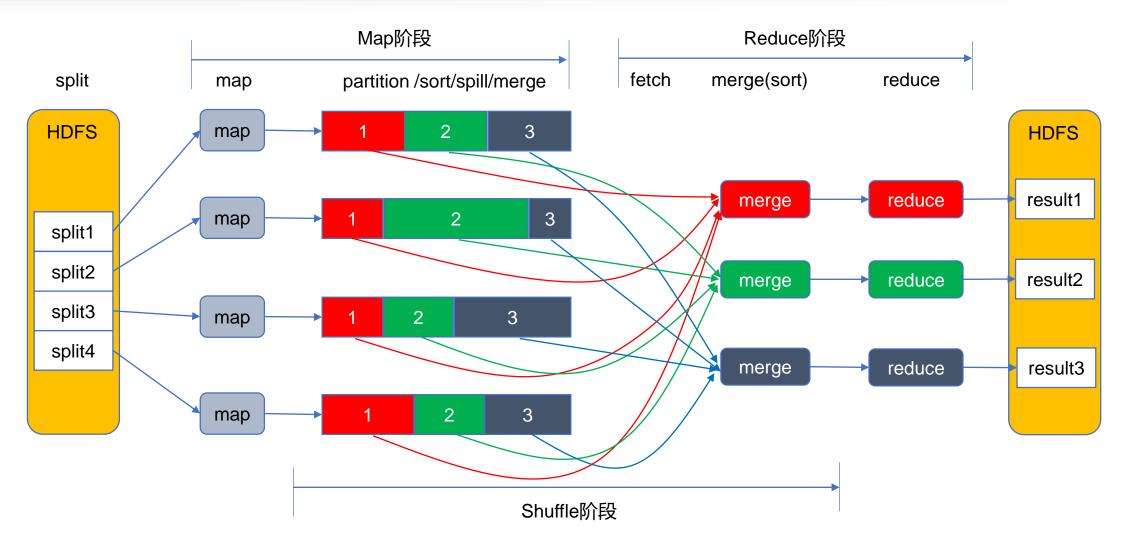


# ➤ Map阶段(映射)

- 由若干Map任务组成,任务数量由Split数量决定
- 输入: Split切片 (key-value),输出:中间计算结果 (key-value)
- ➤ Reduce阶段(化简)
  - 由若干Reduce任务组成,任务数量由程序指定
  - 输入: Map阶段输出的中间结果(key-value),输出: 最终结果(key-value)
- ➤ Shuffle阶段(洗牌)
  - Map、Reduce阶段的中间环节,负责执行Partition(分区)、Sort(排序)、Spill(溢写)、Merge(合并)、抓取(Fetch)等工作
  - Partition决定了Map任务输出的每条数据放入哪个分区,交给哪个Reduce任务处理
  - Reduce任务的数量决定了Partition数量
  - Partition编号 = Reduce任务编号 = "key hashcode % reduce task number"
  - 避免和减少Shuffle是MapReduce程序调优的重点



# 1.2 MR原理:程序执行过程





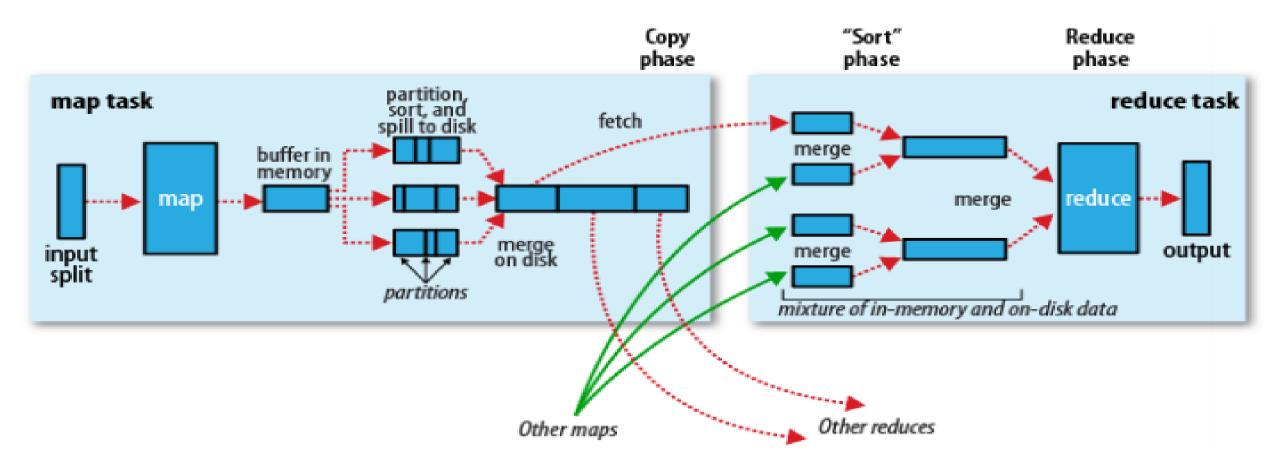
#### ➤ Shuffle详解

- Map端
  - Map任务将中间结果写入专用内存缓冲区Buffer(默认100M),同时进行Partition和Sort(先按"key hashcode % reduce task number"对数据进行分区,分区内再按key排序)
  - 当Buffer的数据量达到阈值(默认80%)时,将数据溢写(Spill)到磁盘的一个临时文件中,文件内数据先分区后排序
  - Map任务结束前,将多个临时文件合并(Merge)为一个Map输出文件,文件内数据先分区后排序
- Reduce端
  - Reduce任务从多个Map输出文件中主动抓取(Fetch)属于自己的分区数据,先写入Buffer,数据量达到阈值后,溢写到磁盘的一个临时文件中
  - 数据抓取完成后,将多个临时文件合并为一个Reduce输入文件,文件内数据按key排序



# 1.2 MR原理:程序执行过程

### ➤ Shuffle详解

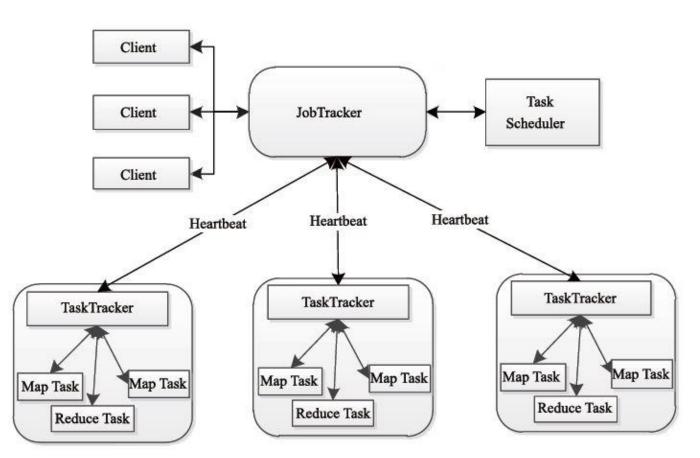




#### 1.2 MR原理:作业运行模式

# ➤ JobTracker/TaskTracker模式 ( Hadoop 1.X )

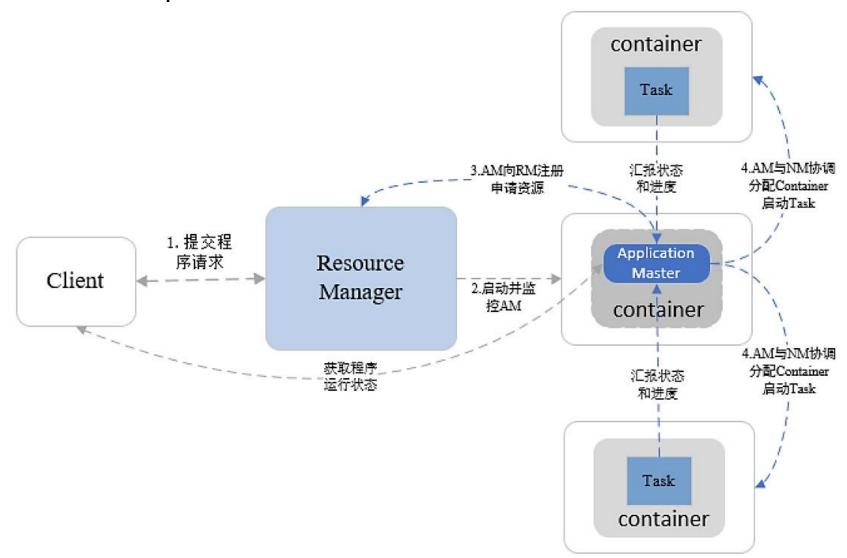
- JobTracker节点 (Master)
  - 调度任务在TaskTracker上运行
  - 若任务失败,指定新TaskTracker重新运行
- TaskTracker节点 (Slave)
  - 执行任务,发送进度报告
- 存在的问题
  - JobTracker存在单点故障
  - JobTracker负载太重(上限4000节点)
  - JobTracker缺少对资源的全面管理
  - TaskTracker对资源的描述过于简单
  - 源码很难理解





# 1.2 MR原理:作业运行模式

➤ YARN模式 ( Hadoop 2.X )





### 1.3 作业管理

### ▶ 提交作业

```
# hadoop jar {jarFile} [mainClass] args
-jarFile: MapReduce运行程序的jar包
-mainClass: jar包中main函数所在类的类名
-args: 程序调用需要的参数,如: 输入输出路径
```

#### > 查看作业

```
# sudo —u yarn application -list
```

#### > 终止作业

```
# sudo —u yarn application -kill {application_id}
```



▶ 示例:提交作业

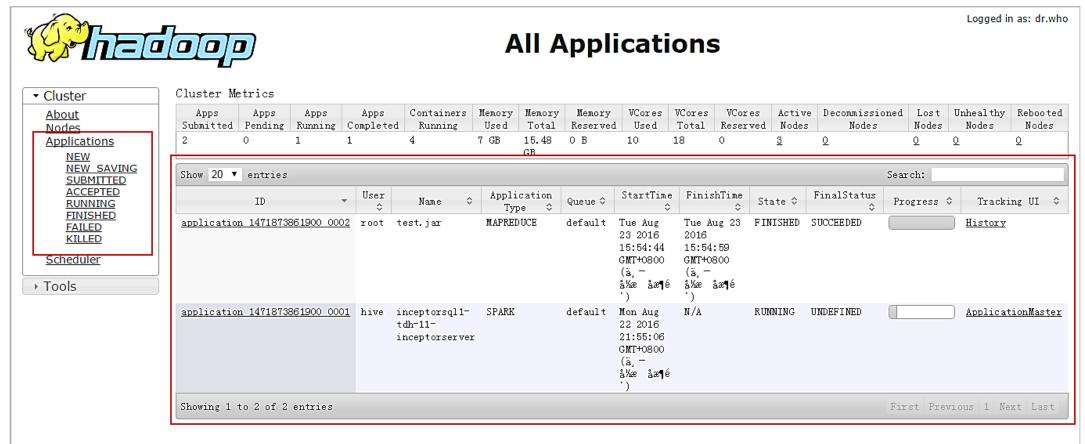
# hadoop jar /usr/lib/hadoop-mapreduce/hadoop-mapreduce-example.jar pi 10 10

```
t3126poc4:~ # hadoop jar /usr/lib/hadoop-mapreduce/hadoop-mapreduce-examples.jar pi 10 10
Number of Maps = 10
Samples per Map = 10
Wrote input for Map #0
Wrote input for Map #1
Wrote input for Map #2
Wrote input for Map #3
Wrote input for Map #4
Wrote input for Map #5
Wrote input for Map #6
Wrote input for Map #7
Wrote input for Map #8
Wrote input for Map #9
Starting Job
2016-05-10 14:09:58,250 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager at t3126poc5/172.16.2.85:8032
2016-05-10 14:09:58,834 INFO input.FileInputFormat: Total input paths to process : 10
2016-05-10 14:09:58,915 INFO mapreduce.JobSubmitter: number of splits:10
2016-05-10 14:09:59,188 INFO mapreduce.JobSubmitter: Submitting tokens for iob: iob 1462786145119 0002
2016-05-10 14:09:59,453 INFO impl.YarnClientImpl: Submitted application application 1462786145119 0002
2016-05-10 14:09:59,498 INFO mapreduce.Job: The url to track the job: http://t3126poc5:8088/proxy/application 1462786145119 0002/
2016-05-10 14:09:59,499 INFO mapreduce.Job: Running job: job 1462786145119 0002
2016-05-10 14:10:05,641 INFO mapreduce.Job: Job job 1462786145119 0002 running in uber mode : false
2016-05-10 14:10:05.644 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
```



#### ▶ 作业监控

• Web监控: http://{AM\_IP}:8088/proxy/{application\_id}/



#### 1.3 作业管理

- > 作业诊断
  - 配置参数: yarn.nodemanager.log-dirs
    - MapReduce运行日志目录
    - 默认值为/mnt/disk\*/hadoop/yarn/
  - 根据运行出错信息,可以到指定节点下分析日志

t3126poc5:~ # ls /mnt/disk2/hadoop/yarn/logs/application\_1462783245088\_0002/container\_1462783245088\_0002\_01\_000002/ stderr stdout syslog





### 2.1 Spark简介: 产生背景

# ➤ MapReduce有较大的局限性

- 仅支持Map、Reduce两种语义操作
- 执行效率低,时间开销大
- 主要用于大规模离线批处理
- 不适合迭代计算、交互式计算、实时流处理等场景

### > 计算框架种类多,选型难,学习成本高

- 批处理: MapReduce
- 流处理: Storm、Flink
- 交互式计算: Impala、Presto
- 机器学习: Mahout

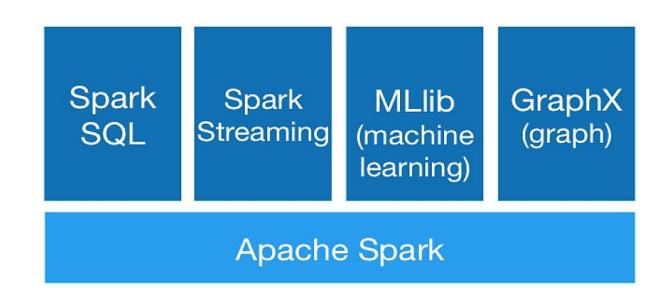
#### > 统一计算框架,简化技术选型

• 在一个统一框架下, 实现批处理、流处理、交互式计算、机器学习



# 2.1 Spark简介: 概念

- ➤ 由加州大学伯克利分校的AMP实验室开源
- > 大规模分布式通用计算引擎
  - Spark Core: 核心计算框架
  - Spark SQL: 结构化数据查询
  - Spark Streaming: 实时流处理
  - Spark MLib: 机器学习
  - Spark GraphX: 图计算
- ▶ 具有高吞吐、低延时、通用易扩展、高容错等特点
- > 采用Scala语言开发
- > 提供多种运行模式





# 2.1 Spark简介:特点

#### > 计算高效

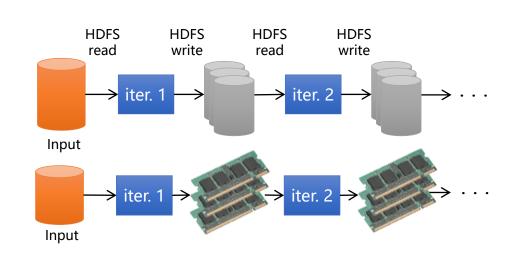
- •利用内存计算、Cache缓存机制,支持迭代计算和数据共享,减少数据读取的IO开销
- 利用DAG引擎,减少中间计算结果写入HDFS的开销
- 利用多线程池模型,减少任务启动开销,避免Shuffle中不必要的排序和磁盘IO操作

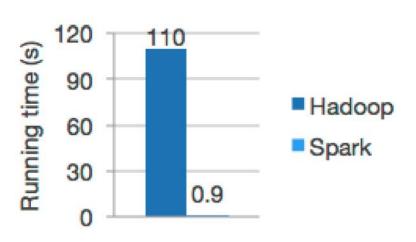
#### ▶ 通用易用

- 适用于批处理、流处理、交互式计算、机器学习算法等场景
- 提供了丰富的开发API,支持Scala、Java、Python、R等

### > 运行模式多样

- Local模式
- Standalone模式
- YARN/Mesos模式

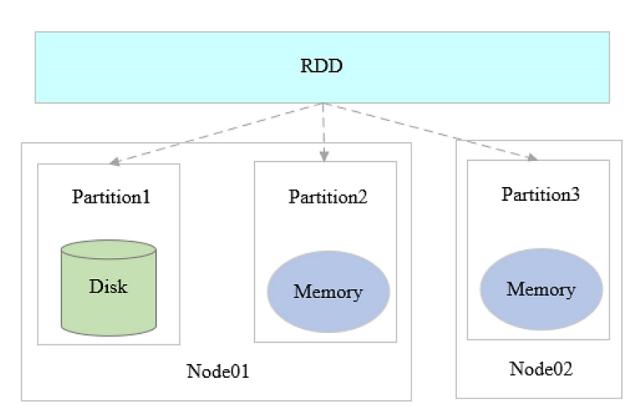






#### > RDD

- 弹性分布式数据集(Resilient Distributed Datesets)
  - 分布在集群中的只读对象集合
  - 由多个Partition组成
  - 通过转换操作构造
  - 失效后自动重构 (弹性)
  - 存储在内存或磁盘中
- Spark基于RDD进行计算



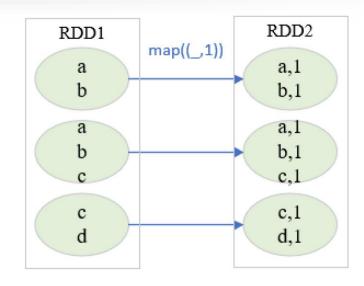


# ➤ RDD操作 (Operator )

- Transformation (转换)
  - 将Scala集合或Hadoop输入数据构造成一个新RDD
  - 通过已有的RDD产生新RDD
  - 惰性执行: 只记录转换关系, 不触发计算
  - 例如: map、filter、flatmap、union、distinct、sortbykey
- Action (动作)
  - 通过RDD计算得到一个值或一组值
  - 真正触发计算
  - 例如: first、count、collect、foreach、saveAsTextFile

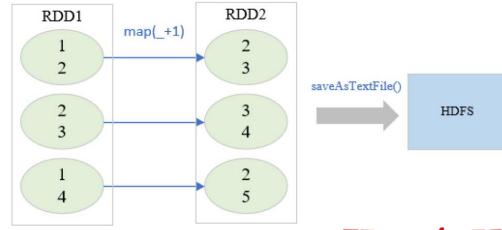
### ➤ 示例:RDD的两种操作

• rdd1.map(\_,+1).saveAsTextFile("hdfs://node01:9000")



Transformation

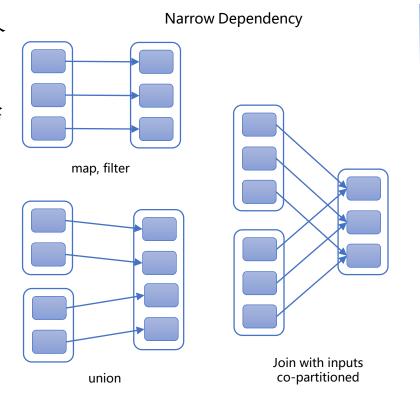
Action

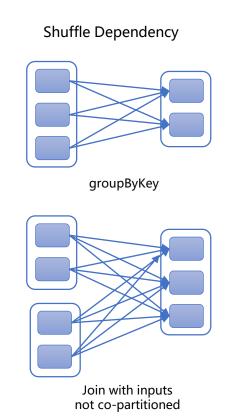




# ➤ RDD依赖 ( Dependency )

- 窄依赖(Narrow Dependency)
  - 父RDD中的分区最多只能被一个子RDD的一个 分区使用
  - 子RDD如果有部分分区数据丢失或损坏,只需 从对应的父RDD重新计算恢复
  - 例如: map、filter、union
- 宽依赖(Shuffle/Wide Dependency )
  - 子RDD分区依赖父RDD的所有分区
  - 子RDD如果部分或全部分区数据丢失或损坏, 必须从所有父RDD分区重新计算
  - 相对于窄依赖,宽依赖付出的代价要高很多, 尽量避免使用
  - 例如: groupByKey、reduceByKey、sortByKey

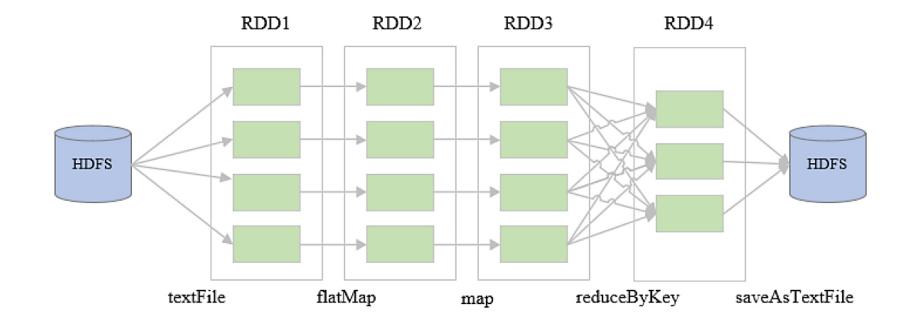






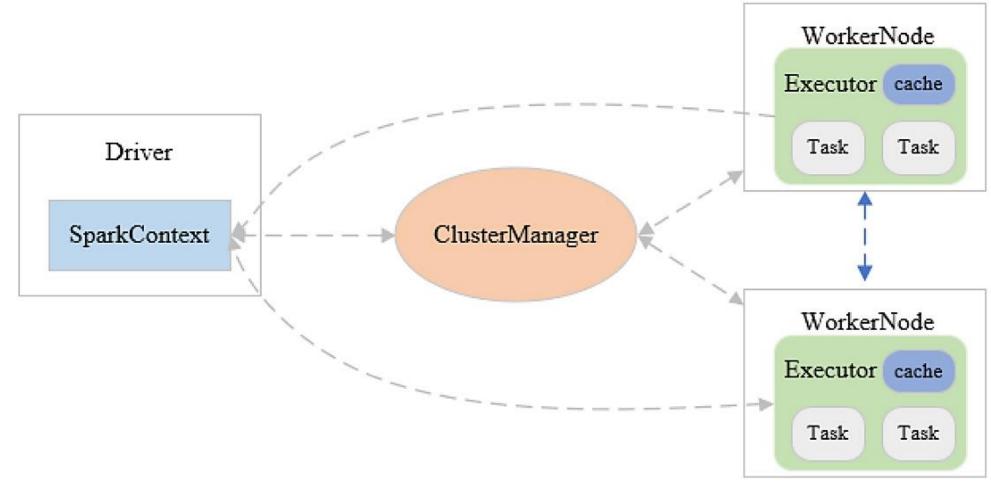
### ➤ 示例: WordCount

```
val rdd1 = sc.textFile("hdfs://node01:9000/data/wc/in")
val rdd2 = rdd1.flatMap(_.split("\t"))
val rdd3 = rdd2.map((_,1))
val rdd4 = rdd3.reduceByKey((_+_))
rdd4.saveAsTextFile("hdfs://node01:9000/data/wc/out")
```



# 2.2 Spark原理:运行模式

# > 抽象模式





### > 抽象模式

- Driver
  - 一个Spark程序有一个Driver,一个Driver创建一个SparkContext,程序的main函数运行在Driver中
  - 负责解析Spark程序、划分Stage、调度任务到Executor上执行
- SparkContext
  - 负责加载配置信息,初始化运行环境,创建DAGScheduler和TaskScheduler
- Executor
  - 负责执行Driver分发的任务,一个节点可以启动多个Executor,每个Executor通过多线程运行多个任务
- Task
  - Spark运行的基本单位,一个Task负责处理若干RDD分区的计算逻辑



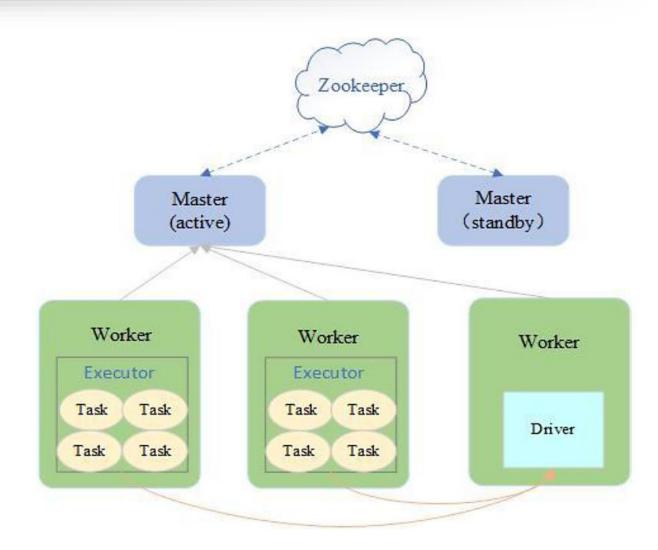
### 2.2 Spark原理:运行模式

### ➤ Local模式

- 单机运行,通常用于测试
- Spark程序以多线程方式直接运行在本地

### ➤ Standalone模式

- Spark集群独立运行,不依赖于第三方资源 管理系统,如: YARN、Mesos
- 采用Master/Slave架构
- Driver在Worker中运行,Master只负责集群 管理
- ZooKeeper负责Master HA, 避免单点故障
- 适用于集群规模不大,数据量不大的情况

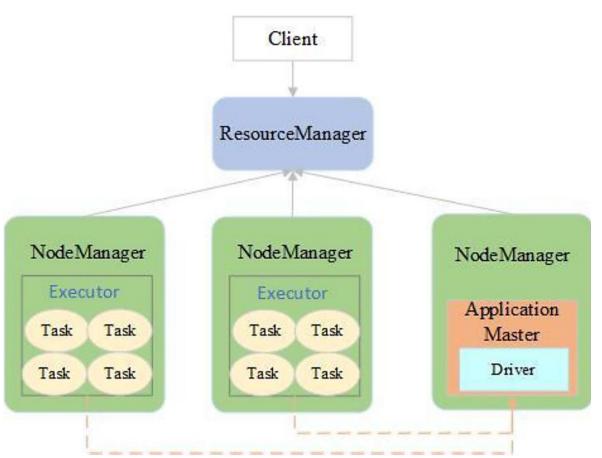


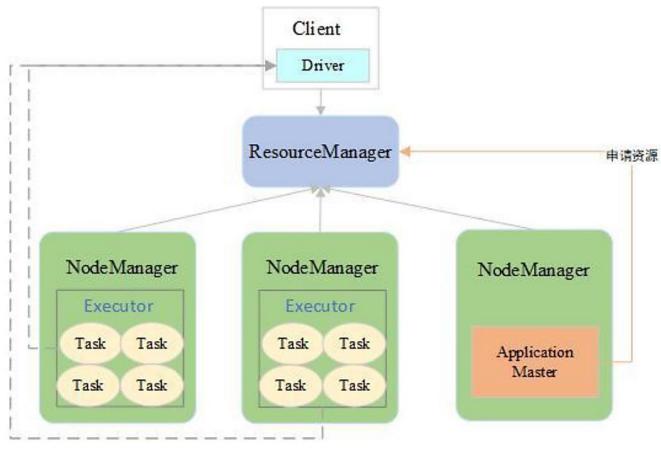


## 2.2 Spark原理:运行模式

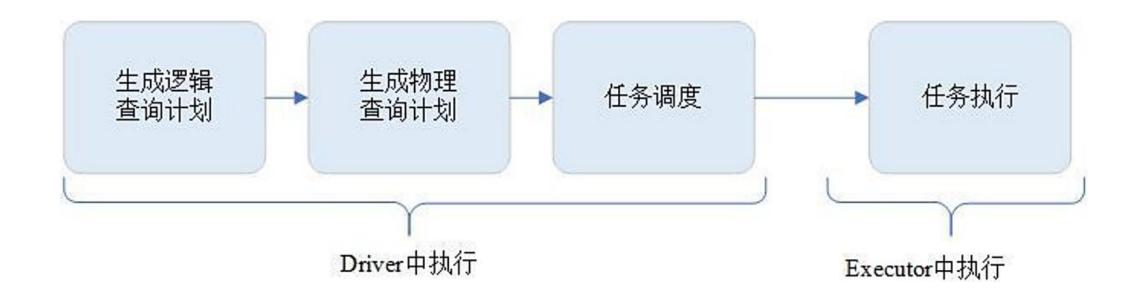
### ➤ YARN模式

- YARN-Client模式: 适用于交互和调试
- YARN-Cluster模式: 适用于生产环境





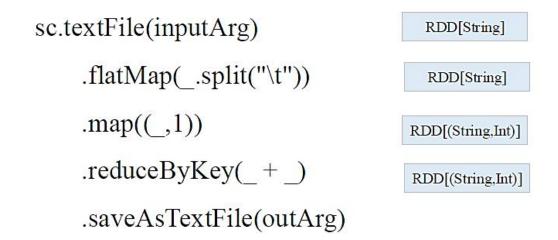


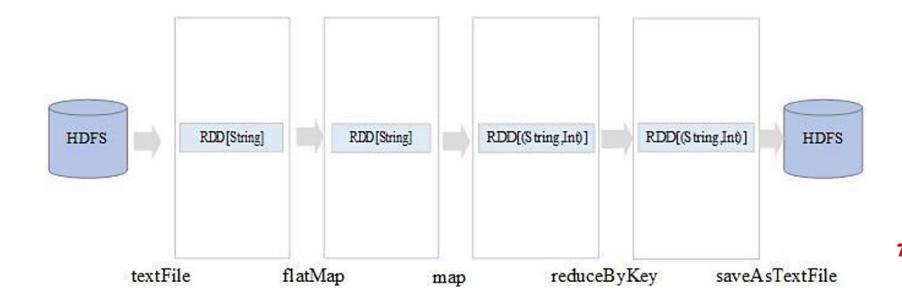




# 2.2 Spark原理:运行过程

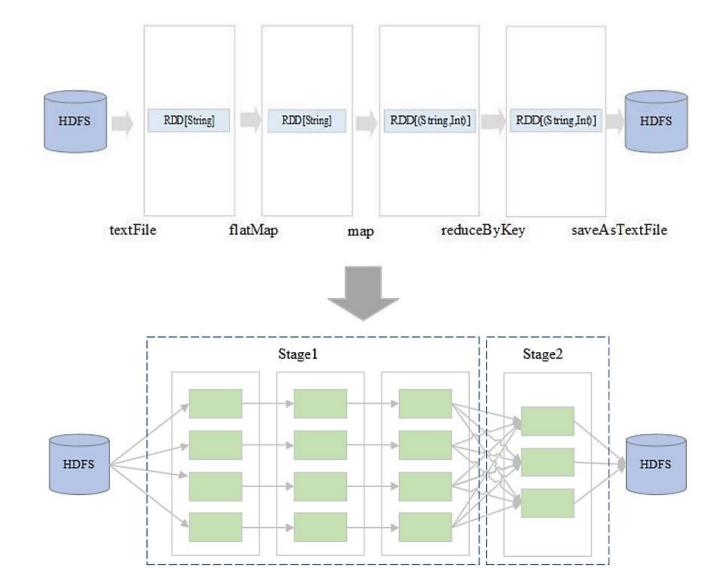
### > 生成逻辑查询计划





# 2.2 Spark原理:运行过程

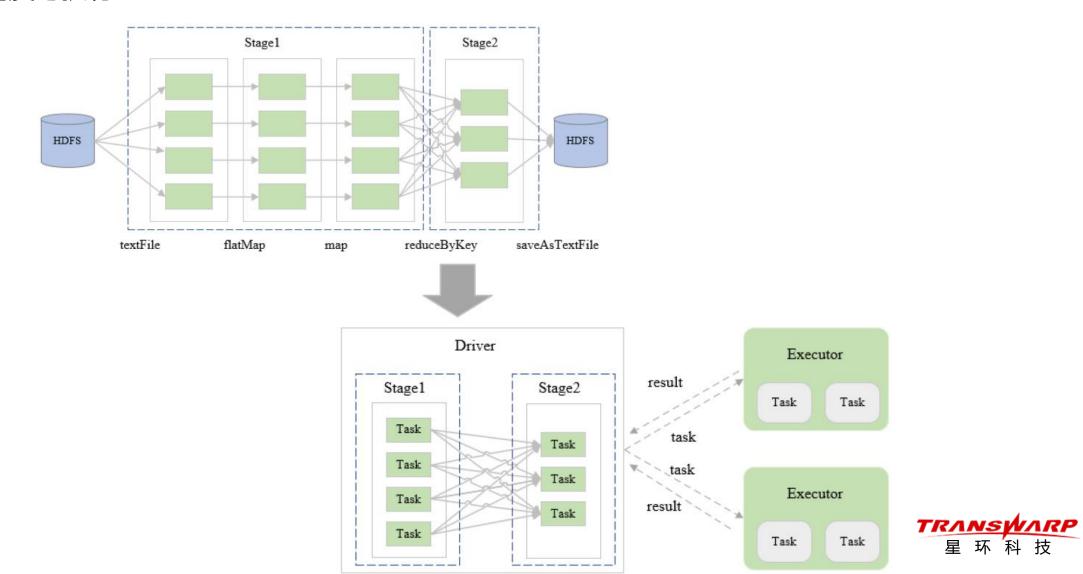
# > 生成物理查询计划





# 2.2 Spark原理:运行过程

# ▶ 任务调度与执行



## > DAG ( Directed Acyclic Graph )

- 有向无环图: 一个有向图无法从任意顶点出发经过若干条边回到该点
- 受制于某些任务必须比另一些任务较早执行的约束,可排序为一个队列的任务集合,该队列可由一个DAG图呈现
- Spark程序的内部执行逻辑可由DAG描述,顶点代表任务,边代表任务间的依赖约束

#### > DAGScheduler

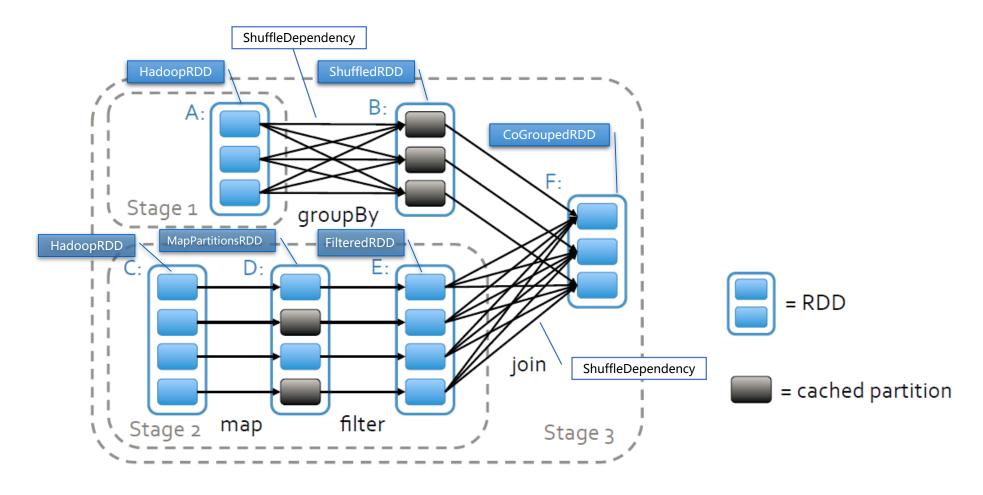
- 根据任务的依赖关系建立DAG
- •根据依赖关系是否为宽依赖,即是否存在Shuffle,将DAG划分为不同的阶段(Stage)
- 将各阶段中的Task组成的TaskSet提交到TaskScheduler

#### > TaskScheduler

- 负责Application的任务调度
- 重新提交失败的Task
- 为执行速度慢的Task启动备用Task

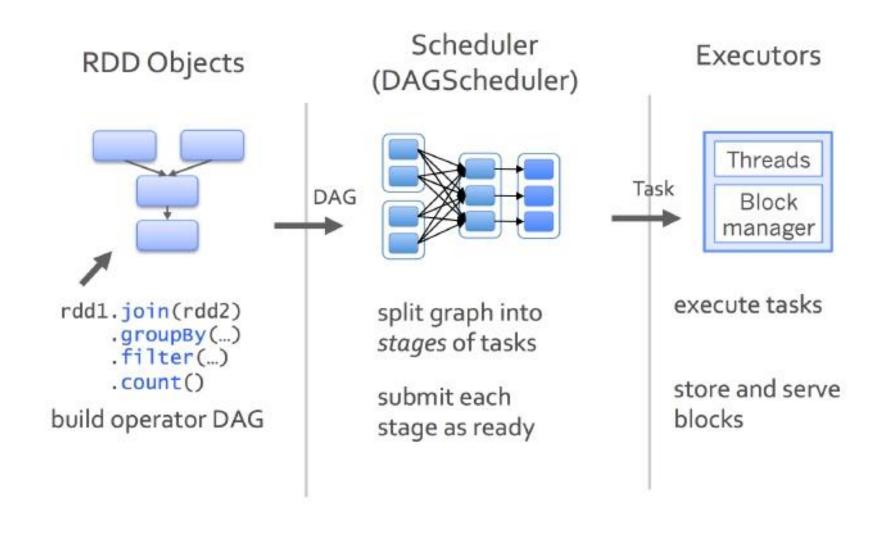


➤ 示例:DAG





➤ 示例: DAGScheduler





生物竹以

# ➤ Web监控: http://{inceptor\_server\_ip}:4040

