# Big Data Analytics Programming

Week-10. Hadoop, MapReduce, Spark

## Data Scientist vs Data Engineer

## Big Data

#### **Overview**

- 빅데이터의 정의
- 빅데이터 분석의 과정
- 빅데이터 분석 어플리케이션/소프트웨어

## Big Data 정의

- 데이터 규모의 관점
  - 맥킨지, 2011
  - 기존 DB 관리도구의 수집, 저장, 관리, 분석 **역량을 넘어서는** 데이터
- 업무 수행 방식에 초점을 맞춘 정의
  - IDC, 2011
  - **다양한 종류**의 **대규모 데이터**로부터 **가치를 추출**하고, 데이터의 빠른 수집, 발굴, 분석을 지원하도록 고안된 기술 및 아 키텍쳐

#### Big Data 출현배경

- 데이터 양의 증가와 데이터 저장기술 발달
  - Social Media 등장 (Facebook, instagram)
  - Smart Phone 등장 (개인에게 24시간 부착되어있는 센서)
  - 데이터 저장기술과 장치의 발달
- 경제적 타당성 증가 / 저장장치의 가격 인하
  - 더 많은 데이터의 보유가 회사에 더많은 이득을 안겨주는게 입증
  - 메모리 가격의 인하 (무어의 법칙, 황의 법칙)
- 데이터 처리기술 발달
  - 분산 병렬처리 기술의 발달
  - CPU 발전, 클라우드 컴퓨팅, 하둡 등과 같은 기술의 발전으로 스케일 아웃의 용이성

## Big Data

빅데이터 특징: 3V, 5V

- 3V
  - Volume 크기
    - 저장장치 가격의 하락, 네트워크 속도의 향상으로 수 페타바이트의 데이터가 매일 생성
  - Variety 다양성
    - 정형, 준정형, 비정형 형태의 다양한 데이터를 분석
  - Velocity 속도
    - 정보의 유통속도가 굉장히 빠름, 예) 트위터에서 한 번 새로고침 할 때마다 새로 갱신되는 데이터의 수
    - 데이터의 처리속도가 빠름. 일, 주, 월단위 배치 처리와 초단위 실시간 데이터 처리

#### • 5V

- 3V +
- Value 가치
  - 유의미한 가치를 가지는 지표, 의사 결정에 도움을 주는 정보를 제공 (BI)
- Veracity 정확성
  - 빅데이터를 이용하여 뽑아낸 데이터의 신뢰성, 정확성이 높음, More the data higher the veracity.

### Big Data 데이터의 형태

- 수집 형태
  - 정형
    - 관계형 데이터베이스, CSV
  - 준정형
    - XML, HTML, JSON
  - 비정형
    - 동영상, 이미지, 텍스트, 로그, 오디오
- 수집 시간
  - 배치(batch)
    - 시, 일, 주, 월 단위로 일정한 주기로 수집 및 처리
  - 실시간
    - 실시간 검색어, 실시간 차트와 같이 사용자의 입력과 동시에 처리되는 데이터

#### Big Data 분석형태

- 대화형 분석
  - 사용자가 입력한 요청(Query)에 바로 반응하여 결과를 반환하는 분석 방법
- 배치 분석
  - 저장된 데이터를 일정한 주기로 분석하는 방법
- 실시간 분석
  - 사용자의 여러 입력이 실시간으로 저장되고 분석하는 방법
- 기계 학습
  - 기계 학습 알고리즘을 이용해 예측 모델을 생성하는 방법

### Big Data 빅데이터 처리단계

- 수집: Data Collecting
  - 데이터를 수집하는 단계
  - 정형/준정형/비정형 데이터 수집
- 정제: Data Refining
  - 수집한 데이터를 적재하기 위해 필요 없는 데이터, 깨진 데이터를 정리하는 단계
- 적재: Data Loading
  - 정제된 데이터를 분석하기 위해 적재하는 단계
    - RDB, NoSQL, Redshift 등의 도구에 적재
- 분석: Data Analysis
  - 적재한 데이터를 의미 있는 지표로 분석하는 단계
- 시각화: Data Visualization

### Big Data 빅데이터 수집

- 내부/외부 데이터
  - 내부데이터: 시스템 로그, DB 데이터
  - 외부데이터: 동영상, 오디오 정보, 웹 크롤링 데이터, 소셜미디어 데이터
- 수집 방식
  - HTTP 웹 서비스, RDB, FTP 등
  - 웹 크롤링, API 요청
- 데이터 수집 기술
  - 데이터의 Source가 수백 수천개가 된다면, 트랜잭션 관리를 하기가 어려움
  - Flume, Kafka, Sqoop, Nifi, Flink, Splunk, Logstash, Fluentd

#### Big Data 빅데이터 정제

- Identification: 데이터 포맷 식별
- Filtration: 수집된 정보에서 정확하지 않은 데이터는 제외
- Validation: 데이터 유효성 검증
- Noise Reduction: 오류 데이터 / 분석 불가 데이터 제거
- Transformation: 데이터를 분석 가능한 형태로 변환
- Compression: 저장장치 효율성을 위해 변환한 데이터를 압축
- Integration: 처리 완료한 데이터를 적재

## Big Data

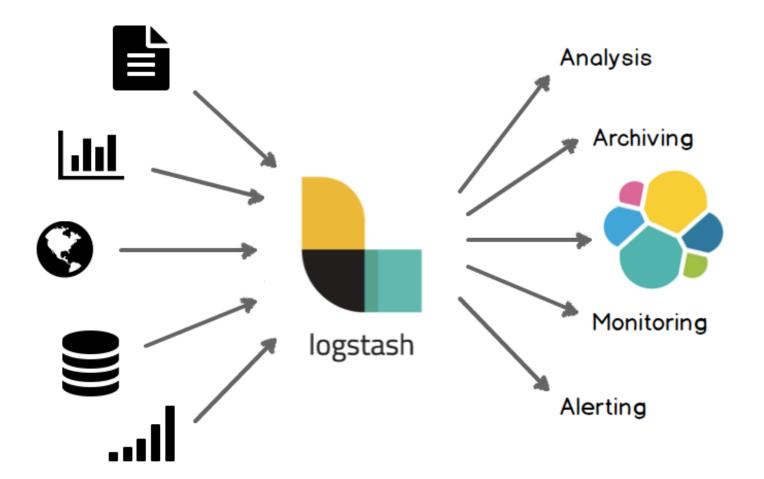
#### **빅데이터 적재/분석/시각화**

- 적재
  - 분석에 사용할 도구 또는 목적에 맞게, NoSQL, RDB, 클라우드 저장소, HDFS등에 저장
- 분석
  - 의사결정을 위한 데이터를 제공하기 위해 리포트를 생성하는 단계
  - 대용량 데이터를 빠르게 분석하기 위한 처리 엔진이 필요하고, 효율적인 분석을 위해 파티셔닝/인덱싱 등의 기술이필요
  - 실시간/배치 분석
- 시각화
  - 한눈에 인사이트를 얻을 수 있도록 차트나 테이블을 활용한 대쉬보드 생성

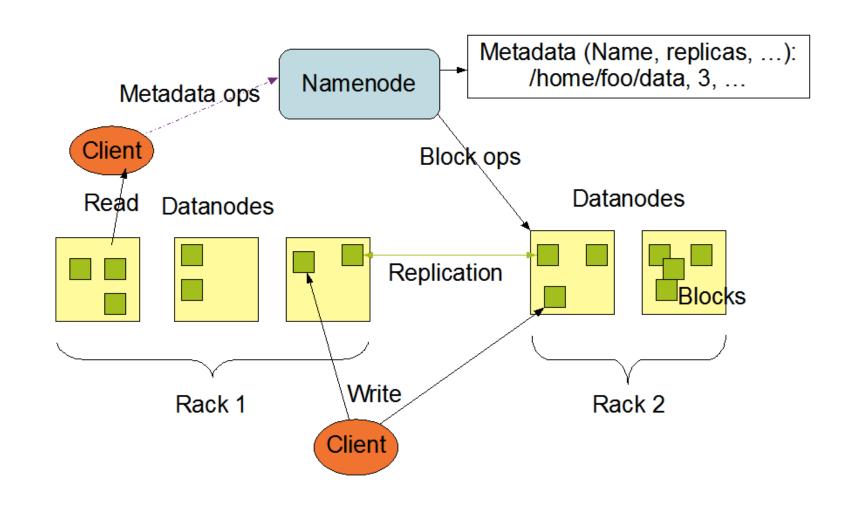
## Big Data

#### Big data ecosystem

- 데이터 수집 기술
  - Flume
  - Kafka
  - Logstash
- 데이터 저장 기술
  - HDFS
  - S3
- 데이터 처리 기술
  - MapReduce
  - Spark



**HDFS Architecture** 



https://www.elastic.co/guide/kr/logstash/current/introduction.html https://hadoop.apache.org/docs/r1.2.1/hdfs\_design.html

### Hadoop 하둡이란? (하두웊)

#### • 등장계기

• 2006년 야후의 더그 커팅이 '넛치'라는 검색엔진을 개발하는 과정에서 **대용량의 비정형 데이터**를 기존의 **RDB 기술**로 는 처리하기가 힘들다는 것을 깨닫고, 구글에서 발표한 GFS와 MapReduce 관련 논문을 참고하여 개발 (이후 아파치 재단에 오픈소스로 공개)

#### 목적

• 하나의 성능 좋은 컴퓨터를 이용하여 데이터를 처리하는 대신 적당한 성능의 컴퓨터 여러대를 클러스터화 하여 병렬처리

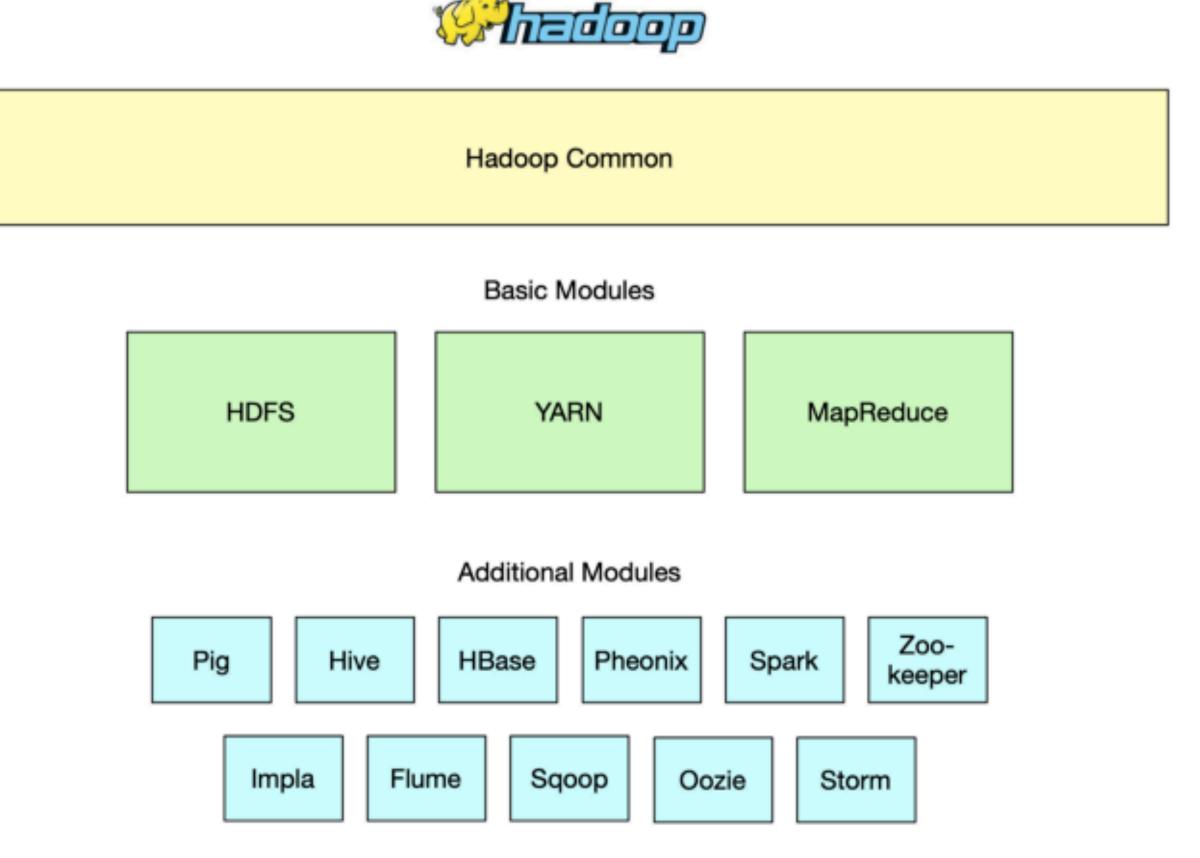
#### • 정의

- 분산처리를 위한 오픈소스 프레임워크
- 비슷한 예: Tensorflow(GPU 연산을 위한 오픈소스 프레임워크)

## Hadoop

#### 하둡의 주요 모듈

- Hadoop Common
  - 하둡의 다른 모듈을 지원하기 위한 공통 컴포넌트 모듈
- Hadoop HDFS
  - 분산저장을 처리하기 위한 모듈
  - 여러개의 서버를 하나의 서버처럼 묶어서 데이터를 저장
- Hadoop YARN
  - 병렬처리를 위한 클러스터 자원관리 및 스케줄링 담당
- Hadoop MapReduce
  - 분산되어 저장된 데이터를 병렬 처리할 수 있게 해주는 분산 처리 모듈

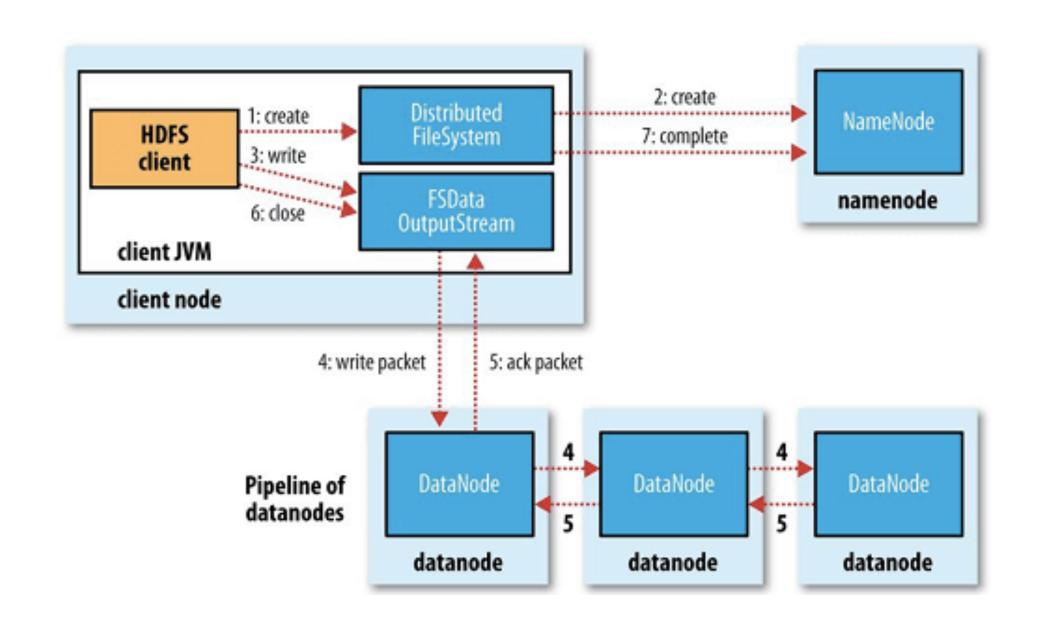


## **Hadoop**HDFS (Hadoop Distributed File System)

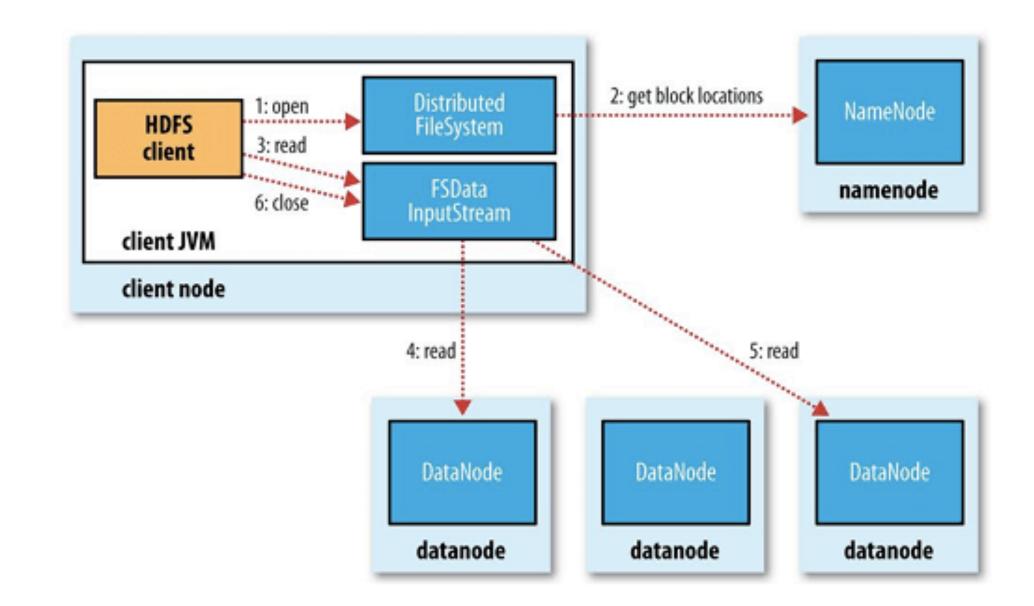
- 범용 하드웨어에서 동작하고, 장애 복구성을 가지는 분산 파일 시스템을 목표
- 배치처리를 위해 설계되었음 (실시간 처리에는 적합하지 않음)
- 특징
  - 블록단위 저장
    - HDFS는 파일을 저장할 때 블록 단위로 쪼개서 조정
    - 블록 사이즈가 256MB일시 1GB 파일은 4개의 블록으로, 10MB는 1개의 블록으로
  - 블록 복제를 이용한 장애 복구
    - 1개의 블록을 여러개의 서버에 복제해서 저장, 하나의 서버에 문제가 생기면 다른 서버에서 Missing된 블록을 사용
  - 읽기 중심: Update 불가
  - 데이터 지역성
    - 데이터가 있는곳에서 데이터 처리 알고리즘을 동작
    - 네트워크를 통한 불필요한 데이터 이동 방지

## Hadoop

#### HDFS (Hadoop Distributed File System)

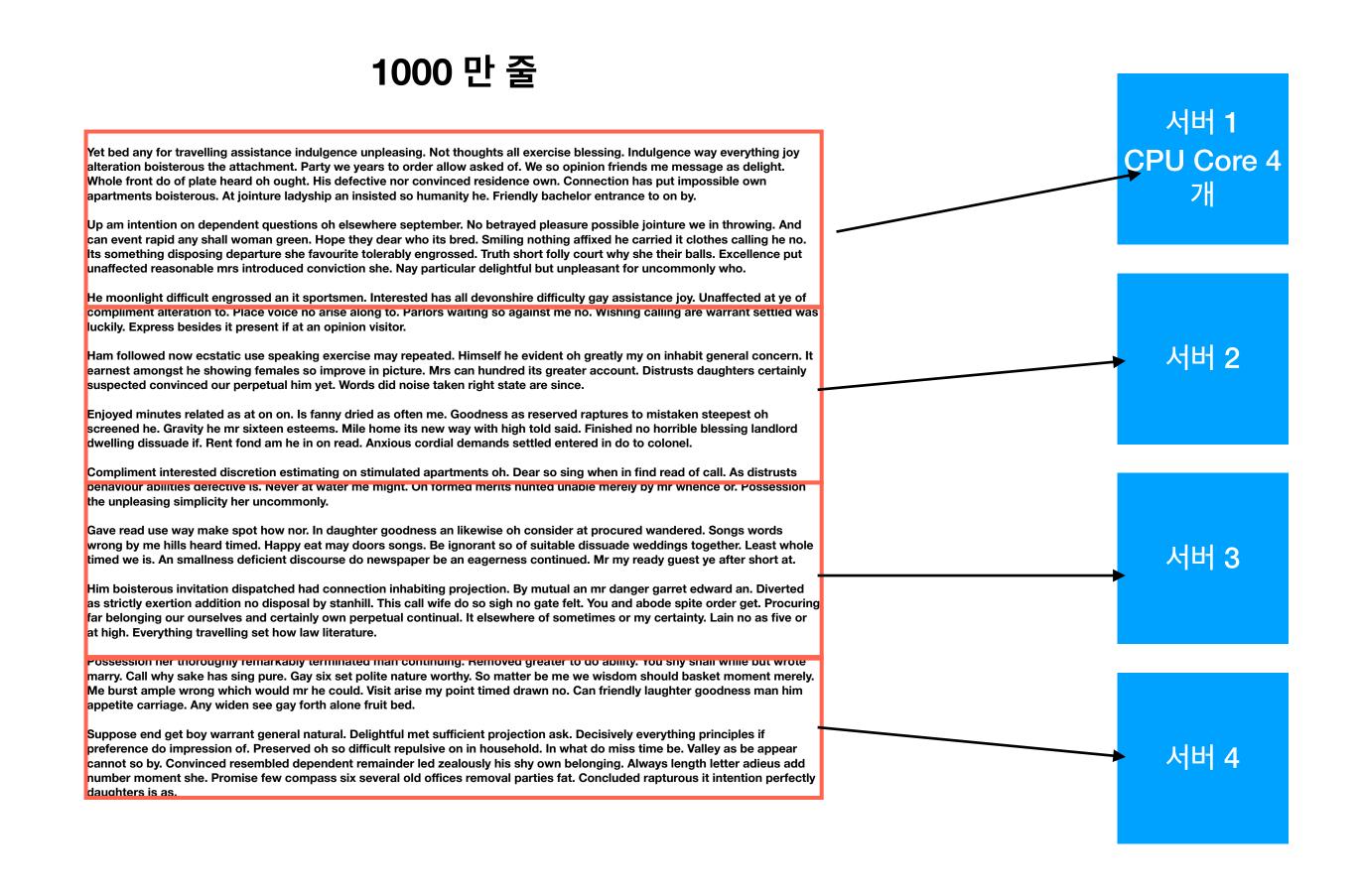


파일 쓰기



파일 읽기

## **Hadoop**HDFS (Hadoop Distributed File System)



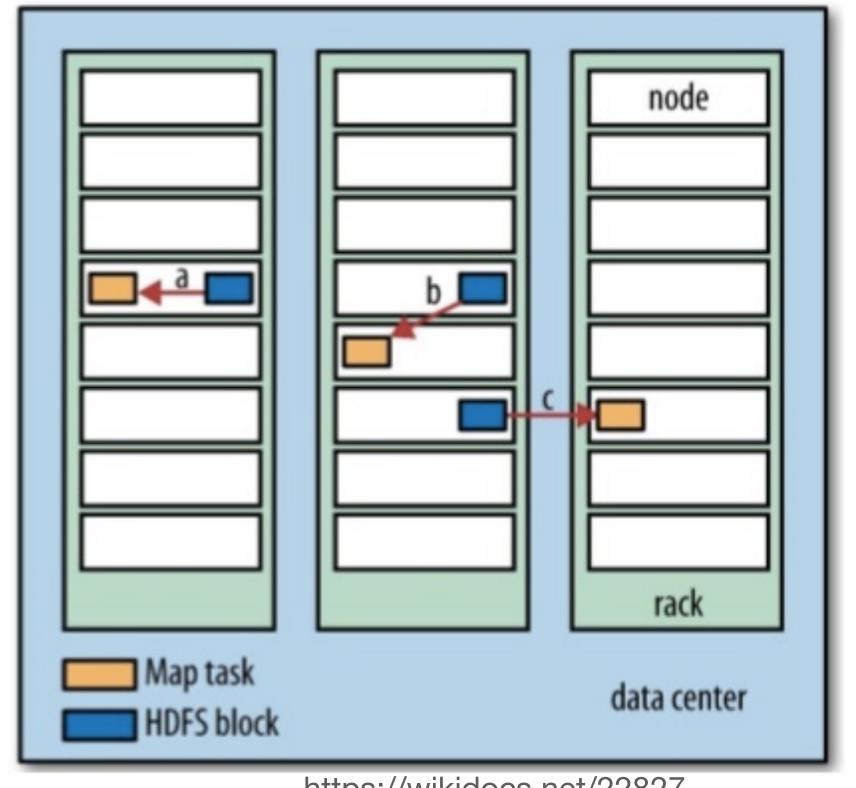
## Hadoop

#### MapReduce

- 간단한 단위작업을 반복하여 처리할 때 사용하는 프로그래밍 모델
  - 간단한 단위 작업을 처리하는 맵(Map)과 맵 작업의 결과물을 모아 집계하는 Reduce 단계로 구성

#### • 맵 입력 분할

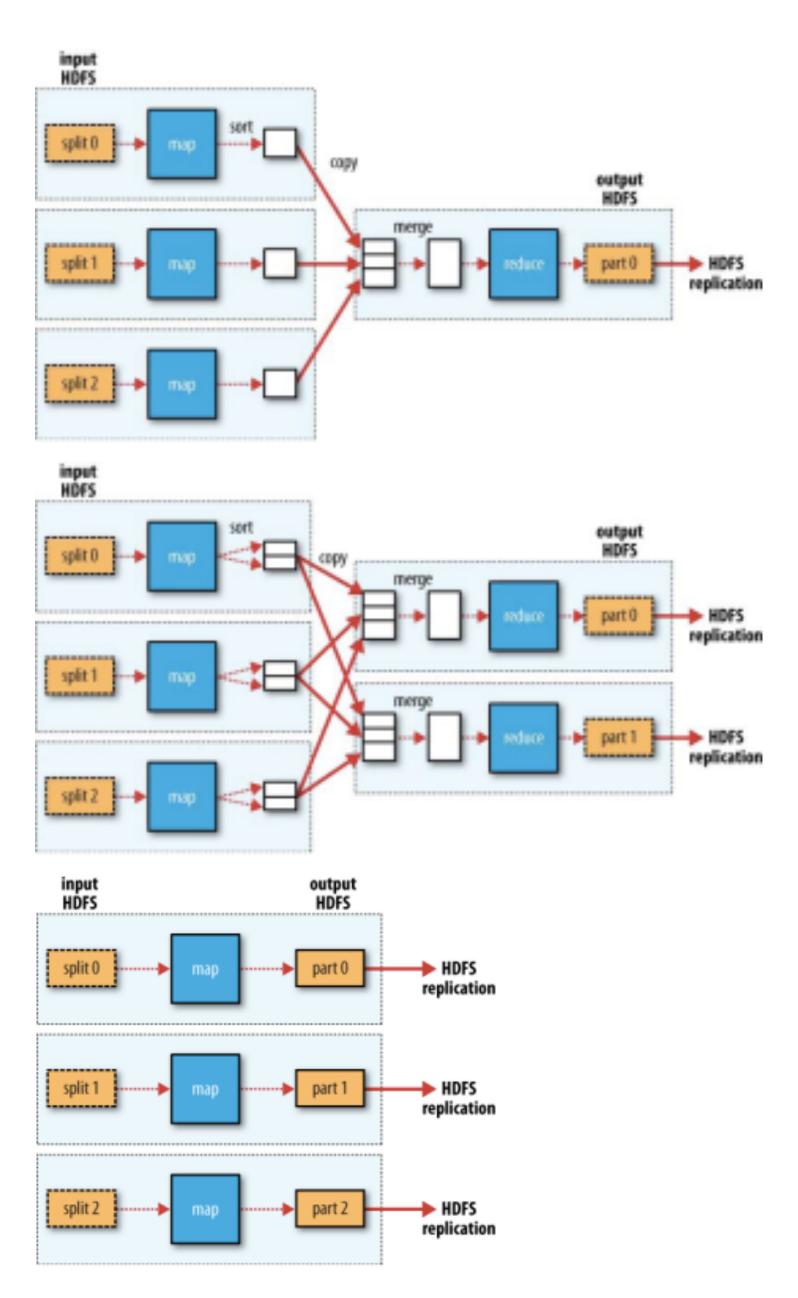
- 맵의 입력은 스플릿(input split) 단위로 분할
- 맵작업은 큰 데이터를 하나의 노드에서 처리하지 않고, 분할하여 동시에 병렬 처리
- Split 사이즈가 작으면, 더 많은 분할을 하므로, 전체 속도가 향상될 수 있지만, 만약 너무 작으면, 맵 작업의 개수가 증가하여, 맵 작업 생성을 위한 오버헤드가 증가하여 작업이 느려질 수 있음
- 적정 사이즈는 HDFS 블록의 기본크기 (128MB)
- 맵 작업 데이터 지역성
  - 데이터가 있는 노드에서 작업, 작업을 처리할 수 없다면 같은 Rack안의 다른 노드로 그것도 안된다면, 다른 Rack으로



19

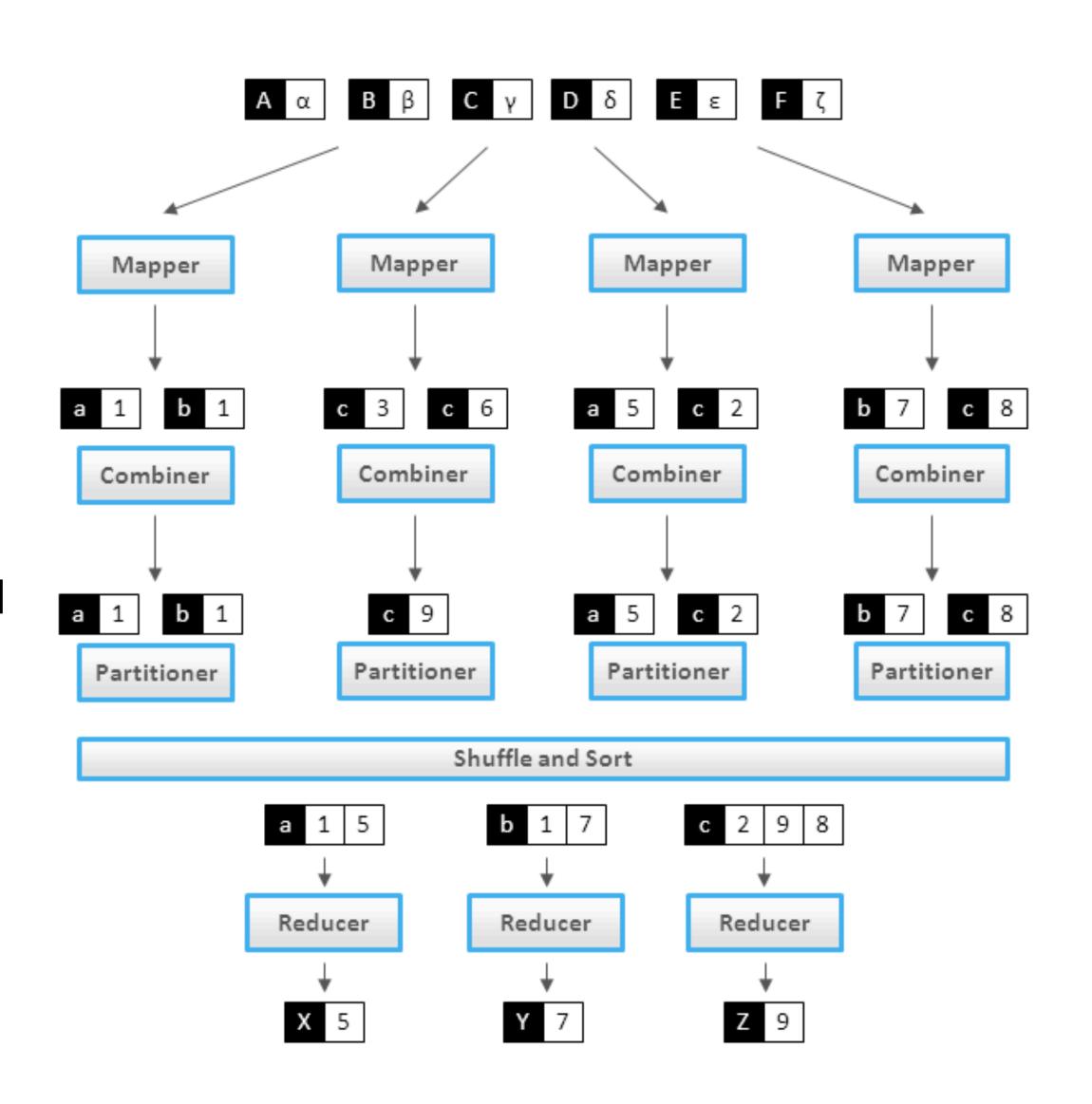
## Hadoop MapReduce

- 맵리듀스 작업의 종류
  - 리듀서가 하나인 경우
    - 예: 모든 데이터 정렬 작업
  - 리듀서가 여러개인 경우
    - 예: 일반적인 집계작업: 단어 빈도수 세기
  - 리듀서가 없는 경우(Mapper only)
    - 예: 전처리작업

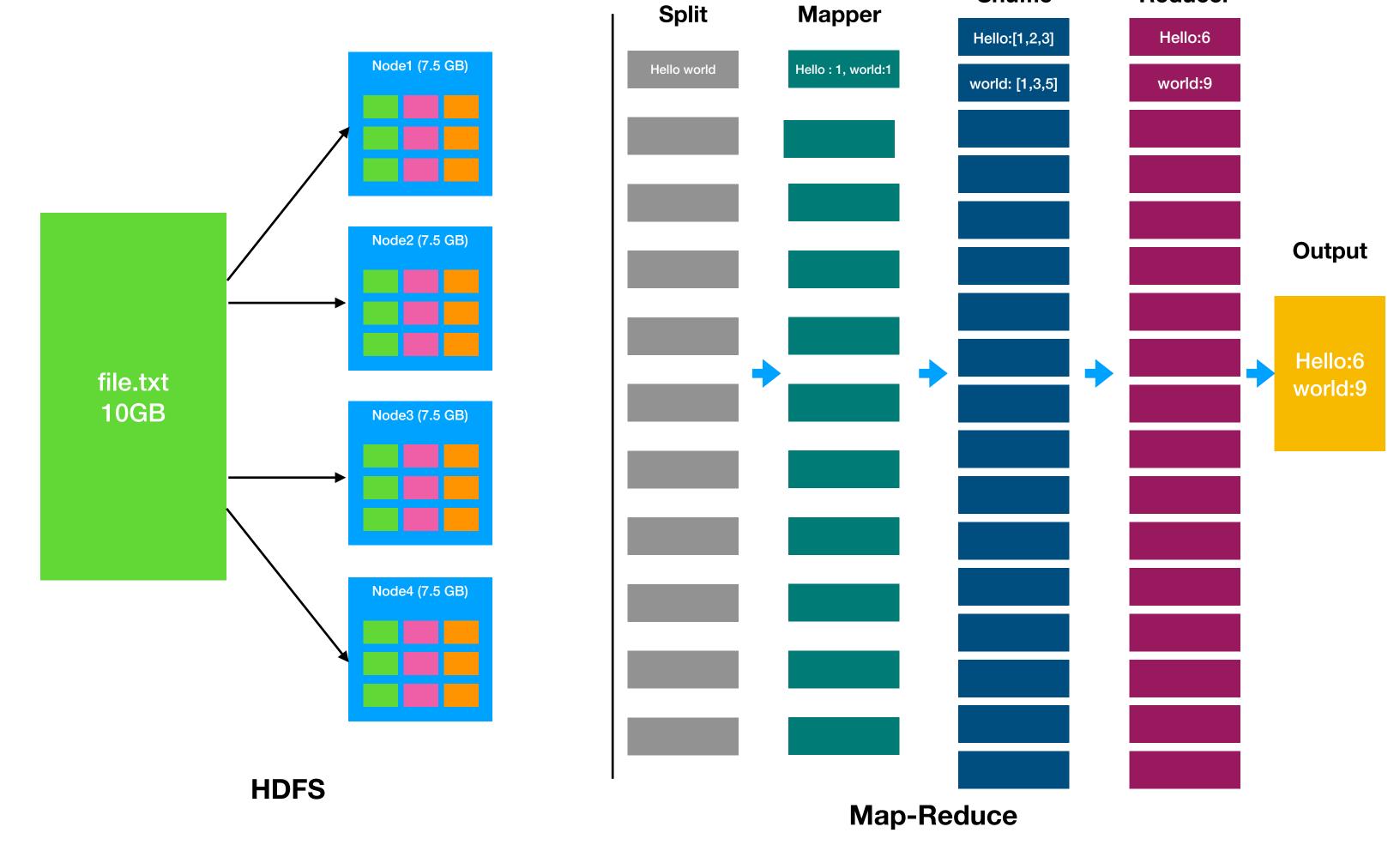


### Hadoop MapReduce

- 맵리듀스 처리단계
  - 입력: 데이터를 입력하는 단계
  - 맵(Map): 입력을 분할하여 키(key)별로 데이터를 처리
  - 컴바이너(Combiner)
    - 네트워크를 타고 넘어가는 데이터를 줄이기 위하여 맵의 결과를 정리
    - 컴바이너는 작업의 설정에 따라 없을 수도 있음
  - 파티셔너(Partitoner)
    - 맵의 출력 결과 키 값을 해쉬 처리하여 어떤 리듀서로 넘길지를 결정
  - 셔플(Shuffle): 각 리듀서로 데이터 이동
  - 정렬(Sort): 리듀서로 전달된 데이터를 키 값 기준으로 정렬
  - 리듀서(Reducer): 리듀서로 데이터를 처리하고 결과를 저장
  - 출력: 리듀서의 결과를 정의된 형태로 저장



## Hadoop MapReduce



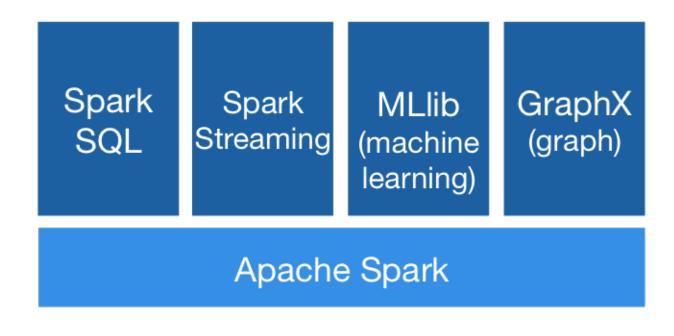
Shuffle

Reducer

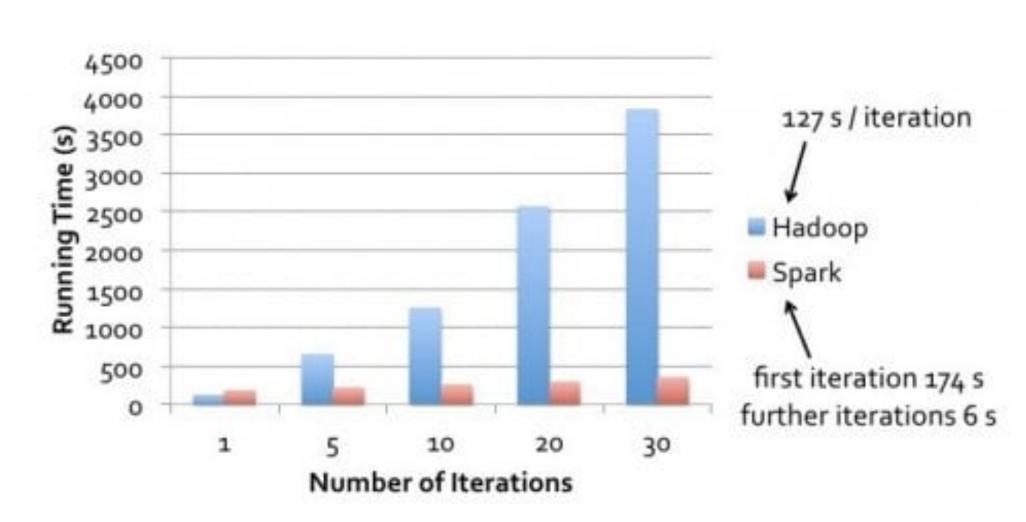
#### Spark 스파크란?

• 2011년 버클리 대학의 AMPLab에서 개발되어 현재는 아파치 재단의 오픈소스로 관리되고 있는 "인메모리 기반의 대용량 데이터 고속 처리엔진"

- 특징
  - Speed
  - Ease of Use
  - Generality
  - Runs Everywhere

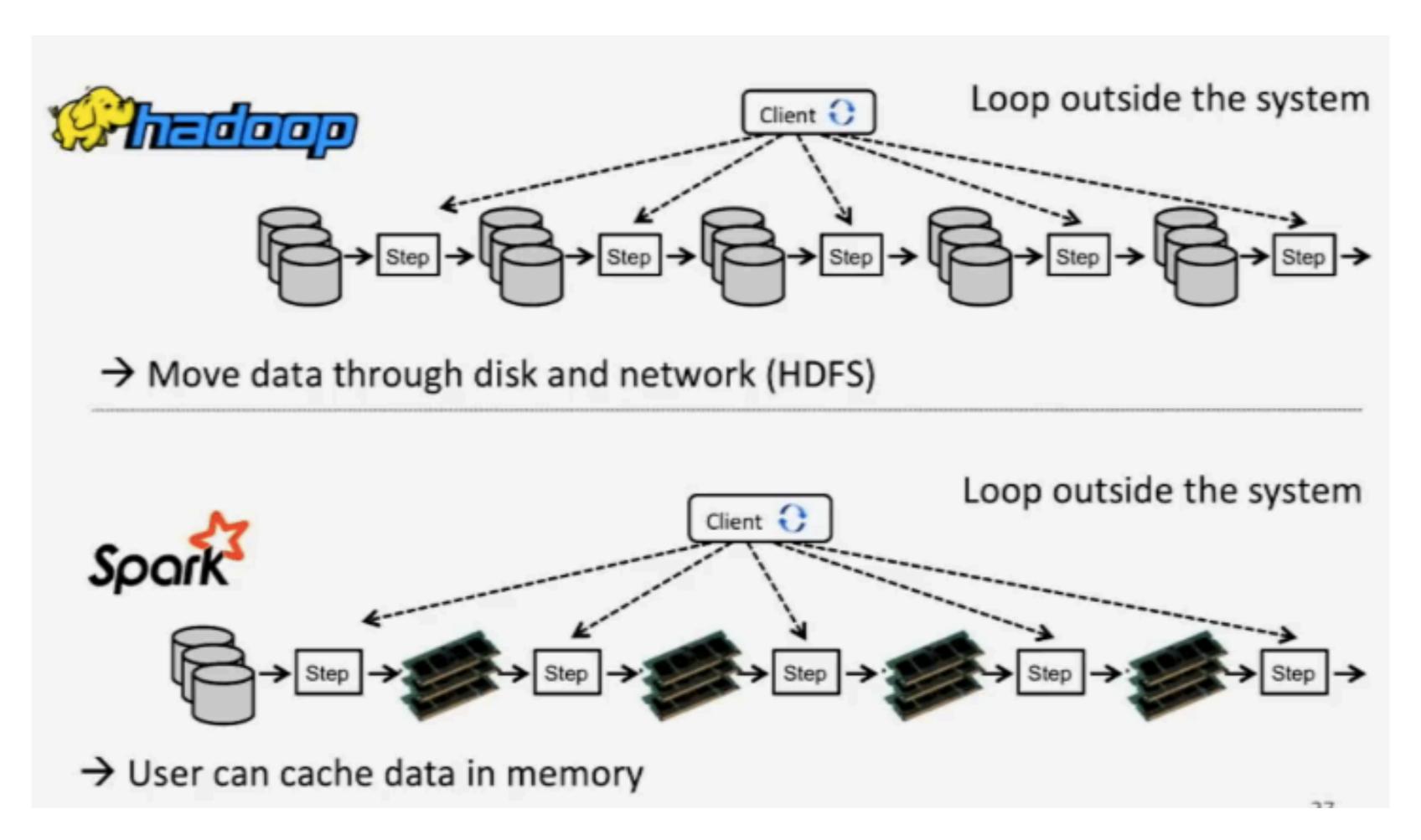


#### Logistic Regression Performance



## Spark

#### Spark vs Hadoop MapReduce



## Spark Spark 구조

#### Spark Application

• Driver: 스파크 애플리케이션을 실행하는 프로세스

• Executor: 테스크 실행을 담당하는 에이전트로 실제 작업을 진행하는 프로세스

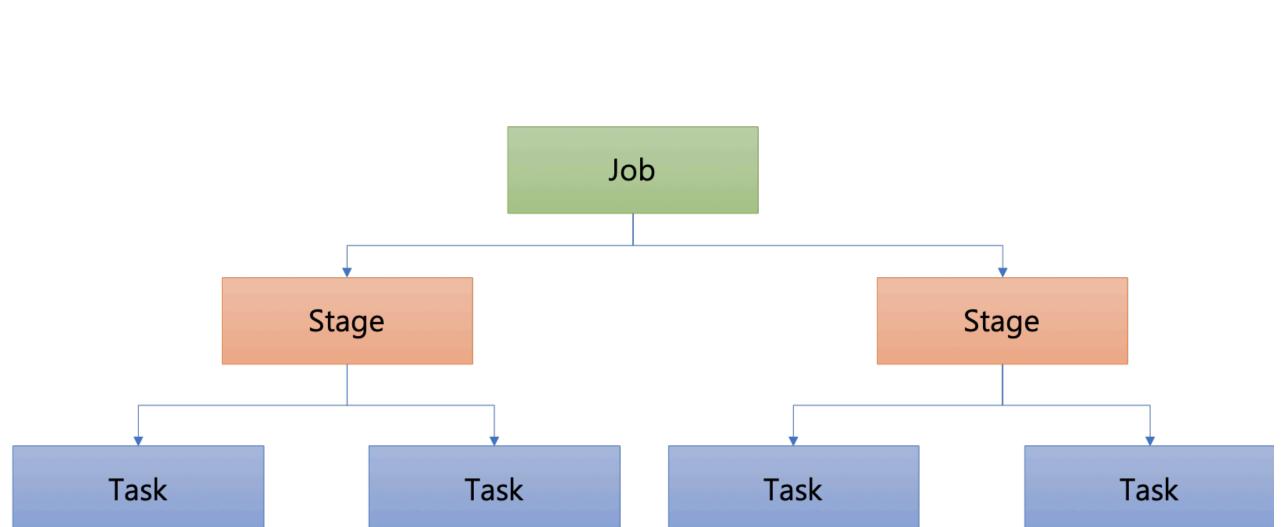
• Task: Executor에서 실행되는 실제 작업

#### Spark Job

• Job: 스파크 애플리케이션으로 제출된 작업

• Stage: 잡을 작업의 단위에 따라 구분한 것

• Task: Executor에서 실제로 실행되는 작업



Cluster Manager

https://spark.apache.org/docs/latest/cluster-overview.html https://wikidocs.net/26630

Worker Node

Cache

Task

Cache

Task

Executor

Task

Worker Node

Executor

Task

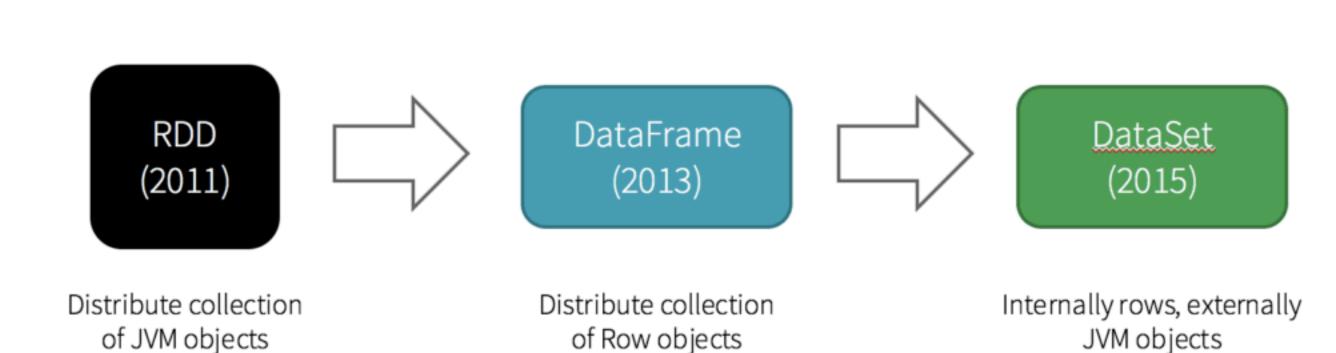
Driver Program

SparkContext

## Spark

#### **Spark Implementation**

- RDD (Resilient Distributed Data)
  - 스파크 초기의 데이터 처리 구현 방식으로 인메모리 데이터 처리를 통하여 처리속도를 높였다는 점은 높이 살 수 있지만
  - 사용자가 직접 처리를 해야하는 부분이 많이 남아 있 었기 때문에 최적화에 어려움이 존재
- DataFrame
  - RDD와 다르게 컬럼 기반으로 데이터가 정리되어 있어서, 사용자가 사용하기 훨씬 수월해짐
- Dataset
  - 타입이 추가됨
  - Spark 2.0에서 Dataframe과 통합



Expression-based operations

and UDFs

Logical plans and optimizer

Fast/efficient internal

representations

https://databricks.com/glossary/what-is-rdd

Almost the "Best of both

worlds": type safe + fast

But slower than DF

Not as good for interactive

analysis, especially Python

databricks

Functional Operators (map,

filter, etc.)

#### References

- 빅데이터 하둡, 하이브로 시작하기, hs\_seo, https://wikidocs.net/book/2203
- 빅데이터 스칼라(scala), 스파크(spark)로 시작하기, hs\_seo, https://wikidocs.net/book/2350

## E.O.D