

# **Python + Spark**

**머신러닝을 위한 완벽한 결혼**

**James Ahn**

**DeepNumbers**

# The Problem

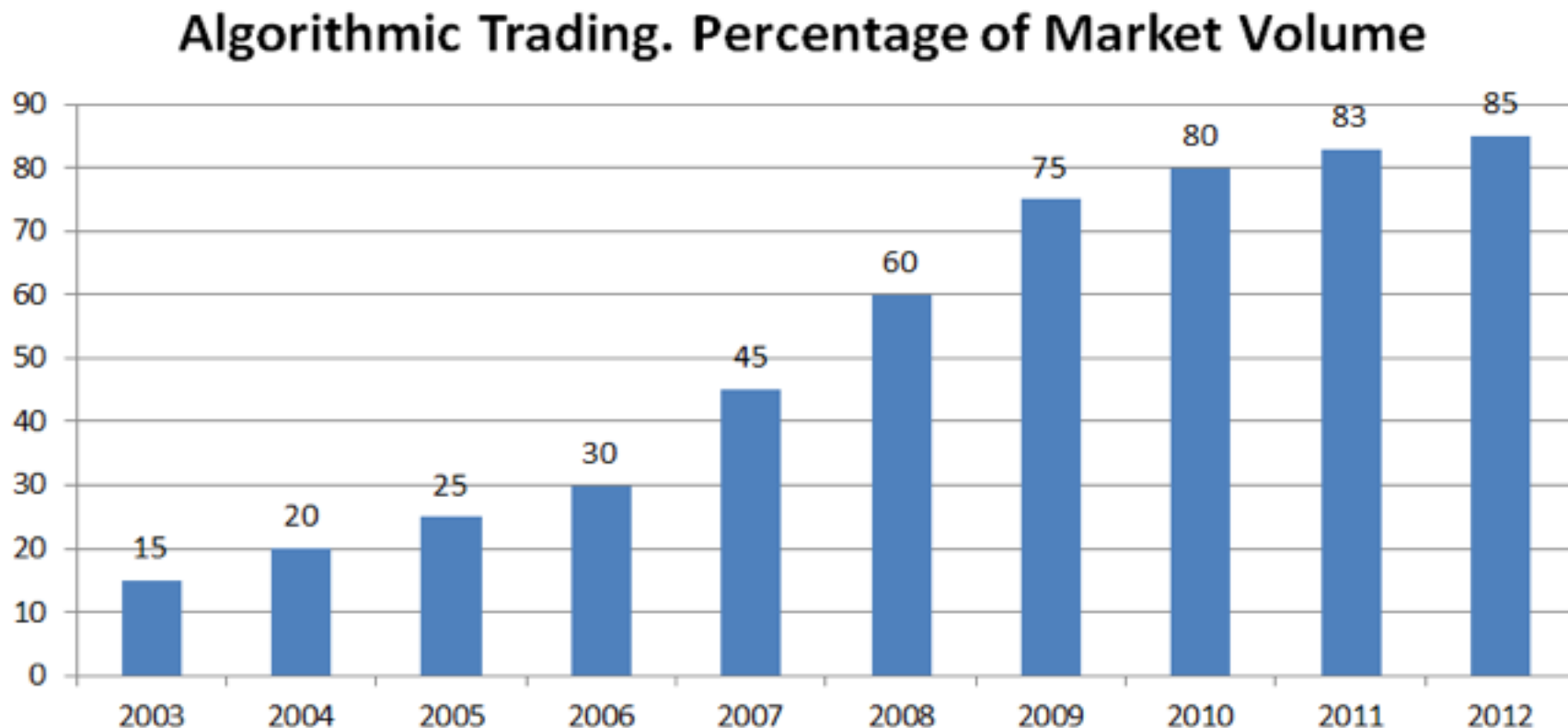
# Algorithm Trading?



- 알고리즘 트레이딩은 수학적 계산과 IT 시스템을 이용해 트레이딩을 하는 것으로 시스템 트레이딩, Algo Trading 혹은 Blackbox 트레이딩이라고 한다.
- 알고리즘 트레이딩은 투자은행, 연기금, 헤지펀드, 증권회사등 많은 곳에서 사용되고 있으며, 최근 몇 년사이에는 수학적지식과 IT지식을 가진 개인들도 많이 참여하고 있다.

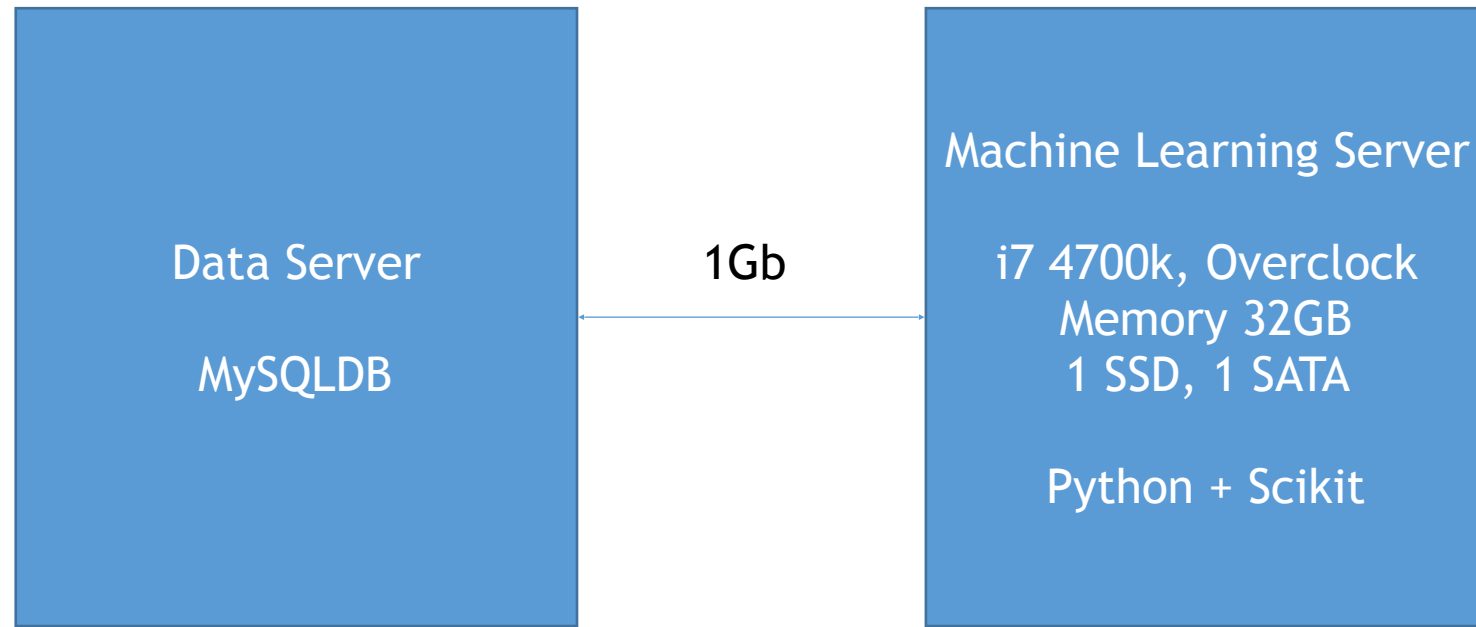
# Algorithm Trading의 현재

미국은 2012년 알고리즘 트레이딩 거래량이 85%에 달할만큼 알고리즘 트레이딩은 가파르게 증가



# 당시의 개발환경

처음에는 아래의 환경으로도 즐거울 수 있었다.



# 문제는 학습시간!!!

머신러닝 모델들을 학습시키는데 대략 1주일정도의 시간이 소요되었다.!!!

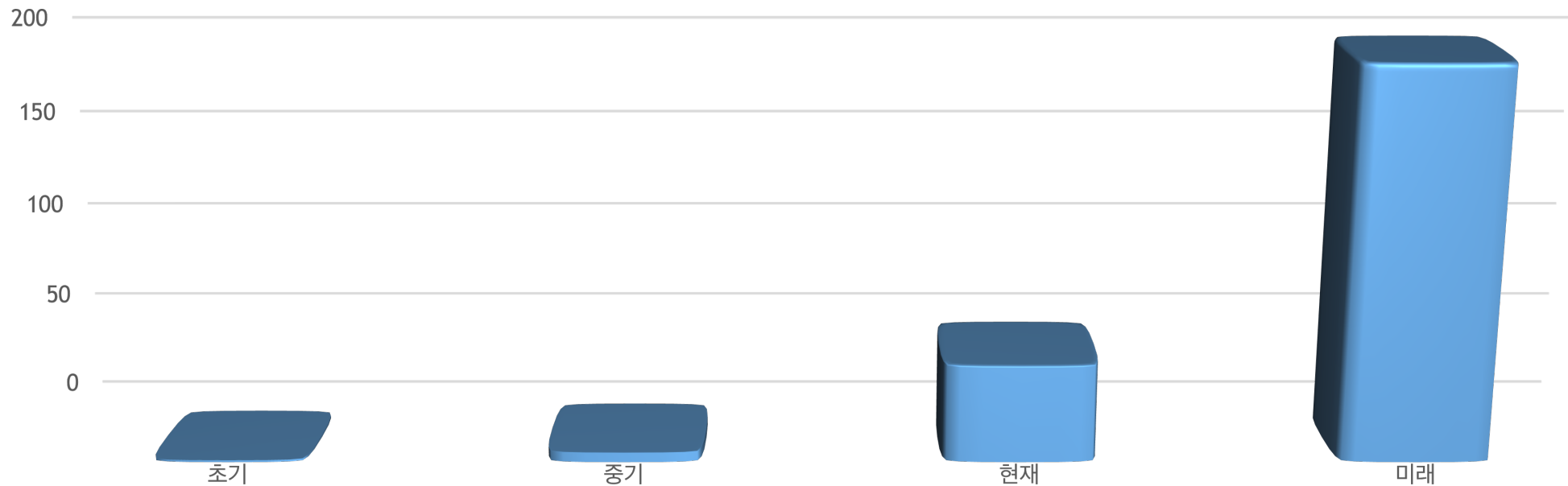


# 머신러닝 지식이 늘어남에 따라 모델증가

잔기술이 증가하니, 자연스럽게 많은 모델들이 생겨나고 학습시간이 비약적으로 증가하였다!!!

시간이 지날수록 더욱 잡다한 모델들이 생겨날 것으로 강력하게 예상된다.

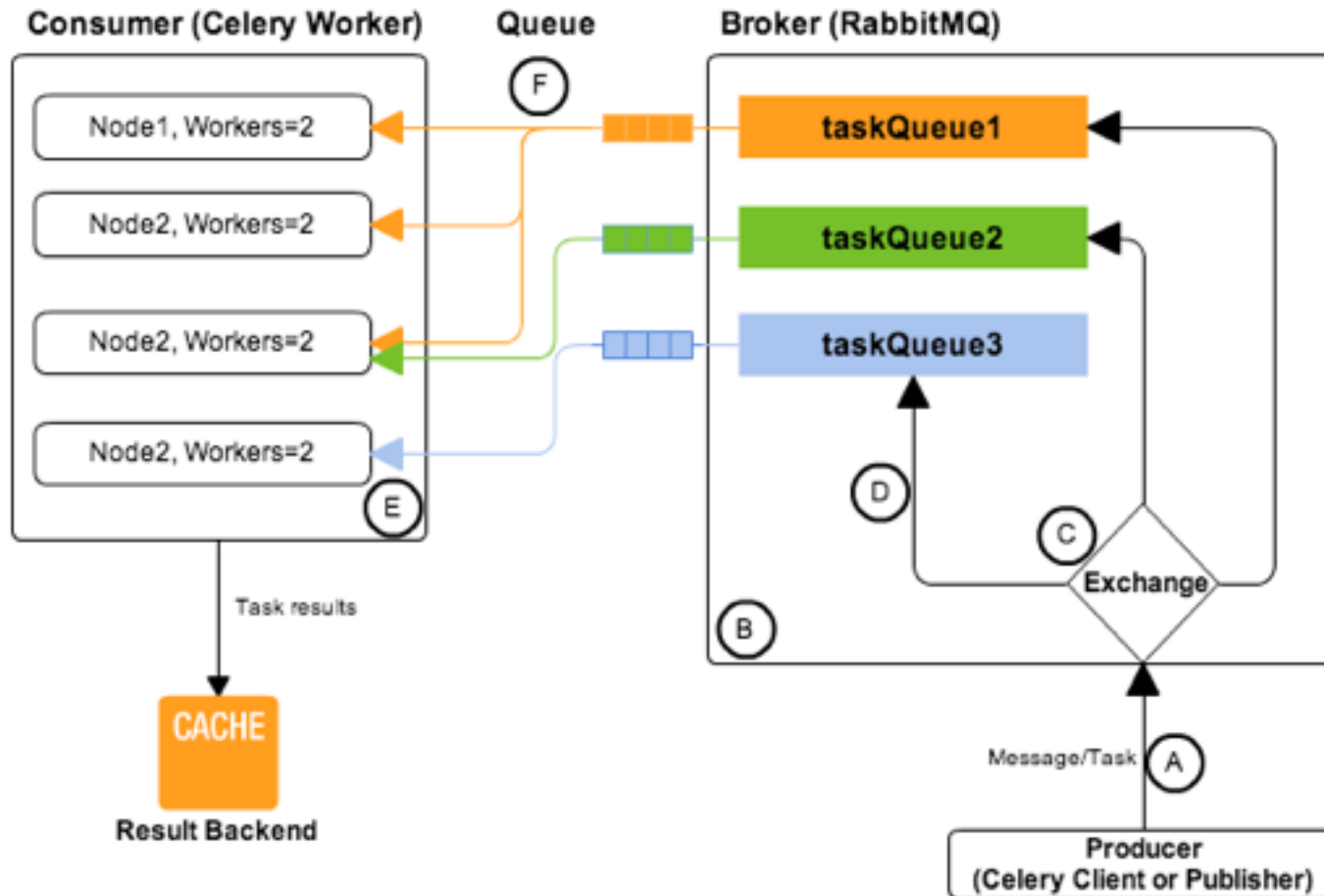
모델수



**First Trial**



# Powered By Celery & RSync



Celery를 이용한 작업의 분산

그리고

Rsync를 이용한 결과 파일의 업데이트

Celery = Distributed Async Task Queue

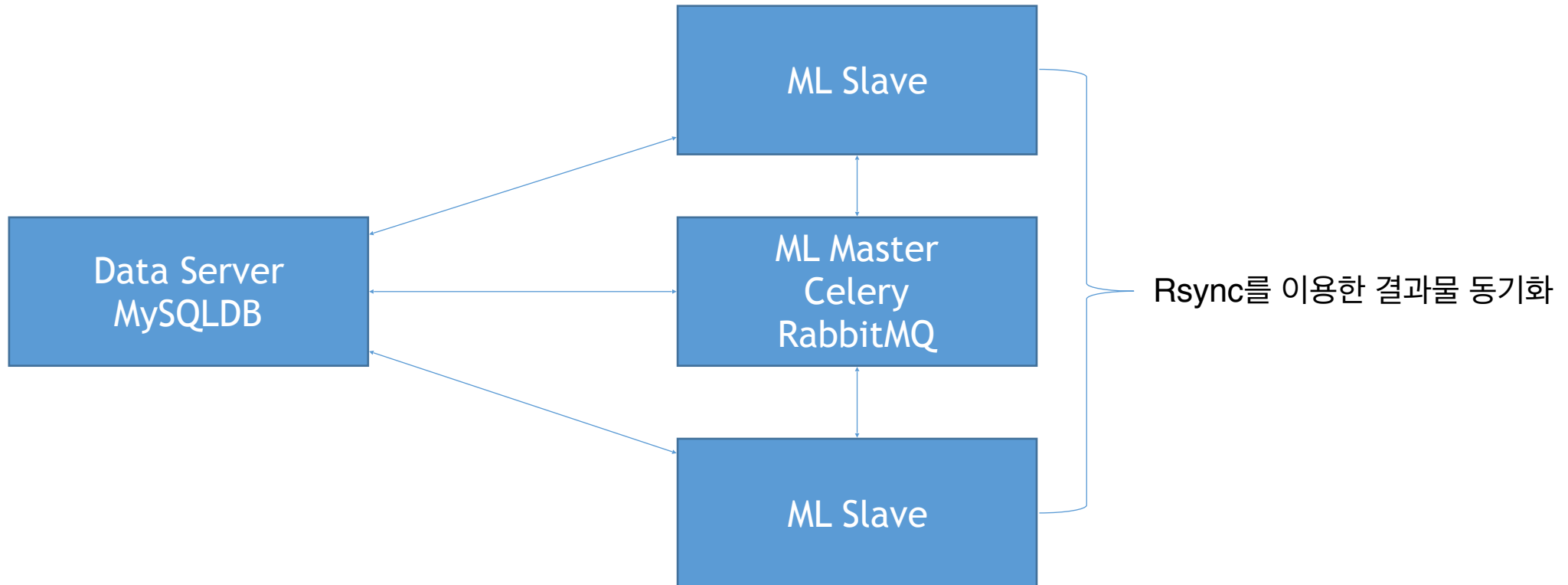
긴 실행시간을 필요로 하는 작업

백그라운드로 실행할 필요가 있는 작업

주기적으로 실행할 필요가 있는 작업

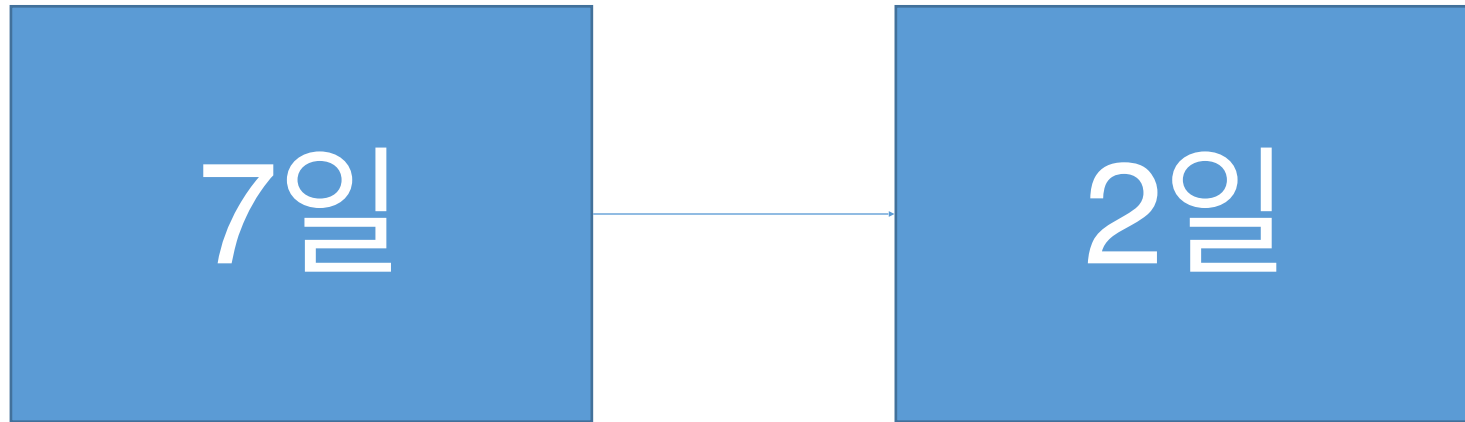
# 개선된 개발환경

2대의 서버를 구입하고, Celery를 이용한 머신러닝 학습 분산 실시를 하였다.



# 학습시간이 짧아졌다.

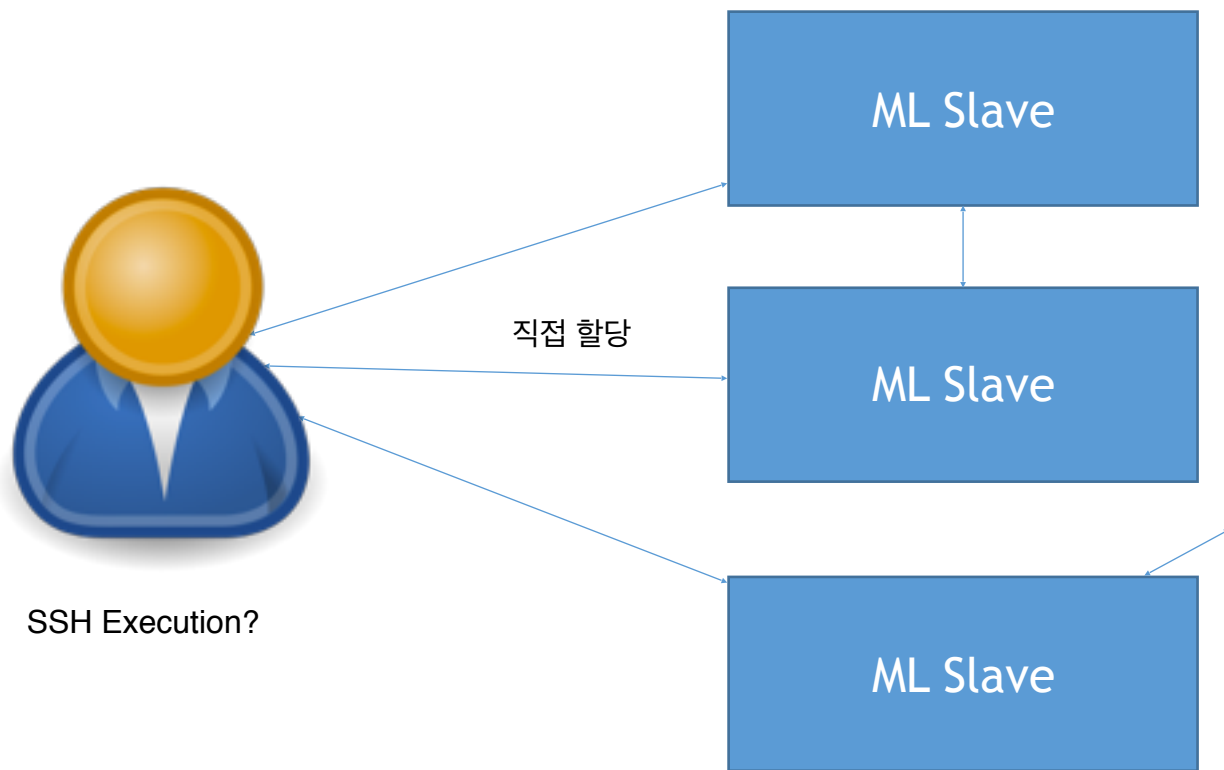
총 3대의 서버를 이용해 학습을 시키니 시간이 단축되었다. 당연하게도 ...



# **PySpark + Mesos**

# First Trial의 가벼움

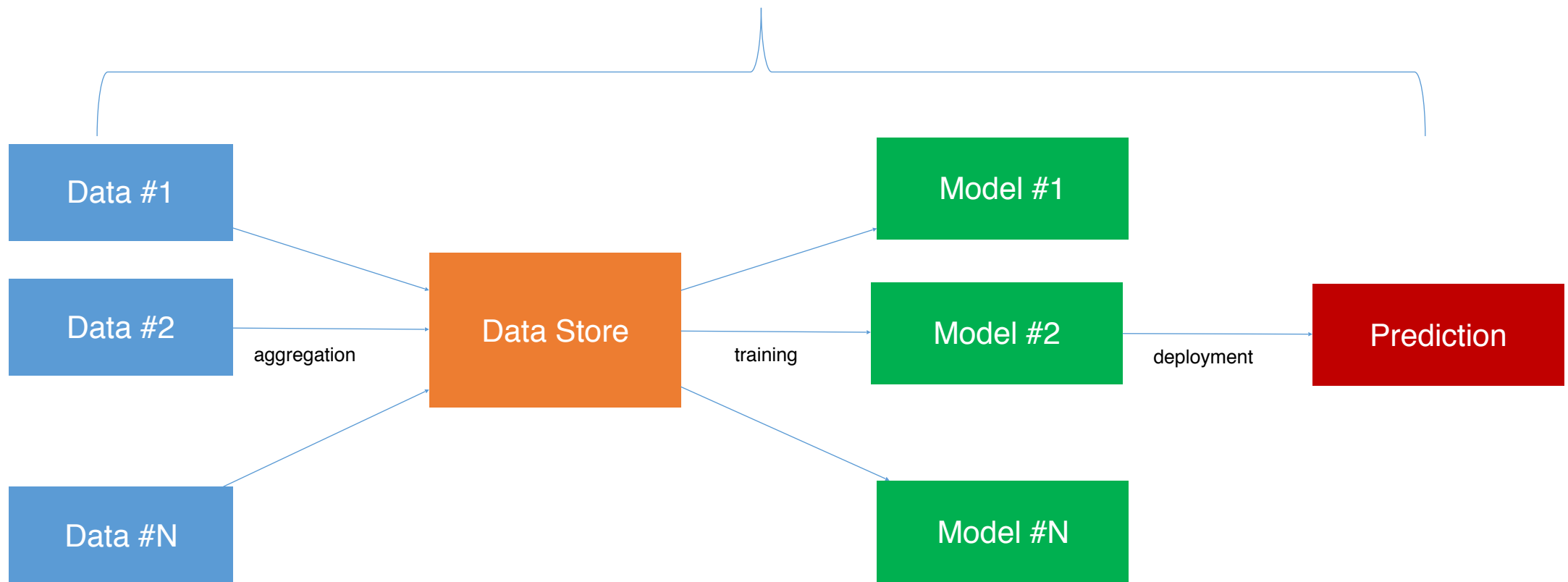
미친듯이 많은 모델들을 실시간으로 생성할 수 있는 뭔가 보다 세련된 방법이 필요하다!!!



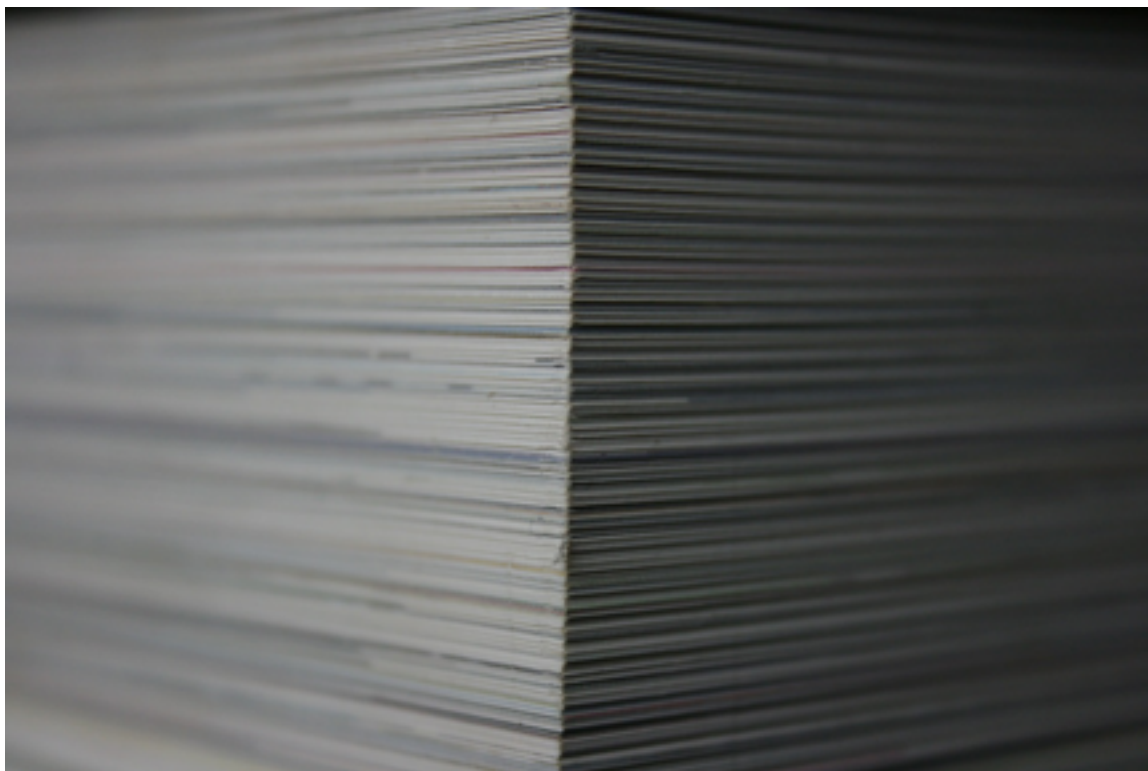
- 리소스관리의 어려움
- 노드 확장성의 문제
- 아키텍처의 문제
- 생각보다 까다로운 Celery
- 데이터 공유 문제

# 내가 필요한 것!

학습에서 최종모델 배포까지 1-2시간 이내 완료!!!

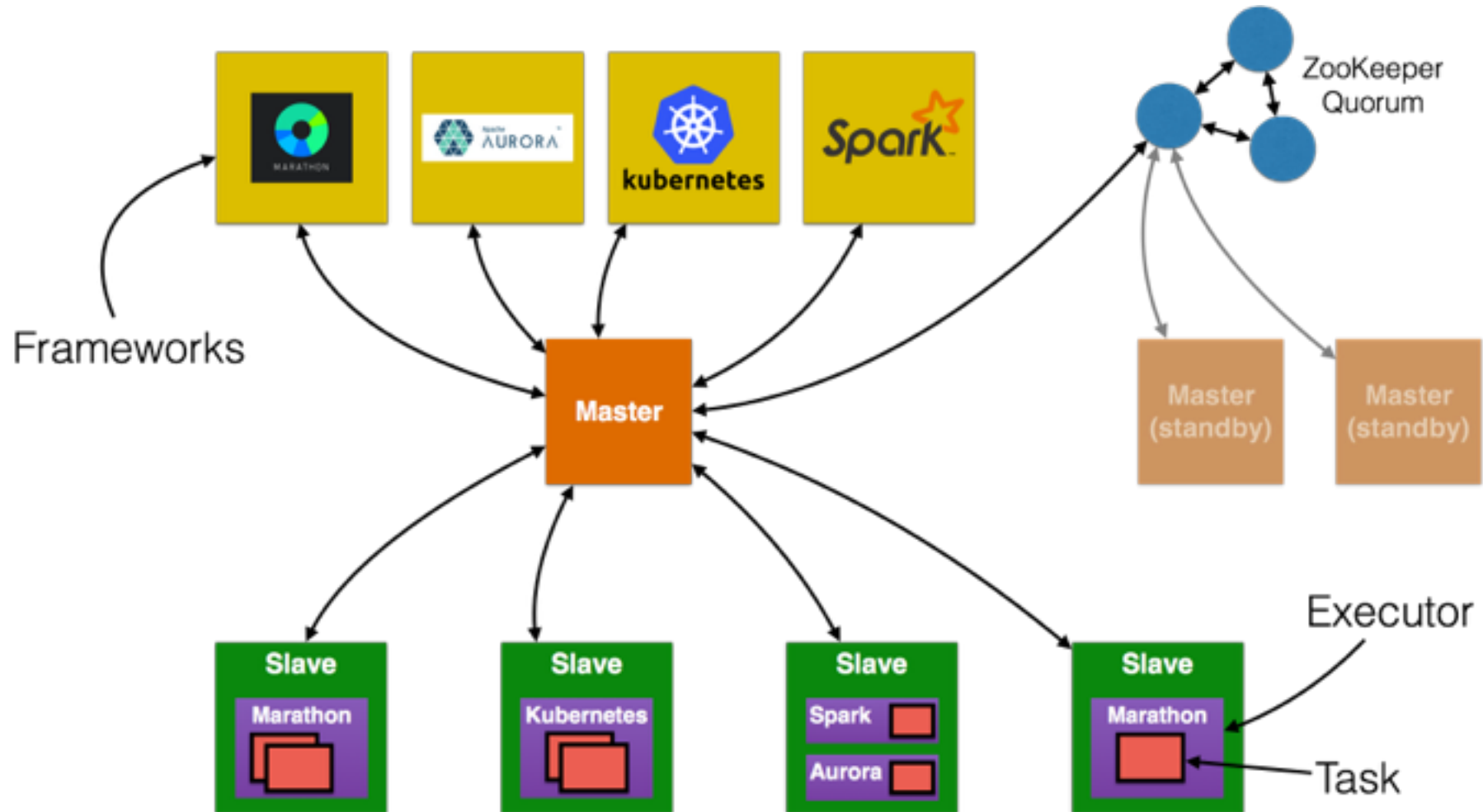


# 좀 더 구체적으로 표현하면



- 다양한 종류의 데이터 소스 사용
- 실시간 데이터 분석 및 학습
- 대용량 데이터 처리 기능
- 학습종료된 모델의 실시간 배치
- 머신러닝 노드 클러스터 확장
- 보다 효율적인 리소스 활용
- 머신러닝 클러스터 관리의 편리함
- Docker 연동
- 기타등등

# Apache Mesos + Spark

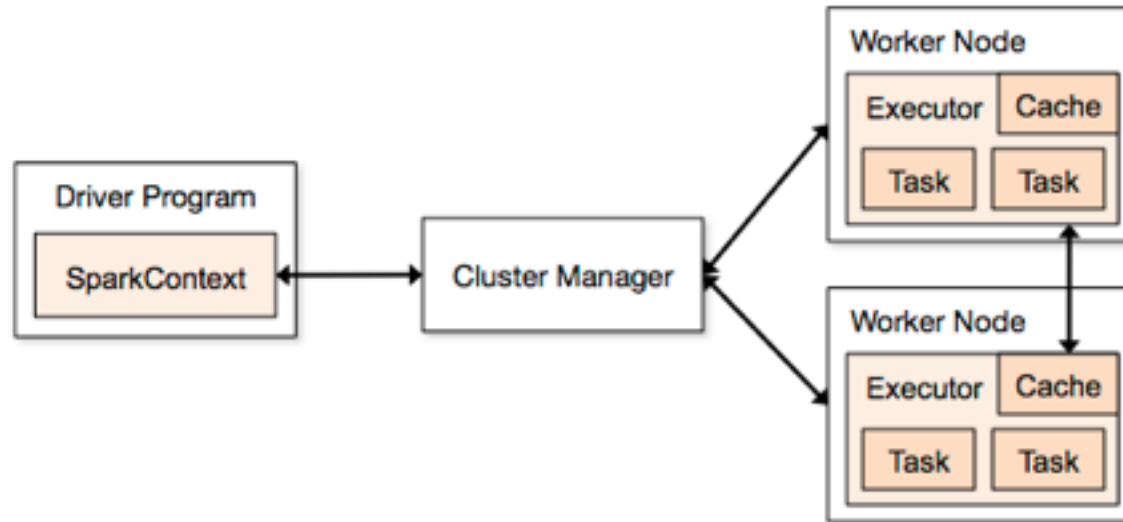




# Apache Spark

## Lightning fast cluster computing

Fast and scalable general data processing framework

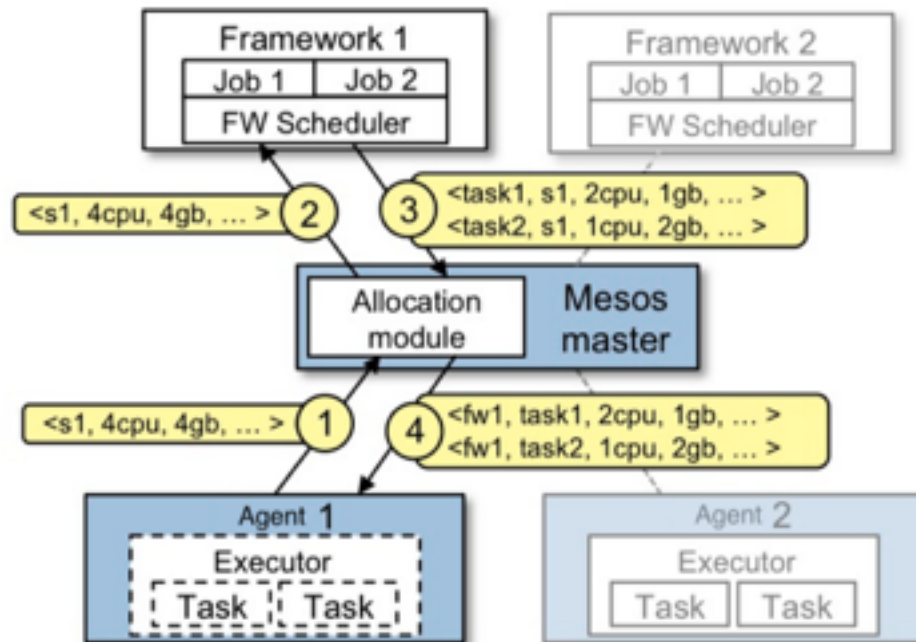


- Speed
  - Up to 100x faster than hadoop
- Ease of Use
  - Python, Scala, Java, R
- Generality
  - Combine SQL, streaming, analytics
- Runs Everywhere
  - Mesos, Hadoop, Standalone
  - HDFS, Cassandra, Hbase, S3

# Apache Mesos

## A Distributed System Kernel

abstracts CPU, memory, storage, and other compute resources away from machines, enabling fault-tolerant and elastic distributed systems



- Linear Scalability
- Two Level Scheduling
- High Availability
- APIs
- Pluggable Isolation
- Resource Management
- Supports Spark, Hadoop, Kafa, ElasticSearch

# Running Spark in Mesos

## Client Mode

- 명령을 실행하는 머신에서 직접 실행
- spark-env.sh에 설정 필요
- MESOS\_NATIVE\_JAVA\_LIBRARY
- SPARK\_EXECUTOR\_URI

## Cluster Mode

- Mesos에 의해 태스크가 실행됨
- MesosClusterDispatcher 를 실행시켜야 함
- Spark-submit 을 이용해 실행
- 실행파일을 클러스터에서 액세스 가능하도록 설정

# Mesos Run Modes

## Fine-grained

- 메모리는 정적으로 할당받지만 CPU는 공유함
- 다른 태스크의 상황에 따라 성능이 변화됨
- `conf.set("spark.mesos.coarse", "false")`

## Coarse-grained

- 메모리와 CPU를 모두 정적으로 할당받음
- 아래의 값들에 의해 할당됨
- `spark.executor.memory`  
`spark.executor.cores`
- `Spark.cores.max/spark.executor.cores`
- `conf.set("spark.mesos.coarse", "true")`

# Python Library Management

## Egg or Zip

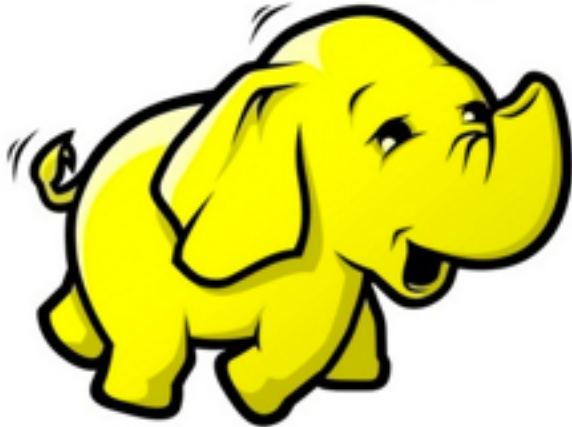
- Python 필요한 라이브러리를 egg or zip 파일로 만들어 pyFiles에 추가해 배포할 수 있음
- 실행하려고 할 때마다 매번 라이브러리 배포

## Configuration Tool

- Ansible, puppet, chef와 같은 도구를 이용해 필요한 라이브러리를 설치할 수 있음
- 태스크 실행시 라이브러리는 포함하지 않음

# Hadoop이 필요할까?

***hadoop***



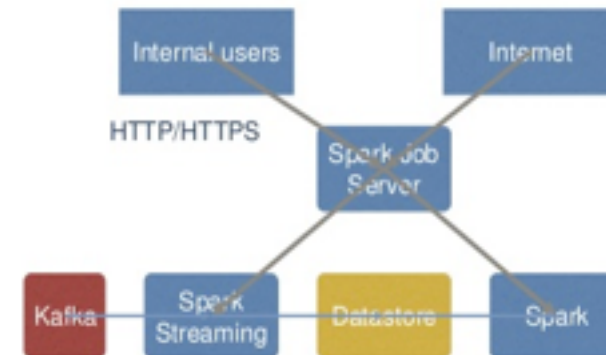
- 머신러닝만 생각하면 굳이 필요는 없었지만 ...
  - Distributed File System
  - Disaster Recovery
  - Hadoop Ecosystem

# spark-submit, 보다 세련된 뭔가가 필요해

```
./bin/spark-submit --class SimpleApp --  
master mesos://dev-goose:7077 --deploy-  
mode cluster simple-project_2.10-1.0.jar
```

REST API based Job Server

Spark Job Server - Where

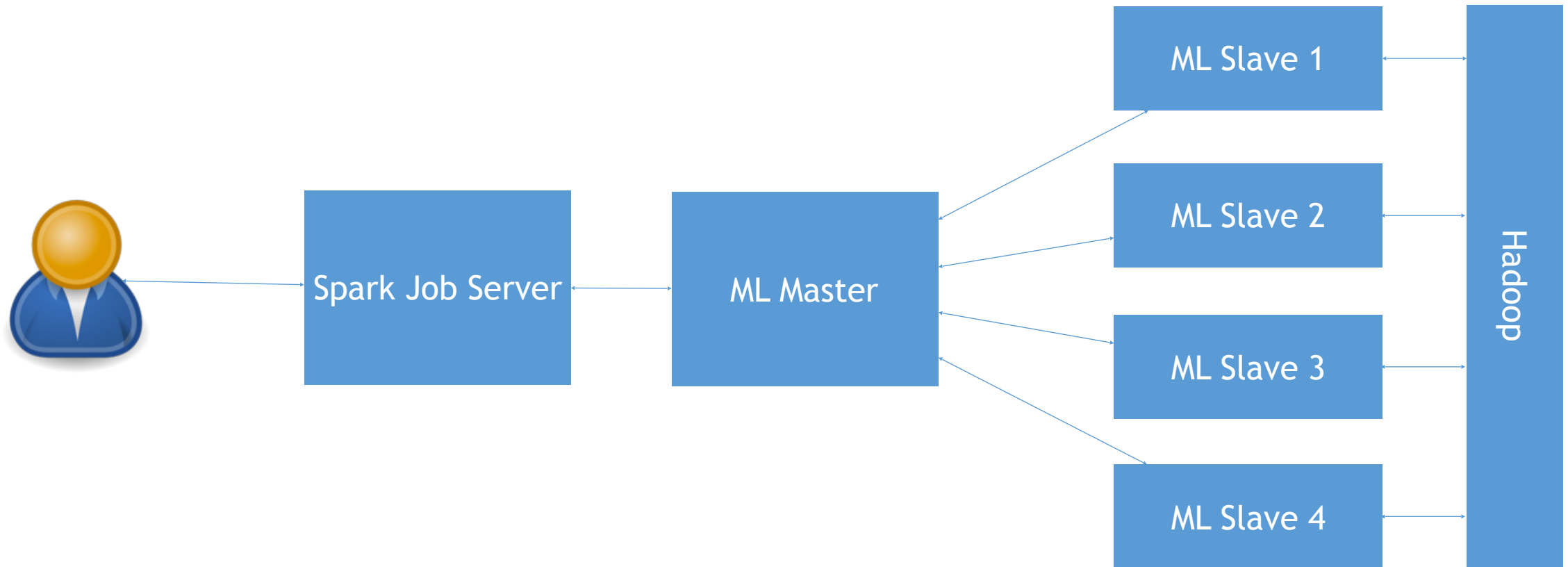


# Spark Job Server

- **"Spark as a Service": Simple REST interface (including HTTPS) for all aspects of job, context management**
- Support for Spark SQL, Hive, Streaming Contexts/jobs and custom job contexts!  
See [Contexts](#).
- LDAP Auth support via Apache Shiro integration
- Works with Standalone Spark as well as Mesos and yarn-client
- **Named Objects (such as RDDs or DataFrames) to cache and retrieve RDDs or DataFrames by name, improving object sharing and reuse among jobs.**



# 현재의 머신러닝 클러스터



# Before vs After



- 노드추가가 편해졌음
  - Mesos Slave, Hadoop 설정만으로 OK
- Streaming 처리가 가능해진 환경
  - Online Learning을 시도할 수 있게 되었음
- Dataframe이 RDD보다 성능이 더욱 좋음.
- Celery보다는 안정적인 환경
- 극적인 시간단축의 핵심은 머신러닝 알고리즘
- Tensorflow를 Spark에서
- 대규모의 데이터를 이용한 학습이 가능해짐

# Performance?

## 5 Things To Remember

- Machine Learning Library
- Hyper-Parameter Optimization
- Machine Learning Models
- Dataframe
- Money

감사합니다.