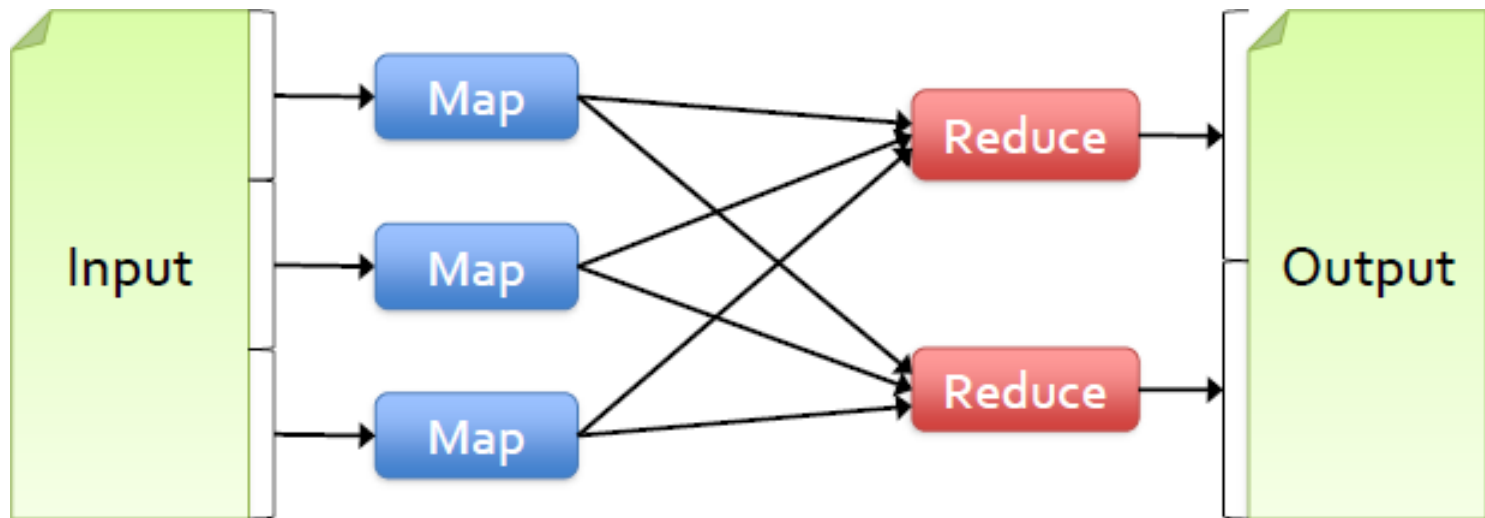


Spark

# Motivação

- Os modelos de programação populares atuais para clusters transformam dados que fluem de armazenamento estável para armazenamento estável
- por exemplo, MapReduce:

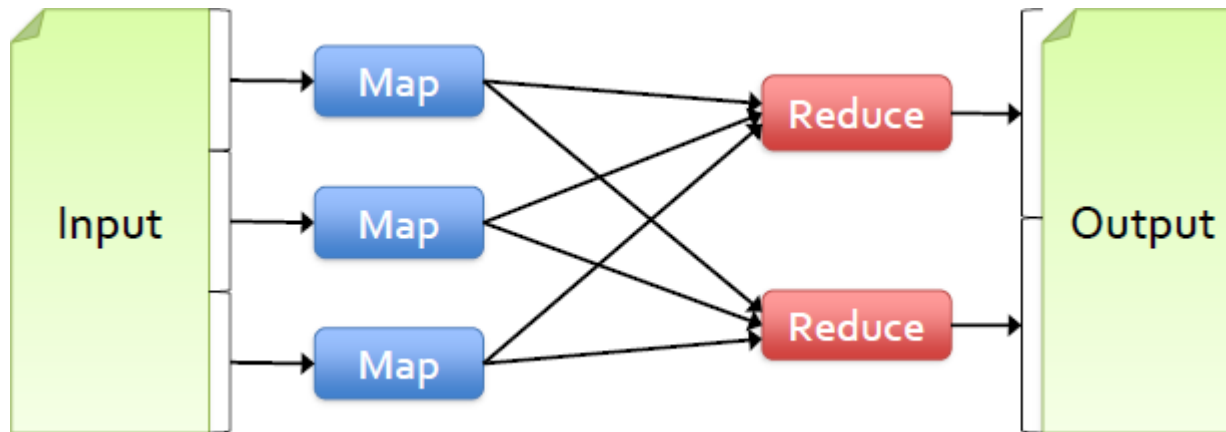


# Definição

- MapReduce: é um modelo de programação para suportar computações paralelas em grandes coleções de dados em clusters de computadores. O MapReduce passa a ser considerado um novo modelo computacional distribuído, inspirado pelas funções map e reduce. MapReduce é um “Data-Oriented” que processa dados em duas fases primárias: Map e Reduce.
- Exemplo Hadoop

# Definição

- Função Map: ou função de pareamento, processa os dados de entrada, criando um par chave-valor. Se a função estiver fazendo contagem de palavras de um texto, a saída será o par chave-valor, palavra e o número de ocorrências.
- Função Reduce: a função toma todas as saídas da função map e reduz a saídas únicas.



# Background

- Clusters de commodities tornaram se uma importante plataforma de computação para uma variedade de aplicações Na indústria: search , tradução automática, segmentação de anúncios, etc
- Em pesquisa: bioinformática, NLP, simulação climática, etc
- Modelos de programação de cluster de alto nível, como o MapReduce , suportam muitas dessas aplicações

# Limitações da computação em larga escala

- Historicamente , a computação estava ligada ao processador
  - O volume de dados era relativamente pequeno
  - Cálculos complicados são realizados sobre os dados
- Os avanços na tecnologia de computação centraram se historicamente em torno da melhoria do poder de uma única máquina

# Avanços em CPUs

- Moore's Law
  - O número de transistores em um circuito integrado duplicava a cada dois anos
- A computação em um single core não pode escalar com as necessidades de computação atuais

# Limitação do single core

- O consumo de energia limita o aumento de velocidade que se obtém do transistor





# Sistemas distribuídos

Permite aos desenvolvedores  
usar múltiplas máquinas  
para uma mesma tarefa



# Problemas com Sistemas Distribuídos

- A programação em um sistema distribuído é muito mais complexa
  - Sincronizar trocas de dados
  - Gerenciar uma largura de banda finita
- Controlar o tempo de computação é complicado

“You know you have a distributed system when the crash of a computer you’ve never heard of stops you from getting any work done.”

Leslie Lamport

- Os sistemas distribuídos devem ser projetados com a expectativa de falha

# Apache Spark

- Engine de processamento; em vez de apenas “map” e “reduce “, define um grande conjunto de operações (transformações e ações)
- As operações podem ser arbitrariamente combinadas em qualquer ordem
- Software livre
- Suporta Java, Scala, Python e R

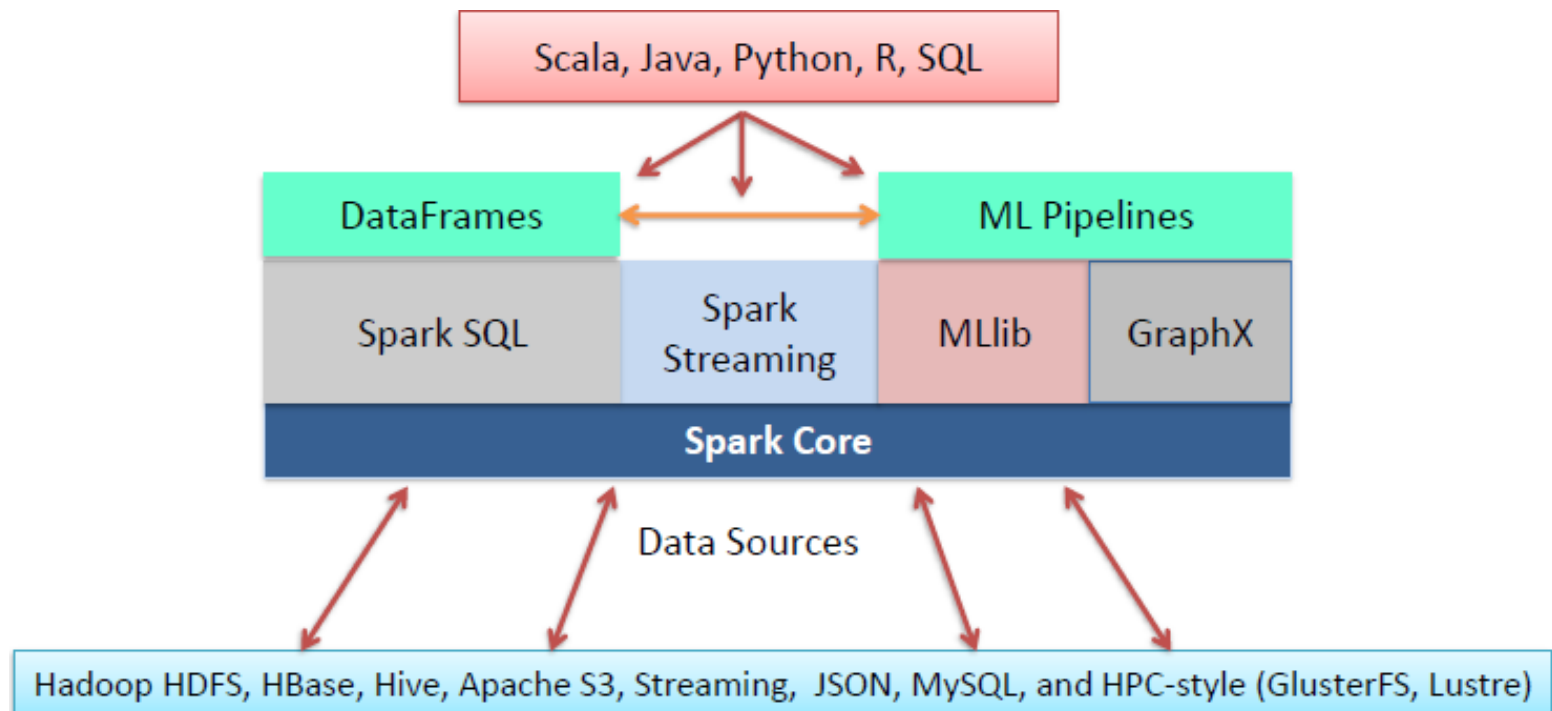
# Apache Spark

Spark: In-Memory Data Sharing



# Apache Spark

- Apache Spark suporta data analysis, machine learning, graphs, streaming data, etc.
- É capaz de ler/escrever vários tipos de dados e permite desenvolvimento em várias linguagens



# Resilient Distributed Datasets (RDDs)

- Elemento chave: Resilient Distributed Dataset (RDD)
- Consiste na partição e distribuição dos dados para diversas máquinas ou cores mantendo a consistência dos dados.

# Resilient Distributed Datasets (RDDs)

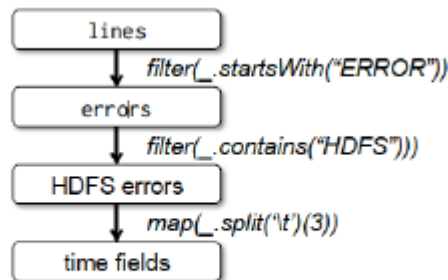
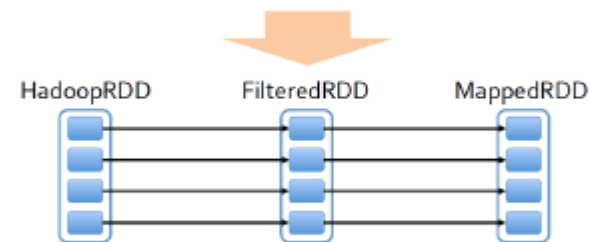


Figure 1: Lineage graph for the third query in our example. Boxes represent RDDs and arrows represent transformations.

RDDs track the graph of transformations that built them (their *lineage*) to rebuild lost data

E.g.: `messages = textFile(...).filter(_.contains("error")).map(_.split('\t')(2))`



[https://www.usenix.org/sites/default/files/conference/protected-files/nsdi\\_zaharia.pdf](https://www.usenix.org/sites/default/files/conference/protected-files/nsdi_zaharia.pdf)

<https://www.usenix.org/system/files/conference/nsdi12/nsdi12-final138.pdf>

# Resilient Distributed Datasets (RDDs)

- As transformações geram um novo dataset a partir de um existente. Não executa a operação, apenas as configuram (avaliação preguiçosa – Lazy operation)
- As ações podem ser aplicadas a RDDs ; ações forçam cálculos e valores de retorno



# Operações

<b>Transformations</b> (create a new RDD)	map filter sample groupByKey reduceByKey sortByKey intersection	flatMap union join cogroup cross mapValues reduceByKey
<b>Actions</b> (return results to driver program)	collect Reduce Count takeSample take lookupKey	first take takeOrdered countByKey save foreach

# Resumo

- Spark:

Plataforma para processamento de dados em larga escala.

Baseado em transformações “preguiçosas” dos dados.  
Estende a abstração do Map Reduce

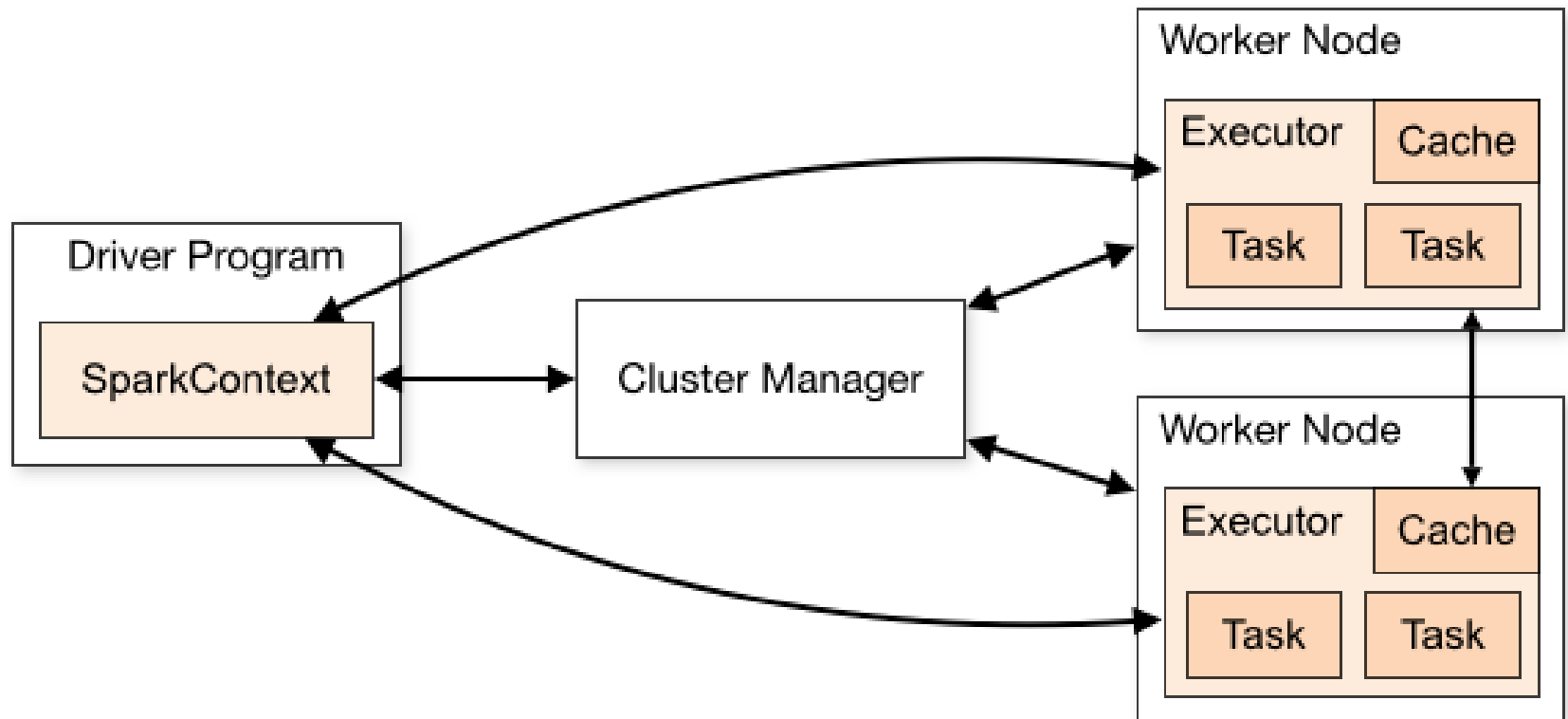
- Propriedades RDD:

Imutáveis (apenas leitura)

Distribuídos / Particionados

Criados de Dados Estáveis ou outra RDD

# Arquitetura Spark



# Arquitetura Spark

- Cluster manager é responsável por gerenciar os workers. Envia dados, tarefas a executar sobre os dados, recebe os resultados da computação distribuída, compilando em uma única saída
- O Spark só não suporta a falha no cluster manager, que atua como um worker node quando necessário.

# Arquitetura Spark

- O desempenho do Spark depende fortemente das ações que são feitas sobre os dados. Caso uma operação precise ser feita observado a totalidade dos dados, não somente a partição que está sob o processamento de um único worker, ocorre degradação severa.