# Engenharia de Dados

Introdução ao Apache Spark

DCA0132 - Engenharia de Dados

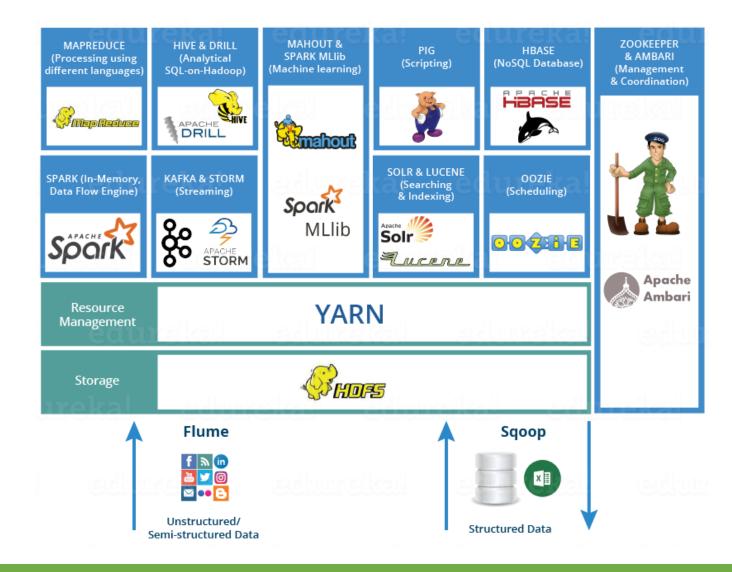
Prof. Carlos M. D. Viegas



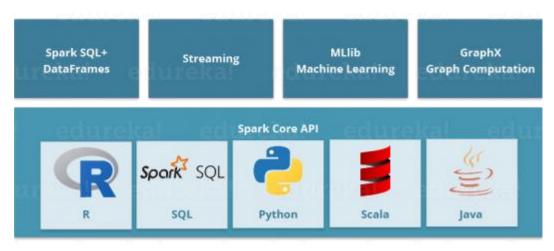
Departamento de Engenharia de Computação e Automação Universidade Federal do Rio Grande do Norte



#### O Ecossistema Hadoop

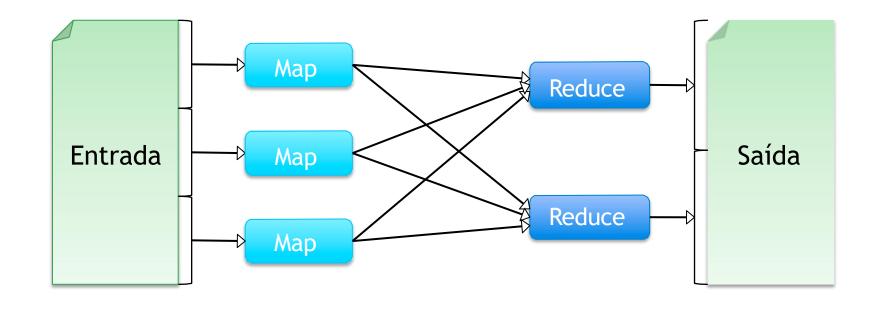


- Framework para análise de dados em tempo real em sistemas distribuídos (clusters)
- Realiza o processamento dos dados em memória, apresentando melhor desempenho que o Map Reduce
  - Apesar de ser mais rápido, requer mais poder de processamento
- O Spark conta com uma série de bibliotecas de alto nível para processamento dos dados:



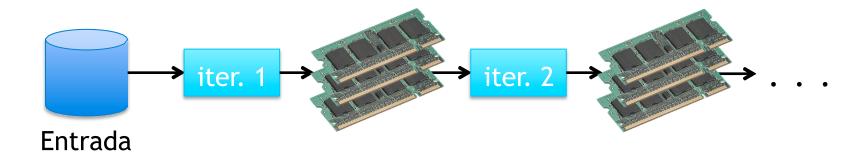


- Frameworks baseados em disco
  - Resultados intermediários são escritos nos discos rígidos
  - Os dados são recarregados no disco a cada query
  - Fácil de recuperar em caso de falhas
  - Ideal para ETL workloads (extract, transform and load)



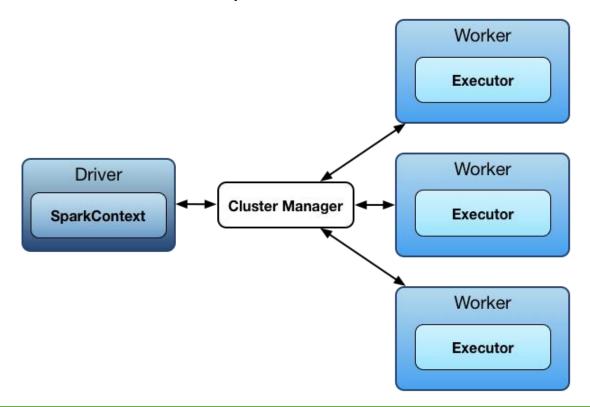


- Frameworks baseados em memória
  - Remove o custo de I/O nos discos ao manter os resultados intermediários na memória
  - Sensível à disponibilidade da memória
  - Ideal para workloads iterativos





- Arquitetura
  - Uma tarefa do Spark consiste em:
    - Spark Executors que executam as tarefas
    - Spark Driver que escalona as tarefas para os Executors





- As tarefas do Spark podem ser executados com Yarn de dois modos:
  - Modo cluster:
    - Todas as tarefas são executadas no cluster
    - O Spark Driver é encapsulado no Application Master do Yarn
    - É mais indicado para tarefas de processamento intenso (demoradas)
  - Modo cliente:
    - O Spark Driver é executado em um cliente (como o seu laptop)
    - Os Executors rodam no cluster
    - É mais indicado para tarefas iterativas, mas as aplicações falham caso o cliente seja encerrado

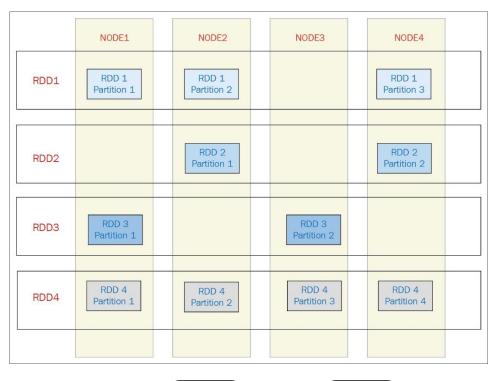


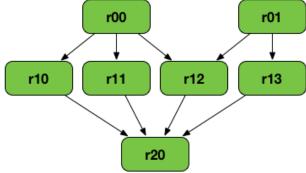
- Atividades com Spark
  - Duas fases:
    - A primeira será instalado e configurado o ambiente
    - A segundo será o estudo da arquitetura, a programação e a execução de tarefas



#### Resilient Distributed Datasets (RDD)

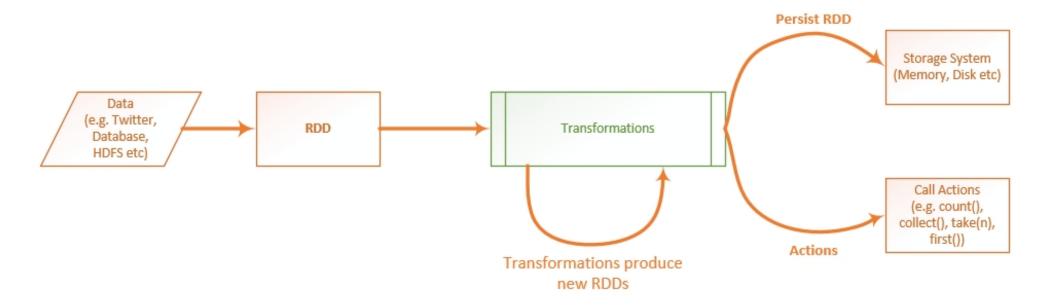
- O Spark recorre a uma nova abstração de dados chamada RDD
  - RDD são conjuntos de dados distribuídos pelos nós do cluster, e que são resilientes a falhas
  - São capazes de recuperar as informações perdidas, recorrendo a análise dos dados a partir de quem os gerou (lineage)
- Além disso, o RDD:
  - Pode ser armazenado em memória até o máximo disponível de capacidade e de tempo
  - É imutável (read-only) e só pode ser alterado se criada uma cópia de um RDD
  - É processado em paralelo





#### Resilient Distributed Datasets (RDD)

- O fluxo de uma aplicação em Spark com RDD inclui:
  - Criação do RDD com os dados de entrada
  - Um conjunto de <u>transformações</u> (*map*, *filter*, *join*, entre outros)
  - Persistência do RDD para evitar execuções repetidas (gravar os dados)
  - Executar <u>ações</u> sobre o RDD para iniciar o processamento em paralelo dos dados

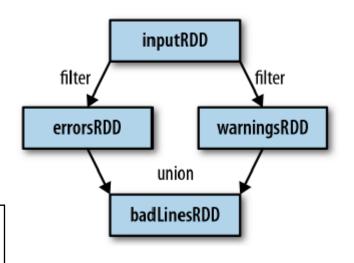


#### Resilient Distributed Datasets (RDD)

#### • Exemplo de transformações

```
inputRDD = sc.textFile("log.txt")
errorsRDD = inputRDD.filter(lambda x: "error" in x)
```

```
errorsRDD = inputRDD.filter(lambda x: "error" in x)
warningsRDD = inputRDD.filter(lambda x: "warning" in x)
badLinesRDD = errorsRDD.union(warningsRDD)
```



#### Exemplo de ações

```
print "Input had " + badLinesRDD.count() + " concerning lines"
print "Here are 10 examples:"
for line in badLinesRDD.take(10):
    print line
```

- Primeiro exemplo com PySpark
  - É um shell para executar programar aplicações Spark em linguagem python
  - Para executar:

```
~$ pyspark
```





- Primeiro exemplo com PySpark
  - Criar um RDD para busca de strings
    - Subir um arquivo de texto para o HDFS (em um terminal fora do shell PySpark)
      - ~\$ hdfs dfs -put arquivo.txt
    - Ler o arquivo com a função textFile() (dentro do shell PySpark)
      - >>> texto = sc.textFile("hdfs://node-master:9000/user/root/arquivo.txt")
    - Verificar o que foi carregado no RDD
      - >>> texto.collect()
    - Definir a string a ser buscada
      - >>> resultado = texto.filter(lambda line: "texto a ser procurado" in line)
    - Para exibir a primeira ocorrência da string
      - >>> resultado.first()
    - Para contar a quantidade de ocorrências da string
      - >>> resultado.count()
    - Para gravar os dados e poder utilizar novamente
      - >>> resultado.persist



- Primeiro exemplo com PySpark
  - Criar um RDD para busca de strings
    - Exibir apenas algumas linhas de texto
      - >>> resultado.take(5)



• Aplicação *standalone* em Python (sem recorrer ao shell)

```
"""SimpleApp.py"""
from pyspark import SparkContext

sc = SparkContext("local", "SimpleApp")

logData = sc.textFile("hdfs://node-master:9000/user/root/README.md")

numAs = logData.filter(lambda s: 'c' in s).count()
numBs = logData.filter(lambda s: 'd' in s).count()
print "\n\nLines with c: %i, lines with d: %i\n" % (numAs, numBs)
```

• PS: é necessário subir o arquivo README.md ou qualquer outro para o exemplo funcionar

- Combinar map() e reduce()
  - Map() é uma transformação que se aplica sobre cada dado do RDD

```
nums = sc.parallelize([1, 2, 3, 4])
squared = nums.map(lambda x: x * x).collect()
for num in squared:
    print "%i " % (num)
```

• Reduce() é uma transformação que opera sobre dois elementos e retorna um resultado

```
sum = rdd.reduce(lambda x, y: x + y)
```

#### Tarefa:

- Desenvolver uma aplicação utilizando os conceitos anteriores, que realize as transformações de map e reduce sobre o conjunto de dados "conjunto2". Este conjunto de dados deve ser inserido em um RDD no HDFS. Pretende-se que sejam lidos todos os cargos e apresentada a quantidade de pessoas nos mesmos.
- Conjunto de dados disponível em: https://goo.gl/A3MhFS
  - Datasets > conjunto2.csv

- A "função" lambda
  - Permite criar pequenas funções "anônimas" que retornam o resultado de uma operação sobre os seus argumentos
  - Como exemplo lambda a,b: a + b, retorna o resultado da soma de a + b.
  - Estas funções podem ser utilizadas para quaisquer operações que forem necessárias, entretanto estão restritas a apenas uma expressão
  - Exemplos (em Python):
    - Função lambda como retorno de uma função def make\_incrementor(n):

```
def make_incrementor(n):
    return lambda x: x + n
>>> f = make_incrementor(42)
>>> f(0)
42
>>> f(1)
43
```

 Guia para programação de RDD em Python: <a href="https://spark.apache.org/docs/latest/rdd-programming-guide.html#resilient-distributed-datasets-rdds">https://spark.apache.org/docs/latest/rdd-programming-guide.html#resilient-distributed-datasets-rdds</a>

- Exemplos
  - Contagem de palavras

Criar sequências de RDD e salvar para arquivo

```
rdd = sc.parallelize(range(1, 4)).map(lambda x: (x, "palavra " * x))
rdd.saveAsSequenceFile("hdfs://node-master:9000/user/ubuntu/saida.rdd")
sorted(sc.sequenceFile("hdfs://node-master:9000/user/ubuntu/saida.rdd").collect())
```

- Exemplos
  - Passagem de parâmetros em funções

```
"""MyScript.py"""
if __name__ == "__main__":
    def myFunc(s):
        words = s.split(" ")
        return len(words)

    sc = SparkContext(...)
    sc.textFile("arquivo.txt").map(myFunc)
```

#### Tarefa:

- Suponha que você precisa desenvolver um aplicativo móvel que exiba as informações das linhas de ônibus de uma determinada cidade.
- Para isso, lhe é fornecido um conjunto de dados "onibus.tar", disponível em: https://goo.gl/A3MhFS
  - Datasets > onibus.tar
- Deve-se recorrer ao Spark, utilizando os conceitos estudados até o momento, e implementar as transformações de map() e reduce() sobre o conjunto de dados fornecido. Este conjunto de dados deve ser inserido em um RDD no HDFS.
- Pretende-se que a aplicação seja capaz de associar as informações dos três arquivos que compõem o conjunto de dados e apresente como saída:
  - O número e nome da linha de ônibus
  - Os horários e o nome dos pontos em que essa linha passa

Fonte dos dados:

Dados abertos da UFPR: http://dadosabertos.c3sl.ufpr.br/curitibaurbs/