# BIGDATA







Disciplina: Introdução ao Big Data

Tema da Aula: Spark Core

**Prof. Samuel Otero Schmidt** 



# Processamento MapReduce e Sizing

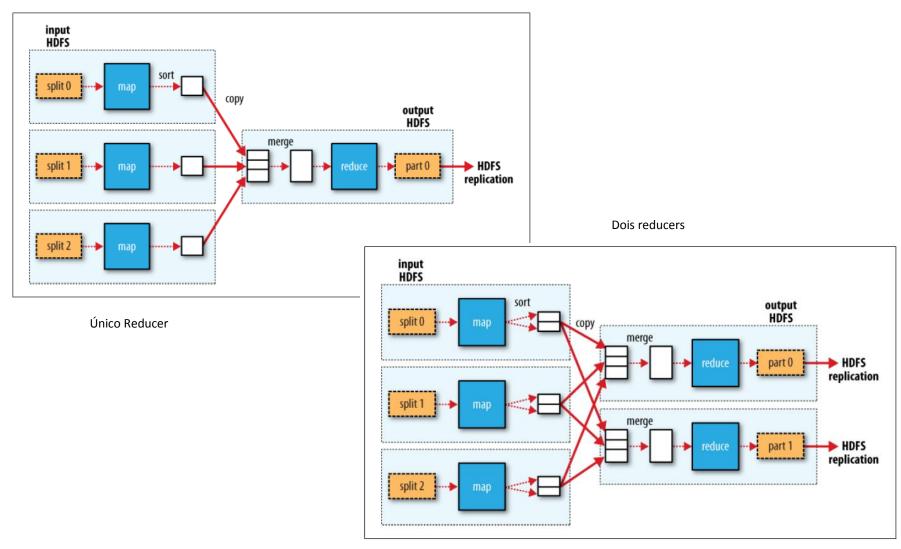
Extras: Perfis de Profissionais de Big Data





#### Fluxo do Processamento MapReduce

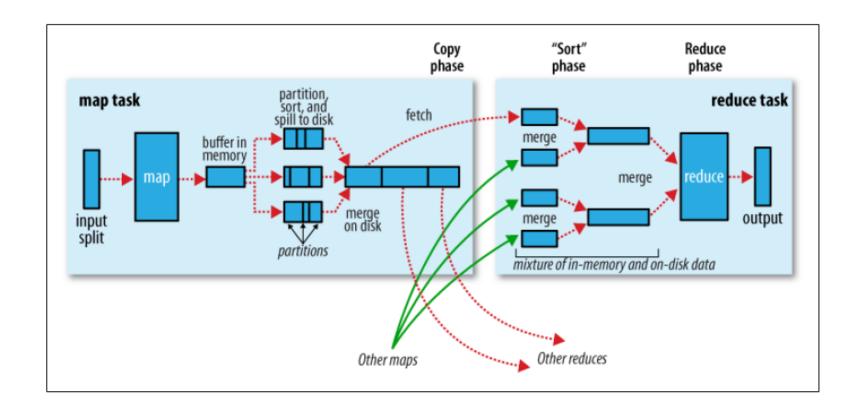




Fonte: White (2012)

#### Fluxo entre Map e Reduce – Shuffle e Sort





Fonte: White (2012)





#### Racional para definir Sizing do HDFS

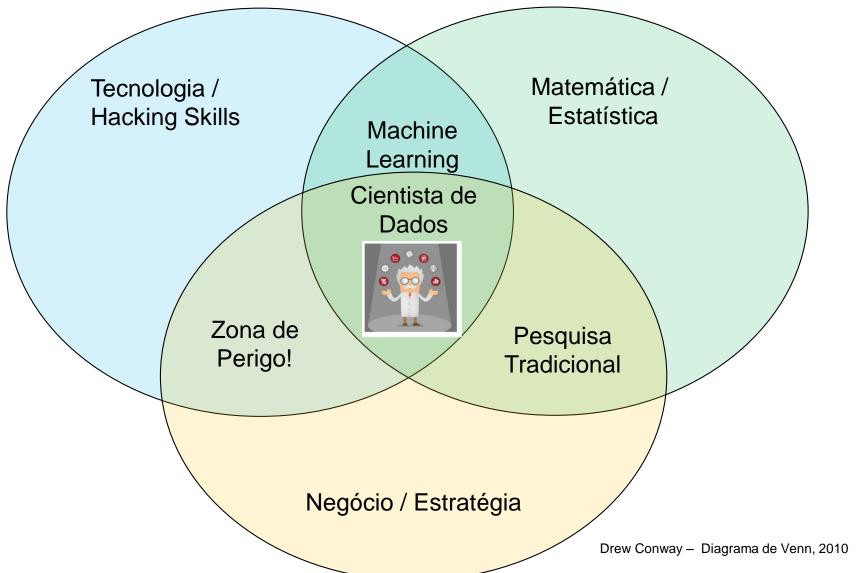


Identificaçao do Consumo	Descrição	Total Disponível (TBs)
1	Espaço Bruto (10 DNs x 12 Discos x 4 TBs)	480
2	Saldo = (ID 1) - (Espaço consumido por formatação do disco e file systems ext4 = 10%)	432
3	Saldo = (ID 2) - (Espaço reservado para Tarefas MapReduce - Arquivos intermediários - área de work. Parâmetro: dfs.datanode.du.reserved = 25% de cada disco = 0,9 TB))	324
4	Saldo = (ID 3) / (Quantidade de replicas = 3)	108
5	Saldo = (ID 4) - (ID 4)*(% de espaço reservado backup)	54
6	Saldo final disponível para uso	54



#### Cientista de Dados (Data Scientist)







## Perfis profissionais para atuar em iniciativas de Big Data



Perfis na Camada 1

- Arquiteto de Solução
- Administrador Linux
- Redes
- Infraestrutura Física / Cloud
- Segurança de Dados
- SQL
- NoSQL
- Desenvolvimento de software básico

Perfis na Camada 2

- Desenvolvimento Avançado de Software
- Modelagem de Dados
- Qualidade de Dados
- ETL

Perfis na Camada 3

- Desenvolvimento
   Web
- BI Software
- Data Scientist
- Natural Language Processing
- Visualização

Perfis na Camada 4

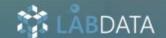
- Gerentes / Lideres
- Evangelista de tecnologia
- Business Owner
- Criador de ideias

Fonte: Izotov (2015)





### **Spark Core**

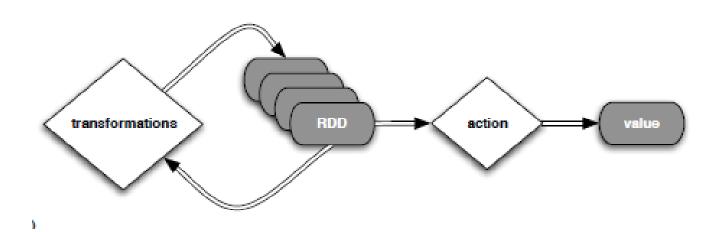




#### Processamento com o RDD



- RDD básico logs= sc.textFile("file:/home/training/webserver.log")
- Transformação RDD hora23=logs.filter(lambda x: "2014:23:00" in x)
- Ação RDD hora23.take(2)



#### Transformações Básicas



- São operações que retornam um novo RDD.
- numeros = sc.paralelize([1, 2, 3])

Envia cada elemento por meio de uma função

squares = nums.map(lambda x: x\*x) # => [1,4,9]

Mantem os elementos apenas que passam no filtro

even = squares.filter(lambda x: x % 2 == 0) # => [4]

Similar ao map, mas pode fazer com que cada item fique mapped com 0 ou mais itens.

• mumeros.flatmap(x => 1 to x) # => [1, 1, 2, 1, 2, 3]



#### **Ações Básicas**



- Retorna um valor final do programa.
- numeros = sc.paralelize([1, 2, 3])

Recupera o conteúdo de um RDD como se fosse uma coleção local.

numeros.collect() # => [1 ,2, 3]

Retorna os primeiro X elementos

numeros.take(2) # => [1,2]

Retorna a quantidade de elementos

numeros.count() # => 3

Merge dos elementos com uma função associativa

numeros.reduce(lambda x, y: x + y) # => [1,2,3]

Escrever os elementos em um arquivo texto

numeros.saveAsTextFile("hdfs://arquivo.txt")



#### **Criando Contexto do Spark**



```
import spark.SparkContext
import spark.SparkContext._
val sc = new SparkContext("masterUrl", "name", "sparkHome", Seq("app.jar"))
import spark.api.java.JavaSparkContext;
JavaSparkContext sc = new JavaSparkContext(
   "masterUrl", "name", "sparkHome", new String[] {"app.jar"}));
from pyspark import SparkContext
sc = SparkContext("masterUrl", "name", "sparkHome", ["library.py"]))
```



#### **Operações com Chave-Valor**



- Retorna um valor final do programa.
- animais = sc.paralelize([(elefante, 1), (gato, 1), (gato, 2)])

Observação - Implementa automaticamente o combiner no lado do map:

- animais.reduceByKey(lambda x, y: x + y) # => [gato ,3], [elephante ,1]
- animais.groupByKey() # => [gato, Seq(1, 2)], [elefante, Seq(1)]
- animais.sortByKey() # => [gato, 1], [gato, 2], [elefante, 1]

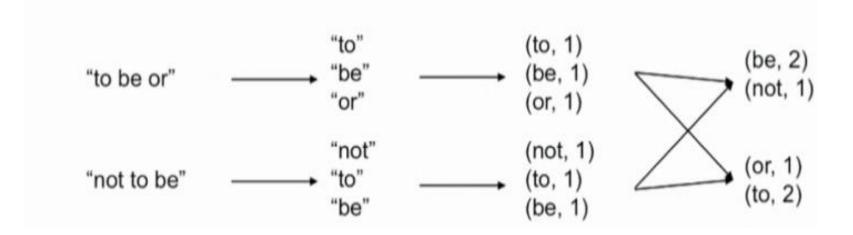


#### **Exemplo: Conta Palavras**



linhas = sc.textFile("hamlet.txt")

```
contagem = linhas.flatMap(lambda linha: linha.split(" ") \
.map(lambda palavra: (palavra, 1)) \
.reduceByKey(lambda x, y: x + y)
```



#### Pares de RDDs



- Pares de RDD são formas especiais de RDD
  - Cada elemento tem que ser um par de chave-valor
  - Chave e valor podem ser de qualquer tipo
  - Utiliza algoritmos MapReduce
  - Funções comuns para processamento de dados podem ser utilizadas, exemplo: sort, join, group by.

```
(key1, value1)
(key2, value2)
(key3, value3)
...
```



#### Criando Pares de RDDs



- O primeiro passo do workflow de processamento é obter os pares de chave-valor.
- Operações frequentemente utilizadas para criar os pares de RDD: map, flatMap, keyBy.
- Exemplo, criando pares de RDD separado por tabulação:





#### Exemplo de Web Logs – Chave pelo ID do usuário



```
> sc.textFile(logfile) \
 Python
             .keyBy(lambda line: line.split(' ')[2])
        > sc.textFile(logfile) \
  Scala
             .keyBy(line => line.split(' ')(2))
                User ID
56.38.234.188 - 99788 "GET /KBDOC-00157.html HTTP/1.0" ...
56.38.234.188 - 99788 "GET /theme.css HTTP/1.0" ...
        17.59 - 25254 "GET /KBDOC-00230.html HTTP/1.0" ...
(99788,56.38.234.188 - 99788 "GET /KBDOC-00157.html...)
(99788,56.38.234.188 - 99788 "GET /theme.css...)
(25254,203.146.17.59 - 25254 "GET /KBDOC-00230.html...)
```





#### **Exemplo de Pares com Valores Complexos**



- Entrada: Lista de código postal com as respectivas latitudes e longitudes
- Saída: código postal (chave) e latitude / longitude pares (valores)

```
00210 43.005895 -71.013202

00211 43.005895 -71.013202

00212 43.005895 -71.013202

00213 43.005895 -71.013202

00214 43.005895 -71.013202

... (00210, (43.005895, -71.013202))

(00211, (43.005895, -71.013202))

(00212, (43.005895, -71.013202))

(00213, (43.005895, -71.013202))

...
```

```
> sc.textFile(file)
.map(lambda line: line.split())
.map(lambda fields: (fields[0],(fields[1],fields[2])))

> sc.textFile(file).
map(line => line.split('\t')).
map(fields => (fields(0),(fields(1),fields(2))))

00210  43.005895  -71.013202
01014  42.170731  -72.604842
01062  42.324232  -72.67915
01263  42.3929  -73.228483
...

(00210,(43.005895,-71.013202))
(01014,(42.170731,-72.604842))
(01062,(42.324232,-72.67915))
(01263,(42.3929,-73.228483))
...
```



### Exemplo de Web Logs – Realizando Join entre pares de RDD



```
weblogs
56.38.234.188 - 99788 "GET /KBDOC-00157.html HTTP/1.0" ...
56.38.234.188 - 99788 "GET /theme.css HTTP/1.0" ...
203.146.17.59 - 25254 "GET /KBDOC-00230.html HTTP/1.0" ...
221.78.60.155 - 45402 "GET /titanic 4000 sales.html HTTP/1.0" ...
65.187.255.81 - 14242 "GET /KBDOC-00107.html HTTP/1.0" ...
                                Requested File
                User ID
                        ioin
       kblist
       KBDOC-00157: Romin Novelty Note 3 - Back up files
       KBDOC-00230:Sorrento F33L - Transfer Contacts
       KBDOC-00050: Titanic 1000 - Transfer Contacts
       KBDOC-00107: MeeToo 5.0 - Transfer Contacts
       KBDOC-00300: iFruit 5A - overheats
          Article ID
                                    Article Title
```





## Exemplo de Web Logs – Passo 1A) Map (docid, userid)



```
> import re
> def getRequestDoc(s):
    return re.search(r'KBDOC-[0-9]*',s).group()
> kbreqs = sc.textFile(logfile)
    .filter(lambda line: 'KBDOC-' in line) \
    .map(lambda line: (getRequestDoc(line),line.split(' ')[2])) \
    .distinct()
56.38.234.188 - 99788 "GET /KBDOC-00157.html HTTP/1.0" ...
56.38.234.188 - 99788 "GET /theme.css HTTP/1.0" ...
203.146.17.59 - 25254 "GET /KBDOC-00230.html HTTP/1.0"
221.78.60.155 - 45402 "GET /titanic 4000 sales.html
                                               kbregs
65.187.255.81 - 14242 "GET /KBDOC-00107.html HTTP/1.
                                               (KBDOC-00157,99788)
                                               (KBDOC-00203,25254)
                                               (KBDOC-00107,14242)
```





## Exemplo de Web Logs – Passo 1B) Map (docid, nome do artigo)



```
> kblist = sc.textFile(kblistfile) \
    .map(lambda line: line.split(':')) \
    .map(lambda fields: (fields[0],fields[1]))
KBDOC-00157:Ronin Novelty Note 3 - Back up files
KBDOC-00230:Sorrento F33L - Transfer Contacts
KBDOC-00050: Titanic 1000 - Transfer Contacts
KBDOC-00107:MeeToo 5.0 - Transfer Contacts
KBDOC-00206:iFruit 5A - overheats
               kblist
              (KBDOC-00157, Ronin Novelty Note 3 - Back up files)
              (KBDOC-00230, Sorrento F33L - Transfer Contacts)
              (KBDOC-00050, Titanic 1000 - Transfer Contacts)
              (KBDOC-00107, MeeToo 5.0 - Transfer Contacts)
```





## Exemplo de Web Logs – Passo 2) Join pela chave docid



```
> titlereqs = kbreqs.join(kblist)
kbregs
                                     kblist
                                    (KBDOC-00157, Ronin Novelty Note 3 - Back up files)
(KBDOC-00157,99788)
(KBDOC-00230,25254)
                                    (KBDOC-00230, Sorrento F33L - Transfer Contacts)
(KBDOC-00107,14242)
                                    (KBDOC-00050, Titanic 1000 - Transfer Contacts)
                                    (KBDOC-00107, MeeToo 5.0 - Transfer Contacts)
    (KBDOC-00157, (99788, Ronin Novelty Note 3 - Back up files))
    (KBDOC-00230, (25254, Sorrento F33L - Transfer Contacts))
    (KBDOC-00107, (14242, MeeToo 5.0 - Transfer Contacts))
```





## Exemplo de Web Logs – Passo 3) Mapeando os resultados pelo formato desejado: (userid, título)



```
> titlereqs = kbreqs.join(kblist) \
.map(lambda (docid, (userid, title)): (userid, title))
```

```
(KBDOC-00157, (99788, Ronin Novelty Note 3 - Back up files))

(KBDOC-00230, (25254, Sorrento F33L - Transfer Contacts))

(KBDOC-00107, (14242, MeeToo 5.0 - Transfer Contacts))
...
```

```
(99788,Ronin Novelty Note 3 - Back up files)
(25254,Sorrento F33L - Transfer Contacts)
(14242,MeeToo 5.0 - Transfer Contacts)
...
```





## Exemplo de Web Logs – Passo 4) GroupByKey userid - Agrupando por chave



```
> titlereqs = kbreqs.join(kblist) \
   .map(lambda (docid,(userid,title)): (userid,title)) \
   .groupByKey()
```

```
(99788,Ronin Novelty Note 3 - Back up files)

(25254,Sorrento F33L - Transfer Contacts)

(14242,MeeToo 5.0 - Transfer Contacts)
...
```



Note: values are grouped into Iterables





## Exemplo de Web Logs – Passo 5) print - Saída (output)



```
> for (userid, titles) in titleregs.take(10):
    print 'user id: ',userid
     for title in titles: print '\t', title
user id: 99788
  Ronin Novelty Note 3 - Back up files
  Ronin S3 - overheating
                                      (99788, [Ronin Novelty Note 3 - Back up files,
                                            Ronin S3 - overheating])
user id: 25254
                                      (25254, [Sorrento F33L - Transfer Contacts])
  Sorrento F33L - Transfer Cont
                                      (14242, [MeeToo 5.0 - Transfer Contacts,
user id: 14242
                                            MeeToo 5.1 - Back up files,
                                            iFruit 1 - Back up files,
  MeeToo 5.0 - Transfer Contact
                                            MeeToo 3.1 - Transfer Contacts)
  MeeToo 5.1 - Back up files
  iFruit 1 - Back up files
  MeeToo 3.1 - Transfer Contacts
```





#### **Exercício 5 - Spark**

Abra o arquivo de exercícios de Spark.





#### Prof. MSc. Samuel Otero Schmidt



www.linkedin.com/pub/samuel-otero-schmidt/16/358/a98



@schmidt\_samuel



Schmidt\_Samuel / Samuel Otero Schmidt



schmidt-samuel@usp.br





#### Referências Bibliográficas



Patrick Wendell. The Future of Apache Spark, Spark Summit, 2014. Disponivel em: e spark-summit.org/wp-content/uploads/2014/07/Future-of-Spark-Patrick-Wendell.pdf

ZAHARIA, Matei et al. Spark: cluster computing with working sets. In: **Proceedings of the 2nd USENIX conference on Hot topics in cloud computing**. 2010. p. 10-10.

ZAHARIA, Matei et al. Learning Spark: Lightning-fast Data Analysis, O'Reilly Media, 2015.

http://databricks.com/blog/2014/11/05/spark-officially-sets-a-new-record-in-large-scale-sorting.html

Ryza, Sandy; Uri Laserson; Sean Owen; Josh Wills. Advanced Analytics with Apache Spark: The Book, O'Reilly Media, 2015.

MapR. The Future of Hadoop is Right Now, 2014. Disponível em: https://www.mapr.com/wwgd

**Kestelyn, J.** How Edmunds.com Used Spark Streaming to Build a Near Real-Time Dashboard, 2014. Disponível em:

http://blog.cloudera.com/blog/2015/03/how-edmunds-com-used-spark-streaming-to-build-a-near-real-time-dashboard/

Lee, Jungryong. Big Telco, Bigger real-time Demands: Moving Towards Real-time analytics - Jungryong Lee (SK Telecom), 2014. Disponível em: <a href="https://spark-summit.org/2014/talk/big-telco-bigger-real-time-demands-moving-towards-real-time-analytics">https://spark-summit.org/2014/talk/big-telco-bigger-real-time-demands-moving-towards-real-time-analytics</a>

Shapira, Gwen, Jonathan Seidman, Ted Malaska, Mark Grover, Hadoop Application Architectures, O'Reilly Media, Inc., 2015.

http://stanford.edu/~rezab/sparkclass/slides/itas\_workshop.pdf

WHITE, Tom. Hadoop: The definitive guide. "O'Reilly Media, Inc.", 2012.

Sawant, N; Shah, H. Big Data Application Architecture Q&A, 2013

Izotov, I. Finding the right people for your Hadoop initiative, 2015. <a href="https://www.linkedin.com/pulse/finding-right-people-your-hadoop-initiative-igor-izotov">https://www.linkedin.com/pulse/finding-right-people-your-hadoop-initiative-igor-izotov</a>

Conway, D. The Data Science Venn Diagram, 2010. <a href="http://drewconway.com/zia/2013/3/26/the-data-science-venn-diagram">http://drewconway.com/zia/2013/3/26/the-data-science-venn-diagram</a>

WHITE, Tom. Hadoop: The definitive guide. "O'Reilly Media, Inc.", 2012.

ITAS - http://stanford.edu/~rezab/sparkclass/slides/itas\_workshop.pdf



