

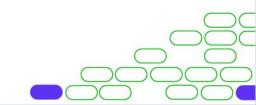
Faculdade



Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 1. Introdução ao ecossistema Hadoop

Aula 1.1. Introdução ao Hadoop



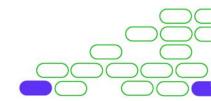




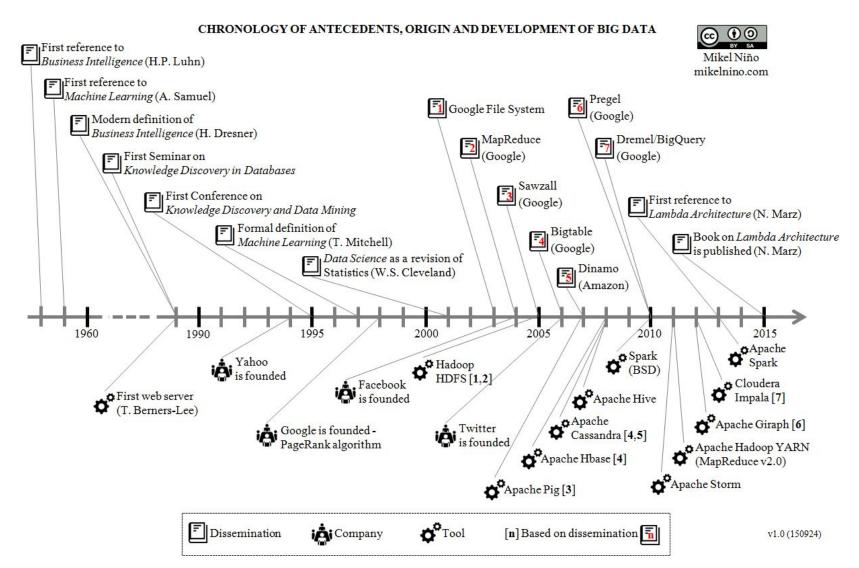


Nesta aula

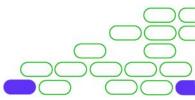
- Linha do tempo Big Data.
- Introdução ao ecossistema Hadoop.
- Distribuições Hadoop.
- Escalabilidade.
- Clusters.
- Hadoop Core.
- Frameworks Hadoop.



















- Hadoop é um framework, de código aberto, para leitura, armazenamento e processamento de big-data.
- Seu código foi implementado em Java.
- Se caracteriza como processamento confiável, escalável, e distribuído.
- Pode ser rodado em hardwares comuns.
- É projetado para detectar e ser tolerante a falhas.

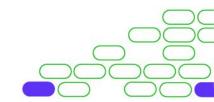




YD2

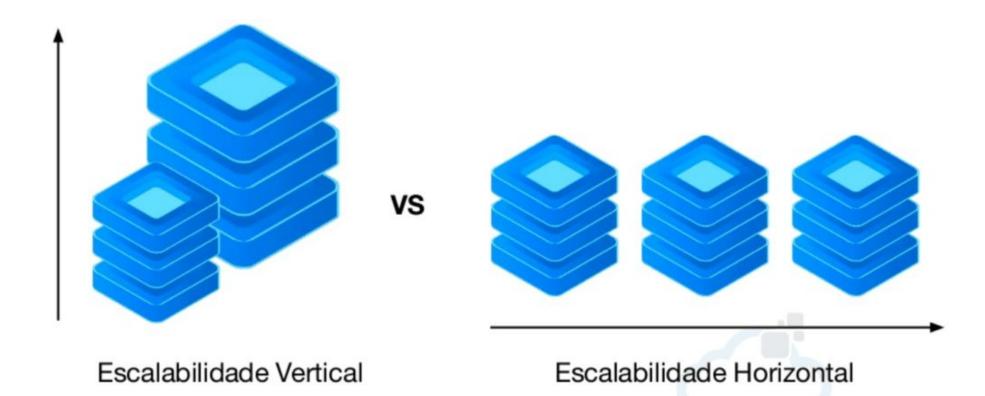
- Distro código-aberto:
 - Apache Hadoop.
- Distros comerciais:
 - Cloudera Hadoop.
 - Hortonworks Hadoop.
 - MapR Hadoop.
 - AWS Elastic MapReduce (EMR).
 - Microsoft Azure HDInsight.
 - Google Cloud Dataproc.

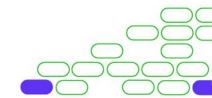








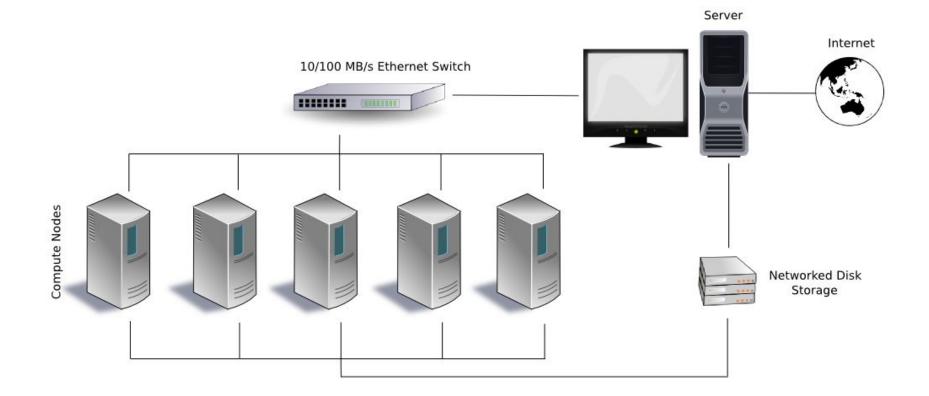


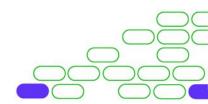




Clusters

Agrupamentos de computadores que trabalham juntos. Podem ser gerenciados por um único computador e provêm armazenamento, processamento e intercâmbio de recursos.







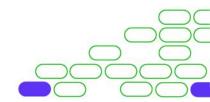


Nodo ou nó:

Nodo ou nó é o nome que se dá a um computador individual, dentro de um cluster. Existe o nó master (ou driver), que gerencia e distribui o trabalho entre os demais nós, chamados de nós workers (ou slaves).

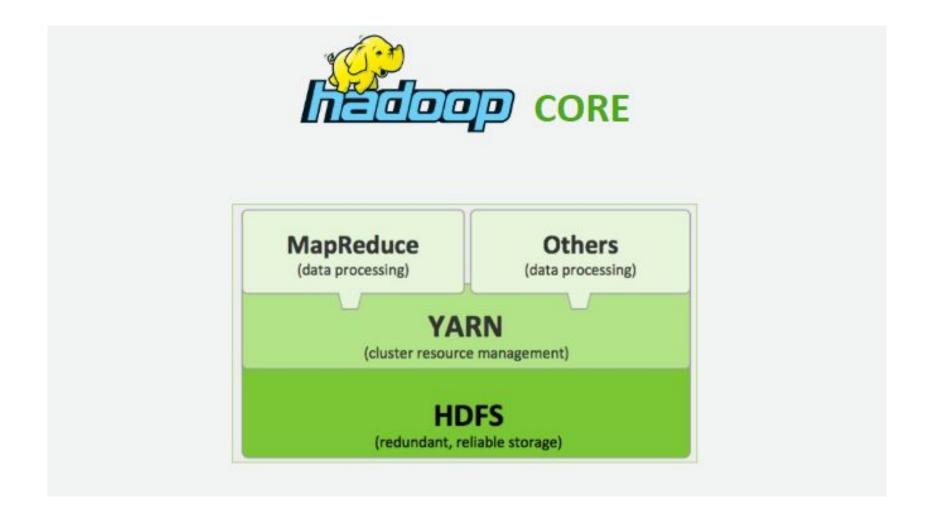
Daemon:

Se dá o nome de daemon ao programa (job ou serviço), que é executado em um nó. Esses daemons podem ser dos mais diversos possíveis.

























- Hive: abstrai a complexidade de códigos Java em SQL.
- Hbase: banco de dados NOSQL.
- Spark: executa processamento massivo de dados em memória RAM.
- **Sqoop:** possibilita import e export do HDFS.
- ZooKeeper: serviço de coordenação de serviços distribuídos.
- Ambari: gerenciamento de clusters Hadoop.
- Ranger: gerencia a segurança de clusters Hadoop.
- Atlas: serviço de governança.
- Nifi: serviço para automatizar fluxos de dados.
- Kafka: serviço de mensagens para fluxo de dados em streaming.

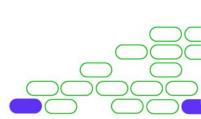
















- Hadoop é um framework completo, para leitura, armazenamento e manipulação de big data.
- O Hadoop se aproveita de clusterização, para prover escalabilidade horizontal.
- Sua estrutura o torna confiável e tolerante a falhas.





XP_e

- ☐ Hadoop Core: HDFS.
- O que é o HDFS?
- Estrutura do HDFS.
- Como o HDFS funciona?



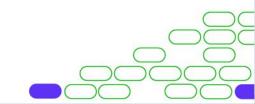


Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 1. Introdução ao ecossistema Hadoop

Aula 1.2. Introdução ao HDFS



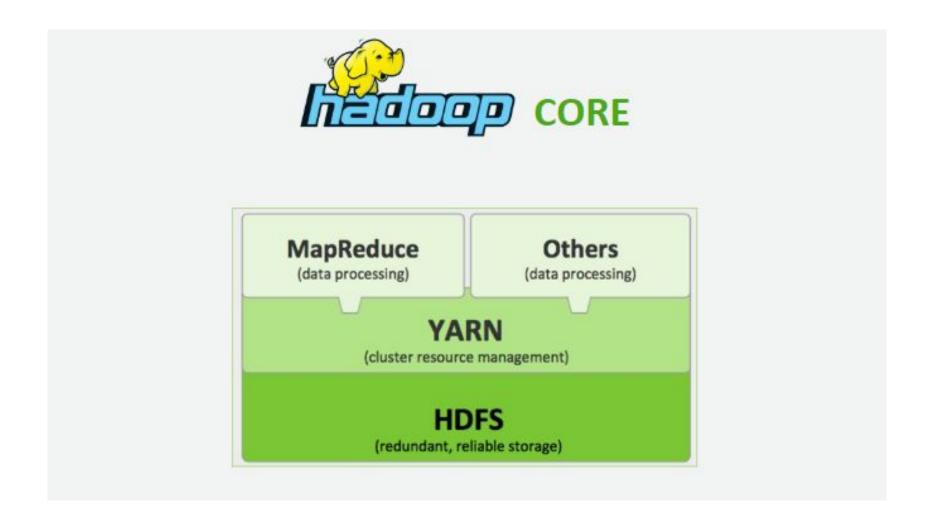


- Hadoop Core: HDFS.
- O que é o HDFS?
- Estrutura do HDFS.
- Como o HDFS funciona?



Hadoop Core: HDFS









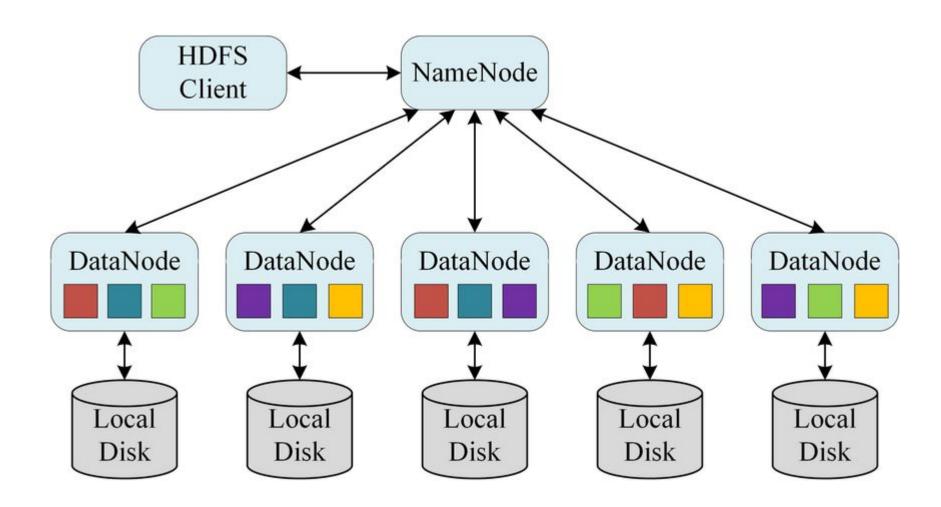


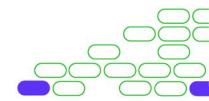
- HDFS: Hadoop Distributed File System.
- Baseado no Google File System (GFS).
- Sistema de armazenamento:
 - Escalável.
 - Tolerante a falhas.
 - Aceita dados tabulares e NOSQL.
- Possui fator de replicação (padrão 3).



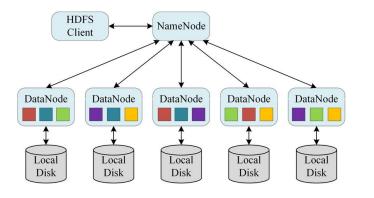


Estrutura do HDFS



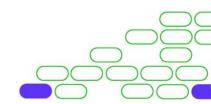


Estrutura do HDFS





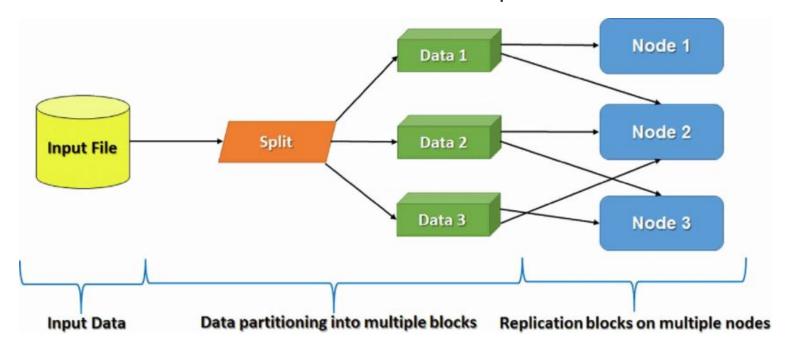
- NameNode:
 - Gerencia o Namespace.
 - Responsável por armazenar o metadado dos demais clusters.
- Secondary NameNode:
 - Disponibiliza pontos de verificação e manutenção do NameNode.
- DataNode:
 - Responsável por armazenar os blocos de arquivos.

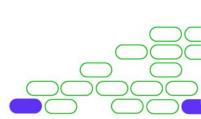




XP:

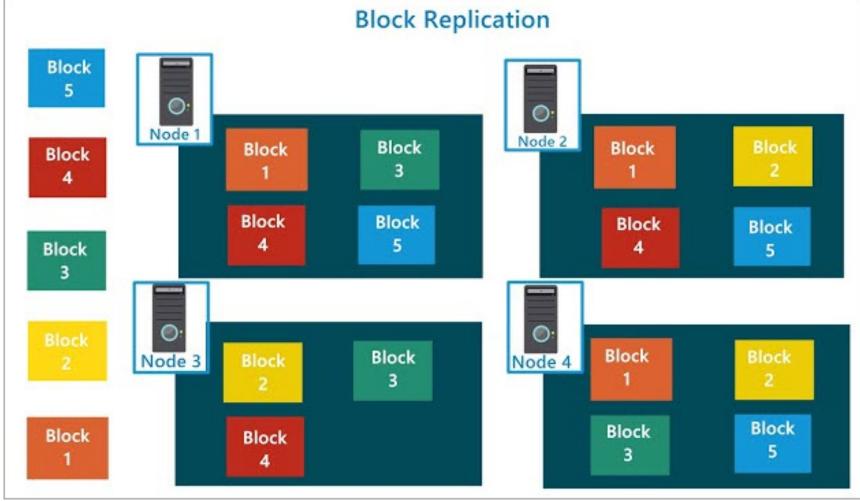
- Os dados são separados em blocos.
 (tamanho padrão de 128 MB por bloco)
- Cada bloco é replicado e armazenado em um DataNode.
- O NameNode armazena os metadados correspondentes.



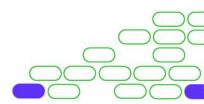
















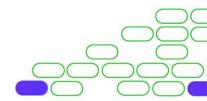
- HDFS é o método de armazenando distribuído utilizado pelo Hadoop.
- HDFS é constituído pelo NameNode e DataNodes.
- HDFS oferece escalabilidade.
- HDFS é tolerante a falhas.





XP₂

- ☐ Hadoop Core: YARN.
- O que é o YARN?
- Estrutura do YARN.



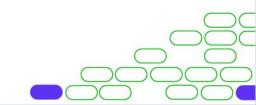




Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 1. Introdução ao ecossistema Hadoop

Aula 1.3. Introdução ao YARN





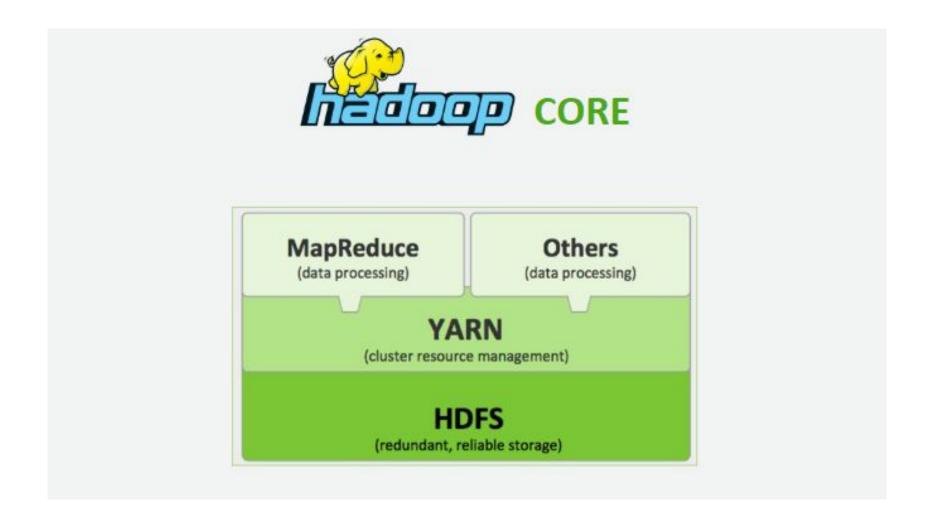
XD₂

- ☐ Hadoop Core: YARN.
- O que é o YARN?
- Estrutura do YARN.



Hadoop Core: YARN





O que é o YARN?





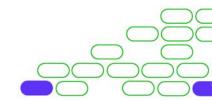
- YARN: Yet Another Resource Negotiator.
- Foi desenvolvido a partir da versão 2.0 do Hadoop.
- Realiza o gerenciamento dos recursos, otimizado para o processamento paralelo.
- Gerencia e monitora os jobs (serviços) dos nós.
- Provê os recursos aos nós apenas quando necessário, sob requisição.





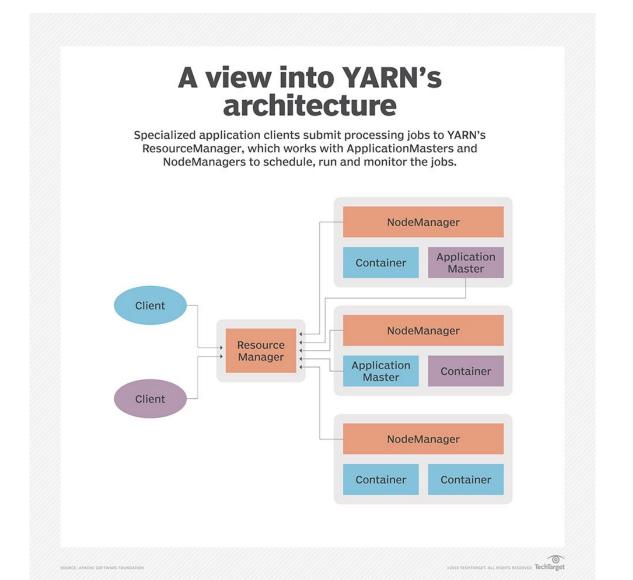


- Resource Manager: gerenciador global dos jobs e recursos.
- Node Manager: é inicializado em cada nó, monitora os recursos do container e reporta ao Resource Manager.
- Application Master: é inicializado um para cada job, ele gerencia a tarefa negociando recursos com o Node Manager.
- Container: unidade de alocação de recursos (memória, processamento),
 controlado pelo Node Manager.















- YARN é o gerenciador de recursos e atividades do Hadoop.
- Um Resource Manager gerencia todos os recursos.
- Um Node Manager por nó gerencia os containers.
- Um Application Master gerencia cada atividade.





XP:

- ☐ Hadoop Core: MapReduce.
- O que é o MapReduce?
- Funcionamento do MapReduce.



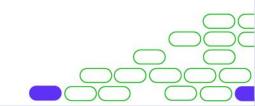


Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 1. Introdução ao ecossistema Hadoop

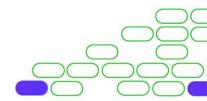
Aula 1.4. Introdução ao MapReduce





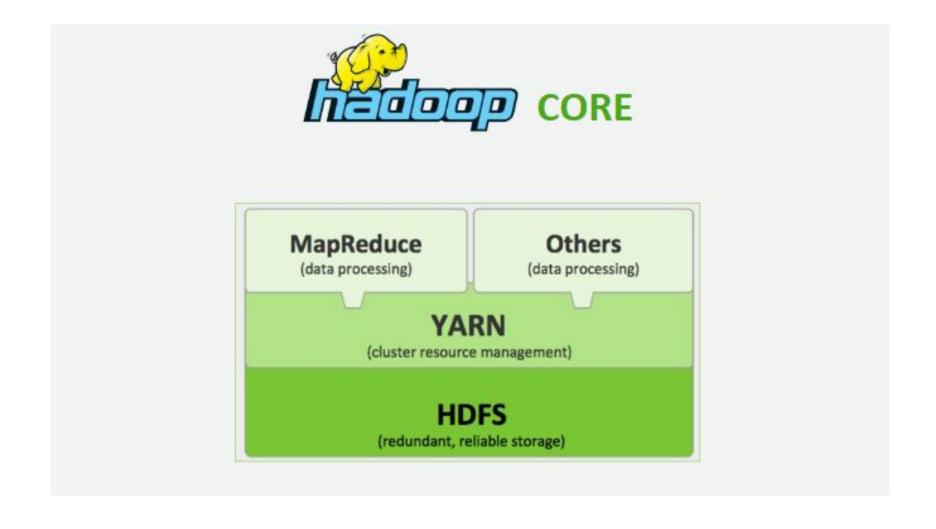
YDA

- ☐ Hadoop Core: MapReduce.
- O que é o MapReduce?
- Funcionamento do MapReduce.







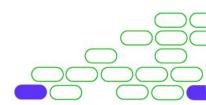








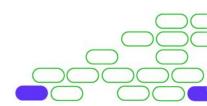
- MapReduce: modelo de programação para o processamento massivo de dados, de forma paralela e distribuída.
- Projetado para funcionar independente da quantidade e como os dados estejam distribuídos entre os clusters.
- Incremento considerável na velocidade de processamento de big data utilizando a arquitetura convencional.







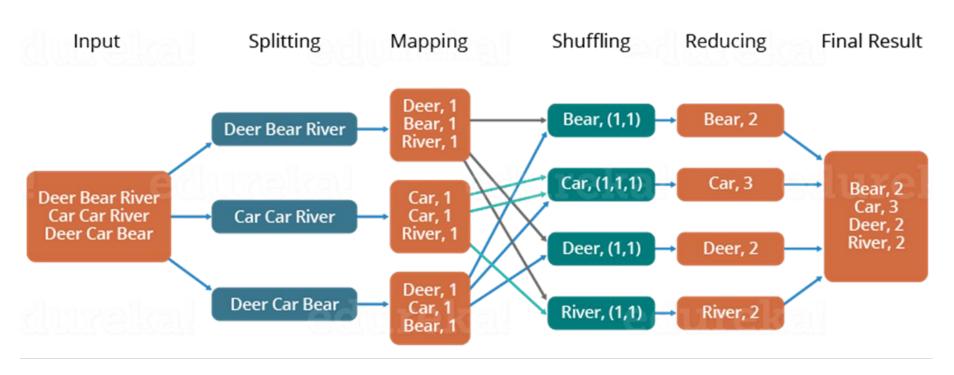
- Splitting (separação): os dados são divididos entre os clusters inerente à estrutura HDFS.
- Mapping (mapeamento): na fase de mapeamento cada cluster faz uma tarefa individual em seus elementos.
- Shuffling (embaralhamento): nessa fase o resultado de Mapping de todos os clusters são reunidos e ordenados em ordem alfabética.
- Reducing (redução): nesta fase, com as chaves já
 ordenadas, realiza-se outra tarefa para extrair o resultado.

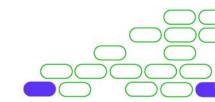




Funcionamento do MapReduce

The Overall MapReduce Word Count Process

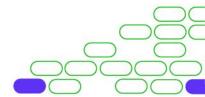






Conclusão

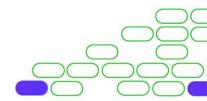
- O processo de MapReduce funciona, independente do tamanho e quantidade de clusters.
- Cada cluster realiza o processo de forma independente e em paralelo,
 durante a fase de Mapping.
- É de suma importância na fase de Shuffling a ordenação de todos os resultados. Isso é feito de forma automática pelo MapReduce.
- É papel do operador implementar os processos Mapping e Reducing. O Hadoop permite programar nas mais diversas linguagens: Java, Python, R etc.





XP_e

- O que é uma Máquina Virtual?
- Virtual Machine Softwares.
- Oracle VM VirtualBox.





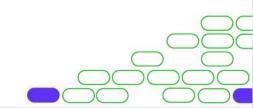
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 2. Apresentação do Ambiente

Aula 2.1. Máquina Virtual

Prof. Silas Liu





XP_e

- ☐ O que é uma Máquina Virtual?
- Virtual Machine Softwares.
- Oracle VM VirtualBox.



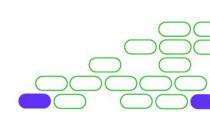


O que é uma Máquina Virtual?



Máquina Virtual
 (Virtual Machine):

É uma ferramenta para simular um sistema operacional dentro do seu computador local.









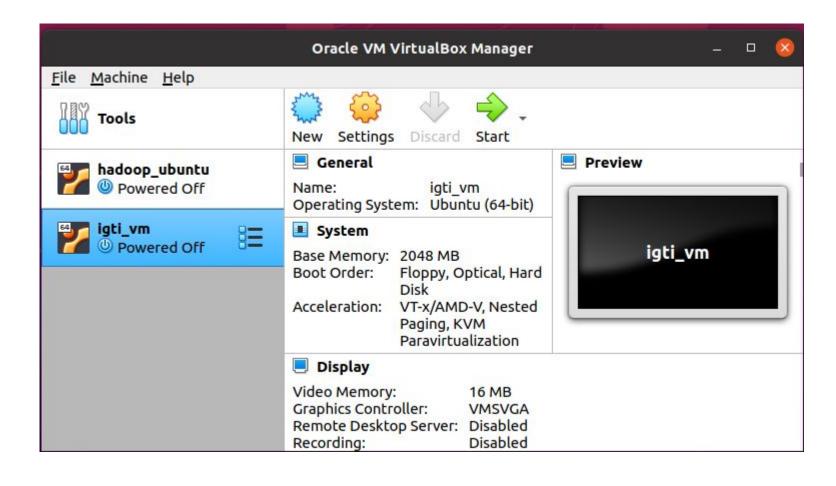


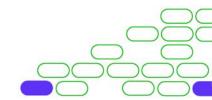




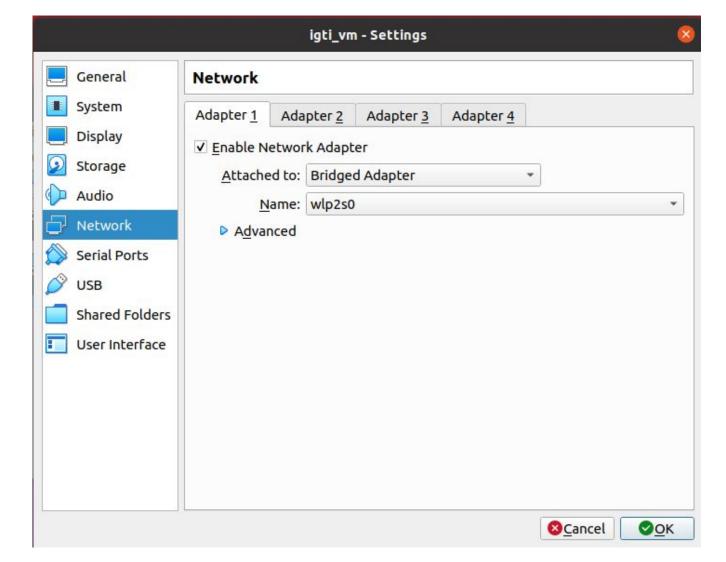




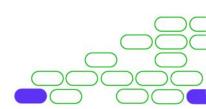




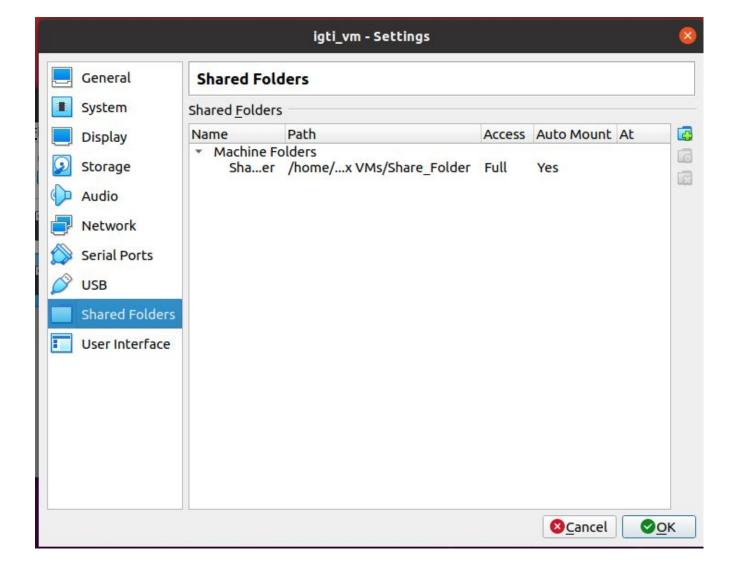




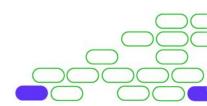








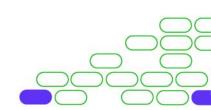






Conclusão

- Máquinas Virtuais (Virtual Machines) são softwares que emulam outros sistemas operacionais.
- Com eles é possível rodar um ambiente Linux em um ambiente Windows ou vice-versa.
- Ideal para estudar outros SOs e aplicar testes em ambientes fechados.
- É preciso ter o ISO do SO a instalar, como em um PC real.
- Utilizaremos o Oracle VM VirtualBox.





XP_e

- Terminal Linux.
- Comandos CLI Linux.
- Configurações do SO.





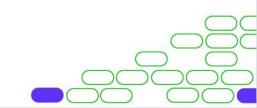
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 2. Apresentação do Ambiente

Aula 2.2. Comandos CLI no Ambiente Linux

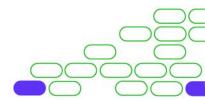
Prof. Silas Liu





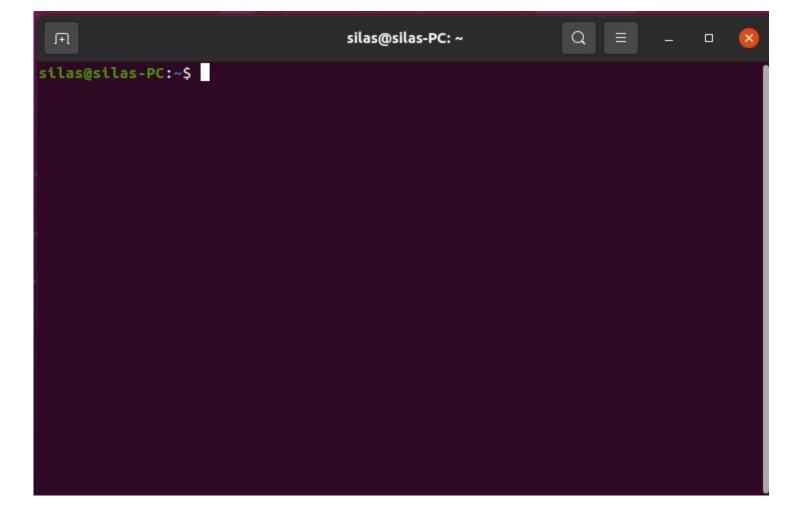
YD2

- Terminal Linux.
- Comandos CLI Linux.
- Configurações do SO.

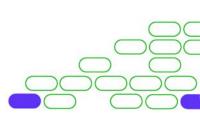


Terminal Linux







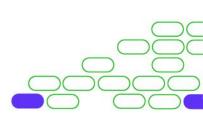




```
cd
               mudar de diretório (para a pasta pessoal ~)
               mudar para a pasta pessoal (~)
cd ~
cd /
               mudar para o diretório raiz ( / )
cd dir
               mudar para o diretório dir
cd ..
               subir um diretório
          conteúdo do diretório atual
cp orig dest
                   copia origem ao destino
mv orig dest
                   move origem ao destino
rm file
               deleta o arquivo
rm -R dir
               deleta recursivo o diretório e todo seu conteúdo
cat file
               imprime o conteúdo do arquivo
mkdir dir
               cria um diretório
wget url
               download de arquivo do url no diretório atual
nano file
               abre o arquivo no editor de texto nano
```













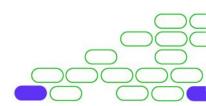
\$ sudo apt-get update update do SO

\$ sudo apt-get upgrade upgrade do SO

\$ sudo apt-get install virtualbox-guest-utils instalar o bloco virtualbox

\$ sudo adduser \$USER vboxsf

\$ Sudo reboot







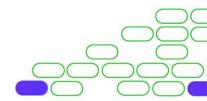
- Através do Terminal podemos entrar os comandos CLI.
- Comandos CLI representam Command Line Interface.
- É importante saber os principais comandos CLI do Linux, já que os comandos no Hadoop são semelhantes aos CLI do Linux.





XP₌

- ☐ Instalação do Hadoop.
- Ativando o Hadoop.
- Acessando o Hadoop.





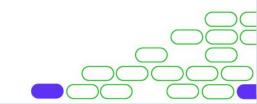
Faculdade P

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 3. Hadoop na Prática

Aula 3.1. Instalação do Hadoop

Prof. Silas Liu





YDA

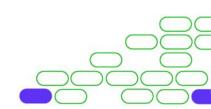
- Instalação do Hadoop.
- Ativando o Hadoop.
- Acessando o Hadoop.







- Instalação do Java.
- Download do Hadoop (binary).
- Instalação do Hadoop.
- Configuração do Hadoop.
- Acesso SSH.
- Ativando o Hadoop.
- Acessando o Hadoop.



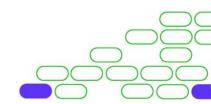






https://hadoop.apache.org/





Download do Hadoop (binary)









Conclusão

- Para instalar o Hadoop, baixamos a versão binária (compactada em tar.gz).
- Após fazer o download e descompactar, ainda é necessário configurarmos corretamente o sistema, bem como os diversos arquivos xml.
- A conexão é feita através de chave SSH.





XP₂

- Dados: Netflix TV Shows and Movies.
- Principais comandos HDFS.





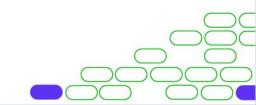
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 3. Hadoop na Prática

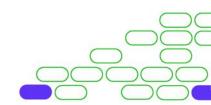
Aula 3.2. Manipulando o HDFS

Prof. Silas Liu





- Dados: Netflix TV Shows and Movies.
- Principais comandos HDFS.



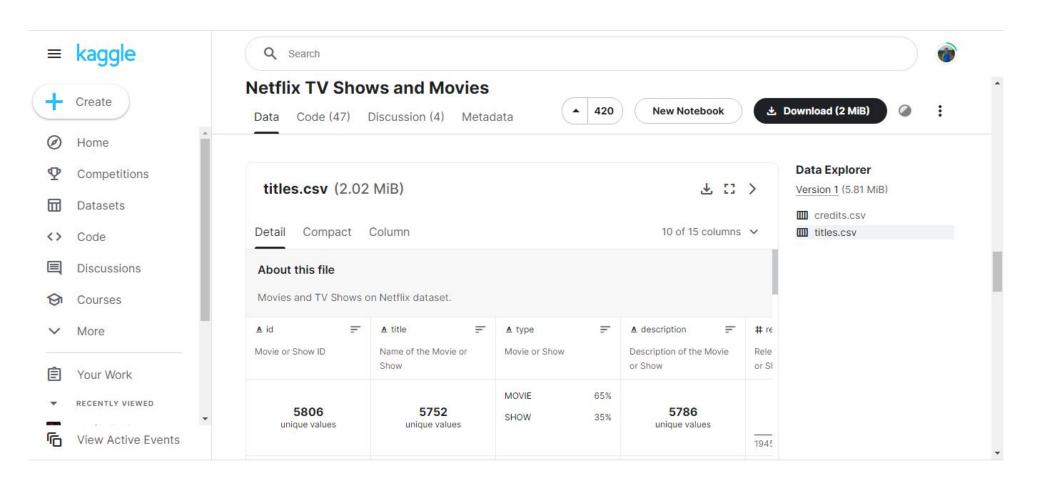


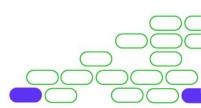


XP:

Dados: Netflix TV Shows and Movies

https://www.kaggle.com/datasets/victorsoeiro/netflix-tv-shows-and-movies









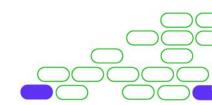
https://www.kaggle.com/datasets/victorsoeiro/netflix-tv-shows-and-movies

Os dados constituem-se de dois arquivos:

• credits.csv: 77213 x 5

• titles.csv: 5976 x 15

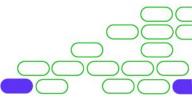
 Vamos trabalhar primeiro com o titles.csv, manipulando ele no HDFS.







- \$ hdfs dfs -<COMMAND> todos os comandos começam com hdfs dfs -
- O HDFS aceita a maioria dos comandos normais CLI do Linux:
- \$ hdfs dfs -put local dir-hdfs copia o arquivo local para o destino hdfs
- \$ hdfs dfs -get dir-hdfs copia o arquivo do hdfs para a pasta local
- \$ hdfs dfs -ls / mostra o conteúdo do diretório raiz hdfs
- \$ hdfs dfs -ls /dir-hdfs mostra o conteúdo do diretório hdfs
- \$ hdfs dfs -help chama o arquivo de ajuda do hdfs
- \$ hdfs dfs -mkdir /dir-hdfs cria diretório no hdfs
- \$ hdfs dfs -cp origem destino copia o arquivo origem para destino, no hdfs
- \$ hdfs dfs -cat /file imprime o arquivo
- \$ hdfs dfs -head /file imprime as primeiras linhas do arquivo
- \$ hdfs dfs -touchz /file cria um arquivo vazio
- \$ hdfs dfs -rm /file apaga o arquivo
- \$ hdfs dfs -rm -R /dir-hdfs apaga o diretório e todo seu conteúdo





Conclusão

- Kaggle é uma comunidade famosa de dados, com bastantes dados, que podemos usar para nossos estudos.
- O HDFS utiliza os mesmos comandos CLI do Linux, precedidos de 'hdfs dfs -'.
- Da mesma forma que o Linux, seu diretório raiz se localiza no /.





XP_e

- Estrutura do YARN.
- Inicialização dos nodos.
- Encerramento dos nodos.





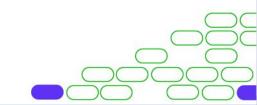
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 3. Hadoop na Prática

Aula 3.3. Comandos com o YARN

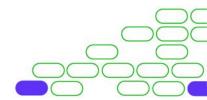
Prof. Silas Liu





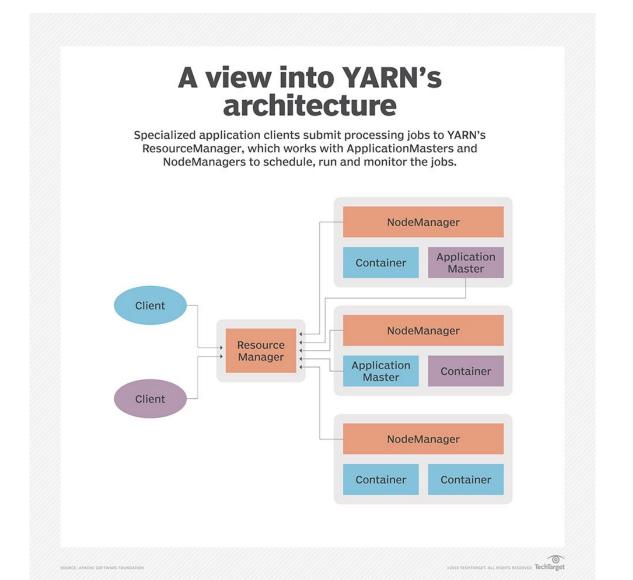
YDA

- ☐ Estrutura do YARN.
- Inicialização dos nodos.
- Encerramento dos nodos.













Inicialização dos nodos

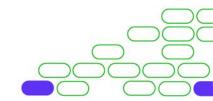
- O YARN é quem controla os nodos:
- \$ cd ~/hadoop/sbin
- \$./start-dfs.sh
- \$./start-yarn.sh
- \$ mapred --daemon start historyserver

Pode-se inicializar tudo por um comando só, mas não é recomendado para produção:

\$./start-all.sh

Para verificar:

\$ jps





Encerramento dos nodos

Os comandos para terminar os nodos são análogos:

- \$./stop-dfs.sh
- \$./stop-yarn.sh
- \$ mapred --daemon stop historyserver

Pode-se terminar tudo por um comando só, mas não é recomendado para produção:

\$./stop-all.sh



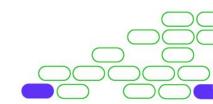




Pelo YARN é possível observar os logs de aplicativos, durante sua execução (cada aplicação tem um número, aqui representados por X):

Ou salvar em um arquivo .log:

\$ yarn logs -applicationId application_XXXXXXXXXXXXXXXX > processo.log







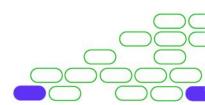
- O YARN é o responsável por gerenciar os recursos no cluster.
- Cada nó worker possui um Node Manager.
- O nó master possui um Resource Manager, para controlar todos.





XP₂

- ☐ Funcionamento do MapReduce.
- Hadoop Streaming.
- Mapper.
- Reducer.





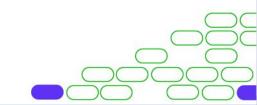
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 3. Hadoop na Prática

Aula 3.4. Aplicando o Map Reduce

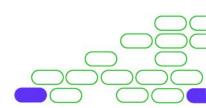
Prof. Silas Liu







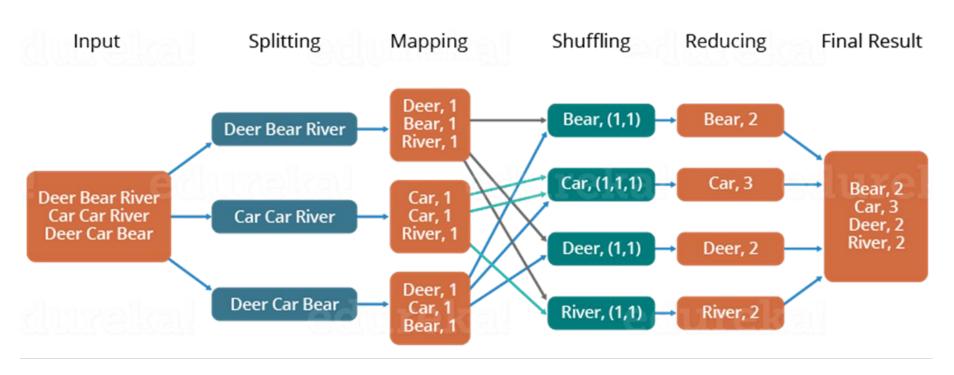
- ☐ Funcionamento do MapReduce.
- Hadoop Streaming.
- Mapper.
- Reducer.

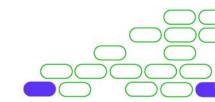




Funcionamento do MapReduce

The Overall MapReduce Word Count Process





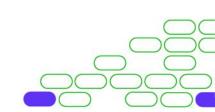


Hadoop Streaming

O Hadoop Streaming nos dá a flexibilidade de rodar qualquer script como mapper e reducer em nossos processos. A liberdade é que podemos empregar qualquer linguagem de programação:

- \$ mapred streaming -input <INPUT_DIR>
 - -output <OUTPUT_DIR>
 - -mapper <MAPPER.SCRIPT>
 - -reducer <REDUCER.SCRIPT>

Atenção, o diretório de saída (output) não pode existir!





Mapper

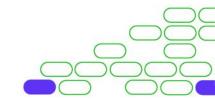
Exemplo de mapper contador de palavras em Python: (mapper.py)

```
#!/usr/bin/env python3

import sys

try:
    for line in sys.stdin:
        words = line.split()
        for word in words:
        print('{0}\t{1}'.format(word, 1))

except Exception as e:
    raise(e)
```

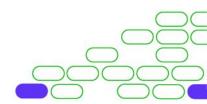






Reducer contador em Python: (reducer.py)

```
#!/usr/bin/env python3
     import sys
     curr key = None
     curr count = 0
     try:
         for line in sys.stdin:
              key, count = line.split("\t", 1)
count = int(count)
              if key == curr key:
                  curr count += count
              else:
                  if curr key:
                      print('{0}\t{1}'.format(curr_key, curr_count))
                  curr count = count
                  curr key = key
         if curr key == key:
              print('{0}\t{1}'.format(curr key, curr count))
21
     except Exception as e:
22
         raise(e)
```





Mapper

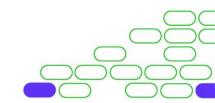
Exemplo de mapper contador (para tabela) em Python: (mapper_counter.py)

```
#!/usr/bin/env python3

import sys

try:
    for line in sys.stdin:
        data = line.split(",")
        print('{0}\t{1}'.format(data[4], 1))

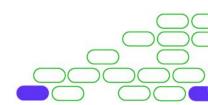
except Exception as e:
    raise(e)
```





Conclusão

- Hadoop Streaming possibilita que os scripts de Mapper e Reducer sejam escritos em qualquer linguagem de programação.
- O processo de Mapper e Reducer seguem a lógica de um pipe de processos.
- Os procedimentos de Mapper e Reducer são sempre referentes a um campo chave.
- É papel do desenvolvedor escrever os arquivos Mapper e Reducer, mas estes acabam se tornando trabalhosos.





XP:

- ☐ O que é o Hive?
- Pontos importantes HQL.





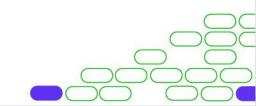
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 4. Framework Hive

Aula 4.1. Introdução ao Hive

Prof. Silas Liu





XP:

- ☐ O que é o Hive?
- Pontos importantes HQL.



O que é o Hive?





- Hive é um framework construído em cima do Hadoop, para abstrair e facilitar o uso do MapReduce.
- Foi desenvolvido em 2007 pelo Facebook, mas em 2008 se tornou um projeto
 Open Source.
- Os comandos empregam a linguagem HQL (Hive Query Language), que é bem semelhante ao SQL.

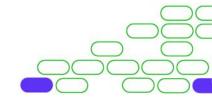


O que é o Hive?





- Os comandos HQL são traduzidos em jobs MapReduce (ou outros como Spark, segundo configuração).
- As consultas e manipulação dos dados seguem o padrão de banco de dados relacional.
- O usuário não precisa mais programar as funções MapReduce, bastando apenas usar os comandos HQL.

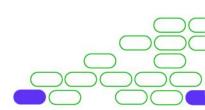


Pontos importantes HQL





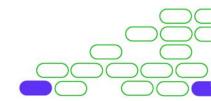
- Não se diferencia maiúscula de minúscula nos comandos, mas nomes de variáveis e classes Java diferenciam.
- Os comandos devem ser terminados com ';'.
- Atenção ao uso de espaço, vários comandos separam comandos e argumentos pelo espaço.
- Utilização de comandos usuais de SQL, tais como: CREATE, DROP, SELECT,
 WHERE.







- \square Hive é um framework para facilitar o uso do MapReduce.
- Ele utiliza a linguagem HQL, semelhante ao SQL.
- \square Abstrai a dificuldade de programar os algoritmos Mapper e Reducer.





XP_e

- Metastore.
- Modelagem dos Dados.
- Tipos de Tabelas.





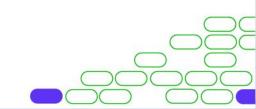
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 4. Framework Hive

Aula 4.2. Metastore e modelagem dos dados

Prof. Silas Liu





YD_A

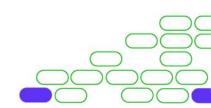
- Metastore.
- Modelagem dos Dados.
- Tipos de Tabelas.





Metastore

- O Hive trabalha com Metastore: a estrutura de banco de dados que será utilizada. Esse Metastore segue a estrutura de tabelas relacionais e pode ser configurada: MySQL, PostgreSQL, Derby, etc.
- Os metadados armazenam as informações das tabelas.
- Dentro do HDFS, os bancos de dados são armazenados como diretórios.
 Caminho padrão: /user/hive/warehouse/<database>.
- Dentro de cada banco de dados (database), ficam as tabelas (tables):
 Caminho padrão: /user/hive/warehouse/<database>/.

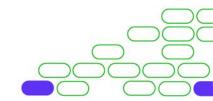






Hive aceita uma grande quantidade de tipos de dados:

- Numéricos:
 - Tinyint.
 - Smallint.
 - Int / Integer.
 - Bigint.
 - Float.



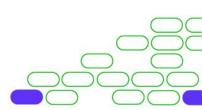




Hive aceita uma grande quantidade de tipos de dados:

- Datas:
 - Timestamp.
 - Date.
 - Interval.

- Misc:
 - Boolean.
 - Binary





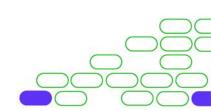


EXTERNAL:

- A forma usual de se empregar tabelas.
- A tabela é um metadado dos dados armazenados no HDFS.
- Se a tabela for dropada, os dados continuam.

MANAGED:

- Útil em ocasiões especiais, como tabelas temporárias.
- A tabela corresponde aos próprios dados no HDFS.
- Se a tabela for dropada, os dados são apagados.





Conclusão

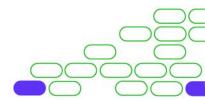
- Os dados são armazenados como tabelas relacionais, no HDFS.
- Pode-se acessar os bancos de dados e as tabelas, como diretórios.
- Para cada coluna deve-se especificar o tipo de variável a armazenar.
- Hive oferece uma gama de tipos de variáveis para otimizar o armazenamento.
- Usualmente empregamos tabelas do tipo EXTERNAL.





XP_e

- Instalação do Hive.
- Instalação do Derby.
- Inicializar o Derby.
- Checar versão do Hive.





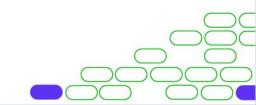
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 4. Framework Hive

Aula 4.3. Instalação do Hive

Prof. Silas Liu





VDA

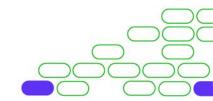
- Instalação do Hive.
- Instalação do Derby.
- Inicializar o Derby.
- Checar versão do Hive.





XP?

- Download do Hive (binary).
- Download do Derby (binary).
- Instalação do Hive.
- Instalação do Derby.
- Inicializar o Derby.
- Checar versão do Hive.

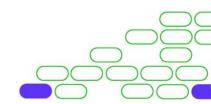






https://hive.apache.org/



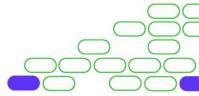




Download do Derby (binary)

https://db.apache.org/derby/

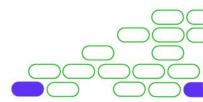








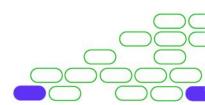
- Para instalar o Hive, utilizamos o binário dele e do metastore a se utilizar, no caso o Derby.
- Após a instalação de ambos é necessário inicializar uma vez o metastore, para criação do schema dos bancos de dados.





XP:

- Comandos HQL.
- Descrição.
- SELECT.
- JOIN.





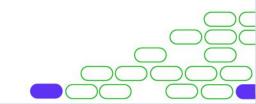
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 4. Framework Hive

Aula 4.4. Hive na prática

Prof. Silas Liu





XP:

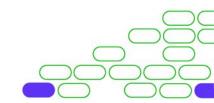
- Comandos HQL.
- Descrição.
- SELECT.
- JOIN.







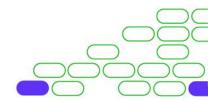
- \$ hive inicializa o Hive, a partir daí usamos comandos HQL
- > SHOW DATABASES; mostra os bancos de dados disponíveis
- > CREATE DATABASE teste_db; cria banco de dados teste_db
- > USE teste_db; seleciona um banco de dados
- > SET hive.cli.print.current.db=true; mostrar o banco de dados ativo
- > SHOW TABLES; mostra as tabelas disponíveis
- CREATE TABLE teste_db.alunos_tb (id INT COMMENT 'código id do aluno', nome STRING COMMENT 'nome do aluno', nota FLOAT COMMENT 'nota do aluno') COMMENT 'tabela dos alunos' ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ';'; cria schema da tabela







- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse mostra o conteúdo do HDFS
- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse/teste_db mostra o conteúdo do HDFS
- > DESC alunos_tb; descrição das colunas e tipos
- > INSERT INTO TABLE alunos_tb VALUES(9, 'Pedro', 8.8); insere dados na tabela
- > SELECT * FROM alunos_tb; mostra toda a tabela
- > SHOW CREATE TABLE alunos_tb; mostra os comandos utilizados pelo Hive



XP:

Comandos básicos HQL

- > CREATE DATABASE imdb_db; cria banco de dados imdb_db
- > USE imdb_db; seleciona um banco de dados
- > CREATE EXTERNAL TABLE credits_tb
 (person_id INT,
 id STRING,
 name STRING,
 character STRING,
 role STRING)
 ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ','
 LOCATION '/user/hive/warehouse/imdb_db'
 TBLPROPERTIES ("skip.header.line.count"="1"); cria schema da tabela
- > LOAD DATA INPATH '/credits.csv' OVERWRITE INTO TABLE credits_tb; carrega o arquivo na tabela
- > SELECT * FROM credits_tb LIMIT 5; mostra 5 linhas da tabela
- > SELECT COUNT(*) FROM credits_tb; conta número de linhas



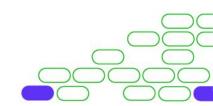


Comandos HQL - Descrição

- CREATE EXTERNAL TABLE titles_tb (id STRING,title STRING,type STRING,description STRING,release_year INT, age_certification STRING,runtime INT,genres STRING,production_countries STRING, seasons FLOAT,imdb_id STRING,imdb_score FLOAT,imdb_votes FLOAT, tmdb_popularity FLOAT,tmdb_score FLOAT) ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY '\t'; cria schema da tabela
- > LOAD DATA INPATH '/titles_fixed.csv' OVERWRITE INTO TABLE titles_tb; carrega o arquivo na tabela

Comandos de descrição:

- > DESC titles tb;
- > DESCRIBE titles_tb;
- > DESCRIBE FORMATTED titles_tb;





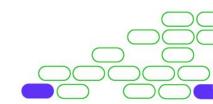
Comandos HQL - SELECT

Com o comando SELECT, em conjunto com outros comandos, podemos criar filtros avançados:

- > SELECT * FROM titles_tb LIMIT 5; mostra 5 linhas da tabela
- > SELECT COUNT(*) FROM titles_tb; conta número de linhas
- > SELECT COUNT(*) FROM titles_tb WHERE release_year = '2022';
- > SELECT release_year,COUNT(1) AS total FROM titles_tb GROUP BY release_year ORDER BY total DESC;

Podemos também calcular média, máximo, mínimo etc.:

> SELECT AVG(imdb_score),MAX(imdb_score),MIN(imdb_score) FROM titles_tb;





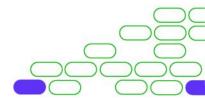


Em Hive existem três JOINS disponíveis:

- JOIN / FULL OUTER JOINT
- LEFT OUTER JOIN
- RIGHT OUTER JOIN

Exemplo de um JOIN entre as duas tabelas usando o Id de ambos:

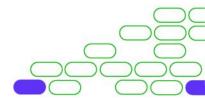
> SELECT tab01.name,tab01.character,tab02.title
FROM credits_tb tab01 JOIN titles_tb tab02
ON (tab01.id = tab02.id)
LIMIT 10;





Conclusão

- Hive abstrai toda a dificuldade de se programar os algoritmos Mapper e Reducer, ao trabalhar com o HDFS.
- Os comandos são realizados direto em HQL, linguagem semelhante ao SQL.
- Ganhamos liberdade de criar expressões e manipulações mais complexas.





XP₂

- ☐ Formatos de Arquivos.
- Aplicando no HQL.





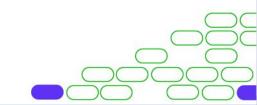
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 4. Framework Hive

Aula 4.5. Formatos de arquivos

Prof. Silas Liu





XD₂

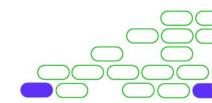
- ☐ Formatos de Arquivos.
- Aplicando no HQL.







- Na criação da tabela, é possível determinar o formato de arquivo que ele terá.
- O formato pode melhorar a compressão, velocidade de acesso ou transferência de dados, de acordo com a aplicação.
- Se tornam mais necessários com o crescimento do tamanho dos dados.
- Os algoritmos que realizam as compressões para esses formatos se chama codec. Ex: LZ4 e Snappy.







Formatos de Arquivos







Parquet:

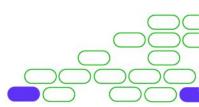
- Formato colunar desenvolvido pela Cloudera e Twitter.
- Reduz o espaço de armazenamento.
- Aumenta a performance.
- Mais eficiente com inserção de dados em batch (grande volume).
- Ideal para dados colunares.

Avro:

- Armazenamento em formato de linhas.
- Salva os dados em formato JSON.
- Os dados são salvos em binário, otimizando a compactação.
- Funciona com dados semiestruturados;.

Apache ORC:

- Otimizado para armazenamento eficiente de dado.
- Sua estrutura armazena diversas linhas em colunas.







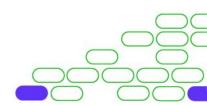
Formatos de Arquivos





AVRO x PARQUET:

- AVRO é baseado em armazenamento por linha, enquanto o PARQUET é baseado em armazenamento por coluna.
- PARQUET é melhor para busca analítica (leitura) dos dados.
- AVRO é melhor para escrita dos dados.
- AVRO possui mais liberdade de schema, já que pode ser modificado livremente. PARQUET possui uma estrutura fechada e só possibilita append.
- PARQUET é ideal para busca por um subset de colunas em tabelas com múltiplas colunas. AVRO é ideal para operações gerais como busca por todas as colunas.







Formatos de Arquivos





ORC x PARQUET:

- PARQUET é melhor otimizado para armazenar dados aninhados.
- ORC é melhor otimizado para Spark Filter / predicate pushdown (uma espécie de busca otimizada, mais eficiente que o normal).
- ORC é mais eficiente para compressão dos dados.





Aplicando no HQL

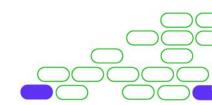
Na criação do schema da tabela, adiciona-se o formato em que se quer salvar.

Podemos também escolher o codec a utilizar:

- > CREATE EXTERNAL TABLE credits_parquet_tb (person_id INT,id STRING,name STRING,character STRING,role STRING) ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ',' STORED AS PARQUET TBLPROPERTIES ("skip.header.line.count"="1", "parquet.compression"="SNAPPY");
- > LOAD DATA INPATH '/credits.csv' OVERWRITE INTO TABLE credits_parquet_tb;

Visualizar o arquivo parquet:

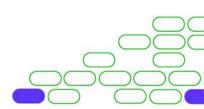
- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse/imdb_db/credits_parquet_tb
- \$ hdfs dfs -get /user/hive/warehouse/imdb_db/credits_parquet_tb/000000_0
- \$ parquet-tools schema 000000_0





Conclusão

- Existem diferentes formatos de arquivos, obtidos por compressão com codecs.
- Cada formato é otimizado para diferentes aplicações e formatos de armazenamento de dados.





XP:

- Terminal Linux.
- Comandos CLI Linux.





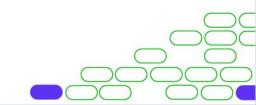
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 4. Framework Hive

Aula 4.6. Particionamento

Prof. Silas Liu





XP:

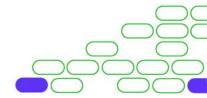
- ☐ Formatos de arquivos.
- Aplicando no HQL.





Particionamento

- Podemos aplicar particionamento nas tabelas, para melhorar a organização dos dados.
- Os particionamentos funcionam como diretórios dentro das tabelas.
- Deve-se tomar cuidado para não particionar demais. Isso sobrecarregará o namenode do cluster, que precisará acessar um número grande de diretórios toda vez.







Aplicando no HQL

Criação de tabela com partição:

> CREATE EXTERNAL TABLE credits_part_tb (person_id INT,id STRING,name STRING,character STRING,role STRING) ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ',' PARTITIONED BY (data STRING) TBLPROPERTIES ("skip.header.line.count"="1");

Inserindo valor na tabela com partição:

> INSERT INTO TABLE credits_part_tb
PARTITION (data='01-01-2022')
VALUES(1,'A','Andre','Bob','Ator');

Adicionando um arquivo à tabela com partição:

> LOAD DATA INPATH '/credits.csv' OVERWRITE INTO TABLE credits_part_tb PARTITION (data='01-02-2022');







Verificar as partições no HDFS:

- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse/imd_db
- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse/imd_db/credits_part_tb
- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse/imd_db/credits_part_tb/data=01-01-2022
- \$ hdfs dfs -ls /user/hive/warehouse/imd_db/credits_part_tb/data=01-02-2022





Conclusão

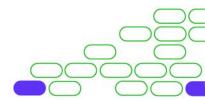
- Pode-se utilizar o recurso de partições para melhor organizar os dados.
- As partições funcionam como uma coluna extra, mas que funciona como diretório para separar os dados.
- Não se deve exagerar e criar partições demais.





XP_e

- Introdução ao Impala.
- Diferenças entre Impala e Hive.
- Comandos Impala.





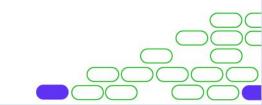
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 5. Framework Impala

Aula 5.1. Framework Impala

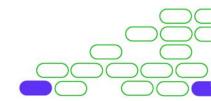
Prof. Silas Liu





XPe

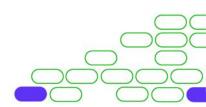
- Introdução ao Impala.
- Diferenças entre Impala e Hive.
- Comandos Impala.





Introdução ao Impala

- Descrição: engine MPP (massive parallel processing) open source, que atua no HDFS.
- Também emprega a linguagem SQL.
- Motor de SQL de alta performance.
- Inspirado no projeto Dremel do Google.
- Atua diretamente nos daemons, sem a necessidade de implementar o MapReduce.
- Ideal para processos em tempo real ou baixa latência.
- Muitas vezes Hive e Impala são comparados por ambos empregarem comandos SQL.





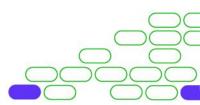
Diferenças entre Impala e Hive

Características Hive:

- Hive salva os estágios intermediários dos processos em disco. Com isso, ele se torna mais confiável e tolerante a falhas.
- Recomendado para operações que exijam integridade dos dados e operações.

Características Impala:

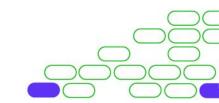
- Impala é o mais recomendado para processamento em tempo real e consultas ad-hoc (é entre 5x a 50x mais rápido que MapReduce).
- Impala consome e exige muita memória. A máquina precisa ter pelo menos 4 GB de RAM, mas o recomendado é pelo menos 8 GB de RAM para dados extremamente grandes, pois podem travar o sistema.
- No caso de travamento, perde-se toda a operação e resultados.







- Impala roda com comandos SQL.
- Todos os comandos vistos com Hive se aplicam ao IMPALA, tais como:
 - CREATE.
 - DROP.
 - SELECT.
 - WHERE.
 - COUNT.
 - JOIN.





Conclusão

- Impala é um framework alternativo, que também utiliza comandos SQL para lidar com o HDFS.
- Impala é bem mais rápido que o MapReduce, sendo ideal para processamentos em tempo real.
- Entretanto, o Impala não oferece garantia de integridade e segurança das operações.
- Impala utiliza muita memória das máquinas.





XPe

- Plataformas nuvem.
- Serviços Hadoop.
- Máquinas para Clusters.





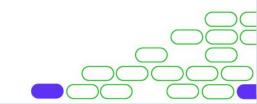
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 6. Introdução às Plataformas Nuvem

Aula 6.1. Apresentação das plataformas nuvem

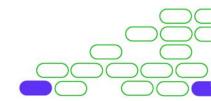
Prof. Silas Liu





VDA

- Plataformas nuvem.
- Serviços Hadoop.
- Máquinas para Clusters.



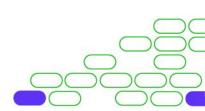


Plataformas nuvem

















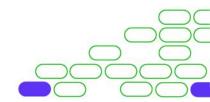


Hadoop:

Elastic MapReduce

Dataproc

HDInsight













Hadoop: Elastic MapReduce

Dataproc

HDInsight

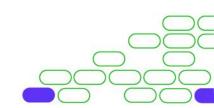
Máquinas:

EC2

Compute Engine

Máquina Virtual Azure

(Elastic Compute Cloud)





Conclusão

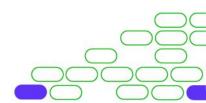
- Serviços de nuvem oferecem testes gratuitos.
- Pode-se testar sistemas Hadoop com vários nodos.
- As plataformas nuvem oferecem serviço Hadoop, mas com nomes diferentes.
- É preciso realizar o mesmo procedimento da máquina virtual individual: instalar o Hadoop, configurar o Hadoop e configurar a conexão SSH.





YDA

- Plataforma Databricks.
- Criação de conta gratuita.
- Databricks Community Edition.
- Notebooks Jupyter / Databricks.





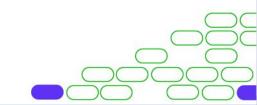
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 6. Introdução às Plataformas Nuvem

Aula 6.2. Plataforma Databricks

Prof. Silas Liu





YDA

- Plataforma Databricks.
- Criação de conta gratuita.
- Databricks Community Edition.
- Notebooks Jupyter / Databricks.









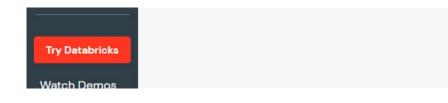
- Databricks é uma plataforma que engloba arquitetura Data Lake, com processamento Spark e notebooks próprios, semelhante ao Jupyter.
- É uma plataforma nuvem especializada em big data e sistemas distribuídos.
- Ele oferece o Databricks Community Edition: uma versão gratuita para utilizar seus recursos mais básicos.
- É ótimo para estudar o Spark (que iremos estudar no próximo capítulo), uma vez que ele abstrai a parte de instalação e configuração.





Criação de conta gratuita

• https://databricks.com/.



By Clicking "Get Started For Free", you agree to the Privacy Policy.

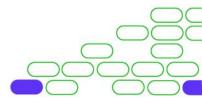
GET STARTED FOR FREE

Don't have a cloud account?

Community Edition is a limited Databricks environment for personal use and training.

Get started with Community Edition

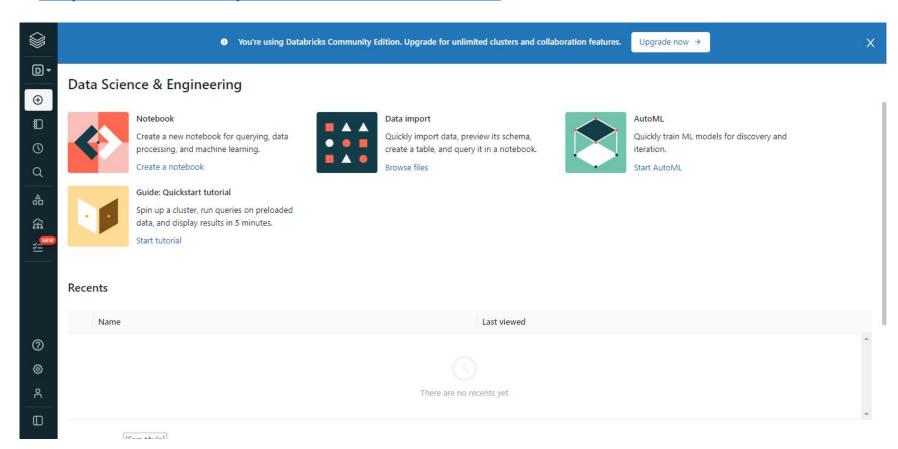
By clicking "Get started with Community Edition", you agree to the **Privacy Policy** and **Community Edition Terms of Service**

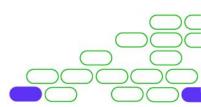




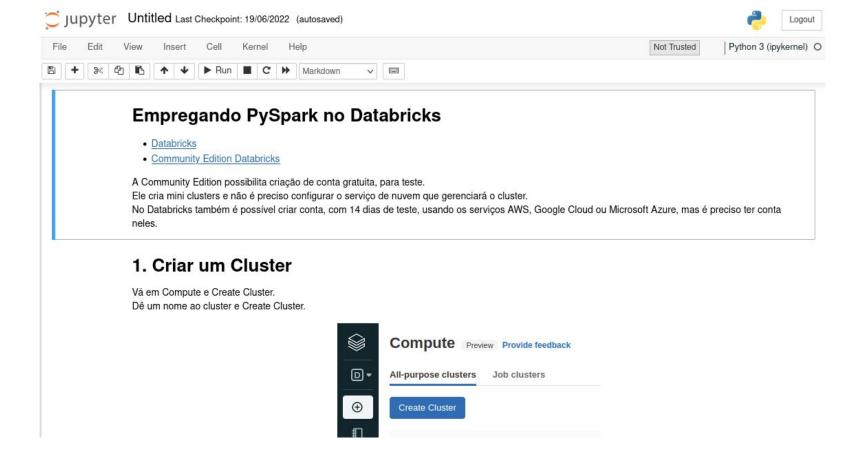
Databricks Community Edition

https://community.cloud.databricks.com/.

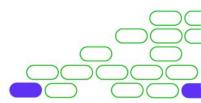




Notebooks Jupyter

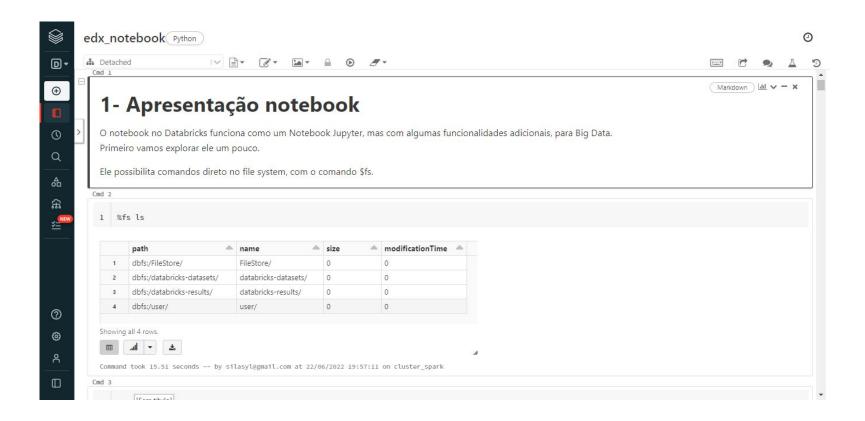




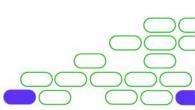




 Além das linguagens Scala, Python, R, SQL, aceita comandos file system começando por %fs.









Conclusão

- Databricks é uma plataforma nuvem especializada em big data e sistemas distribuídos.
- Conta com notebooks e instalação automática do Spark, pronto para usar.
- Ideal para se testar e aprender sobre o uso do Spark.





XP₂

- ☐ Apresentação ao Spark e PySpark.
- Bibliotecas do Spark.
- SparkContext.
- SparkSession.





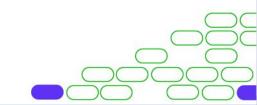
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 7. Framework Spark

Aula 7.1. Introdução ao Spark e PySpark

Prof. Silas Liu





YD2

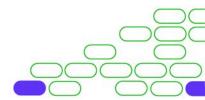
- ☐ Apresentação ao Spark e PySpark.
- Bibliotecas do Spark.
- SparkContext.
- SparkSession.







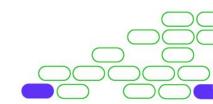






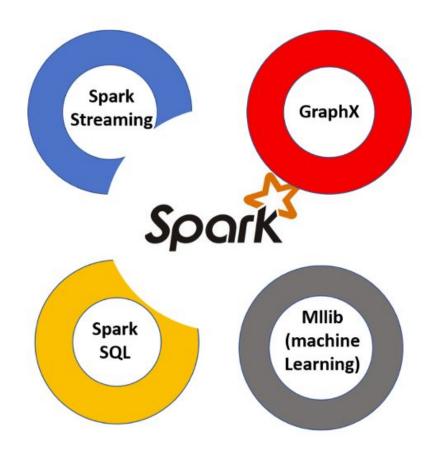
Apresentação ao Spark e PySpark

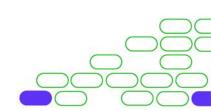
- Engine baseada em RDDs (Resilient Distributed Datasets).
- Realiza operações de forma extremamente rápidas, utilizando a memória
 RAM (até 100x mais rápida que MapReduce).
- É desenvolvida em linguagem Scala.
- Aceita linguagens Scala, Java, Python, R, SQL.
- Pode ser incorporado a notebooks, como o Jupyter.
- PySpark é a biblioteca que iremos utilizar, que suporta Python.













SparkContext

- O SparkContext realiza a conexão com o nodo máster.
- Esse objeto faz a comunicação entre o programa e o ambiente.
- Ele armazena as propriedades e configurações aplicadas.
- Esse passo já é realizado no Databricks, não é preciso executá-lo.
- Pode-se observar o SparkContext.

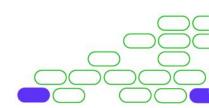
```
SparkContext

Spark UI

Version
v3.2.1

Master
local[8]
AppName
Databricks Shell

Command took 0.76 seconds -- by silasyl@gmail.com at 22/06/2022 20:04:10 on cluster_spark
```





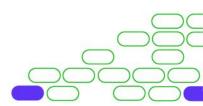
SparkSession

- O SparkSession estabelece a interface ao nodo.
- Esse passo também é realizado pelo Databricks, não é preciso executá-lo.
- Pode-se observar o SparkSession.

```
# SparkSession criado pelo Databricks
spark

SparkSession - hive
SparkContext
SparkU
Version
v3.2.1
Master
local[8]
AppName
Databricks Shell

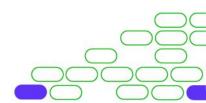
Command took 0.86 seconds -- by silasyl@gmail.com at 22/06/2022 20:05:35 on cluster_spark
```





Conclusão

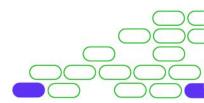
- Spark é uma engine RDD extremamente rápida para análise e manipulação de dados muitos grandes.
- 🛘 É otimizado para operar em memória RAM da máquina.
- Pode ser incorporado a notebooks como o Jupyter.
- Aceita várias linguagens como Scala, Java, Python, R e SQL.
- Para inicializar um sistema Spark, deve-se estabelecer conexão com o SparkContext e SparkSession. No Databricks isso já é feito automaticamente.





XP₂

- ☐ Spark Dataframe.
- Leitura de dados.
- Visualizar os dados.
- Operações com o Dataframe.





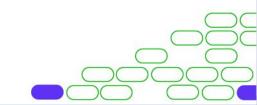
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 7. Framework Spark

Aula 7.2. Spark DataFrames

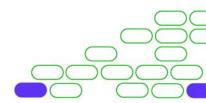
Prof. Silas Liu





YD₂

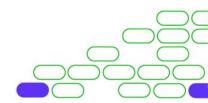
- ☐ Spark Dataframe.
- Leitura de dados.
- Visualizar os dados.
- Operações com o Dataframe.





Spark Dataframe

- É um objeto de alto nível, que implementa tabelas no nível RDD.
- É uma tabela local, visível apenas à máquina que a criou.
- Aceita linguagens Python ou SQL.
- Toda operação em RDD retorna um Spark Dataframe, estes são ideais para operações.
- Como o RDD é imutável, a cada operação cria-se um novo Dataframe.
- É semelhante ao Pandas Dataframe, mas com suas próprias implementações e funções.

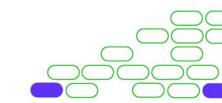




Leitura de dados

• O spark pode ler diversos formatos de arquivos, todos a partir da função spark.read. Eles possuem diversos parâmetros, aqui ilustrados alguns possíveis:

```
df = spark.read.csv("file:///home/name.csv", header="true", inferSchema="true")
df = spark.read.json("file://home/name.json")
df = spark.read.format("json").load("file://home.name.json")
df = spark.read.format("csv").
    option("sep", ",").
    option("header", "true").
    load("file:///home/name.csv")
```



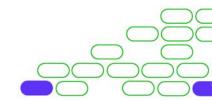


Visualizar os dados

• É preciso usar o comando certo para mostrar o conteúdo de um Spark Dataframe, não basta chamá-lo. Podemos ainda visualizar seu schema:

```
df.show()

df.printSchema()
```





Operações com o Dataframe

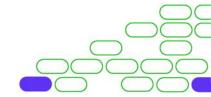
• O Spark Dataframe suporta uma série de operações. Vamos analisá-los no notebook, no Databricks.





Conclusão

- Spark Dataframe é a estrutura mais usada pelo Spark.
- 🛘 Ela é uma abstração em alto nível das tabelas armazenadas no RDD.
- Cada operação retorna um novo Spark Dataframe.
- O Dataframe oferece uma gama de funções e comandos semelhante ao Pandas Dataframe.





XP:

- ☐ Spark Table.
- Spark Catalog.
- Operações com o Table.





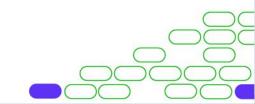
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 7. Framework Spark

Aula 7.3. Spark Tables

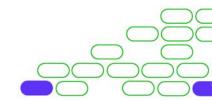
Prof. Silas Liu





XP_e

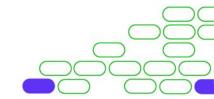
- ☐ Spark Table.
- Spark Catalog.
- Operações com o Table.





Spark Table

- O Spark Table corresponde às tabelas, também chamado de views, em baixo nível, no RDD.
- Podemos manipular esses views através de comandos SQL.
- As tabelas são a única maneira de compartilhar dados com outros nodos, em um cluster.
- Há dois tipos de tabelas: temporárias que apagam quando o cluster é desligado e as externas, que permanecem salvas.

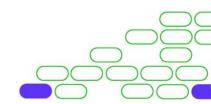




Spark Catalog

 As views ficam salvas no catálogo do Spark. Podemos acessar seu conteúdo com o seguinte comando:

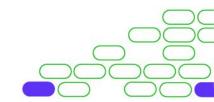
spark.catalog.listTables()





Operações com o Table

- O Spark Table suporta uma série de operações, com a função spark.sql().
- Qualquer operação em Tables retornam sempre Dataframes.
- Pode-se usar o Spark Table para criar um Spark Dataframe ou vice-versa. Também é possível passar dados de um Table para um Pandas Dataframe ou ainda salvar um Pandas Dataframe em Spark Dataframe.
- Vamos analisá-los no notebook, no Databricks.

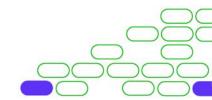






Conclusão

- Spark Table é a estrutura das tabelas em RDD.
- Qualquer operação em uma tabela retorna um Dataframe.
- Podemos manipular e trabalhar com as tabelas utilizando comandos em SQL.





XD₂

☐ Streaming de dados.





Faculdade

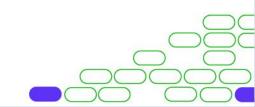


Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 8. Streaming de dados

Aula 8.1. Streaming de dados

Prof. Silas Liu







☐ Streaming de dados.

Nesta aula

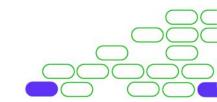






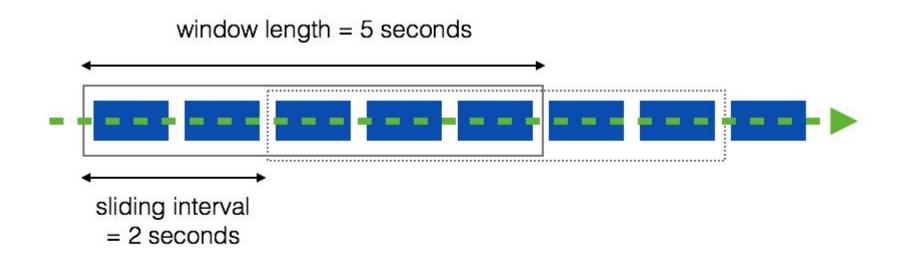
Alguns exemplos para processamento de dados em tempo real:

- Sensores médicos;
- Aparelhos de comunicação;
- Aparelhos de transmissão de dados;
- Sensores de monitoramento;
- GPS para localização de veículos/celulares;
- Sistemas de vídeo-vigilância.

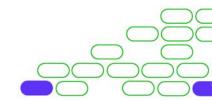








live streaming data captured every second







Plataformas nuvem oferecem serviços adicionais, tais como:

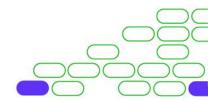
- Segurança na comunicação;
- Redundância e disponibilidade dos dados;
- Dados críticos em checkpoints;
- Adequação dos dados entre janelas;
- Governança dos processos paralelos.







- Streaming de dados se torna cada vez mais necessário nos dias atuais;
- As ferramentas devem acompanhar o avanço da tecnologia e serem capazes de manipular cada vez mais dados, sem perda de tempo;
- As plataformas nuvem vieram para auxiliar no streaming de dados.





XP₌

- Introdução ao Spark Streaming.
- StreamingContext.
- Processo Spark Streaming.





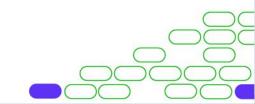
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 8. Streaming de dados

Aula 8.2. Spark Streaming

Prof. Silas Liu





XP:

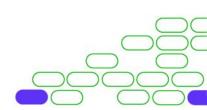
- ☐ Introdução ao Spark Streaming.
- StreamingContext.
- Processo Spark Streaming.







- Biblioteca construída em cima do Spark, para processamento em tempo real;
- Possui uma estrutura semelhante ao Spark convencional:
 - StreamingContext no lugar do SparkContext;
 - DStreams (discretized streams) no lugar do RDD;
- O Spark Streaming realiza operações em janelas temporais,
 que reúnem amostras de dados em intervalos definidos;
- O Spark Streaming ainda precisa do SparkContext para gerenciar o processo completo.







O StreamingContext possui as configurações do Spark Streaming, tais como:

- Tamanho da janela temporal;
- Forma de comunicação para obtenção dos dados:
 - APIs de streaming, como do Twitter;
 - Soquetes TCP;
 - Sistemas de mensagens.





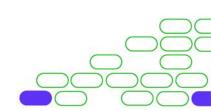


A comunicação por soquete TCP, por exemplo, ocorre conforme:

StreamingContext.socketTextStream(hostname, port, storageLevel)

Exemplo:

from pyspark.streaming import StreamingContext
ssc = StreamingContext(sc, 1)
lines = ssc.socketTextStream('localhost', 9999)



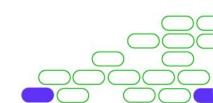




Processo Spark Streaming

- Após fazer a conexão pelo StreamingContext, definimos as operações;
- Semelhante à declaração de Mapper e Reducer no Hadoop
 Streaming;
- Abaixo, código para contagem de palavras no DStreams:

counts.pprint()

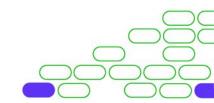






- Após a declaração das operações, iniciamos o streaming através do comando ssc.start();
- Para finalizar, podemos programar pelo comando ssc.stop()
 ou esperar pelo fim do processamento com
 ssc.awaitTermination().

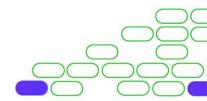
ssc.start()
ssc.awaitTermination()







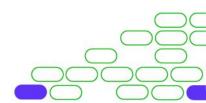
- O Spark Streaming possui semelhanças em sua estrutura com o Spark convencional;
- O Spark Streaming utiliza o rápido e potente processamento em memória RAM dos RDDs para processar DStreams em streaming de dados;
- Entretanto, a declaração de suas operações não é tão flexível.





XP₂

- ☐ Introdução ao Structured Streaming.
- Leitura de dados.
- Operações.





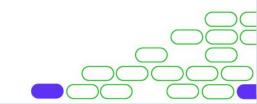
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 8. Streaming de dados

Aula 8.3. Structured Streaming

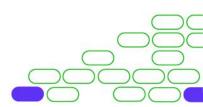
Prof. Silas Liu





VDA

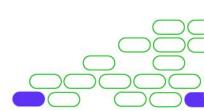
- ☐ Introdução ao Structured Streaming.
- Leitura de dados.
- Operações.







- A partir da versão 2.2 do Spark, lançado em 2021, a equipe desenvolveu o Structured Streaming;
- Engine baseada no Spark SQL, aplicada ao streaming de dados;
- Une mais velocidade em processamento a mais facilidade de programar;
- Do contrário do Spark Streaming que realizava as operações em batches, nas janelas temporais, o Structured Streaming realiza operações por linha;
- Spark Streaming e Structured Streaming, ambos ainda são muito utilizados.





Leitura de dados

Leitura Spark comum:

• Leitura Structured Streaming:







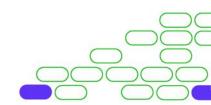
Realizamos operações no Structured Streaming de forma bem simples, semelhante aos comandos no Spark Dataframes:

```
df.select("col")

df.filter("col > 0")

df.where("col = 0")

df.withColumn("col_nova", valor_col_nova)
```







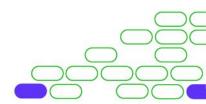
 Vamos analisar um streaming em tempo real, utilizando o Structured Streaming no Databricks.







- O Structured Streaming possui muito mais flexibilidade e é mais fácil de se programar as operações;
- O Structured Streaming também apresenta um ganho maior ainda no tempo de execução;
- Por ser uma biblioteca muito recente, ainda está em constantes melhorias e modificações.





XP:

☐ Introdução ao MLlib.





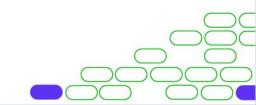
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 9. Spark MLlib

Aula 9.1. Introdução ao MLlib

Prof. Silas Liu





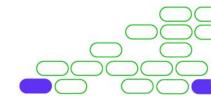
☐ Introdução ao MLlib.





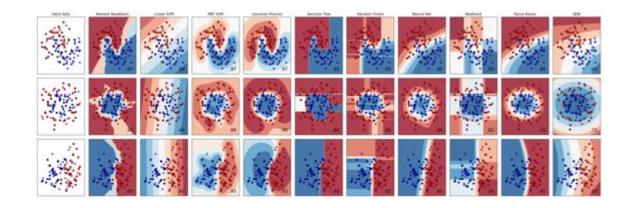


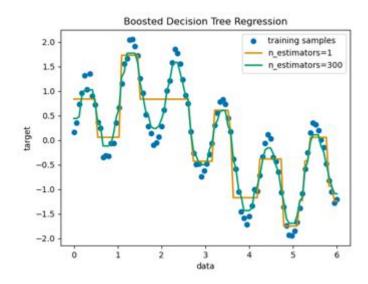
- MLlib é a biblioteca do Spark com implementações para Machine Learning;
- Contém diversos modelos para:
 - Classificação;
 - Regressão;
 - Clusterização;
 - Modelagem;
 - Decomposição;
 - Testes estatísticos;
 - Redes neurais.





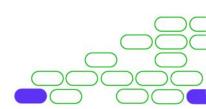






K-means clustering on the digits dataset (PCA-reduced data) Centroids are marked with white cross







- O MLlib se aproveita da capacidade e rápido processamento, em memória RAM, e de forma distribuída, para aplicar o Spark direto nos modelos de Machine Learning;
- Precisamos aprender como adequar os dados, vindos do RDD ou Dataframes, para alimentar modelos no MLlib.

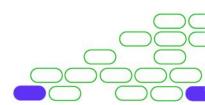








- O MLlib é uma poderosa ferramenta, especializada para ciência de dados e Machine Learning, utilizando o Spark;
- É preciso adequar os dados previamente, para aplicar aos modelos do MLlib.





XP:

- Preparação dos dados.
- Classes de modelos.
- Mudança de tipo de variável.
- Booleano para numérico.
- Texto para numérico.





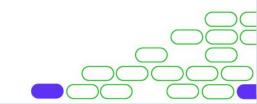
Faculdade

Processamento de Dados Utilizando o Ecossistema Hadoop

Capítulo 9. Spark MLlib

Aula 9.2. Preparação dos dados

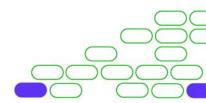
Prof. Silas Liu





VDA

- Preparação dos dados.
- Classes de modelos.
- Mudança de tipo de variável.
- Booleano para numérico.
- Texto para numérico.







- Os modelos do MLlib lidam apenas com valores numéricos;
- Isso significa que temos de transformar todas as variáveis (string, boolean, categóricos) em inteiros (integer) ou fracionários (double);
- Desta forma, os modelos são ainda mais rápidos, eles não precisam inferir o tipo de variáveis e são otimizados para lidar com números.

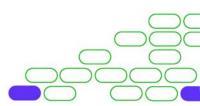






O pyspark.ml utiliza duas classes principais:

- Transformer: possui o método .transform() e realiza alguma operação em um Spark Dataframe, retornando um novo Dataframe. Exemplos:
 - Bucketizer, que cria colunas discretas de valores contínuos;
 - PCA, que reduz a dimensionalidade e retorna novas colunas;
- Estimator: possui o método .fit() e realiza operações de um Spark Dataframe, retornando um objeto do tipo modelo. Exemplos:
 - Treinamento de modelos, para obter os parâmetros.







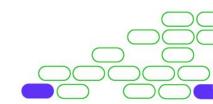
XP₉

O comando .cast() transforma o tipo de variável:

- .cast("integer")
- .cast("double")

Exemplo:

```
df = df.withColumn("col_numerico",
df.col_string.cast("integer"))
```

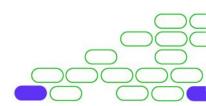






Podemos aplicar lógicas de comparação de true/false ou de valor:

```
df = df.withColumn("res_bool", df.col > 10)
df = df.withColumn("bool", df.res_bool.cast('integer'))
```







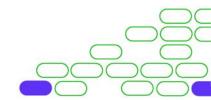
Consiste em duas etapas:

 Criar um Dataframe de números, correspondendo um número a cada palavra:

StringIndexer: estimator seguido de transformer

 Criar o One-Hot Vector, um vetor de zeros e um apenas na posição da palavra:

OneHotEncoder: estimator seguido de transformer



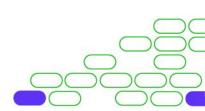




Para encapsular o One-Hot Vector, empregamos o **Vector Assembler**, que separa as colunas de features dos dados da saída do modelo.

A seguir juntamos todos os componentes através do **Pipeline**, que leva em conta todas as estruturas das transformações.

Por fim, chamamos o Pipeline através dos comandos fit() e transform(), passando como argumento o Dataframe que queremos transformar.



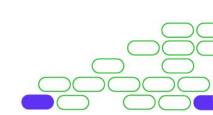


Texto para numérico

Exemplo de um processo:

from pyspark.ml import feature from pysparl.ml import Pipeline

```
indexer = feature.StringIndexer(inputCol='col', outputCol='index')
encoder = feature.OneHotEncoder(inputCol='index', outputCol='factor')
assembler = feature.VectorAssembler(inputCols=['col1', 'col2'], outputCol='label')
pipe = Pipeline(stages=[indexer, encoder, assembler])
new_data = pipe.fit(df).transform(df)
```







- O MLlib é uma poderosa ferramenta, mas precisa que todos seus dados sejam transformados em numéricos;
- O próprio MLlib possui bibliotecas e funções para executar as mudanças de variáveis para numérico;
- Para transformar texto em numérico, empregamos o StringIndexer, OneHotEncoder, VectorAssembler e Pipeline, seguidos de fit() e transform().





Faculdade



