



Aula 2 – Ecossistema Hadoop

Universidade Estácio de Sá

**Prof. Simone Gama** 

simone.gama@estacio.br



They say an elephant never forgets. Well, you are not an elephant. Take notes, constantly. Save interesting thoughts, quotations, films, technologies... the medium doesn't matter, so long as it inspires you.

Aaron Koblin



# BIG DATA: Estruturação de Dados



#### **Dados Estruturados**

Os dados estruturados são aqueles organizados e representados com uma estrutura rígida, a qual foi previamente planejada para armazenálos, por exemplo um banco de dados, que é a representação mais típica e comum de dados estruturados.

Em um banco de dados, os dados são estruturados conforme a definição de um esquema, que define como as tabelas e suas respectivas linhas e colunas serão armazenadas. Podemos conceituar o esquema de um banco de dados como sendo uma descrição sobre uma organização, ou sobre o minimundo que se deseja representar, definindo quais dados que serão armazenados.



# BIG DATA: Estruturação de Dados



#### **Dados Não Estruturados**

Os dados não-estruturados, que possuem uma estrutura totalmente inversa dos dados estruturados, sendo flexíveis e dinâmicos ou, até mesmo, sem qualquer estrutura.

Pense em um editar de texto no Word, adicionando quanto textos, sem qualquer preocupação com campos, restrições ou limites, também podemos adicionar imagens, gráficos e fotos, misturando com os textos que já escrevemos, temos nesse cenário um exemplo de dados não-estruturados. Redes sociais são outro exemplo de dados não estruturados.



# BIG DATA: Estruturação de Dados



#### **Dados Semi Estruturados**

Não possuem estrutura **totalmente rígida nem estrutura totalmente flexível**, sendo uma representação heterogênea. Um exemplo típico seria um arquivo em XML (*eXtensible Markup Language*, que significa em português, Linguagem de Marcação Estendida), o qual possui nós, que são rótulas de abertura e fechamento, precedidos de um símbolo "/", com os dados inseridos entre os nós.





# ARA0168 TÓPICOS DE BIG DATA EM PYTHON

### 2.1 – Introdução ao Ecossistema Hadoop

Universidade Estácio de Sá

**Prof. Simone Gama** 

simone.gama@estacio.br

#### **BIG DATA: Motores de Busca**



Conforme a World Wide Web crescia no final dos anos 1990 e início dos anos 2000, **mecanismos de busca** e **indexadores** foram criados para ajudar a localizar informações relevantes em meio a conteúdos textuais.

No começo, eram os próprios seres humanos quem devolviam os resultados de buscas; mas, à medida que a internet cresceu de dezenas para milhares de páginas, a **automação** se tornou necessária. Rastreadores web foram criados, muitos como projetos de pesquisa liderados por universidades, e *startups* de mecanismos de busca decolaram (Yahoo, AltaVista etc).



#### **BIG DATA: Motores de Busca**



Um desses projetos era um mecanismo de busca *open-source* chamado *Nutch* – idealizado por <u>Doug Cutting</u> e <u>Mike</u> Cafarella. O objetivo era retornar resultados mais rapidamente ao distribuir dados e cálculos entre computadores distintos para que diferentes tarefas pudessem ser realizadas simultaneamente.

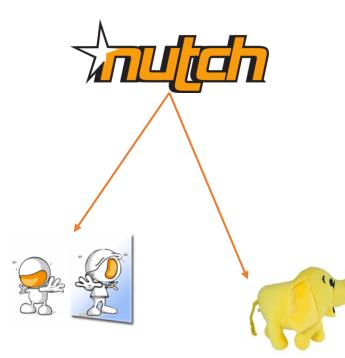


Durante esse tempo, outro mecanismo de busca chamado Google estava em construção. Ele era baseado no mesmo conceito — armazenar e processar dados de forma distribuída e automatizada para que resultados de pesquisa relevantes pudessem ser encontrados rapidamente.



#### **BIG DATA: Motores de Busca**





Em 2006, Cutting foi contratado pelo Yahoo e levou com ele o projeto Nutch, bem como ideias baseadas nos trabalhos iniciais do Google de automatizar o armazenamento e o processamento de dados de modo distribuído.



O projeto *Nutch* foi dividido – o rastreador web permaneceu como *Nutch* e a **parte de processamento e computação distribuída tornou-se o Hadoop** (nome do elefantinho de brinquedo do filho do Cutting).



## **BIG DATA: Ecossistema Hadoop**



Em 2008, o Yahoo lançou o **Hadoop** como um projeto *open-source*.

Hoje, a estrutura e o ecossistema de tecnologias Hadoop são gerenciados e mantidos pela organização sem fins lucrativos **Apache Software Foundation** (ASF), uma comunidade global de desenvolvedores de software e colaboradores.





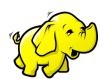




Um ecossistema de software (*ECOS*) é um conjunto de atores e artefatos, internos e externos a uma organização ou comunidade, que trocam recursos e informações centrados em uma plataforma tecnológica comum<sup>1</sup>.

Este contexto tem **afetado decisões de gerenciamento e desenvolvimento** de tais plataformas, notadamente sobre modelos de arquitetura, de governança e de colaboração, nos mais variados domínios de aplicação.







- Capacidade de armazenar e processar grandes quantidades de qualquer tipo de dado, e rapidamente. Com os volumes e tipos de dados disponíveis crescendo constantemente, graças, principalmente, às mídias sociais e à Internet das Coisas (IoT), isso é uma consideração importante.
- Poder computacional. O modelo computacional distribuído do Hadoop processa big data rapidamente. Quanto maior a quantidade de nós computacionais você usar, mais poder de processamento você terá.
- Custo baixo. A estrutura *open-source* é gratuita e utiliza hardwares comuns para armazenar grandes quantidades de dados.

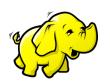






- Tolerância a falhas. O processamento de dados e aplicações é protegido contra falhas de hardware. Se um nó cai, os trabalhos são automaticamente redirecionados para outros nós para garantir que a computação distribuída não falhe. Múltiplas cópias de todos os dados são armazenadas automaticamente.
- **Flexibilidade.** Ao contrário dos bancos de dados relacionais tradicionais, você não precisa pré-processar os dados antes de armazená-los. Você pode armazenar seus dados o quanto quiser e decidir como usá-los depois. Isso inclui dados não-estruturados como texto, imagens e vídeos.
- Escalabilidade. Você pode aumentar facilmente o seu sistema para lidar com mais dados ao adicionar nós. Não é preciso muita administração.







Além da distribuição livre da Apache, o Hadoop possui outras distribuições, como:



#### **Amazon**

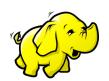
<u>Plataforma de big data – Amazon EMR –</u> Amazon Web Services





Azure HDInsight - Hadoop, Spark, and Kafka | Microsoft Azure







Além da distribuição livre da Apache, o Hadoop possui outras distribuições, como:



#### Cloudera

Cloudera | The Hybrid Data
Company



#### **MapR**

HPE Ezmeral Data Fabric
Software | HPE



#### **Pivotal HD**

<u>Tanzu Cloud Native Application Platform</u> <u>for Multi-cloud | VMware Tanzu</u>



hortonworks.com





# ARA0168 TÓPICOS DE BIG DATA EM PYTHON

2.2 – Ecossistema *Hadoop*: Composição e **Arquitetura** 

Universidade Estácio de Sá

**Prof. Simone Gama** 

simone.gama@estacio.br



# Ecossistema *Hadoop – Stack* de App's



CAMADA DE VISUALIZAÇÃO E API'S	Java	HTML	)3	RESTful API
FERRAMENTAS DE ANALÍTICA	o pentah	10. Smallou		
CAMADA DE ANÁLISE	Java Java	Spork  Lightening-Field Cluster Comp.	uting HIVE	cloudera.
CAMADA DE PROCESSAMENTO		Bido		Bidoop Notor de Wortflou
CAMADA DE ARMAZENAMENTO		OP RIVE	HBASE	<b>♦</b> mongo <b>DB</b>
MOTOR DE EVENTOS	Motor de Eventos			
CAMADA DE INTEGRAÇÃO (ETL)		ichuhus I	WR8	sqoop
FONTES DE INFORMAÇÃO		~ = = [	Logs	xml > ♥ f 8+



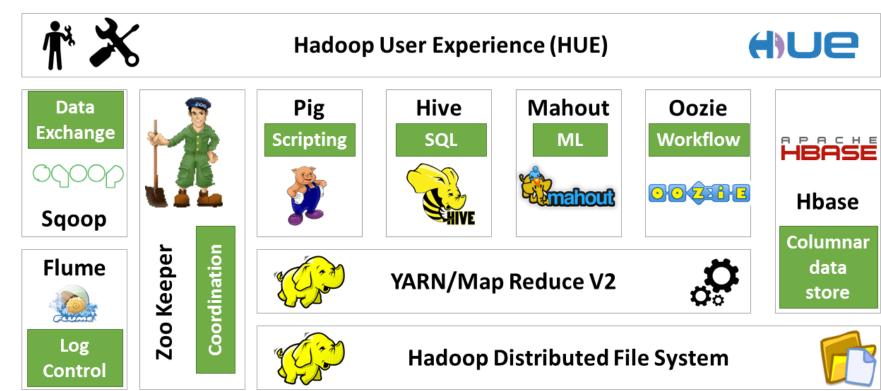


# Ecossistema *Hadoop – Stack* de App's

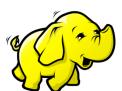


#### The Apache Hadoop Stack



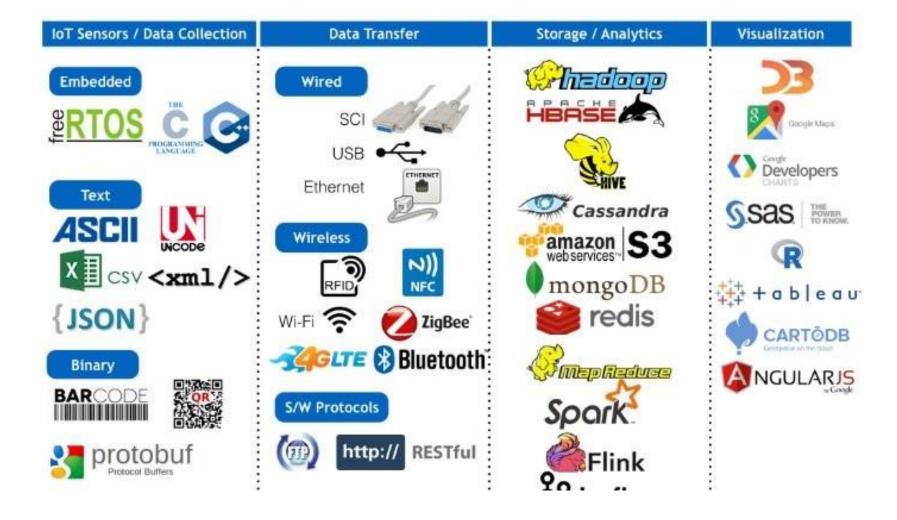






# Ecossistema Hadoop – Stack de App's





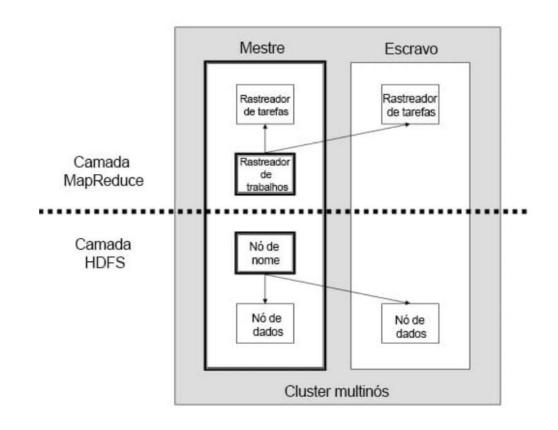




# Ecossistema Hadoop: Arquitetura



#### O "core" do Hadoop









O sistema de arquivos distribuídos do Hadoop, mais conhecido como HDFS (*Hadoop Distributed File System*), é responsável pelo armazenamento de dados em um *cluster* do Hadoop.

O HDFS foi projetado para trabalhar com grandes volumes de dados em hardware comum, isto é, em dispositivos baratos, como computadores pessoais.



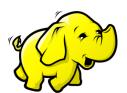




O sistema de arquivos distribuídos do Hadoop, mais conhecido como HDFS (*Hadoop Distributed File System*), é responsável pelo armazenamento de dados em um *cluster* do Hadoop.

O HDFS foi projetado para trabalhar com grandes volumes de dados em hardware comum, isto é, em dispositivos baratos, como computadores pessoais.



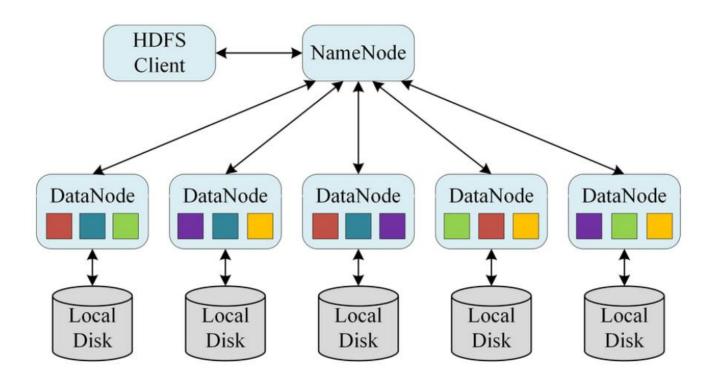


# Ecossistema *Hadoop:* HDFS



#### HDFS (Sistema de Arquivos Distribuídos Hadoop)

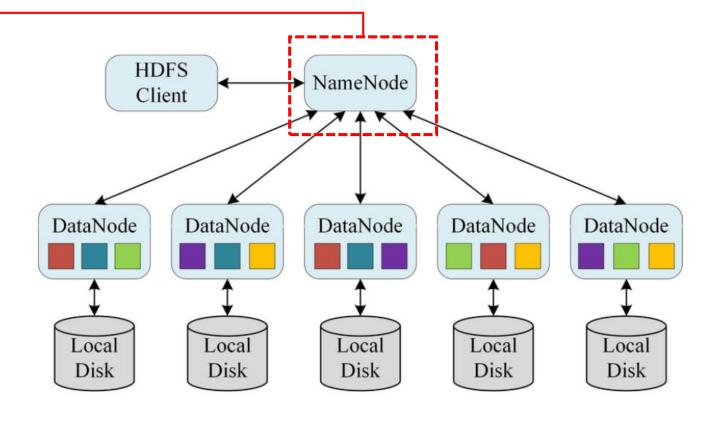
A arquitetura do HDFS, por meio dos componentes NameNode e DataNode, utiliza um sistema de arquivos distribuídos que proporciona alto desempenho no acesso aos dados em clusters Hadoop.







O NameNode gerencia o namespace do sistema de arquivos. Isto mantém a árvore do sistema de arquivos e os metadados de todos os arquivos e diretórios na árvore.

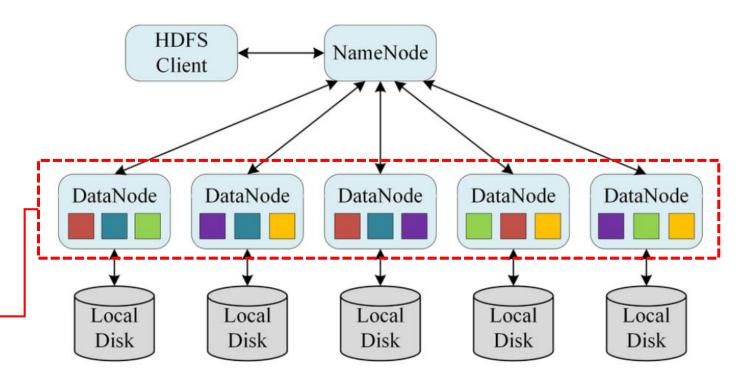








Os DataNodes são os trabalhadores do sistema de arquivos. O DataNode realiza a criação, exclusão e cópia do bloco sob o comando do NameNode.

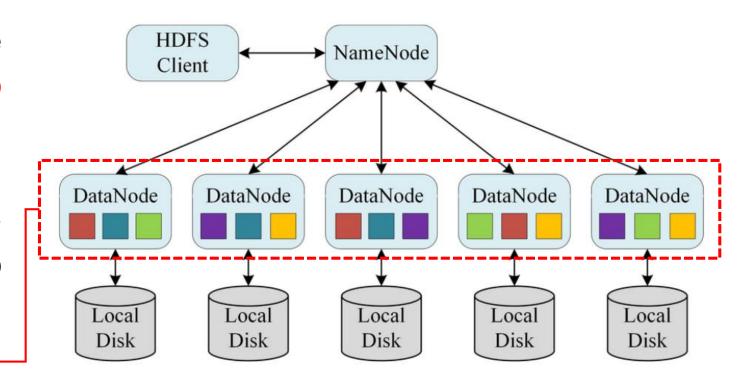








Eles armazenam e recuperam blocos quando solicitados (pelos clientes ou pelo *NameNode*) e reportam ao *NameNode* periodicamente com listas de blocos que estão armazenando.







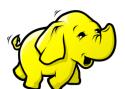


#### MapReduce (Mapear e Reduzir)

Para manejar grandes volumes de dados e extrair o máximo do *big data*, o Hadoop conta com um algoritmo, também introduzido pelo Google, chamado *MapReduce* que facilita a distribuição e execução de uma tarefa paralelamente no *cluster*. Sua missão é basicamente dividir uma tarefa em várias e processa em máquinas diferentes.







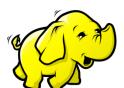


#### MapReduce (Mapear e Reduzir)

Para manejar grandes volumes de dados e extrair o máximo do *big data*, o Hadoop conta com um algoritmo, também introduzido pelo Google, chamado *MapReduce* que facilita a distribuição e execução de uma tarefa paralelamente no *cluster*. Sua missão é basicamente dividir uma tarefa em várias e processa em máquinas diferentes.









#### MapReduce (Mapear e Reduzir)

Em um modelo de programação, o *MapReduce* pode ser definido por três fases principais, a saber:

- 1. Mapeamento (Map)
- 2. Embaralhar e Classificar (Shuffle and Sort)
- 3. Reduzir (Reduce)





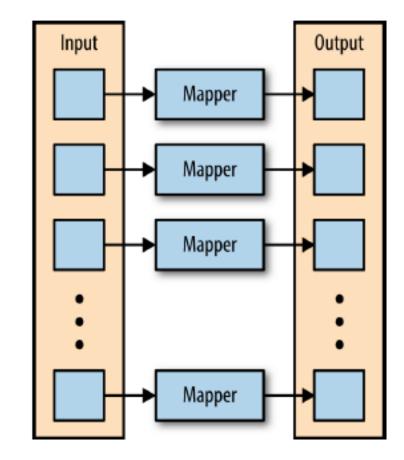




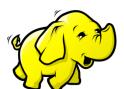
#### **MapReduce** – 1<sup>a</sup> Fase: Mapeamento



- Uma função chamada mapeador "roteia" uma série de **pares chave-valor** dentro do estágio do mapa.
- O mapeador processa em série cada par de chave-valor separadamente, criando zero ou mais pares de chave-valor de saída.









Output

"the"

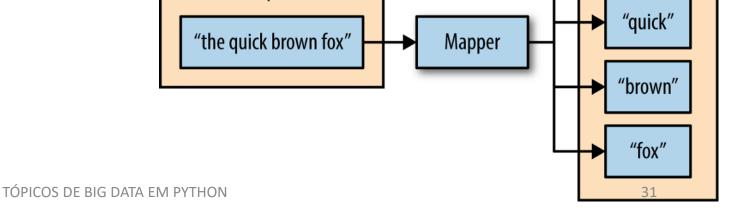
#### **MapReduce** – 1<sup>a</sup> Fase: Mapeamento



Input

#### **Exemplo:**

Considere um *mapeador* cujo impulso **é transformar frases em palavras**, por exemplo. A entrada para este *mapeador* serão *strings* que compreendem sentenças. A função do *mapeador* será dividir as frases em palavras e produzir as palavras.









#### *MapReduce* – 2<sup>a</sup> Fase: Embaralhar e Classificar

- As saídas intermediárias do estágio de mapeamento são movidas para os redutores à medida que os *mapeadores* são concluídos.
- Esse processo de mover a saída dos *mapeadores* para os redutores é reconhecido como **embaralhamento** e utiliza algum particionador.
- O particionador padrão é identificado como <u>hash</u>.
- Finalmente esses dados são **classificados** de acordo com algum critério estabelecido (ordem crescente, ordem de importância, etc).



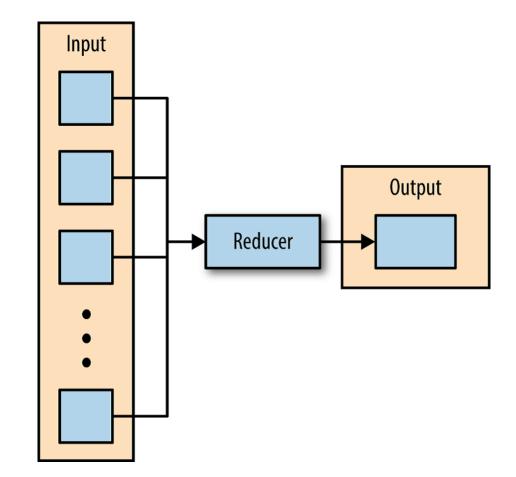






#### *MapReduce* – 3<sup>a</sup> Fase: Reduzir

- Um *iterador* de valores é dado a uma função conhecida como redutor dentro da fase redutora.
- O iterador de valores é um conjunto não único de valores para cada chave exclusiva da saída do estágio de mapa.
- O redutor soma os valores de cada chave e produz zero ou mais pares de valores-chave de saída, ou utiliza algum outro critério que tenha por objetivo reduzir as chaves e/ou seus valores







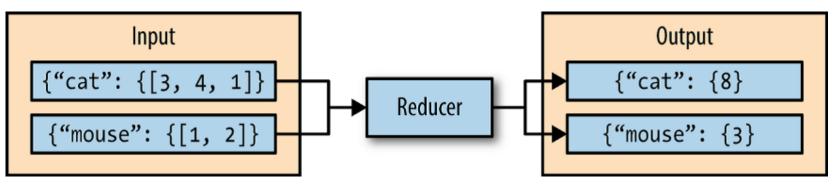


#### *MapReduce* – 3<sup>a</sup> Fase: Reduzir

#### **Exemplo:**

Considere um **redutor** cujo objetivo é somar todos os valores de uma chave como uma instância. A entrada para esse redutor é um iterador de todos os valores de uma chave.

O redutor calcula todos os valores e então emite um **par chave-valor** que compreende a chave de entrada e a soma dos valores da chave de entrada.





# BIG DATA: Treinamento MapReduce



O objetivo é simular com o Python algoritmos aplicados em MapReduce.

- 1. Implemente o exemplo da 3ª fase do *MapReduce*, inserindo em um dicionário a soma dos valores de suas respectivas chaves.
- 2. Leia o arquivo "mapa.txt" e faça a contagem de palavras do arquivo, inserindo esses dados em um dicionário chamado 'contador'. Exemplo:

```
coração paixão amor paixão alegria tristeza amor amor coração 3, 'amor':3, 'alegria':3, alegria tristeza alegria paixão
```

Arquivo mapa.txt

Dicionário contador



## BIG DATA: Treinamento MapReduce



- O objetivo é simular com o Python algoritmos aplicados em MapReduce.
  - 3. Leia o resultado de um mapeamento gerado em um arquivo "mapa\_2.txt" e faça a classificação (Sort) das chaves de forma ascendente e descendente.



# **BIG DATA: Treinamento MapReduce**



O objetivo é simular com o Python algoritmos aplicados em MapReduce.

4. Um mapeamento foi gerado, porém seus pares-chaves ficaram isolados em dois arquivos: "keys.txt" e "values.txt". Deseja-se unificar esses itens em um dicionário. Exemplo:

```
Maçã pêra uva morango

keys.txt

{'maçã': 3, 'pêra': 4,
'uva': 10, 'morango': 2}

3 4 10 2

values.txt

Dicionário Contador
Frutas
```















# Bibliografia



• FACELI, Katti. Inteligência Artificial Uma abordagem de aprendizado de máquina. 2ª Ed. Rio de Janeiro: LTC, 2021. Disponível em:

### Bibliografia Auxiliar

- História dos Sites de Busca: <u>historia sobre os sites de busca (google.com)</u>
- MONTEIRO, Leandro Pinho. Dados Estruturados e Não Estruturados. Universidade da Tecnologia, 2019.
   Disponível em

https://universidadedatecnologia.com.br/dados-estruturados-e-nao-estruturados/

• MapReduce com Python: MapReduce with Python. An introduction to the MapReduce... | by Technologies In Industry 4.0 | Python in Plain English

