

Eduardo Viegas Formação
 Graduado em Ciência da Computação – PUCPR Mestre em Informática – PUCPR Doutorado em Informática – PUCPR Universidade de Lisboa (Distributed Research Team)
 Membro da Intel Strategic Research Alliance (ISRA) Brasil
 Energy-efficient Security for SoC Devices Computação em nuvem Big Data Segurança da informação Aprendizagem de máquina Pesquisa na industria e academia Professor pesquisador no PPGIa PUCPR

1

Cronograma das aulas Conteúdo 01/02 Big Data, Hadoop e HDFS 15/02 HDFS, MapReduce 29/02 HDFS, MapReduce, Apache Spark 14/03 HDFS, Apache Spark 21/03 HDFS, Apache Spark, Projeto

Avaliação 30% da nota · 2 atividades em sala 70% da nota • Trabalho em equipe · Resolução de problema prático envolvendo Big Data e tecnologias estudadas • Relatório em formato SBC de 10 páginas Big Data – Eduardo Viegas

3

Antes de começarmos =) • Quem aqui sabe programar? • Python? BASH? 5

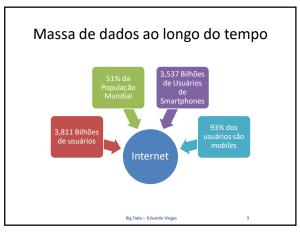




Agenda

- Big Data
- Hadoop
- HDFS
- MapReduce
- Apache Spark

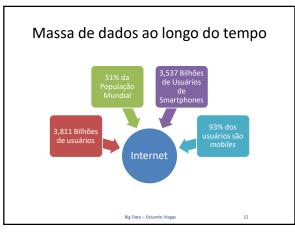
7



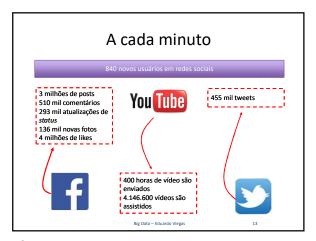


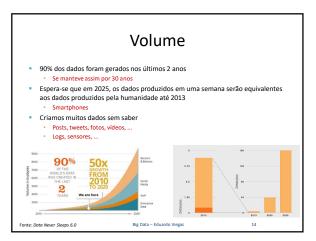
9 10

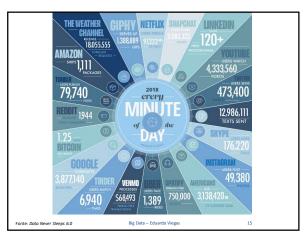




11 12



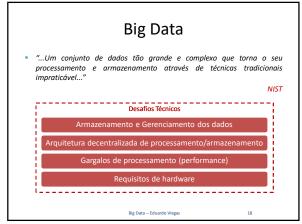




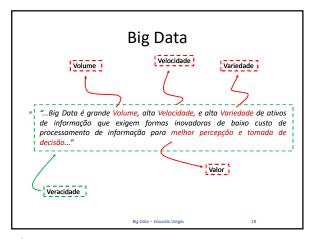


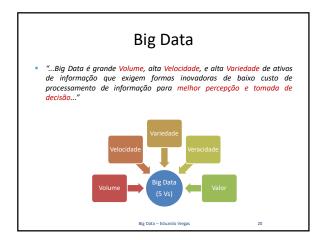
15 16

Big Data • "...Um conjunto de dados tão grande e complexo que torna o seu processamento e armazenamento através de técnicas tradicionais impraticável..." NIST • "...Big Data é grande Volume, alta Velocidade, e alta Variedade de ativos de informação que exigem formas inovadoras de baixo custo de processamento de informação para melhor percepção e tomada de decisão..." Gartner • "... Big Data is like teenage sex: everyone talks about it, nobody really knows how to do it, everyone thinks everyone else is doing it, so everyone claims they are doing it..." Dan Ariely • "... Quando o Excel trava abrindo o arquivo..." Aluno de 3º período



17 18





Características

Volume

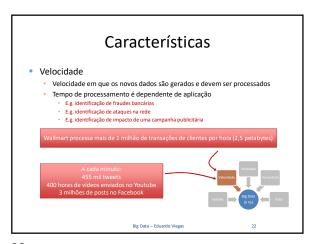
Massa de dados a serem processados
Empresas podem facilmente gerar GBs de dados diariamente
Eg. atvidades em redes sociais
Eg. logs de servidores

Maioria das companhias nos EUA possuem mais de 100 TB de dados

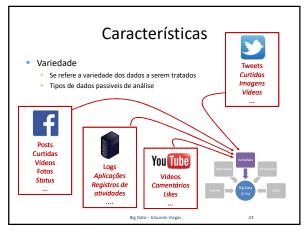
2,3 trilhões de GB são criados diariamente

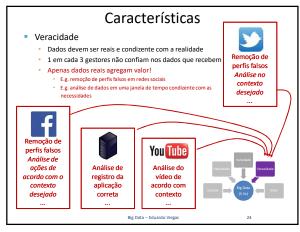
Big Data – Eduardo Viegas

Big Data – Eduardo Viegas

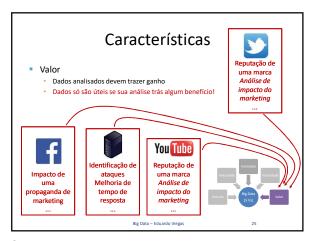


21 22





23 24





Casos de Uso

Como podemos prever uma epidemia de gripe?

Analisando taxa de consultas médicas relacionadas a gripe
Determinando a relação entre a temperatura e a taxa de consultas médicas
Estabelecendo períodos típicos de incidência da gripe

Abordagens custosas, lentas, imprecisas, com atraso, ...

Acessem
https://trends.google.com.br/trends
Como podemos prever uma epidemia de gripe?

Casos de Uso

Como podemos prever uma epidemia de gripe?

https://www.google.org/flutrends

https://flunearyou.org/#!/

Detecting influenza epidemics using search engine query data

Dete

27 28

Casos de Uso

Detecção de casos de Ebola em Sierra Leone

Comunidades avisam ao governo possíveis casos de Ebola

Celular, Rádio, SMS, ...

IBM coordena o sistema para identificação de possíveis epidemias

Aprendizagem de máquina para clusterizar possíveis focos

Mapas de acordo com os focos identificados

Plataforma mundial para compartilhamento de informações sobre casos de Ebola

Dados repassados ao governo

Totalmente gratuito

Caso Cambridge Analytica

87 milhões de perfis do Facebook mapeados
Exploração de "vulnerabilidade" nos termos de uso do Facebook
Análise de comportamento dos usuários
Informações obtidas foram utilizadas durante a campanha presidencial dos EUA
Propaganda política personalizada
Noticias falsas com foco específico

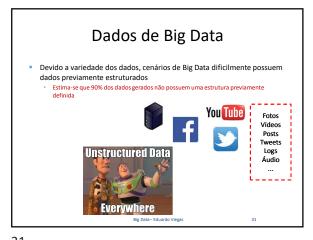
Caso Wallmart
200 bilhões de entradas de transações comerciais
Representa apenas as ditimas semanas
200 fontes de dados
Redes socias, dados econômicos, preços locals, ...
40 petabytes de dados
Monitoramento de performance por lo ja

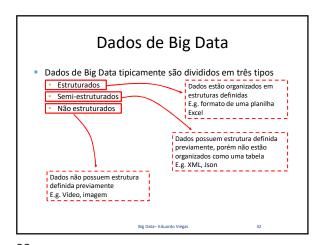
Descontos específicos

Marketing

Descontos específicos

29 30





Dados Estruturados

Tipicamente encontrados em SGBDs
Dados organizados em blocos semânticos
Dados de un mesmo grupo possuem as mesmas características
Dados são previamente definidos e tipados
Dados possuem a mesma estrutura de representação
Tipicamente representados por linhas e colunas



33 34

Dados Semi-Estruturados principais características

Definição posterior
Esquema definido de acordo com os dados
Necessita investigação da estrutura
Estrutura não regular
Dados são definidos de maneira diferente
Estrutura implícita
A estrutura tipicamente é definida de acordo com o conteúdo
Estrutura parcial
Tipicamente apenas parte dos dados possuem estrutura



35 36





Dados Estruturados x Semi-estruturados

Dados Estruturados Dados Semi-estruturados

Esquema pré-definido Não há necessariamente um esquema
Estrutura regular Estrutura não regular
Estrutura independente do conteúdo Estrutura reduzida Estrutura reduzida Estrutura extensa (depende do conteúdo)
Fracamente evolutiva (constante) Fortemente evolutiva (muda-se a estrutura constantemente)
Esquema definido e restrições de mudança Estrutura descritiva de acordo com conteúdo
Distinção entre estrutura e dados Distinção entre estrutura e dados não é cidara

39 40

Dados de Big Data

Como podemos tornar dados não estruturados em dados "processáveis"?

Dados não estruturados tipicamente necessitam de pré-processamento

Identificação

Conversão de formato

Inserção de estrutura

Estração de la Anotação Analise de contesido

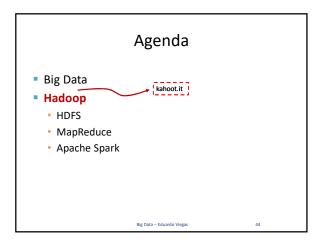
Big Data-Eduardo Vegas

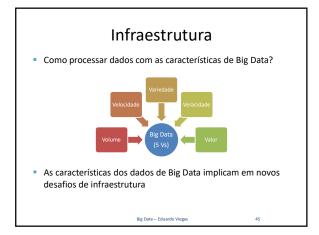
Al



41 42







Infraestrutura

• Torna-se necessário uma infraestrutura distribuída de processamento e armazenamento

• Principais Desafios

• Processamento lento, falta de escalabilidade

• Busca em disco para cada leitura/escrita

• Velocidade de leitura/escrita em disco se torna um gargalo

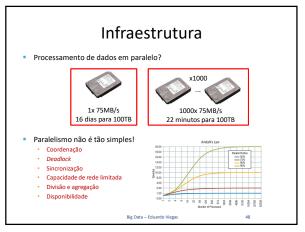
• Armazenamento e processamento de grandes massas de dados

• DE - 75MB/s SSD - 800MB/s

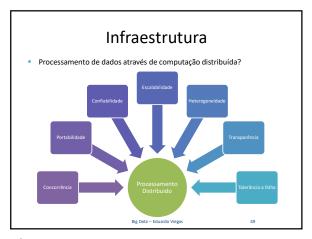
• Análise, processamento, agregação, atraso de processamento, ...

45 46

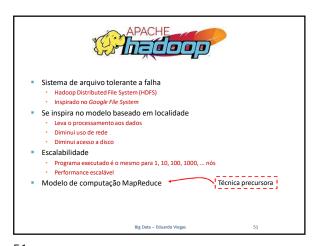
Infraestrutura • Torna-se necessário uma infraestrutura distribuída de processamento e armazenamento • Principais Desafios • Falta de confiabilidade • 1000 máquinas processando/armazenando os dados, 1000 máquinas podem falhar • Restauração de dados • Restauração de rós • Escalabilidade • Backup • Custo • Facilidade de uso • Facilidade de uso • Facilidade de processamento • Processamento distribuído • Armazenamento distribuído

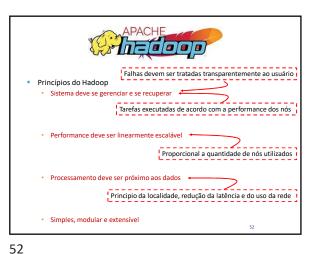


47 48

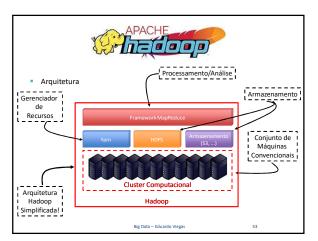


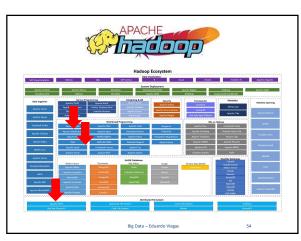




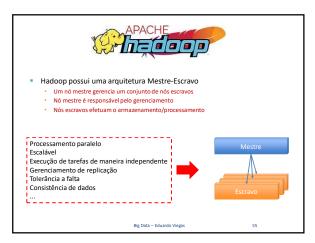


51 52

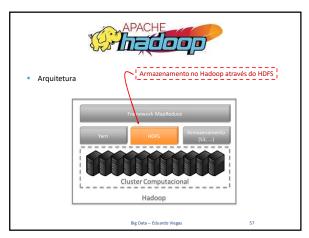


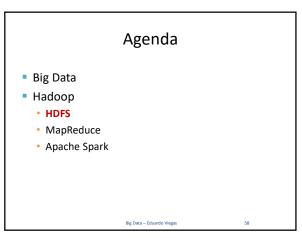


53 54

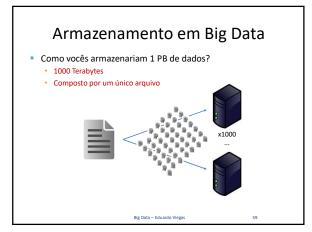


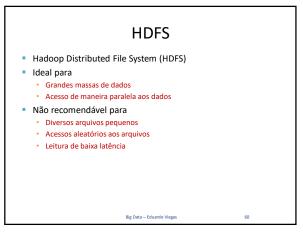




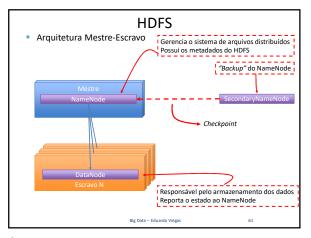


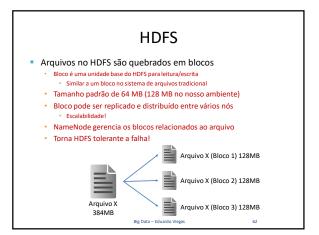
57 58

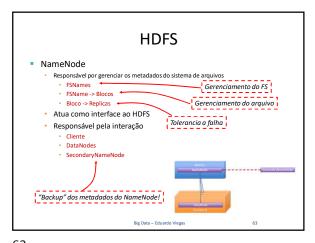


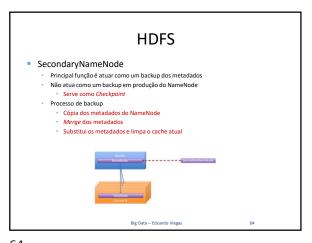


59 60

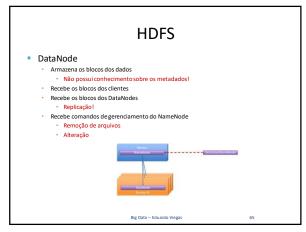


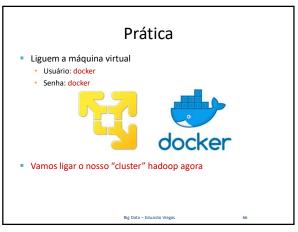






63





65 66

