

MARIA TERESA KRAVETZ ANDRIOLI

TITULO

Trabalho apresentado como requisito parcial para a obtenção do grau de Bacharel em Ciência da Computação no curso de Ciência da Computação, Setor de Ciências Exatas da Universidade Federal do Paraná.

Orientador: Prof. Dr. Luiz Carlos P. Albini

TERMO DE APROVAÇÃO

MARIA TERESA KRAVETZ ANDRIOLI

TITULO

Trabalho apresentado como requisito parcial para a obtenção do grau de Bacharel em Ciência da Computação no curso de Ciência da Computação, Setor de Ciências Exatas da Universidade Federal do Paraná, pela seguinte banca examinadora:

Prof. Dr. Luiz Carlos P. Albini Orientador
Professora UFPR
Professora
Professora

Curitiba, Maio de 2022.

Este trabalho é dedicado às crianças adultas que, quando pequenas, sonharam em se tornar cientistas.

AGRADECIMENTOS

Os agradecimentos principais são direcionados à Gerald Weber, Miguel Frasson, Leslie H. Watter, Bruno Parente Lima, Flávio de Vasconcellos Corrêa, Otavio Real Salvador, Renato Machnievscz¹ e todos aqueles que contribuíram para que a produção de trabalhos acadêmicos conforme as normas ABNT com LATEX fosse possível.

Agradecimentos especiais são direcionados ao Centro de Pesquisa em Arquitetura da Informação² da Universidade de Brasília (CPAI), ao grupo de usuários *latex-br*³ e aos novos voluntários do grupo $abnT_EX2^4$ que contribuíram e que ainda contribuirão para a evolução do abn T_EX2 .

Os agradecimentos principais são direcionados à Gerald Weber, Miguel Frasson, Leslie H. Watter, Bruno Parente Lima, Flávio de Vasconcellos Corrêa, Otavio Real Salvador, Renato Machnievscz⁵ e todos aqueles que contribuíram para que a produção de trabalhos acadêmicos conforme as normas ABNT com LATEX fosse possível.

Os nomes dos integrantes do primeiro projeto abnTEX foram extraídos de http://codigolivre.org.br/projects/abntex/

http://www.cpai.unb.br/

http://groups.google.com/group/latex-br

⁴ http://groups.google.com/group/abntex2 e http://abntex2.googlecode.com/

Os nomes dos integrantes do primeiro projeto abnTEX foram extraídos de http://codigolivre.org.br/projects/abntex/

RESUMO

O resumo deve ressaltar o objetivo, o método, os resultados e as conclusões do documento. A ordem e a extensão destes itens dependem do tipo de resumo (informativo ou indicativo) e do tratamento que cada item recebe no documento original. O resumo deve ser precedido da referência do documento, com exceção do resumo inserido no próprio documento. (...) As palavras-chave devem figurar logo abaixo do resumo, antecedidas da expressão Palavras-chave:, separadas entre si por ponto e finalizadas também por ponto. Ter no máximo 500 palavras!!! As palavras chave são separadas por ponto e vírgula.

Palavras-chaves: latex; abntex; editoração de texto.

ABSTRACT

This is the english abstract.

 $\textbf{Key-words} : \ \mathsf{latex}. \ \ \mathsf{abntex}. \ \ \mathsf{text} \ \ \mathsf{editoration}.$

SUMÁRIO

1	INTRODUÇÃO	8
1.1	CONTEXTO	8
1.2	OBJETIVO	9
1.3	ESTRUTURA DO TRABALHO	9
2	REFERENCIAL TEÓRICO	10
2.1	MAPREDUCE	10
2.1.1	Modelo de programação	10
2.2	HADOOP	11
2.3	HADOOP MAPREDUCE	11
	REFERÊNCIAS	12

1 INTRODUÇÃO

1.1 CONTEXTO

O uso, armazenamento e controle de dados é um tema muito discutido na área de computação desde seus primórdios até os dias de hoje. Por causa disso, muitos métodos e algoritmos e termos surgiram ao longo do tempo com o objetivo de gerenciar de forma eficiente esses dados. O surgimento dessas novas ferramentas computacionais e métodos de armazenamento foi importantíssimo para a evolução da área.

Atualmente, os métodos mais comuns são os bancos de dados relacionais e *datas* warehouses usando computação em nuvem (KUO; KUSIAK, 2019). Além disso, pesquisas nos campos de mineração de dados e aprendizagem de máquina cresceram bastante recentemente de modo a prover técnicas que permitissem analisar dados complexos e variados entre si (BELCASTRO et al., 2022). Um grande desafio é o fato de algoritmos sequenciais não serem otimizados o suficiente para lidar com dados em grande quantidade. Por causa disso, computadores de alta performance, com múltiplos *cores*, sistemas na nuvem e algoritmos paralelos e distribuídos são usados para lidar com esses empecilhos de *Big Data* (BELCASTRO et al., 2022).

Big Data refere-se a grandes conglomerados de dados complexos sobre os quais não é possível aplicar ferramentas tradicionais de processamento, armazenamento ou análise (KHA-LEEL; AL-RAWESHIDY, 2018). Estima-se que em 2025. os dados atuais criados, capturados ou replicados atinjam 175 Zettabytes, ou seja 175,000,000,000 Gigabytes (RYDNING, 2018).

A fim de lidar com essa enorme quantidade de dados, foi desenvolvido pelo Google o *MapReduce*, que é um modelo e implementação feito para processar e gerar grandes conglomerados de dados. Esse modelo é inspirado nos conceitos de mapear e reduzir, ou seja, aplicar uma operação que conecta cada item da base de dados a um determinado par de chaves e valores e então aplicar uma operação de reduzir, que junta os valores que compartilham chaves (DEAN; GHEMAWAT, 2004). Com essas operações é possível paralelizar dados em grandes quantidades e utilizar mecanismos de reutilização para facilitar a busca e manipulação destes.

Um dos *frameworks* mais populares que utiliza o *MapReduce* é o *Hadoop*, que foi desenvolvido pela Apache em 2006 e é capaz de armazenar e processar de giga a petabytes de dados eficientemente. Essa ferramenta é capaz de fazer isso optando por usar múltiplos computadores (*clusters*) em paralelo (WHITE, 2015).

1.2 OBJETIVO

O Hadoop MapReduce é um framework extremamente personalizável e adaptável. Por causa disso, frequentemente usa-se o processo de tuning, que consiste em modificar os mais de 70 parâmetros desse framework de modo a maximizar a eficiência de um cluster Hadoop. Esses parâmetros podem ser alterados em diversas combinações e podem ter efeitos tanto no cluster quantos nas tarefas (jobs) do processo.

Esse trabalho tem como objetivo avaliar o comportamento do *Hadoop MapReduce* antes e depois do *tuning* de alguns parâmetros de configuração, observando através de métricas de *benchmark* se houve melhora na performance considerando medidas como tempo e uso de memória.

1.3 ESTRUTURA DO TRABALHO

2 REFERENCIAL TEÓRICO

Esse capítulo tem como objetivo apresentar detalhadamente os conceitos técnicos que serão utilizados ao longo do trabalho. A Seção 2.1 apresenta o *MapReduce*, o modelo de manipulação de dados feito pelo Google e a Seção 2.2 trata do *Hadoop*, o *framework* desenvolvido pela Apache. A seção 2.3 introduz o *Hadoop MapReduce*.

2.1 MAPREDUCE

MapReduce é um modelo de programação associado a uma implementação que tem como objetivo processar, manipular e gerar grandes *datasets* de modo eficiente, escalável e com aplicações no mundo real. As computações acontecem de acordo com funções de mapeamento e redução e o sistema do MapReduce paraleliza essa computações entre grandes *clusters*, lidando com possíveis falhas, escalonamentos e uso eficiente de rede e discos (DEAN; GHEMAWAT, 2008).

As operações de mapeamento e redução são baseadas em conceitos presentes em linguagens funcionais e fazem com que seja possível fazer diversas reutilizações, assim lidando com tolerância de falhas (DEAN; GHEMAWAT, 2008).

2.1.1 Modelo de programação

A computação recebe um conjunto de pares (VALOR, CHAVE) e produz um conjunto de pares de (VALOR, CHAVE). O usuário cria as funções *Map* e *Reduce* de acordo com seu caso de uso. *Map* recebe um único par (VALOR, CHAVE) e produz um conjunto intermediário de pares. Em seguida, a biblioteca *MapReduce* agrupa os valores com a mesma chave e esses valores servirão de entrada para a função *Reduce*. A função *Reduce* então junta os valores com a mesma chave de modo a criar um conjunto menor, sendo possível dessa forma lidar com listas muito grandes para a memória disponível (DEAN; GHEMAWAT, 2004).

Como exemplo, considere o problem de contar quantas vezes determinada palavra aparece em um documento. Nesse problema, as funções *Map* e *Reduce* seriam similares aos seguintes pseudocódigos (DEAN; GHEMAWAT, 2008):

```
map(String chave, String valor):
// chave: nome do documento
// valor: conteudo do documento

para cada palavra W em valor:
criaIntermediario(W, '1');
```

Código 1: Exemplo de função Map em pseudocódigo adaptado de (DEAN; GHEMAWAT, 2008)

```
reduce(String chave, Iterador valores):
// chave: uma palavra
// valores: lista de contagens

int resultado = 0;
para cada V em valores:
    resultado = resultado + converteEmInt(V);
cria(resultado);
```

Código 2: Exemplo de função Reduce em pseudocódigo adaptado de (DEAN; GHEMAWAT, 2008)

A função *Map* gera um objeto intermediário de cada palavra associada a uma lista do seu número de occorrências no texto e a função *Reduce* soma os valores até ter o total de ocorrências por palavra. Além disso, o usuário cria um configuração de *MapReduce* com os parâmetros de entrada e saída e eventuais parâmetros de *tuning*.

2.2 HADOOP

2.3 HADOOP MAPREDUCE

REFERÊNCIAS

BELCASTRO, L.; CANTINI, R.; MAROZZO, F.; ORSINO, A.; TALIA, D.; TRUNFIO, P. Programming big data analysis: principles and solutions. **Journal of Big Data**, SpringerOpen, v. 9, n. 1, p. 1–50, 2022. Citado 2 vez na página 8.

DEAN, J.; GHEMAWAT, S. MapReduce: Simplified data processing on large clusters, 2004. Citado 2 vezes nas páginas 8, 10.

_____. MapReduce: simplified data processing on large clusters. **Communications of the ACM**, ACM New York, NY, USA, v. 51, n. 1, p. 107–113, 2008. Citado 7 vezes nas páginas 10, 11.

KHALEEL, A.; AL-RAWESHIDY, H. Optimization of computing and networking resources of a Hadoop cluster based on software defined network. **IEEE Access**, IEEE, v. 6, p. 61351–61365, 2018. Citado 1 vez na página 8.

KUO, Y.-H.; KUSIAK, A. From data to big data in production research: the past and future trends. **International Journal of Production Research**, Taylor & Francis, v. 57, n. 15-16, p. 4828–4853, 2019. DOI: 10.1080/00207543.2018.1443230. eprint: https://doi.org/10.1080/00207543.2018.1443230. Disponível em: https://doi.org/10.1080/00207543.2018.1443230. Citado 1 vez na página 8.

RYDNING, D. R.-J. G.-J. The digitization of the world from edge to core. **Framingham: International Data Corporation**, p. 16, 2018. Citado 1 vez na página 8.

WHITE, T. **Hadoop: The definitive guide**. [S.I.]: "O'Reilly Media, Inc.", 2015. Citado 1 vez na página 8.