

# Comparação de Desempenho entre *Drivers* do MongoDB em Aplicações Node.js

Leandro Ungari Cayres, Bruno Santos de Lima, Rogério Eduardo Garcia,  
Ronaldo Celso Messias Correia

<sup>1</sup>Faculdade de Ciências e Tecnologia – Universidade Estadual Paulista (UNESP)  
Presidente Prudente – SP – Brazil

{leandro.ungari,bruno.s.lima,ronaldo.correia,rogerio.garcia}@unesp.br

**Abstract.** *In recent years, the number of NoSQL database has grown significantly. Such databases do not have a common language for defining and manipulating data, so this role is assigned to APIs or Drivers. There are cases where, for the same database, there are several solutions, which makes it difficult to understand the impacts that the choice of each option has. In this paper, we present a comparative study between two MongoDB Drivers in Node.js applications, in which CRUD operations were performed for performance analysis based in metrics: runtime, CPU and memory consumption. The results demonstrate that, under quantative analysis, MongoClient performs better.*

**Resumo.** *Nos últimos anos, o número de banco de dados NoSQL tem crescido significativamente. Tais bases não possuem uma linguagem comum para definição e manipulação dos dados, de modo que esse papel é atribuído a API's ou Drivers. Há casos em que, para o mesmo banco de dados, existem diversas soluções, o que dificulta o entendimento dos impactos que a escolha de cada opção tem. Neste artigo, é apresentado um estudo comparativo entre dois Drivers para MongoDB em aplicações Node.js, em que foram executadas operações CRUD para análise de desempenho com base em métricas de tempo de execução, consumo de CPU e memória. Os resultados demonstram que, sob análise quantitativa, o Driver MongoClient tem melhor desempenho.*

## 1. Introdução

Nos últimos anos, o crescimento no volume de dados mudou a utilização desses por empresas e organizações. Inicialmente, os dados eram considerados agentes passivos, relacionados às regras de negócio empresarial; tornaram-se potenciais oportunidades de lucro e obtenção de conhecimento através de processos de análise de informações.

O advento do *Big Data* não implicou somente em maior espaço de armazenamento, mas em uma mudança de organização, considerando características como volume, variedade, velocidade e valores [Ward and Barker 2013]. A arquitetura dos tradicionais Bancos de Dados Relacionais são baseadas nas propriedades ACID (*atomicity, consistency, isolation e durability*), contudo, em ambientes de *Big Data* a alta consistência provida pelos Bancos de Dados Relacionais, afeta diretamente os aspectos de disponibilidade e eficiência, que são primordiais, devido ao alto volume, variedade e velocidade [González-Aparicio et al. 2016]. Nesse cenário, os Banco de Dados *NoSQL* (*Not*

*only SQL*) promovem maior flexibilidade estrutural, escalabilidade, suporte a replicação e consistência eventual e surgem como alternativas eficientes. [Han et al. 2011].

Diferentemente do modelo relacional, os Bancos de Dados *NoSQL* não possuem uma linguagem semelhante ao SQL (*Structured Query Language*) [Bugiotti and Cabibbo 2013, Sellami et al. 2014]. Desse modo, para os diferentes ambientes de desenvolvimento e linguagens de programação, *Drivers* tem sido desenvolvidos de modo a viabilizar a execução dos comandos no banco de dados.

Em muitos casos, os *Drivers*, além de recentes, apresentam limitações em sua implementações, falhas de entendimento e efeitos colaterais no acesso aos dados [Rafique et al. 2018]. Em muitas situações, a decisão de qual combinação entre Banco de Dados *NoSQL* e *Driver* a ser empregada pode ser um problema, devido ao desconhecimento dos pontos positivos e negativos de cada combinação.

Neste artigo, por meio de um estudo comparativo de desempenho, busca-se avaliar as duas principais soluções de *Drivers* para o MongoDB <sup>1</sup>, respectivamente MongoClient <sup>2</sup> e Mongoose <sup>3</sup>, em ambientes de aplicação Node.js. O principal fator considerado para a realização dessa análise consiste na definição prévia de esquema para a manipulação dos dados em operações de CRUD (*create-read-update-delete*). Conceitualmente, os Bancos de Dados *NoSQL* não requerem essa predefinição, proporcionando flexibilidade, entretanto, não existe nada que impeça sua utilização, principalmente quanto a respeito do desempenho; possibilitando algum impacto relevante.

O Banco de Dados MongoDB foi escolhido devido a sua enorme popularidade recente, empregado em diversas aplicações e pesquisa [Patil et al. 2017, Jung et al. 2015, Ongo and Kusuma 2018, Kanade et al. 2014]; e uma das principais opções de armazenamento orientada a documentos. Quanto ao Node.js, mesmo recente, alguns trabalhos apontam a sua viabilidade tecnológica no desenvolvimento de aplicações [Chaniotis et al. 2015]. Com essa escolha, tanto aplicação quanto banco de dados utilizam *JavaScript*, uniformizando o sistema em termos de linguagem de programação.

O restante desse artigo está organizado do seguinte modo: na Seção 2 são apresentados conceitos de Banco de Dados *NoSQL*, MongoDB e seus *Drivers*, além do ambiente de execução Node.js. A Seção 3 é apresentada a estruturação do experimento. Na Seção 4 são descritos os resultados quantitativos obtidos, cuja discussão está situada na Seção 5. Na Seção 6 relata os trabalhos relacionados. Por fim, a Seção 7 expressa as considerações finais e perspectivas de trabalhos futuros.

## 2. Fundamentação Teórica

Nesta seção, são discutidos alguns conceitos fundamentais para o trabalho: Bancos de Dados *NoSQL*, as características do MongoDB e dos *Drivers* MongoClient e Mongoose, organização de aplicações Node.js.

---

<sup>1</sup><https://www.mongodb.com/>

<sup>2</sup><https://mongodb.github.io/node-mongodb-native/>

<sup>3</sup><https://mongoosejs.com/>

## 2.1. Banco de Dados NoSQL

Os bancos de dados NoSQL, foram desenvolvidos visando armazenar e processar grandes volumes de dados. Em linhas gerais os bancos de dados NoSQL são livres de esquematizações e mais propícios a lidar com dados não estruturados como e-mails, documentos e mídias sociais de maneira eficiente [Mohamed et al. 2014, Ramesh et al. 2016].

O termo NoSQL é utilizado para se referir a uma ampla variedade de armazenamentos de dados, em que as restrições de transação ACID foram suavizadas permitindo melhor dimensionamento e desempenho horizontal [Rafique et al. 2018], proporcionando esquemas menos estruturados, suporte a operações de junção, alta escalabilidade, modelagem de dados simples com linguagem de consulta simples [Ramesh et al. 2016]. Os bancos de dados NoSQL são categorizados em: armazenamento de documentos, famílias de colunas, chave/valor, grafos e multimodais [González-Aparicio et al. 2016].

Este trabalho tem como foco a categoria orientada a documentos, a qual possui modelagem de dados estreitamente relacionados a programação orientada a objetos, possibilitando flexibilidade no armazenamento de registros com atributos distintos, sendo útil na modelagem de dados não-estruturados e polimórficos. Permite consultas robustas, em que qualquer combinação de campos no documento pode ser realizada [Patil et al. 2017]. Os dados são organizados em coleções de documentos, as quais utilizam uma estrutura semelhante a JSON (*JavaScript Object Notation*) ou XML (*Extensible Markup Language*).

## 2.2. MongoDB

O MongoDB é um Banco de Dados orientado a documentos que possui código-aberto, provendo funcionalidades como ordenação, indexação secundária e consultas de intervalo [Membrey et al. 2011].

O banco de dados não impõe um esquema prévio, entretanto, normalmente todos os documentos em uma coleção são de propósito semelhante ou relacionado [Kanade et al. 2014, Lutu 2015]. Há duas abordagens para modelagem de documentos:

- **Modelo de dados incorporado:** Os dados relacionados são incorporados em uma única estrutura ou documento. Esses esquemas são geralmente conhecidos como modelos sem normalização.
- **Modelo de dados normalizado:** Os dados possuem referências de documentos para registrar relacionamentos entre esses, mas a combinação de documentos deve ser feita diretamente no código-fonte da aplicação.

O armazenamento dos dados ocorre através da serialização de objetos *Javascript*, também conhecidos como JSON, cuja implementação interna utiliza uma codificação binária chamada BSON<sup>4</sup>. O banco de dados MongoDB disponibiliza diversos *Drivers* para linguagens de programação como Java, C++, C#, PHP e Python [Lutu 2015], e também em Node.js.

Dentre os *Drivers* existentes para o MongoDB, tem-se como destaque o **Mongo-Client**<sup>5</sup>, consiste na solução oficial e nativa provida organização, provendo um conjunto

---

<sup>4</sup><http://bsonspec.org/>

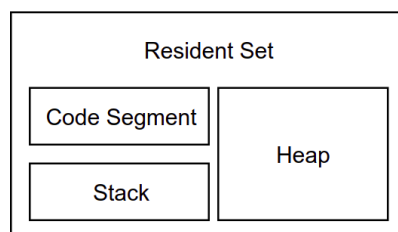
<sup>5</sup><https://mongodb.github.io/node-mongodb-native/index.html>

de funcionalidades que permite a manipulação dos dados e uso de recursos avançados do sistema. Essa solução é caracterizada pela modelagem documentos-objeto (*ODM – Object-Document Modeler*) de modo implícito ao banco de dados.

Assim como o anterior, o **Mongoose** consiste também em um *Driver* para MongoDB, em que provê a modelagem de dados utilizando um mecanismo objeto-relacional (*ORM – Object Relational Mapping*) utilizado em banco de dados relacionais [Mardan 2014], executando diversas tarefas de verificação e validação dos dados, como nulidade ou tipagem, previamente definidos por meio da elaboração de um esquema.

### 2.3. Node.js

Node.js é uma plataforma construída sob o ambiente de execução para *JavaScript* do navegador Google Chrome, para criação facilitada de aplicações de internet rápidas e escaláveis, baseado em um mecanismo orientado a eventos de entrada e saída não-bloqueante, que viabiliza a interação do usuário enquanto demais tarefas executam em segundo-plano, resultando em aplicações leves e eficientes. Cada aplicação Node.js atua como processo comum em um computador, diferentemente da restrição de aplicações *JavaScript* voltadas para navegadores. A Figura 1 apresenta a organização da memória em processos Node.js.



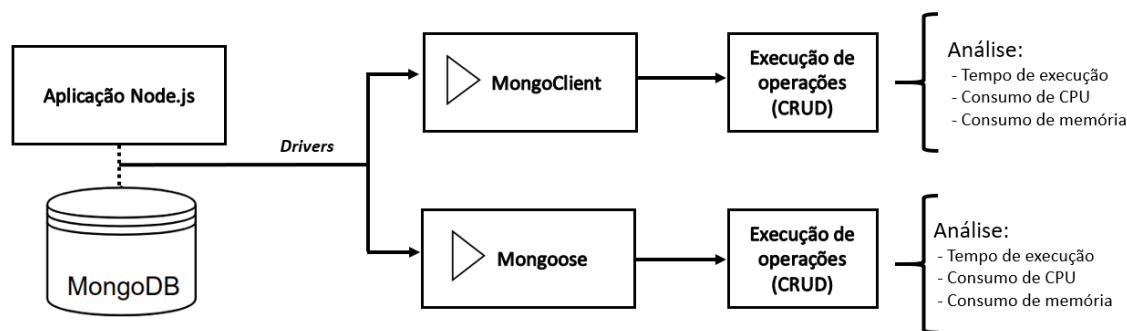
**Figura 1. Organização de memória de um processo Node.js – Adaptado de [Gagliardi 2018].**

A região principal é chamada *Resident Set*, a qual corresponde a toda memória utilizada no processo. Em seguida, tem-se a região *Code Segment*, a qual armazena todas as instruções definidas para o programa. A próxima região *Stack* armazena todas as variáveis e estruturas de dados utilizadas durante o tempo de vida dessas. Por fim, tem-se a região *Heap*, a qual armazena dados específicos como objetos, strings e closures; em geral, cada processo aloca essa região com um tamanho predefinido, contudo essa pode ser utilizada apenas parcialmente ou em sua totalidade [Gagliardi 2018].

## 3. Composição do Experimento

Nesta seção é apresentado a composição do experimento comparando os *Drivers* MongoClient e Mongoose em integração com o MongoDB. Na Figura 2 é ilustrado a esquematização do experimento.

Neste estudo, foram conduzidas análises visando identificar qual dupla (MongoDB e *Drive*) possui melhor desempenho em uma aplicação Node.js. Além disso, foi investigado se o tamanho médio de cada registro presente no conjunto de dados pode influenciar e qual a proporção desse impacto.



**Figura 2. Experimento: Comparação entre os *Drivers* do MongoDB.**

Uma aplicação Node.js foi implementada para a condução dos testes, responsável por realizar a conexão com o Banco de Dados MongoDB e executar as operações CRUD. A ferramenta de testes implementada em Node.js está disponível em: [OMITIDO].

As métricas escolhidas para análises de cada um dos testes conduzidos foram:

- **Tempo médio de Execução:** Consiste tempo médio total de execução de cada operação específica.
- **Consumo médio de CPU:** Consiste no tempo médio de uso do processador durante a execução da operação específica.
- **Consumo médio de Memória:** Consiste na variação média de uso de memória RAM durante a execução da operação específica, sendo expressa em kilobytes (KB).

Por fim, foram formuladas as seguintes questões de pesquisa que guiaram formalmente as análises executadas:

**QP1** – *A escolha do driver impacta no tempo de execução de cada uma das operações de CRUD?*

**QP2** – *A escolha do driver pode influenciar no tempo de processamento (CPU) nas operações de CRUD?*

**QP3** – *A escolha do driver impacta de modo relevante quanto ao uso de memória nas operações de CRUD?*

### 3.1. Características dos Conjuntos de Dados

A condução do experimento utilizou um conjunto de dados com cerca 18 mil instâncias. Originalmente, todos os registros presentes são compostos por 89 atributos, predominantemente textuais, obtendo um tamanho médio de 1,37KB. A partir do conjunto original, foi construído um conjunto reduzido em número de atributos (6 atributos), com o mesmo total de instâncias, porém com tamanho médio de 0,13KB.

Deste modo, dois conjuntos de dados foram utilizados para a experimentação, observe a Tabela 1. O conjunto reduzido tem o intuito de comparar os dois *Drivers* na manipulação de registros com diferentes quantidade de atributos.

### 3.2. Ambiente de Execução

O ambiente de execução foi composto por uma máquina com Sistema Operacional Ubuntu 18.04.2 OS, processador Intel i3 3217U e memória RAM de 4GB DDR3. Durante a

**Tabela 1. Características dos Conjuntos de Dados utilizado no Experimento**

	Conjunto de Dados 1	Conjunto de Dados 2
Quantidade de instâncias	18 mil	18 mil
Quantidade de atributos	89	6
Tamanho de um registro	1,37 KB	0,13 KB

execução dos testes, o ambiente de execução da aplicação Node.js foi definido o uso do *heap* de memória com limite máximo de 3GB, desse modo restringindo o máximo de operações de cada teste.

Em cada cenário de execução, foram extraídos dados relativos ao tempo de execução, tempo de uso de CPU e uso de memória RAM. Foram analisados cenários com diferentes quantidades de operações CRUD, as quais variaram de 1000, 10000, 100000 e 200000; cada qual repetido 10 vezes e registrada a média das execuções. A obtenção das métricas de desempenho foi realizada através da biblioteca JSMeter <sup>6</sup>.

#### 4. Resultados do Experimento

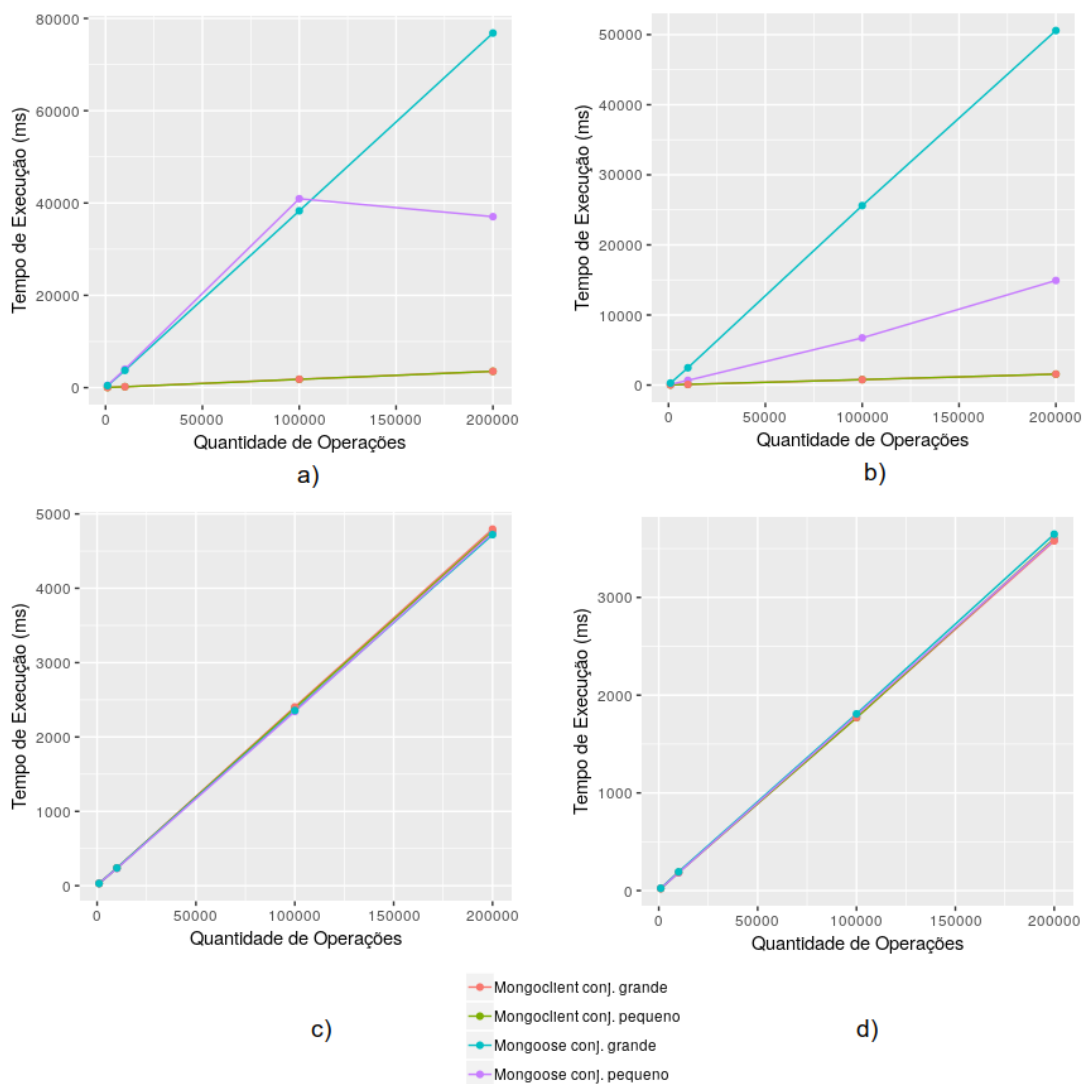
A seguir os resultados são apresentados sob a perspectiva de cada uma das operações CRUD, em que 100% dos registros são atingidos em cada operação. Cada resultado refere-se a uma operação específica, da combinação de um *Driver* com o conjunto de dados grande (com todos atributos) ou conjunto de dados pequeno (com número reduzido de atributos).

Na Figura 3 é ilustrado graficamente o tempo de execução ao realizar operações CRUD contrastando a utilização de ambos os *Drivers*. Considerando o tempo de execução para operações de inserção – Figura 3a, foi identificado que o tempo de execução com o uso do *Driver* Mongoose foi maior, para os dois conjuntos, em comparação com o uso do MongoClient, no qual não demonstrou diferenças significativas entre os conjuntos. Pode-se observar também que ao manipular o conjunto de dados pequeno com o uso do Mongoose, ocorreu uma queda no tempo de execução a partir de 100.000 operações de inserção. Um possível fator que justifique esse comportamento consiste na ocorrência de divisão de conjuntos na operação de inserção, quando a quantidade excede 100 000 itens, conforme a documentação do MongoDB, contudo, isso não ocorre para o conjunto de dados grande.

Considerando o tempo de execução para operações de Busca – Figura 3b, o uso do MongoClient resultou em um tempo de execução inferior, para ambos os conjuntos, se comparado a utilização do Mongoose. Ao utilizar o Mongoose neste caso, as execuções para ambos os conjuntos apresentam comportamento crescente e proporcional em detrimento a diferença de tamanho dos registros. Por fim, ainda na perspectiva de tempo de retrabalho, os resultados dos testes tanto para operações de atualização – Figura 3c, quanto para operações de deleção – Figura 3d, obtiveram comportamentos similares com o uso de ambos os *Drivers*.

Na Figura 4 é ilustrado graficamente o consumo de CPU ao realizar operações CRUD contrastando a utilização de ambos os *Drivers*. Analogamente a análise anterior,

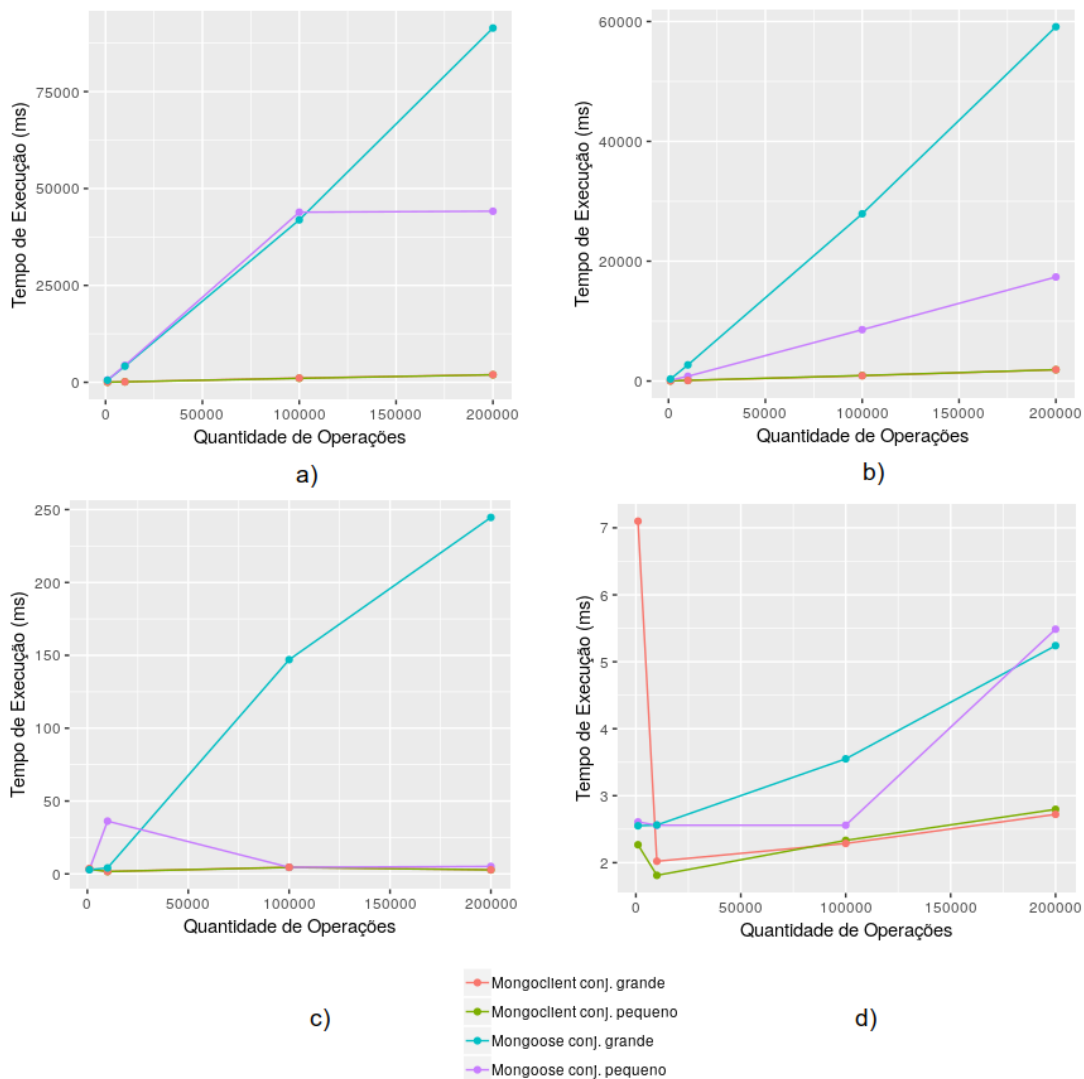
<sup>6</sup><https://github.com/wahengchang/js-meter>



**Figura 3. Contraste do uso dos *Drivers* com a aplicação de operações CRUD em relação ao tempo de execução.**

para as operações de inserção – Figura 4a e busca – Figura 4b, o uso MongoClient prove um tempo médio de consumo de CPU significativamente inferior, em ambos os conjuntos, em detrimento do alto tempo de consumo apresentado pelo Mongoose. Para a inserção, também apresenta o caso de exceção para 200 000 operações, cuja possível justificativa é semelhante a análise anterior.

Na Figura 4c é ilustrado o consumo de CPU ao realizar operações de atualização, em que pode-se observar que com o uso do *Driver* Mongoose com conjunto de registros maiores apresentou maior tempo de consumo da CPU, diferentemente dos demais, que foram semelhantes e com tempo menor, mesmo com oscilações. É importante salientar que o tempo de processamento de todas as execuções foram inferiores a 250 ms. Na Figura 4d, é ilustrado o consumo de CPU ao realizar operação de deleção, cada execução apresentou comportamento relativamente instável, nas quais o uso do *Driver* MongoClient apresentou um tempo mais elevado de consumo da CPU, entretanto não há diferença significativa, porque todas as execuções obtiveram tempo de processamento inferior a 10



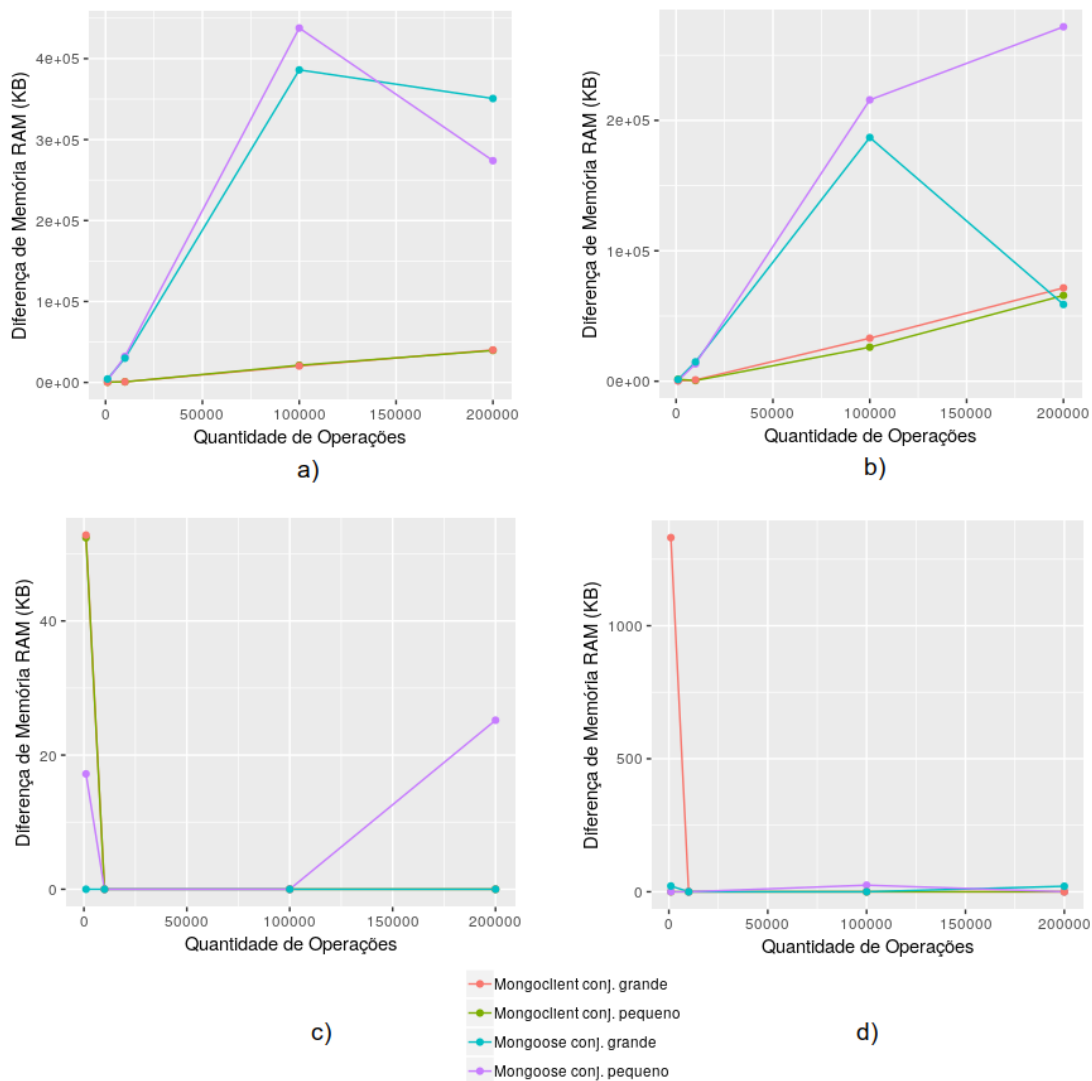
**Figura 4. Contraste do uso dos *Drivers* com a aplicação de operações CRUD em relação ao consumo de CPU.**

ms.

Na Figura 5 é ilustrado graficamente o consumo de Memória RAM ao realizar operações CRUD contrastando a utilização de ambos os *Drivers*. Nas Figuras 5a e 5b são ilustrados respectivamente os consumos de memória para as operações de inserção e busca, no qual não pode se identificar um padrão de uso de memória, entretanto pode-se identificar que predominantemente o *Driver* Mongoose tem um consumo maior de memória nas operações realizadas, em ambos os conjuntos, com relação aos casos do *Driver* MongoClient. Para ambas operações, há um uso adicional de memória em torno de 30 a 40MB.

Por fim, nas Figuras 5c e 5d, respectivamente são ilustrados os consumos de memória ao realizar operações de atualização e deleção, também não apresentam padronização para ambos os *Drivers* e conjuntos. Apesar de apresentar alguns pontos de instabilidade, é possível notar que tais operações consomem pouca memória adicional,





**Figura 5. Contraste do uso dos *Drivers* com a aplicação de operações CRUD em relação ao consumo de memória.**

aproximadamente 1MB ou menos, mesmo considerando os picos de oscilação.

## 5. Discussão

Nessa seção são apresentadas discussões a respeito dos resultados obtidos, os quais são analisados sob as perspectivas das questões de pesquisa descritas na Seção 3.

### 5.1. Discussão – QP1

Com relação a QP1, em linhas gerais, os testes executados utilizando o *Driver* Mongoose apresentaram tempo de execução superior se comparado com a utilização do MongoClient em duas operações, enquanto nas demais operações o desempenho foi semelhante. Desse modo, sob a perspectiva de tempo médio de execução de cada operação realizada no Banco de Dados MongoDB, temos que, a escolha do *Driver* pode impactar no desempenho, tendo o MongoClient como melhor opção para o MongoDB quando o tempo de execução for um fator crítico.

## 5.2. Discussão – QP2

Assim como na QP1, os testes executados utilizando o MongoClient obtiveram menor tempo de consumo da CPU em relação ao Mongoose, em ambos os conjuntos, principalmente para as operações de inserção e busca, enquanto nas demais operações (atualização e deleção), também foi registrado melhor desempenho, contudo em proporção menor. Em suma, em termos de tempo de processamento, a escolha do *Driver* pode influenciar no desempenho, também apresentando MongoClient como melhor opção.

## 5.3. Discussão – QP3

A respeito da QP3, tem-se que para as operações de inserção e busca, na maioria dos casos de execução, o *Driver* Mongoose apresenta maior consumo de memória, enquanto para as operações de atualização e deleção não há diferenças significantes. Contudo cabe ressaltar que em nenhuma das comparações houve comportamento estável. Desse modo, em termos de consumo de memória, temos que, a escolha do *Driver* não impacta de modo relevante para todas as operações, apesar do consumo inferior por parte do *Driver* MongoClient.

## 5.4. Discussão Geral

De modo geral, os dados obtidos indicam que as operações de inserção e busca são as mais custosas quanto ao tempo de execução, para os piores casos, aproximadamente 70 000 a 80 000 ms, enquanto as demais são inferiores a 5 000 ms. Sob a perspectiva de tempo de consumo da CPU também se vale a mesma análise, inclusive as operações indicam aproximada proporcionalidade em comparação ao tempo de execução total. Quanto ao uso de memória, ambas operações também apresentam maior custo, mesmo que não-linear, em níveis próximos de 30 a 40MB, em detrimento das demais operações com uso próximo ou inferior a 1MB.

A respeito da diferença média de tamanho dos registros do conjunto de dados adotado, o *Driver* MongoClient apresentou-se de modo indiferente, não apresentando oscilações significativas, enquanto o Mongoose apresenta o desempenho diretamente proporcional ao tamanho do registro.

Em termos de comparação entre os *Drivers*, o MongoClient apresentou desempenho mais estável e de menor custo sob a perspectiva de todas as métricas adotadas, em detrimento ao Mongoose. Portanto, conclui-se que, sob o critério exclusivo de desempenho, o *MongoClient* apresenta-se como melhor opção com relação ao concorrente. Cabe ressaltar que se quaisquer recursos adicionais providos por uma das opções, como verificação de dados ou facilidade de implementação, consistirem em fatores relevantes, deve-se reavaliar a escolha, contudo, esse estudo tem caráter quantitativo e não visa mensurar a utilização de recursos adicionais que podem variar de contexto e aplicação utilizados.

## 6. Trabalhos Relacionados

Com a crescente utilização dos Bancos de Dados NoSQL, [Patil et al. 2017] realizou uma análise quantitativa de desempenho entre o MongoDB e o Banco de Dados Relacional MySQL. Como resultados, foi constatado que o MongoDB apresentou melhor performance em operações de inserção e recuperação se comparado com o MySQL. Em um

estudo análogo [Jung et al. 2015], foi demonstrado que o MongoDB possui em geral desempenho superior ao Banco de Dados Relacional PostgreSQL, considerando operações CRUD, entretanto o desempenho do PostgreSQL é superior quando é utilizado um modelo de dados estruturado.

Em outro estudo, [Ongo and Kusuma 2018] por meio de uma aplicação web compara o desempenho da utilização integralmente do MySQL e de um modelo híbrido de MySQL e MongoDB. Em seus resultados, é expresso que o banco de dados híbrido obteve desempenho mais alto em operações de leitura e gravação se comparado ao MySQL sozinho. Além disso, o modelo híbrido consome menos disco, contudo consome mais memória se comparado com a utilização integral do MySQL, o consumo de CPU não apresenta diferença significativa entre as duas abordagens. Um possível trabalho futuro poderia comparar o modelo Híbrido com a utilização integralmente do MongoDB e investigar o desempenho, consumo de Disco, Memória RAM e CPU.

[Kanade et al. 2014] verificaram a variação do desempenho do Banco de Dados NoSQL MongoDB na perspectiva de dois estilos de modelagem diferentes: incorporação de documentos e normalização em coleções. Os resultados demonstraram que o modelo de dados incorporado do MongoDB oferece um desempenho superior e muito mais consistente em todas as consultas em comparação com o modelo de dados normalizado do MongoDB.

Este trabalho também busca analisar o desempenho do Banco de Dados NoSQL MongoDB considerando tempo de execução, consumo de CPU e Memória. Contudo, diferentemente dos trabalhos presentes na literatura até o momento, buscou-se identificar se a utilização de diferentes *Drivers* do Banco de Dados NoSQL MongoDB pode influenciar no desempenho do mesmo, e caso exista essa influência qual dos *Drivers* possibilita um maior desempenho considerando operações CRUD.

## 7. Considerações Finais

Este artigo apresenta um estudo analisando o desempenho do Banco de Dados NoSQL MongoDB contrastando a utilização de dois *Drivers* distintos: MongoClient e Mongoose. Na avaliação foram conduzidas análises quantitativas quanto a tempo de execução, tempo de consumo da CPU e uso de memória na execução de operações CRUD; além de comparar os impactos com variação do tamanho médio dos registros presentes no conjunto de dados.

De modo geral, através dos resultados quantitativos, foi constatado que o desempenho do MongoDB ao utilizar o *Driver* MongoClient é em geral melhor se comparado com a utilização do *Driver* Mongoose, principalmente sob as métricas de tempo de execução e consumo da CPU, e, de modo menos significativo, quanto ao consumo de memória RAM, considerando uma aplicação desenvolvida em ambiente Node.js.

Além do propósito de investigação inicial deste trabalho, como contribuição adicional, tem-se a implementação e disponibilização da ferramenta de testes, de modo a viabilizar a execução de futuras análises em ambientes Node.js.

## Referências

Bugiotti, F. and Cabibbo, L. (2013). An object-datastore mapper supporting nosql database design.

- Chaniotis, I. K., Kyriakou, K.-I. D., and Tselikas, N. D. (2015). Is node.js a viable option for building modern web applications? a performance evaluation study. *Computing*, 97(10):1023–1044.
- Gagliardi, V. (2018). How to inspect the memory usage of a process in node.js.
- González-Aparicio, M. T., Younas, M., Tuya, J., and Casado, R. (2016). A new model for testing crud operations in a nosql database. In *2016 IEEE 30th International Conference on Advanced Information Networking and Applications (AINA)*, pages 79–86.
- Han, J., Haihong, E., Le, G., and Du, J. (2011). Survey on nosql database. In *2011 6th international conference on pervasive computing and applications*, pages 363–366. IEEE.
- Jung, M., Youn, S., Bae, J., and Choi, Y. (2015). A study on data input and output performance comparison of mongodb and postgresql in the big data environment. In *2015 8th International Conference on Database Theory and Application (DTA)*, pages 14–17.
- Kanade, A., Gopal, A., and Kanade, S. (2014). A study of normalization and embedding in mongodb. In *2014 IEEE International Advance Computing Conference (IACC)*, pages 416–421. IEEE.
- Lutu, P. (2015). Big data and nosql databases: new opportunities for database systems curricula. *Proceedings of the 44th Annual Southern African Computer Lecturers' Association, SACLA*, pages 204–209.
- Mardan, A. (2014). Boosting your node.js data with the mongoose orm library. In *Practical Node.js*, pages 149–172. Springer.
- Membrey, P., Plugge, E., and Hawkins, D. (2011). *The definitive guide to MongoDB: the noSQL database for cloud and desktop computing*. Apress.
- Mohamed, M., G. Altrafi, O., and O. Ismail, M. (2014). Relational vs. nosql databases: A survey. *International Journal of Computer and Information Technology (IJCIT)*, 03:598.
- Ongo, G. and Kusuma, G. P. (2018). Hybrid database system of mysql and mongodb in web application development. In *2018 International Conference on Information Management and Technology (ICIMTech)*, pages 256–260.
- Patil, M. M., Hanni, A., Tejeshwar, C. H., and Patil, P. (2017). A qualitative analysis of the performance of mongodb vs mysql database based on insertion and retrieval operations using a web/android application to explore load balancing — sharding in mongodb and its advantages. In *2017 International Conference on I-SMAC (IoT in Social, Mobile, Analytics and Cloud) (I-SMAC)*, pages 325–330.
- Rafique, A., Van Landuyt, D., Lagaisse, B., and Joosen, W. (2018). On the performance impact of data access middleware for nosql data stores a study of the trade-off between performance and migration cost. *IEEE Transactions on Cloud Computing*, 6(3):843–856.
- Ramesh, D., Khosla, E., and Bhukya, S. N. (2016). Inclusion of e-commerce workflow with nosql dbms: Mongodb document store. In *2016 IEEE International Conference on Computational Intelligence and Computing Research (ICCIC)*, pages 1–5.

- Sellami, R., Bhiri, S., and Defude, B. (2014). Odbapi: a unified rest api for relational and nosql data stores. In *2014 IEEE International Congress on Big Data*, pages 653–660. IEEE.
- Ward, J. S. and Barker, A. (2013). Undefined by data: a survey of big data definitions. *arXiv preprint arXiv:1309.5821*.