BANCO DE DADOS NOSQL

AULA 1

Prof. Alex Mateus Porn

CONVERSA INICIAL

Olá! Nesta disciplina você vai estudar os conceitos relacionados ao universo de bancos de dados NoSQL.

Para começar, nesta aula serão apresentados os principais conceitos sobre sistemas de bancos de dados NoSQL e as suas diferentes categorias. Também será falado sobre os principais fatores que motivam o uso de um banco de dados NoSQL. Entre eles, destaca-se a obtenção de produtividade no desenvolvimento de aplicativos e a capacidade de processamento de grandes quantidades de dados, ou seja, alcançar escalabilidade.

Você aprenderá também que nos bancos de dados NoSQL os dados estão armazenados de forma isolada e em diferentes modelos, que não se tratam de tabelas e colunas como é o caso do modelo relacional, mas são novos tipos de estruturas, como chave-valor, documentos, colunas e grafos. Outra característica interessante é que os bancos de dados NoSQL apresentam esquemas de dados flexíveis, por meio da definição da agregação de dados. Essa agregação possibilita a adição de novos campos aos registros. Por fim, entenderá como é o comportamento de distribuição e consistência de dados.

Ao longo desta aula, serão trabalhados os seguintes conteúdos:

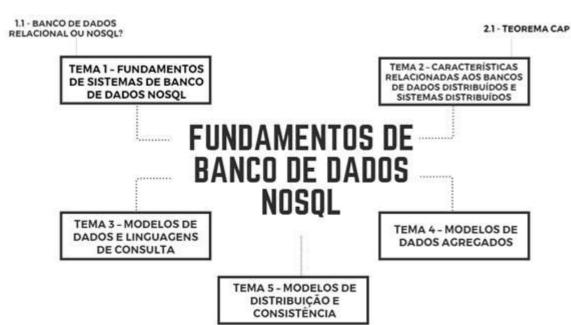


Figura 1 – Conteúdos

TEMA 1 – FUNDAMENTOS DE SISTEMAS DE BANCOS DE DADOS NOSQL

A computação, em linhas gerais, é caracterizada por apresentar constantes mudanças e progresso nos recursos disponíveis, sejam esses relacionados a software ou a hardware. No entanto, Sadalage e Fowler (2019, p. 13) relatam que

ao longo de todos esses avanços, os bancos de dados relacionais conceitualmente se mostram estáveis, armazenando dados de forma estruturada e consolidada.

Entretanto, Elmasri (2018, p. 795) expõe que nos dias de hoje temos novas necessidades que requerem manipulação e gerenciamento de grandes volumes de dados, como ocorre em aplicações de mídias sociais, links da web, postagens em geral, entre outros.



Figura 2 – Mídias sociais

Créditos: solomon7/Shutterstock.

Como consequência dessa demanda, em 2009 foram manifestadas iniciativas provindas de vários projetos que buscavam armazenamento alternativo de dados, sendo esses apresentados em uma reunião envolvendo importantes desenvolvedores globais. A esta reunião, deu-se o nome de NoSQL, sendo desde então utilizado esse termo para denominar esse novo movimento de bancos de dados não relacionais.

Para Elmasri (2018, p. 795):

A maioria dos sistemas NoSQL são bancos de dados distribuídos ou sistemas de armazenamento distribuído, com foco no armazenamento de dados semiestruturados, alto desempenho, disponibilidade, replicação de dados e escalabilidade, ao contrário da ênfase em consistência imediata de dados, linguagens de consulta poderosas e armazenamento de dados estruturados.

Antes de apresentarmos alguns modelos de bancos de dados NoSQL, vale ressaltar uma grande diferença entre esses e os modelos relacionais, deixando mais clara a compreensão e a diferença entre ambos.

Quando falamos em bancos de dados relacionais, logo nos vêm à mente alguns termos fundamentais, como esquema, relacionamentos, coleção de dados estruturados e inter-relacionados, etc.

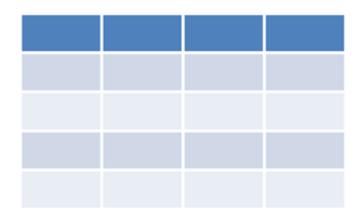


Figura 3 – Bancos de dados relacionais

Já nos bancos de dados NoSQL, Sadalage e Fowler (2019, p. 36) destacam que não é necessário um esquema, pois os dados podem ser armazenados sem a necessidade de definição de uma estrutura, além de estes possuírem uma série de possibilidades de armazenamento semiestruturados.

Foi diante da necessidade de trabalhar com grandes volumes de dados que Elmasri (2018, p. 796) menciona a iniciativa de algumas empresas que

desenvolveram seus próprios sistemas de gerenciamento de dados. A Google desenvolveu o Bigtable para usar em suas aplicações com necessidade de armazenamento de grandes quantidades de dados, como o Gmail, o Google Maps, entre outros. Além desse, desenvolveu outro sistema NoSQL para armazenamento de família de colunas, o Hbase, que estudaremos em outra aula. Já a Amazon desenvolveu o sistema NoSQL DynamoDB criando a categoria de armazenamento de dados usando o conceito de chave-valor. Ainda, o Facebook desenvolveu o sistema NoSQL chamado *Cassandra*, que usa conceitos de armazenamento de chave-valor e sistemas baseados em colunas. Além desses, outras empresas também desenvolveram soluções como os sistemas baseados em documentos, entre eles se destaca o MongoDB e CouchDB, e os sistemas baseados em grafos, incluindo soluções como o Neo4J e GraphBase.

Entretanto, antes de explorar mais detalhes sobre os bancos de dados NoSQL, precisamos de uma compreensão sobre computação distribuída no contexto de bancos de dados, que resultou em bancos de dados distribuídos (BDD). Um sistema de computação distribuída trabalha subdividindo a relação de um problema em relações menores – nodos ou nós; ao longo do texto será usado o termo *nodo*(s), mas algumas citações de Elmasri (2018) usarão o termo *nó*(s) –, que podem ser gerenciadas independentemente, mas quando interconectadas, trabalham de forma coordenada. Desse modo, os sistemas distribuídos possuem uma capacidade maior de processamento, apresentando bom desempenho, confiabilidade e suportando um número maior de usuários.

Inicialmente, como relatado por Elmasri (2018, p. 757), os bancos de dados distribuídos buscavam:

Resolver as questões de distribuição de dados, replicação de dados, consulta distribuída e processamento de transação, gerenciamento de metadados de banco de dados distribuído e outros temas. Mais recentemente, surgiram muitas tecnologias novas, que combinam tecnologias distribuídas

e de bancos de dados. Essas tecnologias e esses sistemas estão sendo desenvolvidos para lidar com o armazenamento, a análise e a mineração de grandes quantidades de dados que estão sendo produzidos e coletados, e geralmente são conhecidas como tecnologias big data.

Atualmente, surgiram novas tecnologias, como os sistemas de bancos de dados NoSQL, "voltadas para oferecer soluções distribuídas no gerenciamento de grandes quantidades de dados necessárias em aplicações como mídia social, saúde, segurança, para citar apenas algumas" (Elmasri, 2018, p. 758). Por meio desses estudos, vamos compreender que cada um deles possui diferentes modelos de estrutura para armazenamento, sendo baseados em: documentos, chave-valor, colunas e em grafos. Na sequência, é apresentada uma breve explicação sobre cada uma dessas categorias de bancos de dados NoSQL, conforme exposto por Elmasri (2018, p. 799):

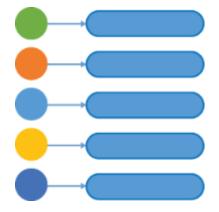
- 1. Sistemas NoSQL baseados em documentos: esses sistemas armazenam dados na forma de documentos usando formatos conhecidos, como JSON (*JavaScript Object Notation*). Os documentos são acessíveis por meio de seu ID de documento, mas também podem ser acessados rapidamente usando outros índices.
- 2. Armazenamentos de chave-valor do NoSQL: esses sistemas possuem um modelo de dados simples, com base no acesso rápido pela chave ao valor associado a esta chave; o valor pode ser um registro, um objeto, um documento ou até mesmo ter uma estrutura de dados mais complexa.
- 3. Sistemas NoSQL baseados em colunas ou em largura de colunas: esses sistemas particionam uma tabela por coluna em famílias de colunas [...] em que cada família de colunas é armazenada em seus próprios arquivos. Eles também permitem o versionamento dos valores de dados.

4. Sistemas NoSQL baseados em grafos: os dados são representados como gratos e os nós relacionados podem ser encontrados percorrendo suas arestas por meio de expressões de caminho.

Para um melhor entendimento, nos próximos parágrafos serão exploradas cada uma dessas categorias de bancos de dados NoSQL e serão apresentados exemplos, iniciando pelo modelo de armazenamento chave-valor (Key/value).

A categoria de armazenamento chave-valor utiliza um modelo de depósito de dados no qual são armazenados os pares (chave e valor) que correspondem a objetos indexados por chaves.

Figura 4 – Armazenamento chave-valor

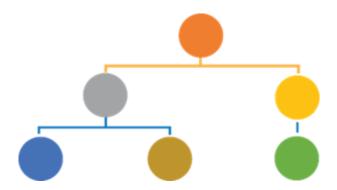


No modelo chave-valor, é possível inserir, consultar e apagar um valor por meio de uma determinada chave (Strauch, 2011). O valor é o termo usado para se referir ao objeto armazenado, o qual corresponde a uma coleção de dados. "Já que depósitos de chave-valor sempre fazem o acesso pela chave primária, eles têm, geralmente um ótimo desempenho e podem ser escaláveis facilmente" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 123).

Sistemas de bancos de dados NoSQL que usam esse modelo chave-valor são: DynamoDb, Couchbase, Riak, Azure Table Storage, Redis, entre outros.

A categoria de armazenamento orientado a documentos possibilita o armazenamento de dados semiestruturados. Dessa forma, o banco possibilita armazenar documentos sem que haja uma estrutura comum, um esquema, embora ainda façam parte de uma mesma coleção.

Figura 5 – Armazenamento orientado a documentos

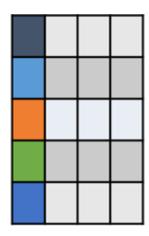


Fazendo um comparativo com o sistema gerenciador de banco de dados relacional (SGBDR), o banco de dados NoSQL orientado a documentos utiliza uma "diferente representação de dados; não é a mesma que se utiliza em um SGBDR, em que todas as colunas devem ser definidas e, se não contiverem dados, são marcadas como vazias ou nulas" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 135). Nessa categoria, os "documentos são estruturas de dados na forma de árvores hierárquicas e autodescritivas, constituídas de mapas, coleções e valores escalares" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 133). Possibilita armazenar e recuperar documentos em formatos como: XML, JSON, BSON, entre outros.

Sistemas de bancos de dados NoSQL que usam esse modelo orientado a documentos são: MongoDb, CouchDB, RavenDb, entre outros.

A categoria de **armazenamentos de famílias de colunas** "permite que você armazene dados com chaves mapeadas para valores, e os valores são agrupados em múltiplas famílias de colunas, cada uma dessas famílias de colunas funcionando como um mapa de dados" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 147).

Figura 6 – Armazenamento de famílias de colunas



Fazendo um comparativo com um banco de dados relacional, pode-se destacar que esse é um modelo eficiente no processo de escrita dos dados de um registro, já o banco de dados de famílias de colunas é mais eficiente em aplicações em que é preciso otimizar a leitura de dados.

Sistemas de bancos de dados NoSQL que usam esse modelo de famílias de colunas são: Cassanda, Hypertable, Amazon SimpleDB, Hbase, Bigtable, Hadoop, entre outros.

A **categoria de armazenamento de grafos** "permite que você armazene entidades e também relacionamentos entre essas entidades" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 161). As entidades são os nodos do grafo e os relacionamentos as arestas, sendo que ambos podem ter propriedades.

Figura 7 – Armazenamento de grafos



"A organização do grafo permite que os dados sejam armazenados uma vez e depois interpretados de formas diferentes baseadas em relacionamentos" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 161).

Exemplos de sistemas de bancos de dados NoSQL que usam esse modelo de grafos são: Neo4J, Infinite Graph, OrientDB, entre outros.

Na Tabela 1, é apresentada uma classificação comparativa de classes de bancos de dados NoSQL e banco de dados relacional versus propriedades não funcionais.

Tabela 1 – Comparativo de classes de modelos de bancos de dados versus propriedades não funcionais

Modelo	Performanc e	Escalabilidad e	Flexibilidad e	Complexidad e	Funcionalidad e
Chave-valor	Alta	Alta	Alta	Nenhuma	Variável
Colunas	Alta	Alta	Moderada	Baixa	Mínima
Documento s	Alta	Variável	Alta	Baixa	Variável
Grafos	Variável	Variável	Alta	Alta	Teoria de Grafos
Relacional	Variável	Variável	Baixa	Moderada	Álgebra Relacional

Fonte: Elaborado com base em Strauch, 2011, p. 26.

Nos parágrafos anteriores, conhecemos as diferentes categorias de bancos de dados NoSQL. De agora em diante, veremos algumas características dos sistemas NoSQL x Relacional.

1.1 E AGORA? BANCO DE DADOS RELACIONAL OU NOSQL?

Neste ponto, Sadalage e Fowler (2019, p. 37) enfatizam que é preciso primeiro compreender quais dados queremos armazenar e como queremos manipular. Como resultado dessa análise, observa-se que há uma grande probabilidade de optar por uma combinação de diferentes tecnologias de armazenamento de dados. "Esse ponto de vista é, muitas vezes, chamado de persistência poliglota" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 37). Isso se deve ao fato de existirem diferentes características de cada banco de dados em diferentes circunstâncias.

Enquanto os bancos de dados relacionais se destacam por possibilitar consistência dos dados, os bancos NoSQL são recomendados quando se espera por desempenho de processamento, em outras palavras, rápida recuperação, mostrando-se uma solução para o problema de escalabilidade existente nos bancos de dados relacionais. Isso ocorre porque no NoSQL o armazenamento de um conjunto de dados está em um mesmo registro e não depende do processamento de dados armazenados em outras tabelas, como se dá no modelo relacional.

Por exemplo, imagine um fórum em que cada postagem pode receber diversas interações. Ao usarmos um banco de dados relacional para a modelagem deste domínio, teremos a definição das tabelas: postagem e comentários, sendo necessário percorrer todos os comentários para identificar os que se referem a uma determinada postagem. Esse é um exemplo clássico a ser mencionado, no qual os comentários não fazem sentido sem a postagem e é preciso pesquisar

milhares de comentários para identificar os que pertencem a uma postagem, podendo, assim, ocasionar um verdadeiro colapso para o servidor (óbvio que aqui colocamos uma pitada de dramatização). Com esse exemplo, podemos compreender que, neste caso, faz muito mais sentido ter os dados de postagens juntamente com os seus respectivos comentários. Assim, quando forem requisitados, a busca será completa e facilitada. "De modo geral, é muito útil poder colocar uma estrutura rica de informações em uma única solicitação ou resposta para reduzir o número de idas e vindas envolvidas nas comunicações remotas" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 31).

Para ampliar o entendimento acerca da aplicabilidade e uso de um adequado modelo de banco de dados, no Quadro 1 são apresentados exemplos e tipos de aplicações que melhor condizem com um banco de dados relacional versus tipos de aplicações em que um banco de dados NoSQL melhor se adéqua.

Quadro 1 – Banco de Dados Relacional ou NoSQL – Exemplo de Aplicações

Banco de Dados Relacional	Banco de Dados NoSQL
Aplicações centralizadas, ex: ERP, CRM.	Aplicações descentralizadas, ex: Web, Mobile, Big Data, lot.
Requerem alta disponibilidade, quando necessário.	A disponibilidade precisa ser contínua, sem interrupção.
 Dados são gerados em velocidades moderadas. Dados gerados a partir de poucas fontes. 	Dados gerados em alta velocidade, ex: sensores. Dados gerados a partir de múltiplas fontes, semi ou não estruturados.
 Dados estruturados. Transações complexas. Moderado volume de dados. 	Transações simples. Alto volume de dados.

Fonte: Elaborado com base em Pereira, 2020.

Em suma, tanto o banco de dados relacional quanto o NoSQL são recomendados. Assim sendo, é comum ter aplicações com arquitetura híbrida, a qual faz uso de ambos os modelos, aproveitando o que se pode obter de melhor em cada qual, cabendo a escolha da solução ao que for mais adequado ao cenário.

Para concluir essa fundamentação teórica de bancos de dados NoSQL, segundo Sadalage e Fowler (2019, p. 18), "precisamos enfatizar que essa é uma área da computação que está em constante mudança. Aspectos importantes acerca destes tipos de armazenamento modificam-se todos os anos, e surgem novos recursos, novos bancos de dados".

TEMA 2 – CARACTERÍSTICAS RELACIONADAS AOS BANCOS DE DADOS DISTRIBUÍDOS E SISTEMAS DISTRIBUÍDOS

Como relatado por Elmasri (2018, p. 797), essas características estão relacionadas à alta disponibilidade necessária para viabilizar o compartilhamento dos dados e também a escalabilidade, em virtude do contínuo aumento do volume dessas bases e alto desempenho. Para um melhor entendimento, nos próximos parágrafos serão explorados os detalhes a respeito dessas características.

A escalabilidade de bancos de dados distribuídos pode ser horizontal e vertical. Já nos bancos de dados NoSQL, em linhas gerais, se usa escalabilidade horizontal, "na qual o sistema distribuído é expandido, adicionando mais nodos para armazenamento e processamento de dados à medida que o volume de dados aumenta" (Elmasri, 2018, p. 797).

Os bancos de dados NoSQL têm a necessidade de permanecerem disponíveis, ainda que ocorram falhas em nodos ou até mesmo se algum hardware ou software ficar indisponível. Para isso, "os dados são replicados em dois ou mais nodos de maneira transparente, de modo que, se um nodo falhar, os dados ainda estarão disponíveis em outros nodos" (Elmasri, 2018, p. 797).

Em relação a modelos de replicação, Elmasri (2018, p. 797) afirma que os bancos de dados NoSQL usam dois modelos, chamados de *replicação mestre-escravo* e *ponto a ponto*. "A replicação mestre-escravo exige que uma cópia seja a principal; todas as operações de gravação devem ser aplicadas à cópia principal e, em seguida, propagadas para as cópias escravas" (Elmasri, 2018, p. 797). Já a replicação ponto a ponto consiste em balancear a carga de acesso simultâneo aos registros de um arquivo, não armazenando o arquivo inteiro em apenas um nodo, mas distribuindo para vários nodos, e com isso aumentando a disponibilidade dos dados (Elmasri, 2018, p. 798).

No que diz respeito ao acesso a dados de alto desempenho, Elmasri (2018, p. 798) relata a problemática de encontrar registros ou itens de dados em um emaranhado de registros e itens de dados. Podemos associar isso à "busca por uma agulha no palheiro". Para atenuar isso, os bancos de dados NoSQL geralmente usam técnicas de *hashing*, ou particionamento.

2.1 TEOREMA CAP

As transações de um banco de dados relacional mantêm a integridade dos dados por possuírem propriedades denominadas ACID (atomicidade, consistência, isolamento e durabilidade) (Pereira, 2020). Já os bancos de Dados NoSQL, visto que realizam armazenamento de dados distribuído, possuem propriedades de ambiente distribuído, sendo elas: consistência, disponibilidade e tolerância a partições, denominadas CAP, uma abreviação dos termos em inglês (Browne, 2020). Na sequência, será apresentada uma explicação sobre cada uma destas propriedades:

 Consistência: obter um estado consistente após a execução de uma operação. Ao ocorrer uma operação entre uma das cópias compartilhadas do sistema distribuído, sendo cada cópia um nodo, cada modificação de um nodo deve ter seus dados replicados entre as demais cópias, ou seja, a atualização do nodo deve simultaneamente atualizar suas cópias, possibilitando ter dados atualizados em todos os nodos.

- Disponibilidade: manter o sistema em operação, ainda que ocorram falhas entre os nodos ou até mesmo indisponibilidade de hardware e software.
- Tolerância a partições: manter o sistema em funcionamento mesmo que ocorram partições entre nodos devido a falhas ou a adição/remoção de nodos. O fato é que se falamos de bancos de dados com sistemas distribuídos, falamos de partição de cluster.

O teorema CAP foi introduzido por Brewer (2000) e, embora ele compreenda três propriedades que influenciam na arquitetura e funcionamento do armazenamento dos dados, somente se pode ter a garantia de apenas duas delas. Assim, é preciso optar por quais propriedades se deseja garantir, e isso pode influenciar diretamente na escolha do banco de dados NoSQL a ser utilizado em determinadas aplicações. Dessa forma, considerando a escolha de duas propriedades, se obtém a combinação de três alternativas. Essas combinações se referem às interseções entre consistência e disponibilidade (CA), consistência e tolerância a partições (CP) e disponibilidade e tolerância a partições (AP), destacadas em amarelo na representação do Teorema CAP, como mostra a Figura 8:

Figura 8 – Diagrama do Teorema CAP para distribuição



Fonte: Elaborado com base em Brown, 2020.

A interseção CA se refere à junção das propriedades: consistência e disponibilidade. As aplicações que optam por essa combinação de propriedades necessitam de forte consistência de leitura e escrita de dados e altíssima disponibilidade das aplicações, bastante clássico de aplicações com bancos de dados relacionais (Steppat, 2020; Araujo, 2020). "Nesse modelo, qualquer falha que ocorra em um dos nós, o sistema todo fica indisponível até que o nó que falhou volte ao normal" (Sirqueira, 2018).

A interseção CP se refere à junção das propriedades: consistência e tolerância a partições. Essa combinação de propriedades permite que as aplicações tenham consistência forte dos dados e tolerância a particionamento, permitindo resposta rápida às falhas. "Nesse modelo pode ocorrer que uma operação de escrita gere conflito entre os nós do particionamento de rede, sendo a disponibilidade comprometida até que ocorra um consenso entre os nós" (Sirqueira, 2018), ou seja, o SGBD tem autonomia para aceitar uma escrita ou não. Exemplos de bancos de dados com essas propriedades são: BigTable, Hbase ou MongoDB, Hadoop, entre outros (Steppat, 2020; Araujo, 2020).

A interseção AP se refere à junção das propriedades: disponibilidade e tolerância a partições. Essas propriedades são essenciais para aplicações que precisam estar disponíveis todos os dias e em todos os horários, ou seja, jamais podem ficar offline. Assim, o sistema sempre aceita operações de escrita e a consistência de dados é tratada posteriormente, por meio da sincronização. Tendo em vista esses dois aspectos, o período em que ocorre a persistência de um dado em um determinado nodo e o sincronismo desse nodo com os demais nodos do cluster, salienta-se que "existe uma janela de inconsistência, onde uma operação de leitura em um nodo que ainda não foi atualizado pode retornar dados desatualizados" (Sirqueira, 2018). Exemplos de bancos de dados com essas propriedades são: Amazon DynamoDB, MongoDB, Cassandra, Riak, Voldemort, entre outros (Steppat, 2020; Araujo, 2020).

"O conhecimento do teorema CAP é fundamental para problemas do mundo real, em que a solução do problema atacado envolve o uso de sistemas distribuídos" (Sirqueira, 2018).

TEMA 3 – MODELOS DE DADOS E LINGUAGENS DE CONSULTA

"Sistemas NoSQL enfatizam desempenho e flexibilidade em relação a poder de modelagem e consulta complexa" (Elmasri, 2018, p. 798). Para melhor compreendermos, nos próximos parágrafos serão detalhadas essas características.

Quando criamos um banco de dados relacional, o primeiro passo consiste em criar um esquema. Entretanto, Sadalage e Fowler (2019, p. 61) expõem que é difícil saber antecipadamente o que armazenar. Assim, definir o tipo de armazenamento conforme se conhece mais sobre o projeto permite suportar

dados não uniformes, ou seja, quando cada registro pode ser composto por diferentes campos.

Os bancos de dados NoSQL não utilizam esquema. Segundo Elmasri (2018, p. 798), a não exigência de um esquema é uma característica de vários sistemas de bancos de dados NoSQL, o que possibilita armazenar dados semiestruturados, como JSON, XML e autodescritivos. Mas isso não impede que seja especificado um esquema parcial, visando melhorar a eficiência do armazenamento.

De acordo com Sadalage e Fowler (2019, p. 61):

Um armazenamento de chave-valor permite o armazenamento de quaisquer dados sob uma chave. Um banco de dados de documentos faz, efetivamente, o mesmo, uma vez que não tem restrições à estrutura dos documentos armazenados. Bancos de dados de famílias de colunas permitem que sejam armazenados quaisquer dados sob qualquer coluna escolhida. Bancos de dados de grafos permitem que sejam adicionadas, livremente, novas arestas e propriedades aos nodos e às arestas.

Assim, ter um banco de dados sem esquema significa ter um banco de dados que suporta que seus registros sejam compostos por novos ou diferentes dados sem que haja a necessidade de realizar alterações na estrutura do banco. Isso permite que os registros contenham apenas os dados necessários e facilita a manipulação de dados não uniformes. São esses fatores que possibilitam alta escalabilidade e disponibilidade nos bancos de dados NoSQL.

Apesar disso, "não utilizar esquemas é algo atrativo e, certamente, evita muitos problemas [...] novos problemas podem surgir" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 62), visto que não ter um esquema também quer dizer que não há integridade de dados. Assim, para que a estrutura do banco de dados possa ser interpretada, é necessário ter um esquema implícito, ou seja, a interpretação do banco de dados passa para o software aplicativo.

Vogels (2020) utiliza como exemplo o carrinho de compras de uma loja virtual. O aplicativo que gerencia o carrinho de compras de um cliente pode unificar versões conflitantes e gerar um carrinho de compras unificado, ou então, optar por exibir apenas o último carrinho registrado. Perceba que esse gerenciamento não foi atribuído ao banco de dados, como ocorre nos bancos relacionais com a integridade dos dados, mas se trata de uma especificação funcional do aplicativo.



Figura 9 – Carrinho de compras

Crédito: Mariyani Sugianto/Shutterstock.

Outro ponto destacado por Elmasri (2018, p. 799) é que, diferentemente das aplicações com bancos de dados relacionais que usam o SQL, as aplicações com sistemas de bancos de dados NoSQL não podem realizar consultas com tantas condições e restrições. Assim, utiliza-se o termo de consulta menos poderosa, pois nesse modelo, a leitura identifica itens de dados em um único arquivo.

Outra característica importante a ser destacada e que é indispensável em qualquer aplicação é o versionamento. "Alguns sistemas NoSQL fornecem armazenamento de múltiplas versões dos itens de dados" (Elmasri, 2018, p. 799).

TEMA 4 – MODELOS DE DADOS AGREGADOS

Usamos o termo *modelo de dados* para nos referirmos ao "modelo pelo qual o gerenciador do banco de dados organiza seus dados" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 49). "Bancos de dados relacionais não possuem o conceito de agregado em seu modelo de dados, de modo que os chamamos de 'não agregados'" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 49).

Os bancos de dados NoSQL nas categorias chave-valor, documento e família de colunas possuem o conceito de orientação agregada em seu modelo de dados (Sadalage; Fowler, 2019, p. 42). "Bancos de dados de grafos não são agregados" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 49). Eles diferem dos agregados em diversos aspectos, exceto por também diferirem dos bancos de dados relacionais e por coincidentemente terem sua ascensão no mesmo período (Sadalage; Fowler, 2019, p. 61).

Para exemplificar a diferença entre o modelo relacional e o modelo agregado, no Quadro 2, é mostrado um modelo relacional elaborado para suportar transações de um website de comércio eletrônico.

Quadro 2 – Modelo relacional para um website de comércio eletrônico

- (liente
id	Nome
1	Martin

	Pedi	do
id	Clienteld	EnderecoEntregald
99	1	77

	Produto
Id	Nome
27	NoSQL Distilled

	EnderecoCobranca			
Id	Clienteld	Enderecold		
55	1	77		

		ItemPedido	
Id	Pedidold	Produtold	Preco
100	99	27	32.45

Endereco			
Id	Cidade		
77	Chicago		

PagamentoPedido				
Id	Pedidold	NumeroCartao	EnderecoCobrancald	txnId
33	99	1000-1000	55	abelif879rft

Fonte: Elaborado com base em Sadalage e Fowler, 2019, p. 43.

Ao apresentar esse exemplo, o autor explica o modelo supondo que neste comércio eletrônico "venderemos itens diretamente aos clientes pela web e teremos de armazenar informações sobre os usuários, o nosso catálogo de produtos, os pedidos, as remessas, os endereços de envio, os endereços de cobrança e os dados sobre o pagamento" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 61).

Considerando esse cenário, mas adaptando essa modelagem para orientação de dados agregados, na figura a seguir temos a representação dessa modelagem no formato JSON, que é comumente usada para representação de dados NoSQL. Analisando o código apresentado, os comentários "// em clientes" e "// em pedidos" representam o trecho do código que divide essa agregação em duas partes: cliente e pedido. "O cliente contém uma lista de endereços de cobrança; o pedido contém uma lista de itens solicitados, um endereço de envio e pagamentos. O próprio pagamento contém um endereço de cobrança" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 46).

Figura 10 – Agregação de dados para um website de comércio eletrônico

```
//em Clientes
 "id": 1,
 "nome": "Martin",
 "enderecoCobranca": [{"cidade": "Chicago"}]
//em Pedidos
 "id": 99,
 "clienteId": 1,
  "itemPedido": [
      "produtoId": 27,
     "preco": 32.45,
     "produtoNome": "NoSQL Distilled",
    "enderecoEntrega": [{"cidade": "Chicago"}],
    "pagamentoPedido": [
        "numeroCartao": "1000-1000",
        "txnd": "abelif879rft",
        "enderecoCobranca": {"cidade": "Chicago"}
```

Fonte: Sadalage e Fowler, 2019, p. 45.

TEMA 5 – MODELOS DE DISTRIBUIÇÃO E CONSISTÊNCIA

Nos temas anteriores desta aula, falamos do armazenamento distribuído de dados dos bancos de dados NoSQL, que propicia escalabilidade à medida que aumenta o volume de dados das aplicações. No Tema 4, falamos sobre o modelo de dados agregado, que é apropriado para um modelo de distribuição de dados. A seguir, vamos conhecer um pouco do comportamento da distribuição de dados.

5.1 DISTRIBUIÇÃO

A distribuição de dados pode ser realizada de duas formas: replicação e fragmentação. "A replicação obtém os mesmos dados e os copia em múltiplos

nodos. A fragmentação coloca dados diferentes em nodos diferentes" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 73). Ambas as técnicas podem ser usadas de forma isolada ou em conjunto.

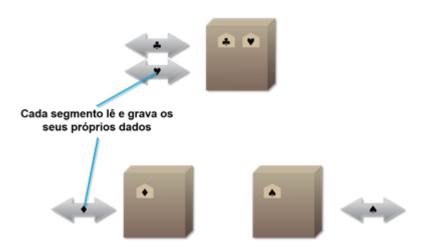
Cabe ressaltar que o mais recomendado é não utilizar distribuição, mantendo o banco de dados em um único servidor. Embora se tenha uma forte associação entre bancos de dados NoSQL com execução em cluster, a opção em um único servidor é mais facilmente gerenciada e menos complexa para os desenvolvedores, por não terem que se preocupar com a distribuição dos dados no desenvolvimento das aplicações (Sadalage; Fowler, 2019, p. 74).

No entanto, "a medida em que o volume de dados cresce, aumenta a necessidade de escalabilidade e melhoria de desempenho" (Monge, 2020). Podemos considerar também outros fatores como, por exemplo, a necessidade de aumentar o processamento e armazenamento das máquinas, assim como o acesso a diferentes partes de dados. Para essa conjuntura, é necessária a utilização de recursos de distribuição e consequentemente um aumento de máquinas que possam realizar o armazenamento e processamento de dados.

5.1.1 FRAGMENTAÇÃO

Uma solução é utilizar a técnica de fragmentação, também conhecida por *sharding*, que possibilita escalabilidade horizontal, direcionando o acesso a diferentes partes de dados em diferentes servidores. Cada servidor desempenha o papel de gerenciar um subconjunto de dados, que representa um fragmento, o qual lê e grava seu próprio dado. Na Figura 11, é ilustrada a movimentação dos dados com a fragmentação, que "coloca dados diferentes em nodos separados, cada um desses executando suas próprias leituras e gravações" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 75).

Figura 11 – Fragmentação



Fonte: Elaborado com base em Sadalage e Fowler, 2019, p. 75.

Crédito: EgudinKa/Shutterstock.

A complexidade de uso da fragmentação está no modelo de dados, o qual deve ser projetado com a agregação mais adequada possível, de modo que o acesso a um servidor (nodo) possibilite ao usuário encontrar a maior parte dos dados. Consequentemente, isso possibilita que esse conjunto de agregados sejam distribuídos uniformemente pelos nodos (Sadalage; Fowler, 2019, p. 75).

Exemplificando a fragmentação, imagine que a organização dos registros de clientes seja separada em nodos seguindo um modelo de arquivamento de fichários que usa, por exemplo, organização em ordem alfabética.

Nesse caso, cada nodo receberia apenas registros de clientes com a letra alfabética de armazenamento estabelecida, ou seja, um nodo para clientes em que o nome inicia com a letra A, outro com a letra B, assim por diante (Sadalage; Fowler, 2019, p. 76).

Figura 12 – Registros de clientes pelas iniciais do nome



Crédito: hvostik/Shutterstock.

No cenário descrito, a programação do aplicativo é quem deve gerenciar esta organização, de modo que as consultas sejam realizadas no fragmento correspondente. Felizmente, muitos bancos de dados NoSQL já fazem o gerenciamento de alocação e a consulta de dados nos fragmentos automaticamente.

5.1.2 REPLICAÇÃO

"A replicação copia os dados para múltiplos servidores, de modo que cada parte dos dados pode ser encontrada em múltiplos lugares" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 82). Sendo assim, esta diminui o tempo de recuperação de informações e propicia escalabilidade. Há dois tipos de replicação: mestre-escravo e ponto a ponto (p2p).

Na replicação mestre-escravo, os dados são copiados para múltiplos nodos, sendo um nodo designado como mestre e os demais escravos. O nodo mestre é "a fonte oficial dos dados e, geralmente, fica responsável por processar quaisquer atualizações nesses dados" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 77). Os nodos escravos recebem os dados por um processo de sincronização com o mestre e são fontes apenas para leitura, o que proporciona escalabilidade horizontal quando há

muitas solicitações de leitura (Sadalage; Fowler, 2019, p. 77). Na Figura 13, é ilustrada a movimentação dos dados nesse tipo de replicação.

Todas as atualizações são feitas no mestre

As leituras podem ser feitas no mestre ou no escravo

As alterações se propagam para os escravos

Escravos

Figura 13 – Replicação mestre e escravo

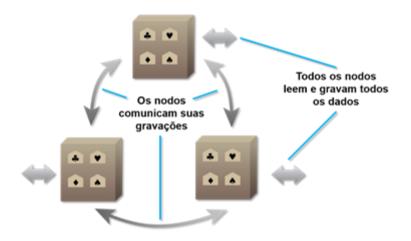
Fonte: Elaborado com base em Sadalage e Fowler, 2019, p. 78.

Crédito: EgudinKa/Shutterstock.

"A replicação mestre-escravo ajuda com a escalabilidade de leitura, mas não com a escalabilidade de gravação" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 79). Já na replicação ponto a ponto, não há diferenciação entre os nodos, e todos permitem leitura e gravação de dados, sendo possível "contornar falhas nos nodos sem perder o acesso aos dados. Além disso, você pode "adicionar facilmente nodos para melhorar o seu desempenho" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 80).

Na Figura 14, é ilustrada a movimentação dos dados no tipo de replicação ponto a ponto.

Figura 14 – Replicação ponto a ponto



Fonte: Elaborado com base em Sadalage e Fowler, 2019, p. 80.

Crédito: EgudinKa/Shutterstock.

5.2 CONSISTÊNCIA

A seção 2.1 abordou os conceitos do Teorema CAP e vimos que os bancos de dados NoSQL possuem propriedades de ambiente distribuído, sendo a tolerância a partições mandatória para atender aos conceitos de distribuição que vimos na seção 5.1. Outro paradigma que difere os bancos de dados NoSQL dos bancos de dados relacionais é a forma como se trata a consistência dos dados, denominada *consistência eventual*, pois é preciso criar recursos programáveis para estabelecer a consistência dos dados.

Com isso, podemos ter conflitos de gravação e de leitura-gravação. O primeiro ocorre, por exemplo, quando temos dois usuários tentando gravar os mesmos dados simultaneamente. Já o segundo ocorre quando um usuário lê um dado inconsistente durante uma gravação que está sendo realizada por outro usuário.

Perante esses conflitos, é possível atacar duas abordagens de controle de concorrência: pessimista e otimista. "Abordagens pessimistas bloqueiam os

registros de dados para evitar conflitos. Abordagens otimistas detectam conflitos e os resolvem" (Sadalage; Fowler, 2019, p. 100).

Embora a consistência seja algo importante para a integridade dos dados, às vezes precisamos correr o risco de perdê-la a fim de não sacrificar outras características. Esse balanceamento é contornado estabelecendo recursos programáveis que podem ser definidos no desenvolvimento da aplicação.

FINALIZANDO

Por meio desse estudo inicial, adquirimos uma visão geral sobre os elementos que compõem os bancos de dados NoSQL e suas principais características.

Compreendemos também que os bancos de dados NoSQL não vieram para substituir os bancos de dados relacionais, e que tanto o seu comportamento quanto sua finalidade de uso diferem bastante daqueles, de modo que temos aplicações que combinam os dois tipos, aproveitando o que há de melhor em cada um.

Aprendemos alguns conceitos essenciais para iniciarmos nossos projetos usando bancos de dados NoSQL, como o teorema CAP, modelos de dados agregados, distribuição e consistência.

Nas próximas aulas, conheceremos alguns sistemas gerenciadores que aplicam essas propriedades e diferentes modelos, brevemente citados ao longo desta aula.

REFERÊNCIAS

- ARAUJO, J. R. **Medium**. Disponível em: https://medium.com/@jrobertoaraujo/teorema-cap-3094645d7249. Acesso em: 28 jan. 2021.
- BREWER, E. A. **Towards Robust Distributed Systems**. Keynote at the ACM Symposium on Principles of Distributed Computing (PODC), 2000. Disponível em: http://www.cs.berkeley.edu/~brewer/cs262b-2004/PODC-keynote.pdf>. Acesso em: 28 jan. 2021
- BROWNE, J. **Brewer's CAP Theorem**. Disponível em: http://www.julianbrowne.com/article/viewer/brewers-cap-theorem. Acesso em: 28 jan. 2021
- BROWN; C. **NoSql Tips and Tricks**. Disponível em: http://blog.nosqltips.com/search?q=CAP>. Acesso em: 28 jan. 2021
 - ELMASRI, N. Sistemas de banco de dados. 7. ed. São Paulo: Pearson, 2018.
- MONGE; W. **Técnicas de Modelagem de Dados (NOSQL)**. Disponível em: https://medium.com/t%C3%A9cnicas-de-modelagem-de-dados-nosql/banco-de-dados-nosql-58726ce6886c. Acesso em: 28 jan. 2021
- PEREIRA, N. **Quando Utilizar RDBMS ou NOSQL?**. Disponível em: http://datascienceacademy.com.br/blog/quando-utilizar-rdbms-ou-nosql/>. Acesso em: 28 jan. 2021
- SADALAGE, P. J.; FOWLER, M. **NoSQL Essencial:** Um guia conciso para o Mudo emergente da persistência poliglota. 1. ed. São Paulo: Novatec, 2019.
- SIRQUEIRA, T.; DALPRA, H. **NoSQL e a Importância da Engenharia de Software e da Engenharia de Dados para o Big Data:** Jornadas de Atualização em Informática. Sociedade Brasileira de Computação, 2018.

STEPPAT, N. **NoSQL – Do teorema CAP para P?(A|C):(C|L)**. Disponível em: https://blog.caelum.com.br/nosql-do-teorema-cap-para-paccl/>. Acesso em: 28 jan. 2021

STRAUCH, C. **NoSQL databases:** Lecture Notes J. Stuttgart Media University, 2011.

VICTORINO, M. **NOSQL**. Disponível em: http://www.ms.senai.br/transparencia_senai/uploads/integridade/17-04-2019-01-No-SQL.pdf>. Acesso em: 28 jan. 2021

VOGELS, W. **All Things Distributed**. Disponível em: http://www.allthingsdistributed.com/2007/10/amazons_dynamo.html>. Acess o em: 28 jan. 2021

BANCO DE DADOS NOSQL

AULA 2

CONVERSA INICIAL

Olá!

Nesta aula falaremos sobre bancos de dados NoSQL chave-valor. O objetivo da aula é introduzir os principais conceitos sobre o modo de armazenamento e gerenciamento de dados do tipo chave-valor NoSQL e apresentar de forma prática, uma ferramenta para criação e gerenciamento de bancos de dados NoSQL chave-valor.

Esta aula se inicia com o modo de armazenamento chave-valor e as definições dos principais conceitos deste tipo de banco de dados. Você aprenderá como os dados são estruturados no tipo chave-valor e como são armazenados nas tabelas.

Também será apresentada a ferramenta de construção de bancos de dados NoSQL chave-valor DynamoDB, com a qual aprenderá a criar um banco de dados e a mensurar a capacidade de provisionamento necessária para a leitura e gravação dos dados em uma tabela.

A aula se encerra com a apresentação das principais aplicações de bancos de dados NoSQL chave-valor e, ao longo desta aula serão trabalhados os seguintes conteúdos:



TEMA 1 – ARMAZENAMENTO CHAVE-VALOR

Conforme vimos anteriormente, os bancos de dados NoSQL podem ser classificados de acordo com a estrutura em que os dados são armazenados. Os quatro modelos principais são os modelos orientado a chave-valor, orientado a documentos, orientado a colunas e orientado a grafos.

Conforme Marquesone (2017, p. 44), o modelo de banco de dados NoSQL orientado a chave-valor é o que possui a estrutura mais simples dentre os quatro modelos citados. Esse tipo de banco de dados NoSQL tem como estratégia o armazenamento de dados utilizando chaves como identificadores das informações gravadas em um campo identificado como valor. Normalmente, a chave é formada por um campo do tipo *String* e o campo valor pode armazenar diferentes tipos de dados, sem a necessidade de um esquema predefinido como ocorre nos bandos de dados relacionais.

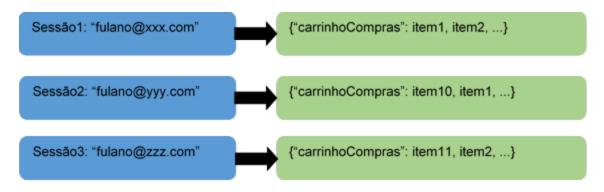
O banco de dados orientado a chave-valor é uma categoria que veio para suprir necessidades presentes, em sua maioria, nas principais aplicações da Web 2.0, principalmente ao que se refere a cache/sessões de aplicações web. Conforme Marquesone (2017, p. 44), o banco de dados orientado a chave-valor pode ser utilizado tanto para persistir os dados em um banco quanto para mantêlos em memória e assim agilizar o acesso às informações. No caso de manter os dados em memória, é possível recuperar os dados em um banco de dados relacional e armazená-los em um cache, criando uma chave para cada valor armazenado. Assim, Marquesone (2017, p. 45), define que:

Bancos de dados orientados a chave-valor são ade quados para aplicações que realizam leituras frequentes, como por exemplo, um sistema de vendas online. Esse modelo de banco de dados NoSQL, possui uma estrutura bem mais simples do que o relacional, não sendo necessária a criação de tabelas, colunas e chaves estrangeiras. Apenas é necessário que cada registro tenha uma chave única e que se armazene um conjunto de informações referentes aos valores dessa chave.

Já Rockenbach (2017), menciona como principais utilizações dos bancos de dados orientados a chave-valor, aplicações para "gerenciar listas de itens mais vendidos, carrinhos de compras de *e-commerce*, preferências do consumidor, gerenciamento de produtos, entre outras".

Como um exemplo prático de aplicação para um banco de dados orientado a chave-valor, podemos considerar um carrinho de compras de um site de *ecommerce*, adaptado de Marquesone (2017, p. 45), no qual os clientes acessam o catálogo de produtos e selecionam os itens que desejam, inserindo-os no carrinho, de modo que a aplicação necessita guardar essas informações até que o cliente finalize suas compras. A Figura 1 apresenta um exemplo da estrutura de armazenamento chave-valor para esse cenário.

Figura1 _ Exemplo de uma estrutura de armazenamento chave-valor.



Fonte: Elaborado com base em Marquesone, 2017, p. 45.

Simplificando, o modelo de armazenamento NoSQL orientado a chave-valor, é uma forma de armazenar um valor associado a uma chave, similar a estruturas de linguagens de programação, como as funções *Map* e *Reduce* nas linguagens Java ou Python. Conforme Furlaneto (2017):

Podemos pensar em algo como várias gavetas, e cada gaveta possui um nome, que não pode se repetir, e dentro de cada gaveta possui um valor que a representa. Por exemplo, cada gaveta representa o nome de uma pessoa e dentro dela possui o valor da idade. Dessa forma, se queremos saber a idade de Pedro, necessitamos ir até a gaveta (chave) "Pedro", e acessar o valor correspondente.

Os bancos de dados orientados a chave-valor têm como foco oferecer flexibilidade, desempenho e escalabilidade no gerenciamento de dados. Por esse motivo, conforme Marquesone (2017, p. 46) esse modelo de banco de dados tende a resolver questões de lentidão para leitura e escrita de dados em grande variedade e volume, podendo otimizar o desempenho da consulta e realizar operações com alta vazão.

O modelo de depósito dos dados do banco de dados orientado a chavevalor obedece formato de tabela *hash*, chamada ao uma de tabela ou bucket, dependendo da terminologia do banco de dados. Um bucket é um contêiner lógico para um conjunto de itens associados, podendo receber itens como pares de chave-valor em que todo acesso é realizado por meio de uma chave.

Na Figura 2 os termos *bucket*, chave e valor são ilustrados, mostrando a composição desses elementos no cenário de armazenamento de dados do carrinho de compras.

<Bucket = dadosUsuario> <Chave = idSessao> Observe que no bucket <Valor = objeto> os "dados do usuário" são identificados pela perfilUsuario chave "id da sessão". Essa chave possui um valor que se refere a dadosSessao "objeto" um que contém: perfil do CarrinhoCompras dados da usuário, sessão e o carrinho de itemCarrinho compras com os itens itemCarrinho do carrinho.

Figura 2 – Representação dos elementos bucket, chave e valor.

Fonte: Elaborado com base em Sadalage e Fowler, 2019, p. 125.

"A chave é um identificador único, associado a um item de dados e é usada para localizar esse item de dados rapidamente." (Elmasri, 2018, p. 807).

"O valor é o termo usado para se referir ao objeto de dado armazenado, o qual corresponde a uma estrutura de dados aleatória, o que possibilita armazenar desde cadeia de bytes a listas variadas de dados." (Elmasri, 2018, p. 807).

Portanto, não há uma preocupação com os dados a serem armazenados, como ocorre com os bancos de dados relacionais, em que são definidos os tipos de dados. O valor pode receber dados estruturados, semiestruturados ou ainda, não estruturados. Cabe ao aplicativo interpretar os dados recebidos (Sadalage; Fowler, 2019, p. 123 – 125). Porém, essa despreocupação com os tipos de dados do campo valor, também é uma limitação nesse tipo de banco de dados, não sendo possível fazer uma indexação com esse campo e uma consulta mais complexa. Conforme Marquesone (2017, p. 46) a única forma de realizar consultas no banco de dados orientado a chave-valor é por meio da chave. De acordo com Elmasri (2018, p. 807), em muitos desses bancos de dados orientados a chave-valor, não há linguagem de consulta, mas sim um conjunto de operações que podem ser usadas pelos programadores de aplicações.

Assim como ocorre com a realização de consultas nesse modelo chave-valor, os processos de inserção e exclusão dos dados também ocorre por meio da chave (Strauch, 2011).

Alguns dos sistemas de bancos de dados NoSQL que usam o modelo chavevalor são: DynamoDB, Couchbase, Riak, Redis, Memcached entre outros. Cada banco de dados apresenta características específicas. Sendo assim, cabe realizar uma análise da aplicação modelada para escolher o banco de dados mais apropriado. Para isso, vários fatores podem ser considerados, como a necessidade de crescimento, portabilidade dos dados para outros ambientes, e inevitavelmente também deve ser avaliado os custos envolvidos (Redislabs, 2020).

Para melhor compreensão e exemplificação do exposto no parágrafo anterior, no Quadro 1 é apresentada uma breve análise dos bancos de dados NoSQL orientados a chave-valor DynamoDB e Redis.

Quadro1 – Breve análise dos bancos de dados NoSQL DynamoDB e Redis.

DynamoDB	Redis
Altamente disponível.	Mantém os pares chave-valor na
Mantém a durabilidade dos dados.	memória.
• Totalmente gerenciado na nuvem por uma estrutura serverless.	Permite acesso rápido aos dados e bom desempenho.
•Encarece a medida em que há alto	Sacrifica a durabilidade dos dados.
processamento de dados.	Necessita gerenciamento e configuração de um servidor.

Neste tema desta aula falamos de um modo geral da estrutura de armazenamento de dados dos bancos de dados NoSQL orientados a chave-valor. A seguir, vamos conhecer um pouco mais sobre como é o funcionamento de um desses bancos dados, o DynamoDB.

TEMA 2 – DYNAMODB

Como já citado brevemente na sessão anterior, o DynamoDB, ou simplesmente Dynamo, é um banco de dados NoSQL de propriedade da *Amazon Web Services* – AWS. Mas antes de explorarmos um pouco mais o Dynamo precisamos entender o que é a estrutura *Serverless* da Amazon:

O AWS Serverless Application Repository (repositório de aplicativos sem servidor) é um modelo de computação em nuvem em que o servidor na nuvem executa o papel de servidor, gerenciando a alocação de recursos da máquina dinamicamente. Ele permite equipes, organizações que desenvolvedores individuais armazenem e reutilizem aplicativos e montem e implantem com facilidade arquiteturas sem servidor (AWS, 2020). Para conhecer mais, acesse o site da AWS.

Em relação as suas características, o Dynamo suporta estrutura de dados chave-valor e documentos. Por ter uma estrutura serverless, todos os recursos necessários para o funcionamento arquitetural da aplicação são gerenciados pela própria nuvem da AWS, a qual possibilita disponibilidade global da aplicação. Isso quer dizer que é possível selecionar localidades globais para o processamento do servidor, obtendo com isso melhores recursos de tempo de resposta. Diferentemente, há soluções em que o gerenciamento do servidor é um procedimento que precisa ser configurado e gerenciado manualmente, o que consequentemente torna sua configuração e uso mais complexo.

A estrutura serverless disponibiliza ao Dynamo integração com outros produtos da AWS, sendo essa uma vantagem atribuída a comunicação arquitetural, que possibilita ganhos de processamento e integração de serviços. Outro ponto a ser destacado é o custo atribuído pelo seu uso, quando o processamento de dados é baixo, o custo é reduzido, à medida que há a necessidade de mais recursos, o custo de utilização é proporcional.

Todavia, existe uma versão do banco de dados Dynamo para download, na qual é possível desenvolver e testar localmente aplicações, sem acessar a estrutura serverless. Isso possibilita usar o Dynamo mesmo sem conexão com a internet, e ainda sem utilizar recursos para armazenamento e transferência de dados.

2.1 CARACTERÍSTICAS DO DYNAMODB

Conforme abordado anteriormente, o DynamoDB é um banco de dados NoSQL totalmente gerenciado pela AWS, possuindo presença global, o que significa que o banco de dados não precisa estar hospedado em um único lugar, podendo ser disponibilizado em várias localidades geográficas em que a AWS esteja presente. A seguir são apresentadas algumas características específicas do DynamoDB:

- Capacidade de leitura e gravação adaptável, de acordo com as necessidades de uso;
- Alta escalabilidade, o que permite escalar o banco de dados de forma horizontal, sem a preocupação com o provisionamento de servidores;
- Backup e recuperação sob demanda;
- Recurso TTL (Time to Live), que permite ao administrador do banco definir o tempo em que o dado permanecerá no banco de dados.

Por se tratar de um banco de dados na nuvem, o DynamoDB disponibiliza alguns recursos para o controle de acesso, como por exemplo:

- Acesso via usuário ou grupos de usuários;
- Acesso via chaves privadas;
- Definir quais tipos de dados cada usuário pode acessar;
- Criptografia dos dados armazenados;
- Definição de métricas de utilização e operacionais.

Basicamente existem três formas de acesso ao DynamoDB:

- Acesso pelo AWS Console;
- Acesso pelo AWS CLI (Command Line Interface), ou seja, por linha de comando;
- Acesso pelo AWS SDK, normalmente utilizado pelos desenvolvedores para acesso as APIs do DynamoDB, com alguma linguagem de programação específica, como Python, Ruby, Java etc.)

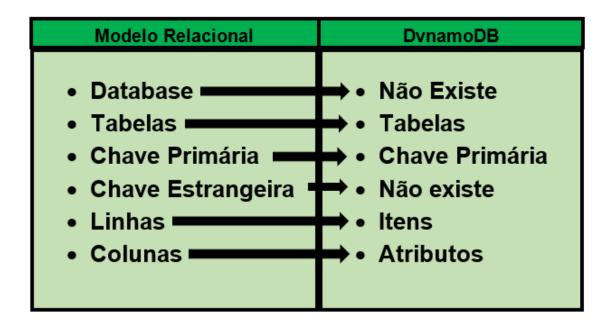
2.2 TERMINOLOGIAS DO DYNAMODB

Ao contrário dos bancos de dados relacionais, em que no esquema é especificado o banco de dados, as tabelas e os relacionamentos entre essas tabelas por meio da definição das chaves primárias e chaves estrangeiras, no DynamoDB esse esquema é inexistente. As tabelas são independentes e possuem o nível mais alto no banco de dados, possuindo somente as chaves primárias, não existindo a definição de chaves estrangeiras. Esse tipo de estrutura apresenta um modelo bastante flexível, visto que uma tabela no DynamoDB pode possuir armazenamento de dados do tipo chave-valor e, outra pode possuir armazenamento de dados do tipo documento.

Para melhor compreensão e exemplificação do exposto no parágrafo anterior, no Quadro 2 é apresentada uma breve análise da comparação entre as terminologias do modelo de dados relacional e do DynamoDB.

Quadro 2 – Análise de terminologias entre os modelos relacional e

DynamoDB



Para uma análise um pouco mais detalhada, a Figura 3 apresenta um exemplo de uma tabela de vendas de um banco de dados relacional de um sistema online de *e-commerce*, com uma simulação dos mesmos dados dessa tabela armazenados no DynamoDB, no formato chave-valor.

Figura 3 – Modelo de tabela relacional versus DynamoDB

Modelo Relacional

DynamoDB chave-valor

1 - [

```
2 +
                                                   3
                                                           "Pedido": "0"
                                                   4
                                                           "ClienteId": "12345"
                                                   5
                                                           "ProdutoId": "568"
                                                   6
                                                           "Total": 100.00
                                                   7
                                                   8 +
                                                           "Pedido": "1"
                                                   9
                                                           "ClienteId": "54321"
                                                  10
  Pedido
              ClienteId
                           Produtold
                                          Total
                                                           "ProdutoId": "548"
                                                  11
0
            12345
                         568
                                        100,00
                                                           "Total": 75.00
                                                  12
            54321
                         548
                                        75,00
                                                  13
2
                                                  14 -
            32145
                         345
                                        10,00
                                                           "Pedido": "2"
                                                  15
3
            43523
                         214
                                        36,00
                                                           "ClienteId": "32145"
                                                  16
                                                  17
                                                           "ProdutoId": "345"
                                                           "Total": 10.00
                                                  18
                                                  19
                                                  20 -
                                                           "Pedido": "3"
                                                  21
                                                           "ClienteId": "43523"
                                                  22
                                                           "ProdutoId": "214"
                                                  23
                                                  24
                                                           "Total": 36.00
                                                  25
                                                  26
```

Ao contrário das tabelas dos bancos de dados relacionais, em que a chave primária é opcional, no banco de dados NoSQL DynamoDB a chave primária é obrigatória. Ainda fazendo uma comparação com os bancos de dados relacionais, enquanto nesses a chave primária pode ser composta por múltiplas colunas, no DynamoDB ela é composta por no mínimo um e no máximo dois atributos. A Figura 4 apresenta a comparação entre as chaves primárias da tabela de vendas do modelo relacional do sistema online de *e-commerce* apresentada na Figura 3 e, da mesma tabela no DynamoDB.

Figura 4 – Representação da chave primária Modelo Relacional DynamoDB chave-valor 1 - [2 -"Pedido": "0" Chave primária "ClienteId": "12345" "ProdutoId": "568" 5 6 "Total": 100.00 7 8 + "Pedido": "1" 9 Chave primária "ClienteId": "54321" 10 "ProdutoId": "548" 11 "Total": 75.00 12 13 Chave primária 14 -"Pedido": "2" 15 Pedido ProdutoId ClienteId Total "ClienteId": "32145" 16 0 12345 568 "ProdutoId": "345" 100,00 17 18 "Total": 10.00 1 54321 548 75,00 19 2 32145 345 10,00 20 -43523 214 36,00 21 "Pedido": "3" 22 "ClienteId": "43523" "ProdutoId": "214" 23 24 "Total": 36.00 25 26

2.3 TIPOS DE DADOS NO DYNAMODB

Os tipos de dados suportados no DynamoDB são divididos em três grupos: **Scalar Type**, **Set Type** e **Document Type**. O grupo de dados Scalar Type, somente permite um único valor por atributo, sendo pertencentes a este grupo os índices e chaves primárias do bando de dados, que por sua vez somente podem ser dos tipos string, número ou binário. Cinco tipos de dados compõem o grupo scalar type: String, Número, Boolean, Binário e Null, conforme representado no Quadro 3.

Quadro 3 – Tipos de dados Scalar Type

		Aceita texto no formato UTF8
Scalar Type	String	Não aceita valores vazios

		Exemplo: "Faculdade", "EaD", "Graduação"
		Aceita números positivos ou negativos
	Número	Exemplo: 127, 12.56, -18.50, 0, 298
	Boolean Aceita somente os valores verdadeiro ou falso	
		Como o String, não aceita valores vazios
	Binário	Dados como imagens, vídeos, documentos (Dados binários BLOB)
	Null	Tipo de dados indefinido ou desconhecido

O grupo de dados **Set Type** representa um conjunto de valores do tipo Scalar, podendo ser um conjunto de Strings ou Números ou Boolean ou Binários ou Null. Esse tipo de dados não necessita ser ordenado, e por representar uma coleção de dados do tipo Scalar, também não pode conter valores vazios, e muito menos representar uma coleção vazia. Do mesmo modo, também não é permitido que um tipo de dados Set Type possua algum valor diferente dos tipos de dados suportados pelo tipo Scalar Type.

Exemplos de conjuntos de dados suportados pelo tipo Set Type:

- Strings: ["Faculdade", "Educação a distância", "Curitiba", "Paraná"]
- Números: [2020, 109.20, -45, -29, 75, 0, 192]
 - Boolean: [true, true, false, true, false, false, true]

Exemplo de um conjunto de dados não suportado pelo tipo Set Type:

- ["Faculdade", 2020, true, "Curitiba", 192, false]

Já o grupo de dados **Document Type**, diferentemente do Set Type que tem um único atributo com um conjunto de valores, o Document Type possui vários

atributos, permite estruturas aninhadas e complexas, possibilitando a criação de uma estrutura de dados em até 32 níveis. Esse tipo de dados apresenta uma característica interessante, pois aceita os tipos *Maps* e *Lists*, porém não permite que sejam armazenados valores vazios dentro de *Maps* ou *Lists*, mas permite a existência de *Maps* e Lists vazios.

```
Exemplos de dados suportados pelo tipo Document Type:

- ["Faculdade", 2020, true, "Curitiba", 192, false]

- []

- {{"nome": "Faculdade"}}

Exemplo de dados não suportados pelo tipo Document Type:

- [" ", " "]

- {{"nome": "}}
```

A Figura 5 apresenta os tipos de dados Scalar Type, Set Type e Document Type, representados nos atributos de uma tabela denominada *Produtos de um sistema online de e-commnerce*.

Figura 5 – Exemplo de aplicação dos tipos de dados

```
"produtoId": "568",
   "imagem": "dGhpcyB0ZXh0IGlzIGJhc2U2NC1lbmNvZGVk",
2
3
   "nome": "Feijão",
   "marca": "Xyz"
                        "branco"
   "tipo": ["preto",
   "fornecedor":
                                             Set
      "nome": "Abdce",
7
8
      "endereco": ["Av. João XXIII", <mark>135</mark>]
                                                      Scalar
                    Document
```

TEMA 3 – ACESSANDO E CONFIGURANDO O BANCO DE DADOS DYNAMODB

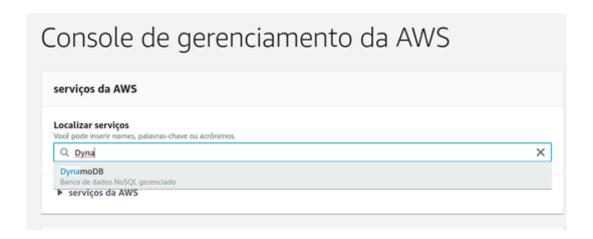
Conforme abordado nos tópicos anteriores, o DynamoDB por ser um banco de dados NoSQL totalmente gerenciado pela AWS, para configurá-lo primeiramente devemos acessar a página da Amazon: https://aws.amazon.com.

Caso seja o primeiro acesso a esta página, primeiramente será necessário criar uma conta na Amazon. Durante a criação da conta, a Amazon exige que seja fornecido um número de cartão de crédito, porém ao final do preenchimento do formulário, existe a possibilidade de escolha do plano gratuito. Porém, ao final da disciplina recomenda-se cancelar a conta.



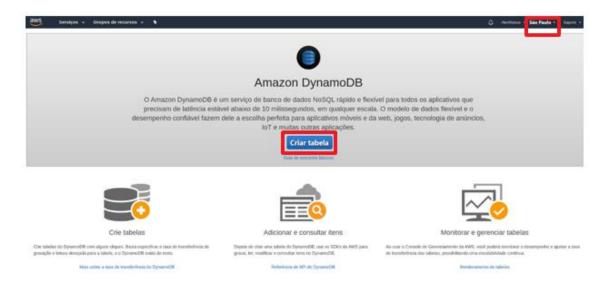
Após a conta criada, basta clicar no botão "**faça login no console**", conforme destacado em vermelho na Figura 6, informar o login e senha cadastrados e acessar o console da AWS. A Figura 7 apresenta a interface inicial do console do AWS.

Figura 7 – Interface inicial da AWS



Para acessar o DynamoDB e criar as tabelas, basta digitar na caixa de seleção "Localizar serviços" o nome do banco de dados e selecionar o DynamoDB, conforme mostrado na Figura 7. Antes de criar a primeira tabela, é muito importante definir em qual região geográfica essa tabela será criada, pois em cada região os custos podem variar e, uma vez criada a tabela em uma região, não é mais possível alterá-la para outra. Mas como estamos utilizando a plataforma com fins acadêmicos e selecionamos o plano gratuito, independente da região não haverá custos. Na Figura 8 é possível observar destacado em vermelho, que a região selecionada é São Paulo. Ao clicar na seta ao lado direito da região, é listada todas as regiões disponíveis.

Figura 8 – Criação de tabelas no DynamoDb



Escolhida a região, basta clicar no botão "Criar tabela", destacado em vermelho, ao centro da Figura 8, e será apresentada a interface conforme é mostrada na Figura 9.

Figura 9 – Interface de criação de tabelas no DynamoDB



A chave primária no DynamoDB é composta por dois campos, a chave de partição (partition key) e, a chave de classificação (sort key).

- Chave de partição: é obrigatória, sendo utilizada para particionar os dados entre os *hosts* para escalabilidade e disponibilidade.
- Chave de classificação: é opcional, possibilita a criação de uma chave primária composta, sendo utilizada para pesquisar os dados dentro de uma partição.

Para exemplificar, criaremos uma tabela de filmes.

- Nome da tabela: Filmes
- Chave primária:
 - Chave de partição: Atores (tipo de dados String)

Chave de classificação: NomeDoFilme (tipo de dados String)

• Usar configurações padrão: Sim

A chave de partição "Atores" possibilita que sejam localizados todos os filmes em que determinado ator atuou. Já a chave de classificação "NomeDoFilme", possibilita criar uma chave primária composta, permitindo a inserção de vários filmes para o mesmo ator.

O uso de configurações padrão possibilita uma capacidade de até cinco leituras e cinco gravações por segundo na tabela. No tema 4 abordaremos as capacidades provisionadas do DynamoDB, que influenciarão diretamente nos custos do banco de dados. O próximo passo é clicar no botão "Criar", conforme destacado em vermelho no canto inferior direito na Figura 9, sendo carregada em seguida uma nova interface com as informações em destaque da tabela criada.

Para inserir registros ou novos atributos na tabela Filmes, basta clicar na aba "Itens" e em seguida no botão "Criar item", conforme pode ser observado na Figura 10, destacado em vermelho.

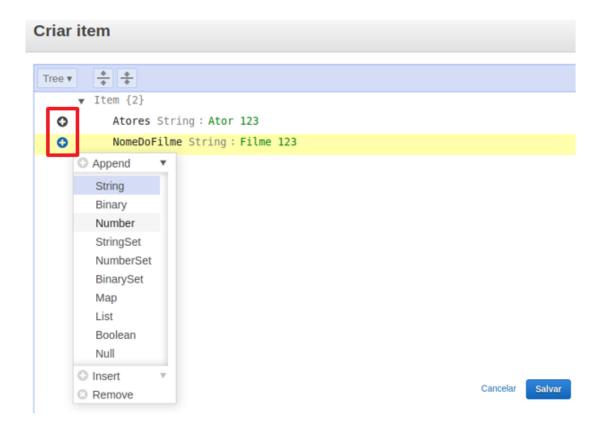


Figura 10 – Interface da tabela Filmes no DynamoDB

A Figura 11 apresenta a inserção dos dados "Ator 123" para o atributo "Atores" e, os dados "Filme 123" para o atributo "NomeDoFilme" da tabela

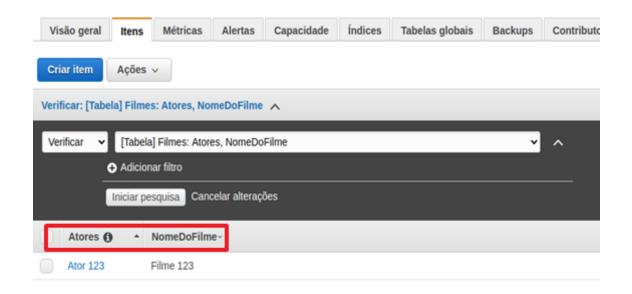
"Filmes. Para a criação de novos atributos nessa tabela, basta clicar em um dos ícones destacados em vermelho ao lado de um dos atributos, escolher o tipo de dados desejado e confirmar informando o nome do novo atributo.

Figura 11 – Inserção de dados e criação de novos atributos



Após salvar os dados informados, os novos registros são listados no console, conforme destacado em vermelho na Figura 12.

Figura 12 – Registros da tabela Filmes



TEMA 4 – CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA, TRANSAÇÕES E ESCALABILIDADE

Como a AWS está presente em vários países do mundo, cada uma dessas presenças representa uma região, de modo que cada região é subdividida em zonas de disponibilidade e, cada zona possui no mínimo um ou mais *data centers* interligados entre si, sincronizados para ter confiabilidade, performance, redundância e tolerância a falhas.

Os dados armazenados em uma tabela no DynamoDB, são sincronizados entre os *data centers* da região escolhida, por isso o motivo de não ser possível alterar a região de uma tabela após a sua criação.

4.1 CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA

A forma como os dados são lidos no DynamoDB ocorre por meio do modelo de Leitura de Consistência (*Read Consistency*). Esse modelo é subdividido em dois tipos: Eventualmente Consistente (*Eventually Consistent*) e Fortemente Consistente (*Strongly consistent*).

- Eventualmente Consistente: nesse modo, a leitura dos dados não é realizada diretamente na tabela do DynamoDB, mas sim nos dados armazenados em cache. O DynamoDB mantém um cache para leitura dos dados, de modo que o dado lido nem sempre é o último dado gravado na tabela.
- Fortemente Consistente: nesse modo, a leitura dos dados é realizada diretamente na tabela do DynamoDB, retornando sempre os dados mais atuais.

O modelo eventualmente consistente é o padrão de todas as operações realizadas no DynamoDB, sendo muito útil quando a tabela em questão demanda muita leitura e pouca gravação. Como exemplo, podemos imaginar uma tabela para cadastro de produtos que são disponibilizados em um site de *ecommerce* como um catálogo para os clientes visualizarem. Essa tabela, contendo milhares de itens armazenados, muito provavelmente, terá uma demanda de visualizações diárias dos produtos muito superior à demanda de gravação de dados, como atualização de preços ou inserção de novos itens.

4.2 CARACTERÍSTICAS DE TRANSAÇÕES

Um dos recursos de configuração do DynamoDB está relacionado a capacidade de leitura e gravação dos dados. Essa configuração permite determinar quantos itens podem ser lidos ou escritos por segundo, estabelecendo uma taxa de transferência sob demanda ou provisionada, para que o banco consiga suprir o desempenho requerido pela aplicação de modo consistente e rápido (Rotenstein, 2017).

Essa capacidade de leitura e gravação é especificada durante a criação de cada tabela. Conforme abordamos no Tema 3, durante a criação da tabela Filmes, ao mantermos a caixa seleção "Usar configurações padrão" selecionada, por padrão essa tabela foi configurada automaticamente com uma capacidade provisionada de no máximo cinco leituras e cinco gravações por segundo.

A capacidade de leitura no DynamoDB é definida em RCU (*Read Capacity Unit*) e, a capacidade de gravação é definida em WCU (*Write Capacity Unit*). De modo que cada unidade de capacidade corresponde a uma requisição por segundo, sendo assim, nossa tabela Filmes, tem uma capacidade provisionada máxima de até cinco requisições de leitura e cinco de gravação por segundo. Conforme Rotenstein (2017):

- 1 RCU Fortemente Consistente equivale a uma leitura por segundo em uma tabela.
- 1 RCU Eventualmente Consistente equivale a duas leituras por segundo na tabela, pelo fato da leitura ser realizada no cache e n\u00e3o diretamente na tabela.
- Cada RCU corresponde a um bloco de 4Kb, ou seja, em cada leitura por segundo, é lido um bloco de 4Kb de dados.
 - 1 WCU equivale a uma gravação em uma tabela.

Vamos analisar agora qual é a capacidade máxima de leitura e de gravação de dados da nossa tabela Filmes, sabendo que ela possui uma capacidade provisionada de 5 WCUs.

Capacidade de Gravação (WCU) da tabela Filmes

1Kb (bloco de gravação) x 5 WCU = 5Kb/seg.

Agora vamos analisar qual é a capacidade máxima de leitura de dados da tabela Filmes, sabendo que ela possui uma capacidade provisionada de 5 RCUs.

```
Capacidade de Leitura (RCU) da tabela Filmes

Eventualmente consistente

4Kb (bloco de leitura) x 5 RCU = 20Kb/seg.

5 RCU x 2 tabelas = 40Kb/seg.

Fortemente consistente

4Kb x 5 RCU = 20Kb/sea.
```

Agora que sabemos a capacidade máxima de leitura e gravação da nossa tabela Filmes, ou seja, 40Kb por segundo de leitura no modo eventualmente consistente, 20Kb por segundo de leitura no modo fortemente consistente e, 5Kb por segundo de gravação, vamos analisar se essa capacidade de provisionamento é suficiente para armazenar os dados representados na Figura 11. Para termos um registro mais completo, vamos supor que além dos atributos "Atores" e "NomeDoFilme", temos também os atributos "Duração", "Ano" e "Gênero", conforme representado na Figura 13.

Figura 13 – Atributos da tabela Filmes

Supondo que o registro apresentado na Figura 13 tenha um tamanho de 1.2Kb, o provisionamento necessário para ler e gravar esse registro é conforme apresentado abaixo:

Provisionamento necessário para gravação do registro 1,2Kb / 1Kb (bloco de gravação) = 1,2 RCU = 2 RCU

Tendo ainda como base o registro apresentado na Figura 13, e considerando seu tamanho em 1.2Kb, o provisionamento necessário para ler esse registro é conforme apresentado a seguir:

Provisionamento necessário para leitura do registro
Eventualmente consistente

1,2Kb / 4Kb = 0,3

0,3 / 2 tabelas = 0,15 RCU = 1 RCU

Fortemente consistente

1,2Kb / 4Kb (bloco de leitura) = 0,3 RCU = 1 RCU

4.3 CARACTERÍSTICAS DE ESCALABILIDADE

O DynamoDB permite que a escalabilidade para cima seja realizada sempre que necessário. Por exemplo, havendo a necessidade de escalar nossa tabela Filmes de 5 para 7 RCUs e 7 WCUs, e durante o mesmo dia, necessitamos realizar essa operação por mais 15 vezes, sempre elevando o provisionamento, todas as operações serão permitidas. Porém, a escalabilidade inversa, ou seja, diminuir a capacidade de provisionamento, somente é permitida que seja realizada por até quatro vezes ao dia.

TEMA 5 – CASOS DE USO APROPRIADOS

De acordo com os tópicos anteriores e conforme abordado pela AWS (2020), os "bancos de dados chave-valor podem lidar com a escalabilidade de grandes quantidades de dados e volumes extremamente altos de mudanças de estado

enquanto atendem a milhões de usuários simultâneos por meio do processamento e armazenamento distribuído". Em conformidade com essa definição, uma das principais aplicações de um banco de dados NoSQL chavevalor é na utilização de "carrinhos de compra" de sites de comércio eletrônico, conforme apresentado em vários exemplos durante esta aula, principalmente quando se trata de sistemas que em determinadas épocas do ano, como datas comemorativas, podem receber milhares de pedidos em questões de segundos.

Similar ao conceito de "carrinhos de compra" em sites de comércio eletrônico, aplicativos online que são orientados por sessão também são excelentes aplicações para uso de bancos de dados NoSQL chave-valor. Conforme a AWS (2020):

Um aplicativo orientado por sessão, como um aplicativo online, começa uma sessão quando o usuário faz login e fica ativo até que se desconecte ou a sessão expire. Durante esse período, o aplicativo armazena todos os dados relativos à sessão na memória principal ou em um banco de dados. Os dados da sessão podem incluir informações de perfil do usuário, mensagens, dados e temas personalizados, recomendações, promoções direcionadas e descontos. Cada sessão de usuário tem um identificador exclusivo. Os dados de sessão nunca são consultados por nada além de uma chave primária, então um armazenamento de chave-valor rápido é mais adequado para dados de sessão. Em termos gerais, os bancos de dados de chave-valor podem proporcionar menor sobrecarga por página do que bancos de dados relacionais.

FINALIZANDO

Nesta aula abordamos de modo geral os conceitos e aplicações de uso sobre os bancos de dados NoSQL chave-valor e suas principais características.

A partir do tema 2, pudemos conhecer uma das principais ferramentas para criação e gerenciamento de bancos de dados NoSQL chave-valor, suas características, modos de acesso, terminologias em relação aos tradicionais bancos de dados relacionais, e todos os tipos de dados suportados.

Utilizando um exemplo prático no Tema 3, aprendemos a criar tabelas no banco de dados NoSQL chave-valor, observamos em detalhes que essas tabelas são o nível mais alto da hierarquia desse tipo de banco de dados, ao contrário dos bancos de dados relacionais que possuem como nível mais alto o "database". Essas tabelas também não possuem relacionamentos entre chaves primárias e chaves estrangeiras, sendo independentes uma das outras.

Também compreendemos como é a capacidade de leitura e gravação de dados no banco de dados NoSQL chave-valor DynamoDB, usando exemplos práticos demonstrando o provisionamento necessário de uma tabela para leitura e gravação de um registro de dados. Compreendemos também que os bancos de dados NoSQL chave-valor são muito úteis principalmente para sistemas online que demandam excessivo número de acessos de leitura, se tornando mais rápidos e estáveis do que os bancos de dados relacionais, visto que possuem redundância incorporada, podendo lidar com a perda de nodos de armazenamento, caso falhas ocorram.

REFERÊNCIAS

AWS Serverless Application Repository: Descubra, implante e publique aplicativos sem servidor. **AWS**, c2020. Disponível em: https://aws.amazon.com/pt/serverless/serverlessrepo/. Acesso em: 1 mar. 2021.

O que é um banco de dados chave-valor? **AWS**, c2020. Disponível em: https://aws.amazon.com/pt/nosql/key-value/. Acesso em: 1 mar. 2021..

ELMASRI, N. Sistemas de banco de dados. 7ª ed. São Paulo: Pearson, 2018.

FURLANETO, L. **Introdução ao Redis, o NoSQL chave-valor mais famoso**. Disponível em: https://imasters.com.br/banco-de-dados/introducao-ao-redis-o-nosql-chave-valor-mais-famoso > . Acesso em: 1 mar. 2021..

ROTENSTEIN, J. **Como calcular a unidade de capacidade de leitura e a unidade de capacidade de gravação para o DynamoDB**. It-swarm, 2017. Disponível em: https://www.it-swarm.dev/pt/amazon-dynamodb/como-calcular-unidade-de-capacidade-de-leitura-e-unidade-de-capacidade-de-gravacao-para-o-dynamodb/829759160/. Acesso em: 1 mar. 2021.

MARQUESONE, R. **Big Data:** Técnicas e tecnologias para extração de valor dos dados. São Paulo: Casa do Código, 2017.

ROCKENBACK, D. A., et al. **Estudo Comparativo de Banco de Dados Chave-Valor com Armazenamento em Memória**. Anais da XIII Escola Regional de Banco de Dados. SBC, 2017.

SADALAGE, P. J.; FOWLER, M. NoSQL Essencial: Um guia conciso para o Mundo emergente da persistência poliglota. 1ª ed. São Paulo: Novatec, 2019.

STRAUCH, C. **NoSQL databases:** Lecture Notes J. Stuttgart Media University, 2011.

Total Cost Comparison: Redis Enterprise vs AWS DynamoDB. **Redislabs**, c2020. Disponível em: https://redislabs.com/docs/total-cost-comparison-redisenterprise-vs-aws-dynamodb/>. Acesso em: 1 mar. 2021.

BANCO DE DADOS NOSQL

AULA 3

CONVERSA INICIAL

Olá! Nesta aula estudaremos sobre bancos de dados NoSQL orientados a documentos. Nosso objetivo é caracterizar os principais conceitos sobre o modo de armazenamento e gerenciamento de dados NoSQL orientado a documentos e estudar por meio de exemplos práticos uma ferramenta para criação e gerenciamento desses bancos de dados.

Iniciaremos analisando como são estruturados os bancos de dados orientados a documentos, o formato de um documento e como é o processo de modelagem nesse tipo de banco de dados. O objetivo aqui é compreender a estrutura dos documentos desse tipo de banco de dados para facilitar o entendimento dos exemplos práticos que abordaremos na sequência.

Como ferramenta para criação e gerenciamento dos bancos de dados orientados a documentos, estudaremos a ferramenta MongoDB, que atualmente é uma das mais conhecidas e utilizadas pelos profissionais da área. A aula será finalizada com a apresentação das principais aplicações dos bancos de dados NoSQL orientados a documentos. Vejamos os conteúdos que serão trabalhados:



TEMA 1 – SISTEMAS NOSQL BASEADOS EM DOCUMENTOS

Os bancos de dados NoSQL orientados a documentos podem ser considerados como os mais populares atualmente entre as quatro categorias existentes. Para Hurwitz (2016, p. 91) podem ser encontrados dois tipos de bancos de dados orientados a documentos, os já conhecidos repositórios para conteúdo em estilo de documento completo, como arquivos editores de texto, planilhas eletrônicas, páginas web, entre outros e, as bases de dados para armazenar componentes de documentos ou para um conjunto dinâmico de suas partes, as quais abordaremos nesta aula. Conforme Marquesone (2017, p. 47), esse modelo de banco de dados orientado a documentos é considerado uma extensão do banco de dados NoSQL orientado a chave-valor, oferecendo simplicidade e flexibilidade no gerenciamento dos dados e enriquecendo as possibilidades de consultas.

Para Hurwitz (2016, p. 91), bases de dados documentais são muito úteis quando é necessário produzir relatórios que precisam ser montados

dinamicamente a partir de elementos que mudam com frequência. Um exemplo é o preenchimento de um documento da área da saúde, em que a composição do conteúdo varia com base no perfil do paciente, como idade, residência, renda, plano de saúde, elegibilidade para programas de governo.

Ao contrário dos bancos de dados relacionais que aplicamos o processo de normalização de dados, para evitar que os dados tenham valores duplicados nos bancos de dados NoSQL orientados a documentos esse processo é desconsiderado, assim como a criação de *joins* e esquemas. Conforme Marquesone (2017, p. 47) e Hurwitz (2016, p. 92), os documentos de um banco de dados orientado a documentos, podem ser definidos como estruturas flexíveis que podem ser obtidas por meio de dados semiestruturados, como os formatos XML (*eXtensible Markup Language*), JSON (*JavaScript Object Notation*) e BSON (*Binary JSON*).

Para nos aproximarmos um pouco mais da compreensão da estrutura de um banco de dados orientado a documentos, imaginemos um documento como sendo uma linha da tabela, e um conjunto de documentos como sendo a tabela com todos os registros. A diferença é que cada documento pode conter variações em sua estrutura (Marquesone, 2017, p. 47). Para compreender melhor esse formato, vamos analisar o exemplo apresentado na Figura 1, que destaca um documento no formato JSON para armazenamento de informações de um cadastro de clientes.

Figura 1 – Documento de cadastro de clientes no formato JSON

```
"clientes": [
 3 -
        -{
           "nome": "Cliene X",
"dataNascimento": "25/03/1985",
 4
 5
           "endereco": "Rua das Avenidas, 290",
           "telefone": "(42) 3542-9898",
 7
 8
           "celular": "(42)-99999-9898"
 9
10 -
           "nome": "Cliente Y",
11
           "nascimento": {
12 -
13
             "dia": 23,
             "mes": 08,
14
             "ano": 1985
15
16
           "endereco": "Avenida das Vielas, 275",
17
           "telefone": "(42) 3542-9999",
18
19 -
           "contato":
             "celular": "(42) 98888-8989",
"email": "clientey@xxyy.com"
20
21
22
23
        }
24
      1
25 }
```

Conforme o exemplo, existem dois registros armazenados no documento "clientes". Enquanto o cliente de nome "Cliente X" possui o atributo "dataNascimento" para armazenar a data completa, o cliente de nome "Cliente Y" possui o atributo "nascimento", contendo uma lista dos atributos "dia", "mes" e "ano", para que os dados da data de nascimento sejam armazenados separadamente. Ambos os registros apresentados na Figura 1 são referentes aos dados dos clientes, porém é possível que cada registro contenha informações diferentes. A mesma situação ocorre para o atributo "celular" do registro do "Cliente X", sendo que no registro do "Cliente Y", esse atributo pertence a uma lista de atributos que constituem o atributo "contato".

Diferentemente dos bancos de dados NoSQL orientados a chave-valor, que somente permitem que as consultas sejam realizadas pelos campos-chaves, de acordo com Marquesone (2017, p. 48) os bancos de dados NoSQL orientados a documentos permitem a criação de consultas e filtros sobre os valores armazenados. Assim, ainda seguindo o exemplo apresentado na Figura 1, podemos criar várias consultas, como por exemplo, listar os clientes por nome, endereço ou data de nascimento.

Desse modo, Marquesone (2017, p. 48-49), define que:

Bancos de dados orientados a documentos são ótimas soluções para armazenamento de registros conter todas as informações relevantes para uma consulta, sem necessitar da criação de joins.com atributos variados. Além disso, esses bancos de dados oferecem grande escalabilidade e velocidade de leitura, pois os dados são armazenados em forma desnormalizada. Por esse motivo, um documento armazenado deve conter todas as informações relevantes para uma consulta, sem necessitar da criação de joins.

Seguindo essa abordagem, Medeiros (2014) menciona que os bancos de dados orientados a documentos têm como características conter todas as informações importantes em um único documento, ser livre de esquemas, possuir identificadores únicos universais, possibilitar a consulta de documentos através de métodos avançados de agrupamento e filtragem (*MapReduce*) e também permitir redundância e inconsistência. Ainda conforme o autor, ao contrário dos bancos de dados relacionais, os bancos de dados orientados a documentos não fornecem relacionamentos entre os documentos, o que mantém seu *design* sem esquemas. Dessa forma, ao invés de armazenar os dados relacionados em uma área de armazenamento separado, os bancos de dados de documentos integram esses dados ao próprio documento. O Quadro 1 apresenta uma breve relação entre o modelo de dados relacional e os bancos de dados orientados a documentos.

Quadro 1 – Relação entre o modelo relacional e orientado a documentos



De acordo com o exemplo do Quadro 1, caso fossemos representar o documento de clientes da Figura 1 em uma tabela no modelo relacional, primeiramente seria necessário especificar um esquema para essa tabela, visto que existem diferenças na representação de alguns atributos para cada registro, como no caso do atributo "dataNascimento". Supondo que o esquema definido seja conforme a representação de atributos utilizada para o "Cliente X", ou seja:

nome : String

dataNascimento : Date

endereco : String

telefone : String

celular : String

Havendo a necessidade de acrescentar mais colunas à tabela, torna-se necessária a alteração da própria tabela, pois as novas colunas serão adicionadas para todos os registros existentes. A esses registros serão atribuídos o valor nulo. Esse caso pode ser representado ao ser necessário adicionar o atributo "email", conforme elencado no registro "Cliente Y" da Figura 1. Assim, ao registro "Cliente

X" também será atribuído esse atributo, porém com valor nulo. A Figura 2 apresenta o registro de clientes da Figura 1 no modelo relacional.

Figura 2 – Representação de um documento no modelo relacional

nome	dataNascimento	endereco	telefone	celular	email
Cliente X	25/03/85	Rua das Avenidas, 290	(42) 3542-9898	(42) 99999-9898	
Cliente Y	23/08/85	Avenida das Vielas, 275	(42) 3542-9999	(42) 98888-8989	clientey@xxyy.com

Para Lennon (2011), manter os dados integrados ao próprio documento ao invés de armazená-los em uma área de armazenamento separada, funciona muito bem para aplicativos nos quais os dados ficam autocontidos dentro de um documento pai. Como exemplo podem ser citados os posts e comentários em blogs. Os comentários se aplicam somente a um único post, de modo que não faz sentido separá-los dele. Conforme o exemplo proposto pelo autor, no documento dos "posts de um blog" teria um atributo "nome" para registrar o nome do post e outro atributo "comentario" para armazenar os comentários referentes a cada post. Já em um banco de dados relacional, haveria uma tabela para armazenar os comentários, com uma chave primária, uma tabela de posts com uma chave primária e, uma tabela de mapeamento intermediária de posts e comentários para definir quais comentários pertencem a quais posts. A Figura 3 apresenta esse exemplo de modo gráfico.

Figura 3 – Representação do modelo de dados de documento e relacional

Documento de Posts e Comentários

```
1-
      "Post": [
 2 -
3 -
 4
           "nome": "Postagem X",
           "comentarios": ["Comentário 1", "Comentário 2"]
 5
 6
 7 -
 8
          "nome": "Postagem Y",
 9
          "comentarios": ["Comentário 1", "Comentário 2"]
10
11
12
```



1.1 MODELAGEM DE DADOS ORIENTADA A DOCUMENTOS

De acordo com Monteiro (2019), o objetivo de modelar um banco de dados orientado a documentos é minimizar a quantidade de acessos ao banco de dados, para que a aplicação se torne mais rápida. À medida que a quantidade de dados aumenta podemos ter um conjunto de documentos que dará origem a uma coleção e, desse modo, um conjunto de coleções forma o banco de dados. Portanto, basicamente podemos ter dois formatos de modelagem, com documentos referenciados ou incorporados.

- Modelagem incorporada (embedded): a modelagem incorporada refere-se a uma estrutura não normalizada, em que os dados normalmente são acessados juntos, como se fosse um documento dentro do outro (Monteiro, 2019).
- Modelagem referenciada: a modelagem referenciada estabelece em ter os documentos separados, mas um dos documentos tem a referência para o outro, de modo a minimizar a quantidade de dados duplicados,

aumentar o desempenho nas operações de escrita, porém diminuir o desempenho nas consultas (Monteiro, 2019).

Na modelagem incorporada, a operação principal são as leituras, o que não impede de ser usada em aplicações com um grande volume de escritas. Para Monteiro (2019), no caso de escritas que envolvem muitas alterações nos dados, é preciso tomar cuidado, porque a informação que está sendo alterada pode estar replicada em vários documentos. Assim, a atualização dessa informação pode precisar ser feita em muitos lugares, sob pena de ter dados inconsistentes. A Figura 4 apresenta um exemplo da modelagem de dados orientada a documentos incorporada.

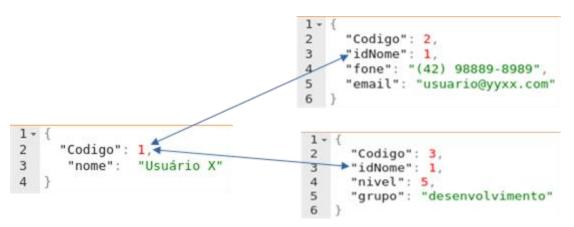
Figura 4 – Modelagem de dados orientada a documentos incorporada

```
1 - {
 2
       "Codigo":
 3
        "nome":
                  "Usuário X",
 4 -
                                              Subdocumento
          "fone": "(42) 98889-8989"
 5
                                              incorporado
          "email": "usuario@yyxx.com"
 6
 7
 8 -
        "acesso":
 9
                                              Subdocumento
          "grupo": "desenvolvimento"
10
                                              incorporado
11
12
```

Fonte: Adaptado de Monteiro, 2019.

Já na modelagem referenciada os documentos são armazenados separadamente, fazendo referência à abordagem do modelo relacional. Essa modelagem apresenta maior eficiência quando parte do documento é frequentemente lido/atualizado e a outra parte não, quando os dados não devem ser duplicados e quando um objeto é referenciado em muitos outros. A Figura 5 apesenta um exemplo da modelagem de dados orientada a documentos referenciada.

Figura 5 – Modelagem de dados orientada a documentos referenciada



Fonte: Adaptado de Monteiro, 2019.

TEMA 2 – MONGODB

O MongoDB, conforme Hows, Membrey e Plugge (2015, p. 16), é um banco de dados que não tem conceitos de tabelas, esquemas, SQL ou linhas. Não há transações, conformidade com as propriedades ACID de bancos de dados relacionais, *joins* ou chaves estrangeiras. Conforme Lennon (2011), trata-se de um banco de dados orientado a documentos e de software livre que armazena dados em coleções de documentos BSON, um formato semelhante ao JSON, ou seja, uma versão binária do formato JSON.

De acordo com Hows, Membrey e Plugge (2015, p. 72), apesar de o MongoDB ser conhecido como um banco de dados sem esquemas, isso não significa que sua estrutura seja completamente desprovida de esquemas, pois são necessárias as definições de coleções e índices durante a modelagem do banco de dados. Contudo, não é preciso predefinir uma estrutura para nenhum dos documentos que serão adicionados, pois o MongoDB é um banco de dados extraordinariamente dinâmico, de modo que diferentes tipos de documentos podem coexistir em uma mesma coleção. A Figura 6 apresenta um exemplo de dois documentos diferentes pertencentes a mesma coleção.

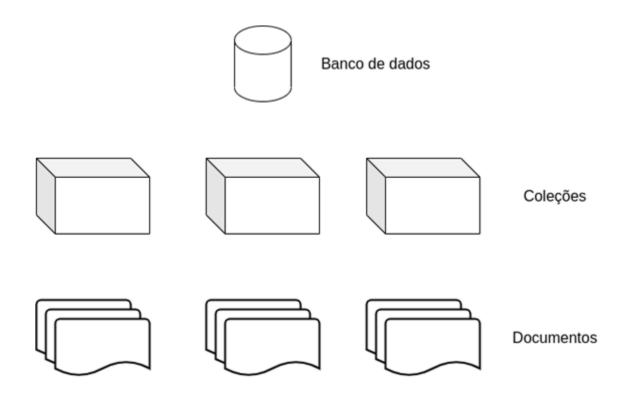
Figura 6 – Documentos diferentes em uma mesma coleção

```
1 - {
     "tipo": "CD",
 2
 3
     "artista": "Nirvana",
    "titulo": "Nevermind",
 4
    "genero": "Grunge",
 5
     "dataLancamento": "24/09/1991",
 6
     "listaMusicas": [
 7 +
8+
9
         "musica": "1",
10
       "titulo": "Smells Like Teen Spirit",
         "duracao": "5:02"
11
12
13 -
         "musica": "2",
14
         "titulo": "In Bloom",
15
       "duracao": "4:15"
16
17
18
19 }
1 - {
      "tipo": "Livro",
 2
      "titulo": "Introdução ao MongoDB",
 3
 4
      "isbn": "978-85-7522-422-9",
 5
     "editora": "Novatec",
 6 - "autor": [
 7
         "Hows, David",
8
         "Plugger, Eelco",
9
         "Menbrey, Peter"
10
11 }
```

Fonte: elaborado com base em Hows, Membrey e Plugge, 2015.

Um banco de dados orientado a documentos é constituído por um conjunto de documentos que formam uma coleção, e um conjunto de coleções constituem o banco de dados. Assim, uma coleção pode ser compreendida como um contêiner para armazenamento de documentos. A Figura 7 apresenta o modelo de um banco de dados MongoDB para representar o conceito de documentos, coleções e o banco de dados.

Figura 6 – Modelo de um banco de dados MongoDB



Fonte: elaborado com base em Hows, Membrey e Plugge, 2015.

2.1 DOCUMENTOS E TIPOS DE DADOS SUPORTADOS

Os bancos de dados orientados a documentos são considerados uma extensão dos bancos de dados orientados a chave-valor. Desse modo, os documentos são sempre constituídos de pares chave-valor. Relembrando o exemplo apresentado na Figura 6:

Par: "tipo": "CD"

Chave: tipo

Valor: CD

De acordo com Hows, Membrey e Plugge (2015, p. 74-75), as chaves de um par chave-valor de um documento, são escritas na forma de *strings*, porém os valores podem variar de acordo com tipo de dados que precise ser armazenado.

O Quadro 2 apresenta os tipos de dados básicos suportados pelo MongoDB e uma breve descrição de quando são utilizados.

Quadro 2 – Tipos de dados básicos suportados pelo MongoDB

Tipos de dados	Finalidade
String	Utilizado principalmente para armazenar valores textuais. Exemplo: {"universidade": "Uninter"}
Integer	Utilizado para armazenar valores numéricos. Exemplo: {"idade": 42}
Boolean	Utilizado para armazenar os valores "verdadeiro" ou "falso". Exemplo: {"praticaEsporte": true}
Double	Utilizado para armazenar valores de ponto flutuante. Exemplo: {"peso": 73.5}
Arrays	Utilizado para armazenar arrays. Exemplo: "animais": ["gato", "cachorro", "cavalo"]
Null	Utilizado para armazenar um valor nulo. Exemplo: "idade": null

Fonte: elaborado com base em Hows, Membrey e Plugge, 2015.

A Figura 8 apresenta um exemplo de um documento com os tipos de dados String, Integer, Boolean, Double, Array e Null.

Figura 8 – Tipos de dados

```
1 - {
       "codigo": 1475, -
 2
 3
       "nome": "Alex", <
 4
 5
 6
       "peso": 65.8, <
 7
 8
       "casado": true,∢
9
10 -
11
12
13
14
       "habilitacao": null←
15
16
```

De acordo com Hows, Membrey e Plugge (2015, p. 79), todo documento criado no MongoDB possui um identificador chave único, definido como _id. Caso essa chave _id não seja adicionada manualmente com um valor específico ao criar o documento, o MongoDB adiciona automaticamente como sendo o primeiro atributo do documento, definindo um valor binário de 12 bytes.

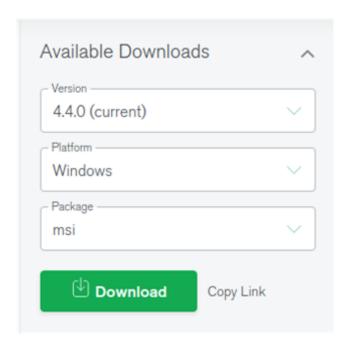
2.2 INSTALANDO E ACESSANDO O MONGODB

Além do banco de dados DynamoDB, o banco de dados MongoDB também disponibiliza uma versão offline para download e instalação no computador e, uma versão online para criação do banco de dados na nuvem. Nesta aula focaremos na versão online do MongoDB. Porém, realizaremos o acesso e criação do banco de dados pelo *prompt* de comando no Windows ou pelo terminal (*shell*) no Linux, de modo a abordar também a versão offline, visto que os comandos são exatamente os mesmos.

Para download da versão offline, basta acessar a página de downloads do MongoDB: https://www.mongodb.com/try/download/community. Em

seguida, é necessário escolher a versão do MongoDB, o sistema operacional utilizado e o tipo do pacote, conforme pode ser observado na Figura 9.

Figura 9 – Download do MongoDB



Após realizar o *download*, basta executar o arquivo de instalação e seguir o passo a passo do programa de instalação no Windows. Para usuários Linux, somente é necessária a execução do seguinte comando no terminal

sudo apt install mongodb

Após a instalação, para executar o MongoDB basta digitar o comando "mongo" no Terminal do Linux ou, pelo Prompt de Comando do Windows acessar a pasta de instalação do MongoDB e digitar o mesmo comando.

2.3 CONFIGURANDO O MONGODB

Conforme mencionado, daremos ênfase à versão *on-line* do MongoDB. Portanto, o primeiro passo é acessar o seguinte endereço no seu navegador de internet: https://www.mongodb.com/. Após carregada a página do MongoDB, o

primeiro passo é clicar na opção *Start Free* (iniciar gratuitamente), conforme destacado em verde na Figura 10.

Figura 10 – Página inicial do site do MongoDB

The database for modern applications

MongoDB is a general purpose, document-based, distributed database built for modern application developers and for the cloud era.

No database makes you more productive.

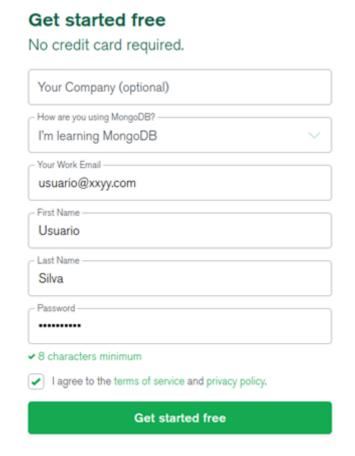


O próximo passo é preencher o formulário com as informações básicas solicitadas para o cadastro, sendo elas:

- Sua empresa (Your company): o preenchimento deste campo é opcional;
- Como você usará o MongoDB (How are you using MongoDB): selecionar a opção "I'm learning MongoDB" (Estou aprendendo o MongoDB);
- Seu e-mail (Your Work E-mail): preencher com seu e-mail pessoal;
- Primeiro nome (First Name): seu primeiro nome;
- Último nome (Last Name): seu sobrenome;
- Senha (*Password*): senha de sua escolha, com no mínimo 8 caracteres.
- Como último passo, deve ser selecionada a caixa de seleção "I agree to the terms of service and privacy policy" (Eu concordo com os termos de serviço e política de privacidade).

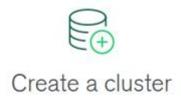
Todas as informações no *site* estão em inglês, não havendo uma versão em português. A Figura 11 apresenta um exemplo desse formulário.

Figura 11 – Formulário para criação da conta no MongoDB



Após preencher o formulário e clicar no botão "Get started free" (Iniciar gratuitamente), conforme destacado em verde na Figura 11, será aberta a página da sua conta, conforme apresentado na Figura 12.

Figura 12 – Interface para criação do banco de dados no MongoDB



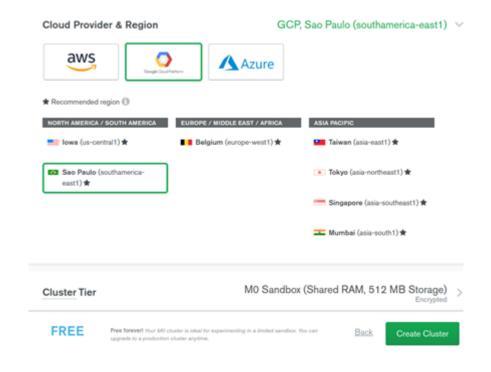
Choose your cloud provider, region, and specs.

Build a Cluster

Once your cluster is up and running, live migrate an existing MongoDB database into Atlas with our Live Migration Service.

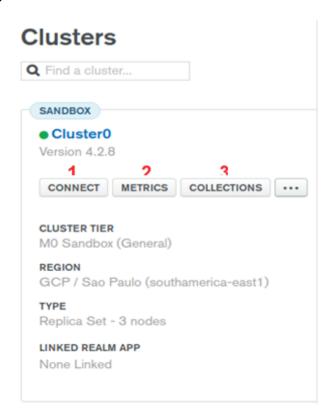
Após criar sua conta, o primeiro passo é clicar no botão "Build a Cluster" (Construir um Cluster), conforme destacado em verde na Figura 13. Na página seguinte, escolha a primeira opção, "free" (gratuita), para criar seu repositório de bancos de dados sem custos. O próximo passo é selecionar o servidor e a localidade do nosso Cluster e, clicar no botão "Create Cluster" (Criar Cluster) destacado em verde na Figura 13.

Figura 13 – Seleção do servidor e localidade do cluster



Após alguns minutos será criado o *cluster* e apresentada a interface conforme podemos observar na Figura 14.

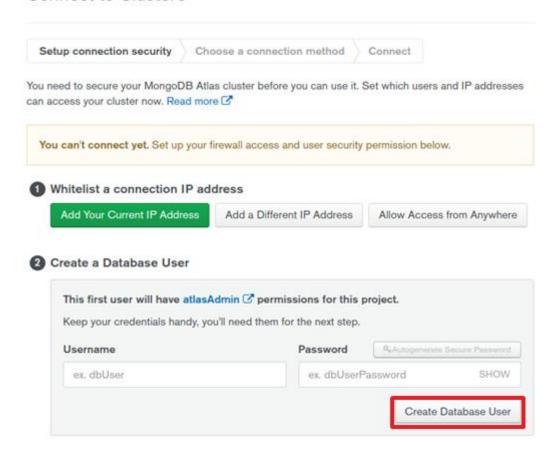
Figura 14 – Interface com os dados do novo *cluster*



No botão *CONNECT*, indicado com o índice 1 na Figura 14, é possível criar uma conexão remota para o gerenciamento do MongoDB. No botão *METRICS*, indicado com o número 2, são apresentadas as métricas de uso do bando de dados e, no botão *COLLECTIONS*, destacado com o número 3, são listadas todas as coleções criadas para este cluster. Ao clicar no botão *CONNECT* é apresentada a interface mostrada na Figura 15 para configuração dos dados de acesso.

Figura 15 – Configuração dos dados de acesso ao Mongo DB.

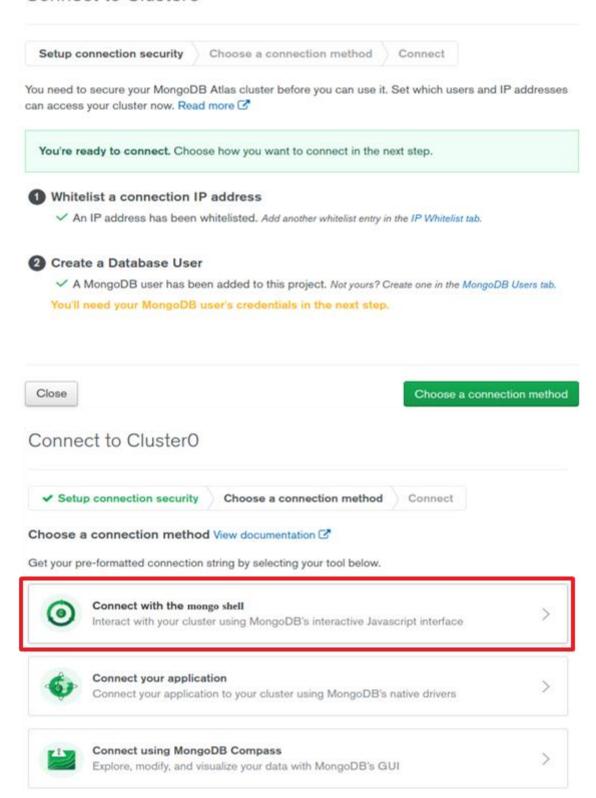
Connect to ClusterO



Na opção número 1 da Figura 15, é necessário clicar no botão destacado em verde "Add Your Current IP Address" (Adicione Seu Endereço de IP Atual), para adicionar o seu endereço IP de acesso ao MongoDB. Na opção número 2 é necessário informar um nome de usuário e uma senha de acesso ao banco de dados. Por fim, basta clicar no botão destacado em vermelho "Create Database User" (Criar Usuário do Banco de Dados) e, em seguida, em "Choose a connection method" (Escolher o método de conexão), conforme destacado em verde na Figura 16.

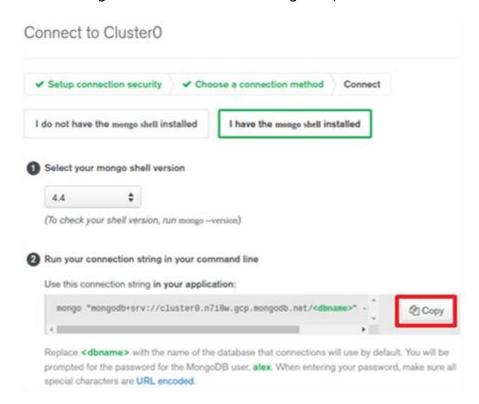
Figura 16 – Escolha do método de acesso

Connect to ClusterO



Conforme destacado em vermelho na Figura 16, selecionaremos a primeira opção, "Connect with the mongo shell" (Conectar com o Mongo shell). Na Figura 17 podemos observar como proceder.

Figura 17 – Conexão ao MongoDB pelo shell



Como realizamos no tópico 2.2 desta aula a instalação do MongoDB, basta selecionar a opção "I have the mongo shell installed" (Eu tenho o mongo shell instalado), destacada em verde na Figura 17, e em seguida clicar no botão "Copy" (Copiar), destacado em vermelho, para copiar o endereço de acesso conforme os dados de usuário que criamos no passo anterior. Agora, para acessar o MongoDB e criar nossos bancos de dados, basta abrir o terminal no Linux ou o prompt de comando no Windows, colar o endereço copiado, pressionar a tecla Enter, digitar a senha do usuário e, na sequência, estaremos conectados no MongoDB on-line, conforme pode ser observado na Figura 18.

Figura 18 – Conexão ao MongoDB

Comando de acesso e senha do usuário

```
(base) alex@AlexDell:~$ mongo "mongodb+srv://cluster0.n
ame>" --username alex
MongoDB shell version v3.6.3
Enter password: ■
```

Interface do MongoDB

```
MongoDB server version: 4.2.8

WARNING: shell and server versions do not match

2020-08-14T17:44:30.991-0300 I NETWORK [ReplicaSetMonitor-TaskExecutor-0] Succe
ssfully connected to cluster0-shard-00-01.n7i8w.gcp.mongodb.net:27017 (1 connect

ions now open to cluster0-shard-00-01.n7i8w.gcp.mongodb.net:27017 with a 5 secon
d timeout)

MongoDB Enterprise atlas-hygof8-shard-0:PRIMARY> □
```

TEMA 3 – OPERAÇÕES CRUD NO MONGODB

A sigla CRUD refere-se a um acrônimo em inglês para as operações *create*, *read*, *update* e *delete*, ou seja, criar, ler, atualizar e excluir, sendo essas as quatro operações básicas de um banco de dados. O Quadro 3 apesenta uma breve comparação entre essas quatro operações em bancos de dados relacionais e no MongoDB.

Quadro 3 – Operações CRUD no modelo relacional e MongoDB

Modelo Relacional	MongoDB
Create	Insert()
Select (Read)	Find()
<u>Update</u>	Update()
Delete	Delete()

Após conectado ao MongoDB, o primeiro passo é criar o novo banco de dados. Para isso, utilizamos o comando "use" similarmente como fazemos nos bancos de dados relacionais para selecionar um banco de dados existente. Como exemplo, criaremos um banco de dados chamado "vendas". Para isso, basta digitar o comando "use vendas".

Figura 19 – Criação do banco de dados no MongoDB

```
MongoDB server version: 4.2.8
WARNING: shell and server versions do not match
MongoDB Enterprise atlas-hyqof8-shard-0:PRIMARY> use vendas
switched to db vendas
MongoDB Enterprise atlas-hyqof8-shard-0:PRIMARY>
```

Para visualizar o nome do banco de dados que estamos trabalhando atualmente, basta digitarmos o comando "db.getName()". Porém, se em seguida digitarmos o comando "show dbs" para listar todos os bancos de dados existentes no MongoDB, nosso banco de dados "vendas" ainda não será listado, pois ele somente será efetivamente criado, após a inserção do primeiro registro.

3.1 OPERAÇÃO INSERT

Ao contrário da inserção de dados em tabelas nos bancos de dados relacionais, no MongoDB inserimos os documentos em coleções, conforme vimos no início desta aula. Portanto, o MongoDB oferece os seguintes métodos para inserir documentos em coleções.

db.coleção.insertOne()

db.coleção.insertMany()

Para inserir um registro de um cadastro de clientes em uma coleção denominada "clientes", basta digitarmos o seguinte comando:

```
db.clientes.insertOne (
{

nome: "Alex",

endereco: "Rua das avenidas, 288",
```

telefone: "42-1111-2222",

idade: 18

3.2 OPERAÇÃO FIND

A operação de leitura, ou seja, consulta aos dados em uma coleção no

MongoDB, é realizada pela operação *find*, similar a operação *select* realizada nos

bancos de dados relacionais. Para localizar os dados em uma coleção no

MongoDB, digite o comando **db.coleção.find()**. Para listar o documento

inserido na coleção clientes no tópico anterior, digite db.clientes.find().

Com o objetivo de filtrar o retorno dos dados, podemos utilizar filtros

específicos, como por exemplo, listar todos os clientes com 18

anos db.clientes.find({idade: 18}). Para realizar operações lógicas, como

listar os clientes com idade maior ou menor do que 18, o MongoDB disponibiliza

algumas funções específicas:

gt (greater than) – maior que;

gte (greater than or equals) – maior ou igual à;

It (less than) – menor que;

Ite (less than or equals) – menor ou igual à.

Então, para localizar os clientes maiores de 18 anos, utilizamos o seguinte

comando: db.clientes.find({idade: {\$gt: 18}}).

3.3 OPERAÇÃO UPDATE

Para alterar os dados de um documento, no MongoDB utilizamos a update,

similar como realizamos nos bancos de dados relacionais. Para editar os dados

em uma coleção no MongoDB, digite o seguinte comando:

db.coleção.updateOne()

db.coleção.updateMany()

Para editar a idade de um cliente na coleção "clientes", basta digitar o comando **db.clientes.updateOne({nome: "Alex"}, {\$set: {idade: 25}})**. No primeiro parâmetro (nome: "Alex"), é indicada a chave de busca para o registro e, o comando **set** define o atributo que será modificado (idade: 25).

3.4 OPERAÇÃO DELETE

Para realizar operações de exclusão de documentos, o MongoDB oferece duas opções:

db.coleção.deleteOne()

db.coleção.deleteMany()

Assim, para excluir os registros de clientes que possuem 25 anos, podemos utilizar o comando **db.clientes.deleteMany({idade: 25})**.

TEMA 4 – CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA, TRANSAÇÕES E DISPONIBILIDADE

Da mesma forma que a AWS está presente em várias regiões do mundo para a disponibilidade do DynamoDB, o MongoDB também está presente em vários lugares garantindo a disponibilidade do serviço através de cada região. Desse modo, conforme ocorre no DynamoDB, os documentos armazenados no MongoDB também são sincronizados entre os data centers da região escolhida.

4.1 CARACTERÍSTICAS DE TRANSAÇÕES

No MongoDB, quando é realizada uma operação em um único documento, essa operação é atômica. Conforme MongoDB (2018), como podemos utilizar documentos e matrizes incorporadas para capturar relacionamentos entre dados em uma única estrutura de documento em vez de normalizar em vários documentos e coleções, essa atomicidade de documento único elimina a necessidade de transações de vários documentos para muitos casos de uso práticos. Para situações que exigem atomicidade de leituras e gravações em vários documentos, o MongoDB oferece suporte a transações de vários documentos. Com transações distribuídas, as transações podem ser usadas em várias operações, coleções, bancos de dados e documentos (MongoDB, 2018).

4.2 CARACTERÍSTICAS DE DISPONIBILIDADE

Conforme Boaglio (2015, p. 149-150), alta disponibilidade é a possibilidade de ter os dados replicados em diferentes lugares, denominados como nodos, e se um nodo cair, outro assume o seu lugar, evitando assim que a aplicação deixe de funcionar. Essa arquitetura é conhecida como *replica set*, onde um nodo é o primário, de onde os dados são lidos e escritos e, os demais são os nodos secundários, em que os dados são copiados do nodo primário para serem utilizados para consulta.

Ainda de acordo com Boaglio (2015, p. 150), caso o nodo primário falhe, um dos nodos secundários assume para ser o novo nodo primário. Novos nodos secundários podem ser adicionados a qualquer instante, sem interromper o cluster inteiro. Para verificar a disponibilidade de cada nodo, um recurso denominado *heartbeat* é utilizado, fazendo com que a cada dois segundos os nodos conversem para verificar se estão ativos.

4.3 CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA

De acordo com Duarte (2017), o MongoDB garante conformidade com as propriedades ACID como documento. Se os dados estiverem espalhados entre diversos documentos, não há garantia alguma da consistência e integridade entre esses dados. Nesse sentido, a atomicidade também pode ser comprometida caso os dados estejam espalhados entre diversas coleções.

TEMA 5 – CASOS DE USO APROPRIADOS

Para Marquesone (2017, p. 49), os bancos de dados NoSQL orientados a documentos são indicados para realizar o armazenamento de conteúdo de páginas web, na catalogação de documentos de uma empresa e no gerenciamento de inventário de um e-commerce, pois são aplicações que trabalham diretamente com coleções de documentos e, portanto, podem se beneficiar da flexibilidade que o armazenamento orientado a documentos oferece. Além desses cenários, o autor destaca que esse modelo de banco de dados também pode ser muito útil em demais aplicações que utilizam estruturas de dados no formato JSON e que se beneficiam da desnormalização das estruturas dos dados.

Conforme a AWS (2020), os bancos de dados orientados a documentos são ótimas opções para aplicativos de gerenciamento de conteúdo, como *blogs* e plataformas de vídeo, de modo que se o modelo de dados precisar mudar, somente os documentos afetados precisarão ser atualizados e nenhuma atualização de esquema é exigida e nenhum tempo de inatividade de banco de dados é necessário para fazer as alterações.

Esses bancos de dados são eficientes e eficazes para o armazenamento de informações de catálogo. Conforme a AWS (2020), em um aplicativo de comércio eletrônico, diferentes produtos costumam ter números de atributos diferentes, e gerenciar milhares de atributos em bancos de dados relacionais é ineficiente e

afeta a performance de leitura. Ao usar um banco de dados de documentos, os atributos de cada produto podem ser descritos em um único documento para gerenciamento fácil e maior velocidade de leitura. Alterar os atributos de um produto não afetará os outros.

FINALIZANDO

Nesta aula estudamos os conceitos, implementações e aplicações de uso de bancos de dados NoSQL orientados a documentos. No primeiro tema, vimos como são estruturados esses bancos de dados, como é composto um documento no formato JSON e também fizemos analogia entre os componentes de um banco de dados relacional e o modelo orientado a documentos.

No tema 2, abordamos a ferramenta de construção e gerenciamento de bancos de dados orientados a documentos MongoDB, uma das principais e talvez a ferramenta mais conhecida e utilizada no gerenciamento desses bancos de dados. Pudemos conhecer nesse tópico como criar uma conta na *nuvem* do MongoDB e como criar o nosso primeiro acesso através do terminal, tanto na nuvem como em uma versão instalada localmente em nosso computador.

Já no tema 3 nos aprofundamos nas operações para criação dos bancos de dados, inserção, atualização e remoção de documentos, com alguns exemplos práticos, e sempre tentando fazer comparações com as operações do modelo de dados relacional, para nos aprimorarmos a partir de conhecimentos já consolidados. Encerramos esta aula com uma breve análise das características de transações, disponibilidade e consistência do MongoDB, no tema 4, e com as principais áreas de aplicação dos bancos de dados NoSQL orientados a documentos, no tema 5.

REFERÊNCIAS

AWS. **O que é um banco de dados de documentos?** 2020. Disponível em: https://aws.amazon.com/pt/nosql/document/>. Acesso em: 28 abr. 2021.

BOAGLIO, F. **MongoDB**: Construa novas aplicações com novas tecnologias. São Paulo: Casa do Código, 2015.

DUARTE, L. **Boas práticas com MongoDB**. 22 de set. 2017. Disponível em: https://blog.umbler.com/br/boas-praticas-com-mongodb/>. Acesso em: 28 de abr. 2021.

HOWS, D.; MEMBREY P.; PLUGGE, E. **Introdução ao MongoDB**. São Paulo: Novatec, 2015.

HURWITZ, J. et al. **Big Data para Leigos**. Rio de Janeiro: Alta Books, 2016.

LENNON, J. **Explore o MongoDB**: Saiba por que esse sistema de gerenciamento de bancos de dados é tão popular. 11 de jul. 2011. Disponível em: https://www.ibm.com/developerworks/br/library/os-mongodb4/os-mongodb4-pdf.pdf>. Acesso em: 28 abr. 2021.

MARQUESONE, R. **Big Data**: Técnicas e tecnologias para extração de valor dos dados. São Paulo: Casa do Código, 2017.

MEDEIROS, H. **Introdução ao MongoDB**. 2014. Disponível em: https://www.devmedia.com.br/introducao-ao-mongodb/30792#Banco. Acesso em: 28 abr. 2021.

MONGODB **Manual**. 2018. Disponível em: https://docs.mongodb.com/manual/introduction/>. Acesso em: 28 abr. 2021.

MONTEIRO, D. Introdução para modelagem de dados para banco orientado a documentos. 18 de abr. 2019. Disponível em:

https://imasters.com.br/banco-de-dados/introducao-para-modelagem-de-dados-para-banco-orientado-documentos. Acesso em: 28 abr. 2021.

BANCO DE DADOS NOSQL

AULA 4

CONVERSA INICIAL

Nesta aula abordaremos bancos de dados orientados a colunas, com o objetivo principal de introduzir os principais conceitos sobre o modo de armazenamento e gerenciamento de dados orientados a colunas e apresentar na prática um dos principais sistemas gerenciadores de bancos de dados (SGBD) orientados a colunas, o HBase.

Iniciaremos com uma explanação sobre a estrutura de armazenamento orientada a colunas e as principais definições e conceitos desse tipo de banco de dados. Você aprenderá como os dados são estruturados no tipo orientado a colunas e como são armazenados nas tabelas. Após compreender esse modelo de dados, aplicaremos todos os conceitos de forma prática no SGBD HBase, o que possibilitará compreender todo o processo de criação do banco de dados, inserção, edição e criação de consultas aos dados.

Encerraremos com a apresentação das principais aplicações de bancos de dados NoSQL orientados a colunas e ao longo desta aula trabalharemos os seguintes conteúdos:



TEMA 1 – ARMAZENAMENTO ORIENTADO A COLUNAS

O armazenamento de dados orientado a colunas corresponde a uma das quatro principais estruturas de armazenamento de dados NoSQL. Como o próprio nome sugere, ela é composta pela criação de colunas e linhas, possuindo conceitos muito similares aos bancos de dados relacionais. Por outro lado, o armazenamento de dados NoSQL orientado a colunas também pode ser considerado como o mais complexo entre as quatro estruturas.

Para melhor compreender essa estrutura de linhas e colunas dos bancos de dados NoSQL orientados a coluna e as similaridades com os bancos de dados relacionais, vamos fazer uma breve análise e comparação entre essas duas estruturas de armazenamento de dados. Conforme destaca Marquesone (2017, p. 50), para que o armazenamento em um banco de dados relacional ocorra precisamos definir antecipadamente a estrutura da tabela, indicando suas colunas e tipos de dados. Por exemplo, podemos criar uma tabela simples para registro de clientes contendo as seguintes colunas (atributos):

• id_cliente: int;

nome: varchar(200);

data_nascimento : date;

telefone : varchar(30);

cpf: varchar(11)

Veja na Figura 1 a estrutura dessa tabela em um banco de dados relacional.

Figura 1 – Tabela para registro de clientes em um banco de dados relacional

CLIENTES				
id_cliente	int			
nome	varchar(200)			
nascimento	date			
telefone	varchar(30)			
renda	decimal(5,2)			

Fonte: elaborado om base em Marquesone (2017, p. 50).

Marquesone (2017, p. 50) destaca que o seguinte:

Essa estrutura de armazenamento pode trazer diversas limitações. Por exemplo, se esta tabela tem como objetivo armazenar as preferências dos usuários em um aplicativo de compras online, podem haver usuários que gravarão apenas os dados obrigatórios, enquanto outros poderão gravar inúmeras outras informações, como preferência de roupas, cosméticos, sapatos e livros.

A limitação ocorre, pois conforme aborda Marquesone (2017, p. 50), uma vez que definimos essa estrutura, todos os registros de clientes que gravarmos nesse banco deverão conter essas cinco colunas, mesmo que algumas fiquem

preenchidas com NULL. O SGBDR armazenará e recuperará os dados uma linha por vez, sempre que realizarmos uma consulta.

Ainda nesse cenário, Marquesone (2017, p. 51) aponta como outro fator de limitação de uma estrutura de banco de dados relacional, o tempo de execução de uma consulta à medida que banco de dados cresce. Conforme o autor, se a quantidade de dados armazenados chega à escala de *terabytes*, mesmo se for realizada uma consulta para buscar um único campo da tabela, o banco de dados relacional precisará passar por todos os registros de todas as linhas para trazer os resultados, impactando o desempenho da consulta. O mesmo impacto ocorre ao ter de reestruturar todos os registros já armazenados na tabela para cada inclusão de um novo campo.

Diante dessa problemática, os bancos de dados orientados a colunas buscam resolver principalmente o problema de escalabilidade e flexibilidade no armazenamento de dados. Assim, Marquesone (2017, p. 51) define que

no que se refere à flexibilidade, ao invés de definir antecipadamente as colunas necessárias para armazenar um registro, o responsável pela modelagem de dados define o que é chamado de "famílias de colunas". As famílias de colunas são organizadas em grupos de itens de dados que são frequentemente usados em conjunto em uma aplicação.

Para Marquesone (2017, p. 51), no cenário para armazenamento das preferências do usuário em um aplicativo de compras online, utilizando um banco de dados orientado a colunas, poderia ser definido pelo menos três famílias de colunas:

- dados_pessoais;
- filmes;
- esportes.

Para cada uma das famílias de colunas propostas, essa estrutura de banco de dados permite a flexibilidade de inserir quantas colunas forem necessárias para cada registro armazenado, sem precisar alterar a estrutura dos dados já armazenados. A Figura 2 apresenta o modelo do banco de dados orientado a colunas para atender ao cenário do armazenamento dos dados das preferências dos usuários de um aplicativo de compras *on-line*.

dados_pessoais telefone renda nome nascimento ID: 01 Cliente1 25/03/1985 (42)99999-8888 2.345,27 nascimento renda nome 20/08/1983 3.456,12 Cliente2 filmes gênero duração 1:54:00 Ação ID: 02 duração gênero Comédia 2:15:00 esportes modalidade gênero Voley Masculino modalidade gênero categoria Futebol Feminino Profissional

Figura 2 – Modelo de dados orientado a colunas

Fonte: elaborado com base em Marquenose (2017, p. 52).

Tendo como base a abordagem apresentada na Figura 1, podemos perceber que ao contrário dos bancos de dados relacionais, nos bancos de dados NoSQL orientados a colunas o número de colunas pode ser diferente para cada registro. Nesse contexto, Marquesone (2017, p. 52) afirma que

com essa estratégia de armazenamento por famílias de colunas, além de fornecer flexibilidade, esse modelo oferece também grande escalabilidade. O registro de um item pode ter informações gravadas

em diversas famílias de colunas, que podem estar armazenadas em diferentes servidores. Isso é possível pelo fato de que os dados são armazenados fisicamente em uma sequência orientada a colunas e não por linhas.

Destacando ainda Marquesone (2017, p. 52-53), enquanto no banco de dados relacional o registro seria armazenado na sequência: Cliente1, 25/03/1985, (42)99999-8888, ..., no banco de dados orientado a colunas a sequência seria: Cliente1, Cliente2, 25/03/1985, 20/08/1983, Para esse último cenário, utilizamse identificadores de linhas e colunas como chave para consultar os dados. Parafraseando Barroso (2012), uma consulta do tipo *select avg(renda) from clientes*, em um banco de dados relacional, irá recuperar todas as linhas, carregando todos os campos para executar a operação e retornar a média salarial dos clientes. Já no banco de dados orientado a colunas, apenas a coluna "renda" será avaliada, consumindo assim menos recursos. Porém, uma consulta do tipo *select * from people* possivelmente não apresentará benefícios, já que todas as colunas precisarão ser lidas.

TEMA 2 – BANCO DE DADOS ORIENTADO A COLUNAS HBASE

O HBase é um banco de dados orientado a colunas utilizado principalmente quando há grande quantidade de dados e tabelas extensas com muitos atributos e dados armazenados. Esse banco de dados foi desenvolvido para funcionar sobre o Hadoop. Por esse motivo, antes de aprender sobre o HBase, precisamos brevemente compreender o que é o Hadoop, que consiste em uma plataforma utilizada para realizar projetos distribuídos que tratam de grandes quantidades de dados. Trata-se de um ecossistema para gerenciamento de bancos de dados distribuídos, composto de:

Sistema de arquivos – Hadoop File System (HDFS);

- Sistema de processamento de dados Hadoop MapReduce;
- Sistema de gerenciamento de banco de dados (SGBD) HBase.

Como podemos observar nessa breve análise, o HBase corresponde à um sistema gerenciador de bancos de dados distribuído orientado a colunas, responsável pelo gerenciamento dos dados no sistema de arquivos Hadoop. Porém, o HBase disponibiliza uma versão para gerenciamento do banco de dados local (*standalone*), não sendo necessária a instalação do Hadoop. Como o escopo dessa disciplina é criação, configuração e gerenciamento de bancos de dados NoSQL, não tendo como foco sistemas distribuídos, abordaremos a versão *standalone* do HBase.

Outra característica do HBase é que ele foi desenvolvido nas versões para Linux e Mac, sendo disponibilizadas atualmente adaptações para o sistema operacional Windows.

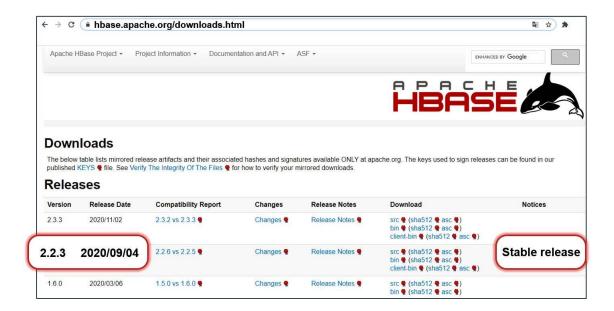
Conforme pode ser consultado em: https://www.learntospark.com/2020/08/setup-hbase-in-windows.html.

Nesta aula abordaremos a instalação e configuração original do HBase para Linux.

2.1 INSTALANDO O HBASE

Para instalar o HBase, o primeiro passo consiste em fazer o *download* do SGBD. Para isso, acesse o link https://hbase.apache.org/downloads.html e na página de *downloads* procure pelas versões estáveis (*stable*) do HBase. Atualmente a versão *stable* corresponde à versão 2.2.6.

Figura 3 – Página para download do HBase



Após o download do HBase, devemos descompactar o arquivo baixado em um diretório específico. Recomenda-se criar um diretório denominado hbase dentro do diretório /home do usuário do sistema operacional. Depois de descompactar o arquivo de download do HBase dentro do novo diretório, devemos configurar dois arquivos que se encontram dentro da pasta conf, sendo os arquivos hbase-env.sh e hbase-site.xml. Na sequência é apresentado um exemplo do endereço de localização desses dois arquivos:

- 1. /home/usuário/hbase/conf/hbase-env.sh
- 2. /home/usuário/hbase/conf/hbase-site.xml

No arquivo hbase-env.sh devemos configurar o endereço da variável de ambiente JAVA_HOME. Portanto, caso ainda não tenha instalado o Java JDK em seu computador, é necessário acessar a página de *downloads* do JDK em https://www.oracle.com/java/technologies/javase/javase-jdk8-

downloads.html> e instalá-lo em seu computador. O endereço da variável de ambiente JAVA_HOME normalmente se localiza em /usr/lib/jvm/java-versão-ope.jdk. Porém, pode variar de uma distribuição para outra do Linux, sendo necessário uma breve pesquisa para identificar qual a localização do JDK no seu

Linux. A Figura 4 apresenta um exemplo da configuração da variável de ambiente JAVA_HOME no arquivo hbase-env.sh

Figura 4 – Configuração do arquivo hbase-env.sh

```
hbase-env.sh
 Abrir ▼
       F
                                                   Salvar
                                                        E - 0 (3)
# This script sets variables multiple times over the course
of starting an hbase process,
# so try to keep things idempotent unless you want to take
an even deeper look
# into the startup scripts (bin/hbase, etc.)
# The java implementation to use.
                                      Java 1.8+ required.
export JAVA HOME=/usr/lib/jvm/java-8-openjdk-amd64/
# Extra Java CLASSPATH elements.
                                     Optional.
# export HBASE CLASSPATH=
# The maximum amount of heap to use. Default is left to 1VM
                               sh ▼ Largura da tabulação: 8 ▼
Fonte: hbase-env.sh.
```

O próximo passo consiste na configuração do arquivo hbase-site.xml, em que ficam as configurações do HBase. Como estamos realizando a configuração *standalone*, podemos apagar todo o conteúdo desse arquivo e manter uma configuração básica entre as tags <configuration> e </configuration>, conforme mostrado na Figura 5.

Figura 5 – Configuração do arquivo hbase-site.xml



Finalizadas as configurações desses dois arquivos, o próximo passo consiste em inicializar o serviço do HBase e testar se tudo está funcionando corretamente. Para isso, abra o terminal do Linux e navegue até o diretório "bin" localizado dentro da pasta em que foi descompactado o arquivo de download do HBase. Na sequência é apresentado um exemplo dessa tarefa: cd /home/usuario/hbase/bin.

Figura 6 – Acesso ao diretório do HBase pelo terminal

alex@AlexDell: ~/hbase/bin

Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

(base) alex@AlexDell:~\$ cd /home/alex/hbase/bin/
(base) alex@AlexDell:~/hbase/bin\$

Após acessar a pasta "bin", basta digitarmos o seguinte comando para inicializarmos o serviço do HBase ./start-hbase.sh. Se tudo foi configurado corretamente conforme explicitado, a seguinte mensagem deve ser apresentada: running máster, logging to /home/usuario/hbase/bin/../logs/hbase-usuario-master-pc.out. A Figura 7 apresenta um exemplo da execução do HBase.

Figura 7 – Inicialização do HBase

```
alex@AlexDell:~/hbase/bin - & & Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

(base) alex@AlexDell:~/hbase/bin$ ./start-hbase.sh
running master, logging to /home/alex/hbase/bin/../logs/hbase-alex-master-AlexDell.out
(base) alex@AlexDell:~/hbase/bin$
```

Para conferir se o HBase iniciou corretamente e o servidor máster está ativo, podemos usar o comando jps no terminal, conforme apresentado na Figura 8; deverá ser apresentado o processo HMaster, que corresponde a nossa instância local do HBase.

Figura 8 – Visualização das instâncias do HBase.

```
alex@AlexDell: ~/hbase/bin - & &

Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

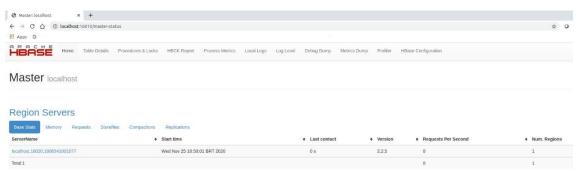
(base) alex@AlexDell: ~/hbase/bin$ ./start-hbase.sh
running master, logging to /home/alex/hbase/bin/../logs/hbase-alex-master-AlexDell.out
(base) alex@AlexDell: ~/hbase/bin$ jps

31700 HMaster

873 Jps
(base) alex@AlexDell: ~/hbase/bin$ [
```

Outro modo de conferir se o HBase está executanto perfeitamente e também visualizar os bancos de dados criados, é acessar a interface gráfica pelo navegador web através do seguinte endereço http://localhost:16010. Se tudo estiver configurado corretamente, deverá ser carregada uma interface gráfica conforme o exemplo mostrado na Figura 9.

Figura 9 – Interface gráfica do HBase



Fonte: ./hbase shell.

TEMA 3 – OPERAÇÕES CRUD NO HBASE

O HBase disponibiliza uma interface de linha de comando (CLI) para criação e gerenciamento dos bancos de dados, que pode ser acessada através da seguinte linha de comando ./hbase shell. A Figura 10 apresenta a interface de linha de comando do HBase.

Figura 10 – Interface de linha de comando do HBase.

```
alex@AlexDell:~/hbase/bin - ② ②

Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

(base) alex@AlexDell:~/hbase/bin$ ./hbase shell
2020-11-25 20:27:42,661 WARN [main] util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hado op library for your platform... using builtin-java classes where applicable HBase Shell
Use "help" to get list of supported commands.
Use "exit" to quit this interactive shell.
For Reference, please visit: http://hbase.apache.org/2.0/book.html#shell
Version 2.2.5, rf76a601273e834267b55c0cda12474590283fd4c, 2020年 05月 21日 星期四 18:3
4:40 CST
Took 0.0085 seconds
hbase(main):001:0>
```

Assim como ocorre com os outros bancos de dados NoSQL, o HBase não suporta operações SQL, como também não suporta:

- Operações entre tabelas;
- · Operações entre linhas;
- Agrupamento / Agregação;
- Joins;
- Chaves primárias;
- Chaves estrangeiras;
- Restrições.

Todos os dados no HBase precisam descrever uma entidade que deve ser autocontida em sua própria linha. Para melhor compreender essa afirmação, vamos analisar um pequeno exemplo entre um banco de dados relacional com

duas tabelas (clientes e endereço) e a mesma estrutura no HBase. A Figura 11 apresenta o modelo de dados relacional.

Figura 11 – Exemplo de um banco de dados relacional

	Clientes				
id	nome	Endereço			
1	Cliente1	1			

Endereco		
ld	endereco	cidade
1	Rua 18	Curitiba

Conforme apresentado, poderíamos facilmente com uma consulta SQL fazendo *join* entre as duas tabelas, descobrir o endereço do cliente de nome Cliente1 ou, por exemplo, quais são todos os clientes que moram no mesmo endereço. Essa mesma estrutura em um banco de dados orientado a colunas, como o HBase, seria representada conforme mostrado na Figura 12.

Figura 12 - Representação do modelo de dados orientado a colunas

id	nome	endereco
1	Cliente1	<struct></struct>

Nesse contexto, conforme os demais bancos de dados NoSQL já estudados, o HBase somente aceita operações CRUD:

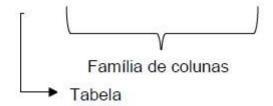
- C Create:
- R Read;
- U Update;
- D Delete.

3.1 CRIANDO UM BANCO DE DADOS NO HBASE

Após acessar a interface de linha de comando do HBase, para criar um banco de dados o primeiro passo consiste em elaborar uma tabela e a família de colunas desejada. Para exemplificar essa tarefa usaremos o mesmo exemplo do registro de clientes apresentado nas Figuras 11 e 12 quando da comparação entre um banco de dados relacional e orientado a colunas.

 Criar a tabela Clientes e as famílias de colunas "dados_pessoais" e "endereco".

create 'clientes', 'dados_pessoais, 'endereco'



Cada família de colunas pode ter quantos atributos forem necessários. Em nosso exemplo cada família de colunas ficará da seguinte forma:

- dados_pessoais nome, idade;
- endereco rua, cidade.

Ao definir as famílias de colunas de uma tabela no HBase, não é necessário especificar o tipo de dados, pois isso é feito de acordo com o tipo de dados adicionado para cada registro, de modo que uma coluna pode ter diferentes tipos de dados. A Figura 13 apresenta a interface CLI do HBase para a criação da tabela clientes, com o comando list para visualizar as tabelas criadas.

Figura 13 – Criação da tabela clientes no HBase.

```
alex@AlexDell:~/hbase/bin - S S

Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

hbase(main):002:0> create 'clientes', 'dados_pessoais', 'endereco'

Created table clientes

Took 1.2577 seconds
=> Hbase::Table - clientes
hbase(main):003:0> list

TABLE
clientes
1 row(s)
Took 0.0235 seconds
=> ["clientes"]
hbase(main):004:0> [
```

• Inserir dados na tabela clientes

```
put 'clientes', '1', 'dados_pessoais:nome', 'Cliente1'
put 'clientes', '1', 'dados_pessoais:idade', '35'
put 'clientes', '1', 'endereco:rua', 'Rua 18'
put 'clientes', '1', 'dados_pessoais:cidade', 'Curitiba'
```

A Figura 14 mostra um exemplo de inserção de dados na tabela clientes.

Figura 14 – Inserção de dados na tabela clientes.

```
Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

Took 0.0235 seconds
=> ["clientes"]
hbase(main):004:0> put 'clientes', '1', 'dados_pessoais:nome', 'Cliente1'
Took 0.2210 seconds
hbase(main):005:0> put 'clientes', '1', 'dados_pessoais:idade', '35'
Took 0.0037 seconds
hbase(main):006:0> put 'clientes', '1', 'endereco:rua', 'Rua 18'
Took 0.0062 seconds
hbase(main):007:0> put 'clientes', '1', 'endereco:cidade', 'Curitiba'
Took 0.0035 seconds
hbase(main):008:0> [
```

Para visualizar os dados inseridos em uma tabela, usamos o seguinte comando scan 'nome_da_tabela'. Para localizar os registros em uma tabela, usamos o comando get da seguinte maneira: get 'nome_da_tabela',

'id_do_registro`. A Figura 15 apresenta um exemplo de uma consulta aos registros da tabela clientes.

Figura 15 – Exemplo de uma consulta na tabela clientes

```
alex@AlexDell:~/hbase/bin - S S

Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

hbase(main):012:0> get 'clientes', '1'

COLUMN CELL
dados_pessoais:idade timestamp=1606352676476, value=35
dados_pessoais:nome timestamp=1606352657996, value=Cliente1
endereco:cidade timestamp=1606352707448, value=Curitiba
endereco:rua timestamp=1606352695837, value=Rua 18
1 row(s)
Took 0.0234 seconds
hbase(main):013:0>
```

Para atualizar os dados de um registro em uma tabela, usamos o comando put de modo similar para inserir um novo registro, porém, especificamos o id do registro a ser alterado e a coluna a ser atualizada. A Figura 16 apresenta um exemplo de atualização da idade do Cliente1 de 35 para 50 anos.

Figura 16 – Exemplo de atualização de registros

```
alex@AlexDell: ~/hbase/bin
                                                                                       8
Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda
Took 0.0234 seconds
hbase(main):013:0> put 'clientes', '1', 'dados pessoais:idade', '50'
Took 0.0072 seconds
hbase(main):014:0> get 'clientes', '1'
COLUMN
                        CELL
                        timestamp=1606356098127, value=50
dados pessoais:idade
                        timestamp=1606352657996, value=Cliente1
 dados pessoais:nome
                        timestamp=1606352707448, value=Curitiba
 endereco:cidade
 endereco: rua
                        timestamp=1606352695837, value=Rua 18
1 row(s)
Took 0.0146 seconds
hbase(main):015:0>
```

Para excluir os dados de um registro em uma tabela, podemos excluir uma célula de um registro, por exemplo, excluir a idade do Cliente1 ou, excluir um registro completo. Para excluir uma célula de um registro usamos o comando delete 'clientes', '1', 'dados_pessoais:idade'. A Figura 17 mostra um exemplo de remoção de uma célula de um registro.

Figura 17 – Exemplo de remoção da idade

```
alex@AlexDell: ~/hbase/bin
                                                                                        63
Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda
Took 0.0146 seconds
hbase(main):015:0> delete 'clientes', '1', 'dados pessoais:idade'
Took 0.0222 seconds
hbase(main):016:0> get 'clientes', '1'
COLUMN
                        CELL
                        timestamp=1606352657996, value=Clientel
dados pessoais:nome
endereco:cidade
                        timestamp=1606352707448, value=Curitiba
endereco:rua
                        timestamp=1606352695837, value=Rua 18
1 row(s)
Took 0.0273 seconds
hbase(main):017:0>
```

Para excluir um registro completo usamos o comando deleteall 'clientes', '1'.

A Figura 18 mostra um exemplo de remoção de um registro completo.

Figura 18 – Exemplo de remoção de um registro inteiro

```
alex@AlexDell: ~/hbase/bin - S S

Arquivo Editar Ver Pesquisar Terminal Ajuda

Took 0.0273 seconds
hbase(main):017:0> deleteall 'clientes', '1'
Took 0.0153 seconds
hbase(main):018:0> get 'clientes', '1'
COLUMN CELL
0 row(s)
Took 0.0199 seconds
hbase(main):019:0>
```

TEMA 4 – CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA, DISPONIBILIDADE E ESCALABILIDADE

Conforme destaca Shon (2014), o HBase é uma solução de banco de dados NoSQL altamente distribuída que pode ser dimensionada para armazenar grandes quantidades de dados esparsos. Para Filipa (2020), o HBase escala linearmente, exigindo que todas as tabelas tenham uma chave. O espaço da chave está dividido em blocos sequenciais que são então atribuídos a uma região. Os servidores de região possuem uma ou mais regiões, de modo que a carga está distribuída uniformemente em todo o *cluster*. Ainda conforme Filipa (2020), os clientes sabem exatamente onde está qualquer informação no HBase e podem

entrar em contato diretamente com o servidor de região sem necessidade de um coordenador central. Estas características exigem do HBase diversas garantias, como consistência de dados, disponibilidade e escalabilidade, conforme veremos a seguir.

4.1 CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA

O HBase, de acordo com Claudera (2012), sempre apresentou forte garantia de consistência. Todas as leituras e gravações no banco de dados são roteadas por meio de um único servidor de região, o que garante que todas as gravações no banco ocorram em ordem e todas as leituras acessem os dados confirmados mais recentemente. Ainda conforme o autor, devido a esse roteamento de leituras em um único local, se o servidor ficar indisponível, as regiões das tabelas hospedadas no servidor de região ficarão indisponíveis por algum tempo até que sejam recuperadas. Para Claudera (2012), o HBase garante a consistência na linha do tempo dos dados e de forma forte:

- Consistência na linha do tempo: garante a consistência da linha do tempo para todos os dados servidos por servidores de região no modo secundário, o que significa que todos os clientes do HBase visualizam os mesmos dados na mesma ordem, mas esses dados podem estar um pouco desatualizados. Apenas o servidor de região primário tem a garantia de ter os dados mais recentes.
- Consistência forte: a consistência forte significa que os dados mais recentes são sempre veiculados. No entanto, a consistência forte dos dados pode aumentar muito a latência no caso de uma falha do servidor de região, porque apenas o servidor de região primário tem garantia de ter os dados mais recentes.

4.2 CARACTERÍSTICAS DE DISPONIBILIDADE

Conforme abordado por Filipa (2020), o HBase garante a disponibilidade dos dados de vários modos, tais como:

- Informações de topologia de cluster altamente disponíveis através de implantações de produção com múltiplas instâncias HMaster e ZooKeeper;
- Distribuição de dados em vários nós significa que a perda de um único nó afeta somente os dados armazenados nesse nó;
- HBase permite o armazenamento de dados garantindo que a perda de um único nó não resulte na perda de disponibilidade de dados;
- O formato HFile armazena dados diretamente no HDFS. O HFile pode ser lido ou escrito por diversas tecnologias Apache, permitindo análises profundas no HBase sem movimento de dados.

Para alcançar alta disponibilidade para leituras, conforme destacado em Claudera (2012), o HBase fornece um recurso chamado *replicação de região*. Nesse modelo, para cada região de uma tabela pode haver várias réplicas que são abertas em servidores de região diferentes. Por padrão, a replicação da região é definida como 1, portanto apenas uma única réplica da região é implantada e não há mudanças no modelo original. Se a replicação de região for definida como 2 ou mais, o mestre atribuirá réplicas das regiões da tabela.

4.3 CARACTERÍSTICAS DE ESCALABILIDADE

O HBase escala linearmente quando lida com grandes conjuntos de dados formados por bilhões de linhas e milhões de colunas e combina facilmente fontes de dados que utilizam grande variedade de estruturas e esquemas diferentes. O escalonamento possui uma recomendação mínima de 5 nós por cluster Hadoop e permite escalonar com facilidade para centenas de nós de acordo com a demanda.

TEMA 5 – CASOS DE USO APROPRIADOS

Em sua abordagem, Shon (2014) destaca duas importantes áreas de aplicação dos bancos de dados orientados a colunas:

- Análise em lote de dados de logs, devido a sua otimização para leituras e varreduras sequenciais;
- Captura de métricas em tempo real de aplicativos, servidores, preferências do usuário, entre outros.

Nesse contexto, Shon (2014) ainda destaca três importantes empresas que fazem uso do HBase:

- Facebook gerenciamento de mensagens de usuários.
- Pinterest fornecer feeds personalizados aos usuários, capturar dados e potencializar seu processo de recomendações.
- Explorys capturar bilhões de pontos anônimos de dados clínicos, operacionais e financeiros. A Explorys usa essa plataforma para ajudar seus clientes a obter atendimento de qualidade, minimizar custos e mitigar riscos.

Seguindo essa abordagem, Filipa (2020) cita outros exemplos de aplicação dos bancos de dados orientados a colunas, focando principalmente no uso do HBase. As empresas usam o armazenamento de baixa latência do HBase para cenários que exigem análise em tempo real e dados tabulares para aplicativos de usuários finais. Uma empresa que fornece serviços de segurança na web mantém um sistema que aceita bilhões de traços de eventos e registros de atividades dos desktops dos seus clientes todos os dias.

FINALIZANDO

Nesta aula abordamos de modo geral os conceitos e aplicações de uso sobre os bancos de dados NoSQL orientados a colunas e suas principais características. Conhecemos por meio de várias comparações dessa estrutura de dados com os bancos de dados relacionais, as características de armazenamento e manipulação de dados, dada a similaridade da representação das famílias de colunas em tabelas.

A partir do Tema 2, observamos em profundidade o HBase, um dos principais sistemas gerenciadores de bancos de dados NoSQL orientados a colunas. Abordamos também a instalação e configuração do SGBD, bem como cada uma das operações CRUD para manipulação dos dados no Tema 3. Também compreendemos a partir do Tema 4 algumas características específicas de consistência, disponibilidade e escalabilidade, visto que normalmente essa estrutura de dados é muito utilizada em sistemas distribuídos, principalmente como HBase que focamos nesta aula.

Vimos também que os bancos de dados NoSQL orientados a colunas, assim como os bancos orientados a chave-valor, também são muito úteis para sistemas *on-line* que demandam excessivo número de acessos de leitura, principalmente em sistemas distribuídos, pois oferecem recursos mais rápidos e estáveis do que os bancos de dados relacionais.

REFERÊNCIAS

MARQUESONE, R. **Big Data**: técnicas e tecnologias para extração de valor dos dados. São Paulo: Casa do Código, 2017.

BARROSO, I. **Banco de Dados Orientado a Colunas**. Isaías Barroso, 2012. Disponível em: https://isaiasbarroso.wordpress.com/2012/06/20/banco-dedados-orientado-a-colunas/>. Acesso em: 29 abr. 2021.

GEORGE, L. **HBase**: The Definitive Guide. Sebastopol: O'Reilly, 2011.

SHON, P. Apache HBase Explained in 5 Minutes or Less. **Credera**, 2014. Disponível em: https://www.credera.com/insights/apache-hbase-explained-5-minutes-less/. Acesso em: 29 abr. 2021.

FILIPA, S. Apache HBase: O que é, Conceitos e Definições. **Cetax**, 2020. Disponível em: https://www.cetax.com.br/blog/o-que-e-o-apache-hbase/. Acesso em: 29 abr. 2021.

Introduction to HBase High Availability, **Claudera**, c2012-2020. Disponível em: . Acesso em: 29 abr. 2021.

BANCO DE DADOS NOSQL

AULA 5

Prof. Alex Mateus Porn

CONVERSA INICIAL

Nesta aula, abordaremos o tema de banco de dados orientados a grafos. Temos como maior objetivo desta aula introduzir os principais conceitos sobre o modo de armazenamento e gerenciamento de dados orientados a grafos, compreendendo principalmente a estrutura física de armazenamento desses bancos e as características de relacionamento entre os dados.

Iniciaremos com uma abordagem geral sobre a estrutura de armazenamento orientada a grafos, incluindo as principais definições e conceitos desse tipo de banco de dados. Você aprenderá como os dados são estruturados no tipo orientado a grafos, e como são armazenados em nós (ou *vértices*, como também são chamados). Ao longo do estudo desses conceitos exclusivos do modelo orientado a grafos, faremos comparações com o modelo de dados relacional.

Após a compreensão desse modelo de dados, aplicaremos todos os conceitos aprendidos de forma prática no SGBD Neo4j, de modo que será possível compreender todo o processo de criação do banco de dados, incluindo inserção, edição e criação de consultas aos dados.



Figura 1 - Roteiro da aula

TEMA 1 – ARMAZENAMENTO ORIENTADO A GRAFOS

Já conhecemos quatro tipos de armazenamento de dados NoSQL: orientado a chave-valor; orientado a documentos; orientado a colunas; além do modelo estudado nesta aula, orientado a grafos. Este último é provavelmente o mais especializado. Conforme Marquesone (2017, p. 54):

Diferente dos outros modelos, em vez dos dados serem modelados utilizando um formato de linhas e colunas, eles possuem uma estrutura definida na teoria dos grafos, usando vértices e arestas para armazenar os dados dos itens coletados (como pessoas, cidades, produtos e dispositivos) e os relacionamentos entre esses dados, respectivamente.

Seguindo nessa análise, Marquesone (2017, p. 55) ainda afirma que o modelo orientado a grafos oferece maior desempenho em aplicações que precisam traçar os caminhos existentes nos relacionamentos entre os dados. Por exemplo, as aplicações que precisam identificar como que um conjunto de amigos está conectado em uma rede, ou descobrir a melhor rota para chegar a determinado local em menor tempo.

Nesse contexto, em que a descoberta da forma como os dados estão relacionados é mais importante do que os dados em si, podemos citar como exemplo os relacionamentos entre os usuários de uma rede social, ou entre os usuários de uma aplicação comercial. Nesse tipo de armazenamento de dados, além das informações armazenadas sobre cada usuário, são também armazenadas informações sobre a ligação entre eles.

Esse mesmo tipo de informação pode ser usada em toda a rede de usuários, possibilitando a criação de soluções baseadas nessa análise, tais como a recomendação de amigos com base na rede de relacionamentos. Em situações como essa, com foco no relacionamento dos dados, é que o banco de dados orientado a grafos é recomendado. (Marquesone, 2017, p. 54)

A Figura 2 apresenta um exemplo da estrutura de um banco de dados orientado a grafos, que armazena o relacionamento entre os usuários de uma rede social.

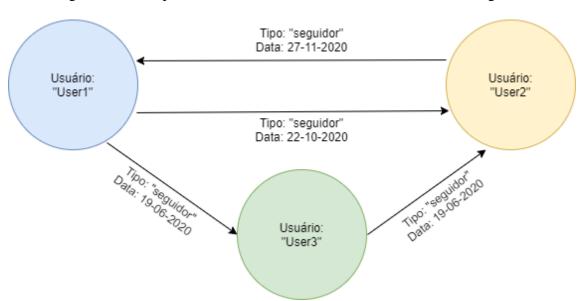


Figura 2 – Exemplo da estrutura de um banco de dados orientado a grafos

Fonte: Elaborado com base em Marquesone, 2017, p. 54.

De acordo com o exemplo apresentado na figura, podemos identificar que o usuário "User1" é um seguidor do usuário "User2", que também é seu seguidor. Por outro lado, "User1" é seguidor de "User3", que é seguidor apenas de "User2".

Com vistas a manter o armazenamento dos relacionamentos entre os registros, Marquesone (2017, p. 55) destaca que outros modelos de armazenamento, até mesmo o relacional, também são capazes de realizar consultas sobre os relacionamentos entre os itens armazenados. Porém, em situações com milhões de relacionamentos, essa consulta pode se tornar muito complexa, resultando em baixo desempenho.

Seguindo essa abordagem, vale destacar a afirmação de Hecht e Jablonski (2011), que para situações de gerenciamento eficiente de dados fortemente vinculados, os bancos de dados orientados a grafos são especializados:

"Aplicativos baseados em dados com muitos relacionamentos são mais adequados para bancos de dados orientados a grafos, uma vez que operações de alto custo, como junções recursivas, podem ser substituídas por travessias eficientes".

Em relação à estrutura, os sistemas de bancos de dados em grafos modelam os dados por meio de vértices e arestas, facilitando a modelagem de contextos complexos, e definindo naturalmente relações existentes entre as entidades de uma base. Nessa categoria, os sistemas podem ser classificados como nativos ou não-nativos (Penteado et al., 2014):

- Nativos: usam listas de adjacências. Em uma lista de adjacência, cada vértice mantém referências diretas para seus vértices adjacentes, formando uma espécie de micro índice para os vértices próximos. A estrutura de grafo é considerada tanto no armazenamento físico dos dados quanto no processamento de consultas.
- Não-nativos: modelam logicamente seus dados como grafos, porém armazenam os dados por meio de outros modelos. Alguns sistemas armazenam suas triplas em tabelas relacionais, outros modelos armazenam o grafo fisicamente em uma estrutura chave-valor. Por exemplo, por meio do modelo relacional, as relações de triplas vértice-aresta-vértice em um grafo são armazenadas como tuplas em tabelas. Esse tipo de composição é prejudicial para o desempenho de consultas, quando diversas junções são necessárias para executar uma consulta complexa envolvendo diversas triplas.

Desse modo, ao implementar um banco de dados orientado a grafos nativo ou não-nativo, um modelo deve ser implementado para o armazenamento físico dos dados, representados por meio de vértices e arestas no modelo lógico (Penteado et al., 2014). Por exemplo, as listas de adjacências podem ser

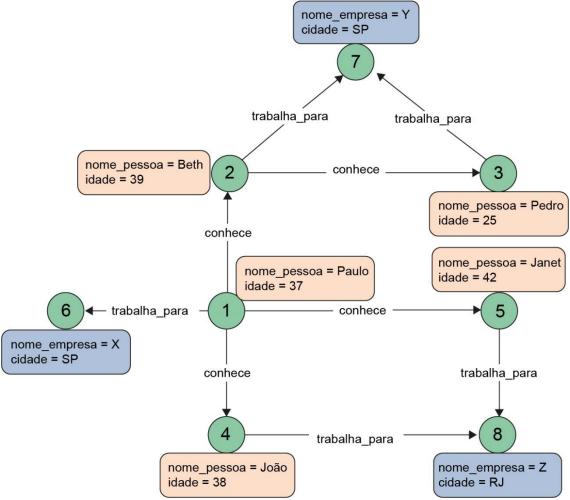
armazenadas em um repositório por meio do modelo chave-valor, em que a chave identifica um vértice e o valor referencia a lista de adjacências.

Ao modelar uma base de dados, diferentes formas podem ser definidas dependendo do modelo de grafo escolhido. De acordo com Penteado et al. (2014), um grafo pode seguir um dos seguintes modelos:

- Grafo simples-relacional: modelo bem simples e limitado, em que todos os vértices denotam o mesmo tipo de objeto, e todas as arestas denotam o mesmo tipo de relacionamento.
- Grafo multi-relacional: permite um conjunto variado de tipos de objetos e de relacionamentos, possibilitando múltiplas relações e um maior poder de modelagem.
- Grafo de propriedades: grafo multi-relacional com atributos e arestas direcionadas. Uma aresta pode ser direcionada e/ou rotulada e/ou valorada com um peso em um modelo. Adicionalmente, arestas e vértices podem ter propriedades com valores associados.

Seguindo essa abordagem de Penteado et al. (2014), o modelo mais utilizado é o grafo de propriedades. A Figura 3 apresenta um exemplo de um grafo de propriedades no contexto de uma rede social corporativa. Nesse exemplo, os vértices que representam as pessoas apresentam as propriedades "nome" e "idade", enquanto os vértices que representam as empresas têm as propriedades "nome" e "cidade". As arestas representam as relações "um empregado trabalha para uma empresa" e "uma pessoa conhece outra pessoa".

Figura 3 – Exemplo de um grafo de propriedades.



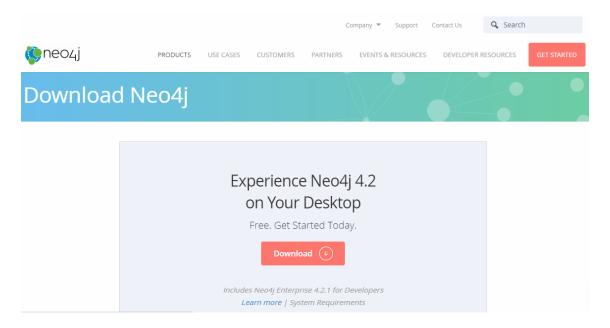
Fonte: Elaborado com base em Penteado, 2014.

TEMA 2 – BANCO DE DADOS ORIENTADO A GRAFOS NEO4J

O Neo4j é um sistema gerenciador de bancos de dados orientado a grafos, e utiliza o modelo de grafos de propriedades. Esse SGBD teve a sua primeira versão lançada no ano de 2010. Foi implementado na linguagem de programação Java, tanto com uma versão de licenciamento aberta quanto proprietária. Assim como vimos em aulas anteriores sobre o SGBD HBase, que pode ser implementado de forma local ou distribuída, o Neo4j possibilita dois modos de implementação. Nesta aula, estudaremos o Neo4j no seu formato de licenciamento aberto e implementado de forma local, apesar de, sempre que possível, mencionarmos suas características distribuídas e de replicação.

Para instalar o Neo4j, primeiramente verifique se está usando a versão mais atual do Java JDK. Em seguida, devemos fazer o download do Neo4j (disponível em: https://neo4j.com/download/).

Figura 4 – Tela de download do Neo4j

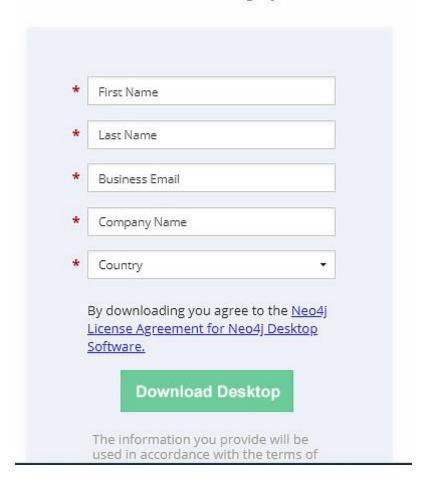


Conforme podemos ver na Figura 4, nesta aula abordaremos a versão 4.2 do Neo4j, que neste momento é a versão mais atual. Após clicar no botão *Download*, o próximo passo o levará a preencher um formulário com os dados pessoais para registro no Neo4j, conforme apresentado na Figura 5.

Figura 5 – Registro no Neo4j

Get Started Now

Please fill out this form to begin your download



Após o preenchimento do cadastro, basta clicar no botão *Download Desktop*, destacado em verde na Figura 5, e aguardar o download do SGBD Neo4j. Ao iniciar o download, será aberta uma nova janela, contendo uma chave de ativação do Neo4j, conforme mostrado na Figura 6. Copie essa chave clicando no ícone da "prancheta", localizado no canto direito da figura, ou selecione toda a chave e pressione as teclas CTRL + C. Em seguida, cole o conteúdo em um arquivo de texto e salve em seu computador. Essa chave será necessária durante a configuração do SGBD.

Figura 6 – Chave de ativação do Neo4j.

Neo4j Desktop Activation Key

Use this key to activate your copy of Neo4j Desktop for use.



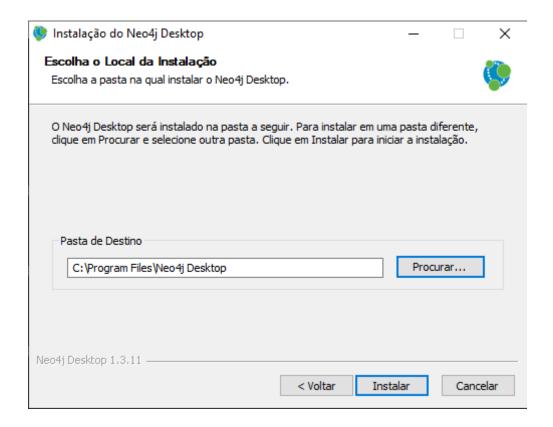
eyjhbGciOijQUzl1NilsInR5cCl6lkpXVCJ9.eyjlbWFpbCl6lmFsZXhtYXRldXNwb3JuQGdtYWlsLmNvbSlsIm9yZyl6llBlcnNvbmFsliwicHViljoib mVvNGouY29tliwicmVnljoiQWxleCBNYXRldXMgUG9ybilsInN1Yil6lm5lbzRqLWRlc2t0b3AiLCJleHAiOjE2MzgyOTc5NjAsInZlcil6lioiLCJpc3 MiOiJuZW80ai5jb20iLCJuYmYiOjE2MDY3NjE5NjAsImlhdCl6MTYwNjc2MTk2MCwianRpljoiWXZBQ05TQnFtIn0.jcE_yXwUnlzlggk_5VAU9 pWGV1EXldWF4rtiRKy87w3SY4cHY0Obu8sbqjZwwRaHu7zXXNLot7nT5hjNu2sv68qlQSDAlhVHP0j_SMQ61FIEb5VYAkCfX6b_x6Wze7fZ OerXaqCdGbjh1Wl0q-jneHn7yl683dOkx8VgzzsYVxjagQQXp0l1wApFbK08colJ2x5Vavwezo0rBGqm_QPX5DPp5Ui1zq3GoxvR9zLbsavT CJ9OzguZDBLc8_v_XuzzWj4yLu_jJvMW3UU09EsNe3hMAo_YfMN7_tYNvjZFNAclV-68gkmYlCDowleYWAapVuAglii53djdpJlQwrxTvg

Após finalizado o download, precisamos dar um duplo clique para executar o arquivo de instalação. Recomenda-se não instalar o Neo4j em diretórios que contenham "espaço" no nome, como por exemplo o diretório "Arquivos de Programas" do Windows. Neste caso, criaremos uma pasta chamada Neo4jDesktop dentro da unidade C: no Windows. Nesta pasta, ficarão os arquivos do Neo4j. Também criaremos outra pasta chamada "Data" para armazenamento dos dados. Portanto, criaremos os seguintes diretórios:

- C:\Neo4jDesktop.
- C:\Neo4jDesktop\Data.

Após iniciada a instalação, atentar-se para alterar o local de instalação do Neo4j para o novo diretório Neo4jDesktop que acabamos de criar. Por padrão no sistema operacional Windows, é indicado o diretório "Arquivos de Programas".

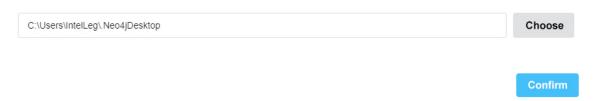
Figura 7 – Alteração do diretório de instalação do Neo4j



Ao chegar na tela para escolher o local de instalação do Neo4j, devemos clicar no botão "Procurar..." e selecionar a pasta "Neo4jDesktop", que criamos no passo anterior. Em seguida, basta clicar em "Instalar".

Ao inicializar o Neo4j pela primeira vez, será aberta a caixa de diálogo, conforme mostrada na Figura 8, solicitando o diretório onde serão armazenados os dados da aplicação. Neste ponto, devemos clicar no botão "Choose" e selecionar a pasta "Data", que criamos dentro da pasta "Neo4jDesktop" na etapa anterior.

Figura 8 – Seleção do diretório para armazenamento dos dados da aplicação Please choose path where you want to store application data

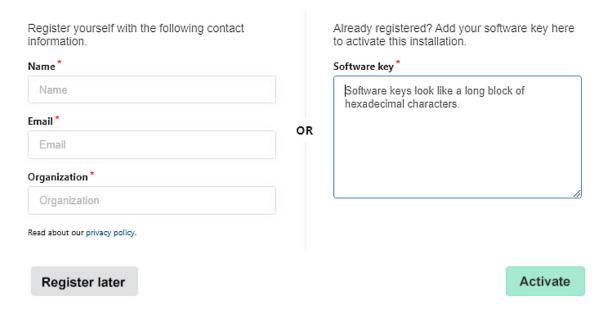


Ao clicarmos no botão "Confirm", destacado em azul na Figura 8, será aberta uma nova caixa de diálogo, conforme mostra a Figura 9, solicitando os dados para registro no Neo4j e a chave do software que obtivemos ao fazer o download do SGBD.

Figura 9 – Registro do SGBD Neo4j

Software registration

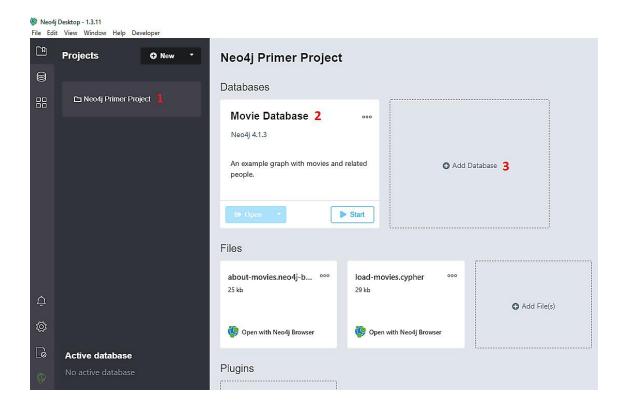
Neo4j Desktop is always free. Registration lets us know who has accepted this gift of graphs.



Após o preenchimento do formulário, basta clicar no botão "Activate", destacado em verde na Figura 9, e aguardar o término da configuração do Neo4j. Outra alternativa é clicar no botão "Register later", mostrado no canto inferior esquerdo da figura, e finalizar a instalação do Neo4j sem realizar o registro.

Após o término da etapa anterior (realizar o registro ou inicializar sem ele), será carregada a interface gráfica inicial do Neo4j.

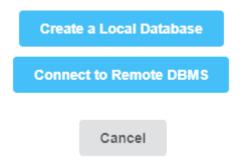
Figura 10 – Interface gráfica inicial do Neo4j



Como podemos ver na Figura 10, em destaque com o número 1 na cor vermelha no canto superior esquerdo da figura, vemos o nome do primeiro projeto iniciado com a instalação do Neo4j. Novos projetos podem ser criados clicando no botão "New". O nome do projeto inicial também pode ser alterado. No canto direito da Figura 10, destacado com o número 2, é disponibilizado um banco de dados de exemplo sobre filmes; destacado com o número 3, temos a ferramenta para criação de novos bancos de dados para o projeto selecionado.

Para criar uma base de dados para o projeto selecionado, basta clicar na opção "Add Database", marcada com o número 3 na Figura 10. Em seguida, haverá solicitação do tipo da nova base de dados, conforme mostra a Figura 11.

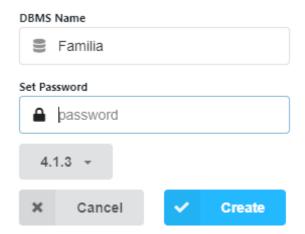
Figura 11 – Seleção do tipo da nova base de dados



- Create a Local Database: criará um novo banco de dados local;
- Connect to Remote DMBS: possibilitará a conexão em um banco de dados remoto.

Nesta aula, estudaremos a criação e o gerenciamento de um banco de dados local. Para isso, devemos clicar no botão "Create a Local Database", conforme vimos na Figura 11, e em seguida informar o nome do novo banco de dados, criar uma senha para esse banco e finalizar clicando no botão "Create".

Figura 12 – Criação de um novo banco de dados local



Após criar a nova base de dados, precisamos inicializá-la, clicando no botão "Start", conforme mostra a Figura 13.

Figura 13 – Inicialização da base de dados

Neo4j 4.1.3



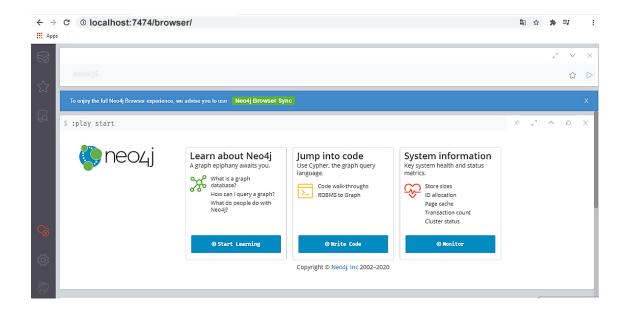
Vale destacar que o Neo4j permite a inicialização somente de uma base de dados por vez.

Após criada e inicializada a base de dados, no canto inferior esquerdo do Neo4j, é possível visualizar qual é a base de dados e qual projeto está ativo no momento. Para gerenciar essa base, devemos abrir o navegador web e informar o seguinte endereço:

• Disponível em: https://localhost:7474.

O endereço *localhost* corresponde ao acesso de uma base de dados local em nosso computador. A porta 7474 corresponde à porta padrão de acesso ao serviço do Neo4j. A Figura 14 apresenta a interface de gerenciamento web do Neo4j.

Figura 14 – Interface de gerenciamento web do Neo4j



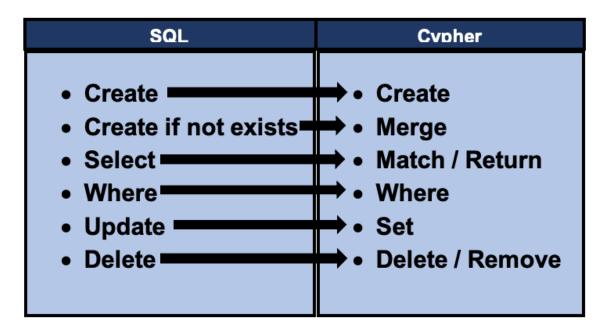
Ao acessar a interface de gerenciamento web, automaticamente ela estará conectada ao banco de dados inicializado no SGBD Neo4j Desktop. A partir desse momento, o gerenciamento do banco de dados, a criação de nós, relacionamentos, consultas, entre outros aspectos, serão executados pela interface web.

TEMA 3 – GERENCIAMENTO DO BANCO DE DADOS NEO4J COM CYPHER

Para iniciar o tema, vamos retomar as nossas boas e velhas comparações entre bancos de dados NoSQL com o modelo relacional. Ao construir um banco de dados relacional, implementamos o modelo físico utilizando a linguagem SQL (Structured Query Language). O SQL está para os bancos de dados relacionais, assim como a linguagem Cypher está para os bancos de dados orientados a grafos. Conforme destacam Robinson, Webber e Eifrem (2013), inicialmente a linguagem Cypher foi desenvolvida para uso exclusivo do Neo4j, sendo posteriormente adotada por outros bancos de dados de grafo, através do projeto openCypher. É uma linguagem compacta e expressiva, projetada para ser de fácil leitura; seu uso é intuitivo, e os grafos geralmente são feitos em diagramas.

Conforme destaca Meyrelles (2015), o Cypher é a linguagem oficial de consultas do Neo4j. Ele permite criar, modificar e procurar dados em uma estrutura baseada em grafo de informações e relacionamentos. O Quadro 1 apresenta uma breve comparação entre os principais comandos da linguagem SQL e da linguagem Cypher.

Quadro 1 – Comparação entre as linguagens SQL e Cypher



Supondo uma consulta simples em um banco de dados relacional, para selecionar todos os registros de uma tabela, aplicaríamos uma consulta SQL do tipo:

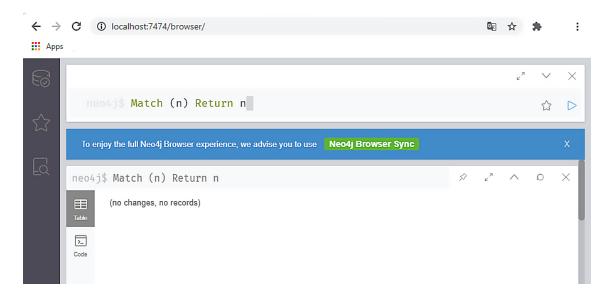
• Select * From Nome da Tabela

A mesma consulta em Cypher, para retornar todos os nós de uma base, seria escrita na forma:

Match (n) Return n

Na consulta em Cypher, a letra "n" corresponde a uma variável que pode ser definida com qualquer nome. No exemplo, estão sendo selecionados todos os nós e armazenados em "n", através do comando Match (n). Em seguida, esses nós são apresentados na tela através do comando Return n. A Figura 15 apresenta a execução da consulta de todos os nós em Cypher.

Figura 15 – Execução de consulta em Cypher



No exemplo da Figura 15, não é retornado nenhum nó, porque até esse momento nosso banco de dados chamado "Família" ainda está vazio.

3.1 CRIANDO NÓS NO BANCO DE DADOS ORIENTADO A GRAFOS

Vale lembrar que cada nó (ou *vértice*, como também é chamado) corresponde a um registro no banco de dados. Um nó pode ser adicionado isoladamente ou pode ser incluído em um "*Label*", de modo que, para facilitar nossa compreensão, podemos associar cada *label* como sendo uma tabela em um banco de dados relacional.

1. Criando um nó isoladamente

a. Sintaxe:

i. Create (nome_do_nó)

b. Exemplo:

i. Create (Carlos)

2. Criando nós em um Label

a. Sintaxe:

i. Create (nome_do_nó:label)

b. Exemplo:

i. Create (Carlos :Pai)

ii. Create (João :Pai)

iii. Create (Maria : Mãe)

iv. Create (Julia:Irmã)

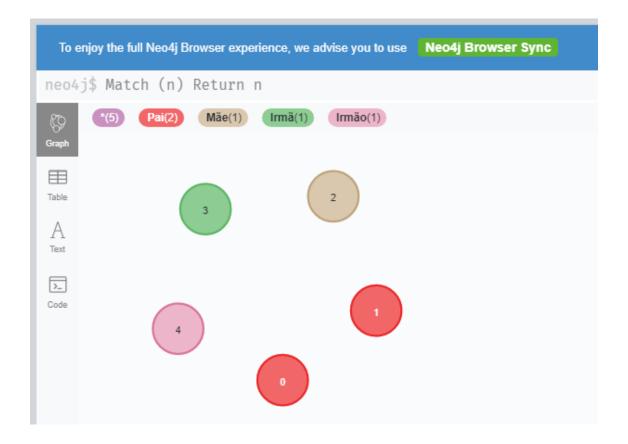
v. Create (Mario :Irmão)

Um label também pode estar "dentro" de outro label, conforme o exemplo:

• Create (Carlos :Pessoa :Pai)

Conforme o exemplo, "Carlos" é um nó contido no *label* Pai, que por sua vez está contido no *label* Pessoa. A figura apresenta os nós do exemplo 2.b criados no Neo4j.

Figura 16 – Criação de nós no Neo4j



A numeração apresentada em cada nó corresponde ao "id" criado aleatoriamente de forma automática pelo Neo4j, porém esse valor pode ser alterado para qualquer uma das propriedades dos labels. Destaque também para os *labels* apresentados logo acima dos nós e para a associação de cores entre o *label* e os seus respectivos nós.

3.2 ADICIONANDO PROPRIEDADES AOS LABELS

Para facilitar a nossa compreensão, uma propriedade, em um banco de dados orientado a grafos, corresponde a um atributo em uma tabela de um banco de dados relacional. Nesse contexto, um *label* pode ter vários atributos, como "idade", "telefone", "cpf", "altura" e "peso".

1. Adicionando propriedades aos labels

- a. Sintaxe:
 - i. Create (n :Label :Sublabel {propriedade:'Valor'}) Return n

b. Exemplo:

- i. Create (n :Pessoa :Pai {nome:'Carlos', idade:'35'}) Return n
- ii. Create (t :Pessoa :Mãe {nome:'Maria', idade:'32'}) Return t

Vale frisar, nesse ponto, que ao contrário dos bancos de dados relacionais, em que cada atributo é único em uma tabela, nos bancos de dados orientados a grafos podemos repetir as propriedades em um mesmo *label*. Vamos analisar o caso de uma pessoa que tenha duas nacionalidades – por exemplo, brasileiro e espanhol. Nese caso, o nó poderia ser registrado da seguinte maneira:

Create (n :Pessoa :Pai {nome:'Carlos', idade:'35', nacionalidade: 'Brasileiro e
 Espanho'}) Return n

O problema é que o registro "Brasileiro e Espanhol" é uma única *String*, não sendo, portanto, possível retornar o nó "Carlos" em uma simples consulta de todos os nós com nacionalidade brasileira. Assim, podemos representar o mesmo registro com duas ou mais propriedades iguais, conforme o exemplo:

 Create (n :Pessoa :Pai {nome:'Carlos', idade:'35', nacionalidade: 'Brasileiro', nacionalidade: 'Espanhol'}) Return n

3.3 CRIANDO RELACIONAMENTOS ENTRE OS NÓS

Novamente, podemos fazer uma comparação com o modelo de dados relacional, para nos ajudar a compreender melhor a estrutura de dados orientada a grafos. O relacionamento entre um nó e outro, em um banco de dados orientado a grafos, é similar ao relacionamento entre um registro de uma tabela com outro registro de outra tabela no modelo relacional, dado pela associação entre uma chave primária e uma chave estrangeira. A principal diferença reside no fato de que, no modelo orientado a grafos, inexiste o conceito de chaves

primárias e estrangeiras, bastando que seja especificada a direção do relacionamento.

1. Criando relacionamentos entre os nós

a. Sintaxe:

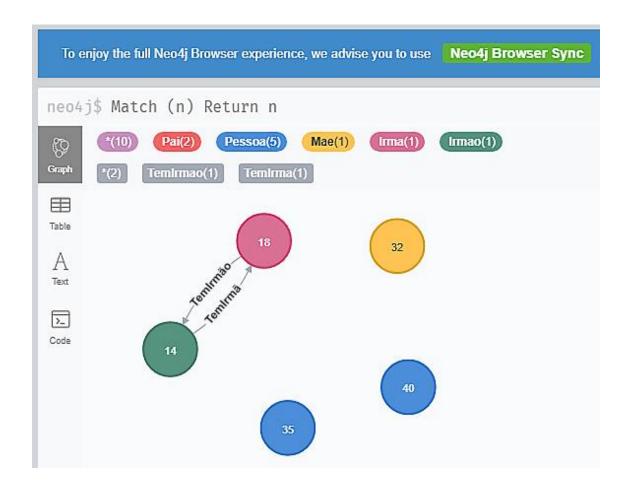
i. Match (p :Label), (c :Label)
 Where p.propriedade = 'Valor' and c.propriedade = 'Valor'
 Create (p) - [r :Relacionamento] -> (c)
 Return p, c, r

b. Exemplo:

- i. Match (p :lrmã), (c :Irmão) Where 'Julia' and c.nome 'Mario' p.nome Create [r :Temlrmão] (c) (p) -> Return p, c, r
- ii. Match :Irmã), (c :Irmão) (p 'Julia' and 'Mario' Where p.nome c.nome Create (p) [r :Temlrmã] <-(c) Return p, c, r

Como podemos ver no exemplo apresentado, os relacionamentos em um banco de dados orientado a grafos apresentam determinada direção. No exemplo "i", criamos o relacionamento indicando que Julia tem Mario como irmão, porém não podemos afirmar o contrário nesse mesmo relacionamento, pois a direção aponta "->" de Julia para Mario. Já no segundo relacionamento do exemplo "ii", realizamos o mesmo procedimento, porém agora o novo relacionamento aponta "<-", de Mario para Julia; em contraste, alteramos o nome do relacionamento para se adequar à situação. A Figura 17 apresenta a estrutura dos nós com os relacionamentos TemIrmão e TemIrmã entre os nós Julia e Mario.

Figura 17 – Representação dos relacionamentos em grafos



Vale frisar, nessa figura, que o Neo4j, ao invés de continuar representando cada nó com seu "id", agora está representado com o valor atribuído à propriedade "idade" de cada nó.

Se tentarmos criar um relacionamento já existente entre dois nós, utilizando a cláusula CREATE, esse relacionamento será duplicado no banco de dados. Para evitar isso, podemos utilizar a cláusula MERGE. A diferença entre essas duas cláusulas é que o Merge primeiro verifica a existência da estrutura que está sendo criada, para então criá-la caso ainda inexista no banco de dados.

2. Criando relacionamentos com Merge

a. Match (p :Irmã), (c :Irmão) Where p.nome 'Julia' and c.nome 'Mario' Merge [r :TemIrmão] (c) (p) Return p, c, r

3.4 CRIANDO CONSULTAS COM FILTRO WHERE

Do mesmo modo como realizamos consultas com filtros específicos na linguagem SQL em um banco de dados relacional, utilizando a cláusula *Where*, podemos aplicar essa cláusula em Cypher.

1. Criando consultas com filtro

- a. Sintaxe:
 - i. Match (n) Where n.propriedade = 'Valor' Return n
- b. Exemplo:
 - i. Match (n) Where n.idade = '35' Return n
 - ii. Match (n :Pai), (y :Mãe) Where n.idade = '35' and y.idade = '32' Return n, y

Voltando ao exemplo anterior, em que abordamos o caso de uma pessoa de duas ou mais nacionalidades, informações que seriam armazenadas como uma única *String* em uma propriedade, poderíamos sanar o problema de retornar todos os nós com nacionalidade brasileira utilizando a cláusula CONTAINS.

Dada a seguinte situação, já abordada anteriormente:

Create (n :Pessoa :Pai {nome:'Carlos', idade:'35', nacionalidade: 'Brasileiro e
 Espanho'}) Return n

Poderíamos buscar todos os nós com nacionalidade brasileira utilizando a cláusula CONTAINS:

• Match (n) Where n.nacionalidade Contains 'Brasileiro' RETURN n

3.5 APAGANDO NÓS E RELACIONAMENTOS

Para apagar do banco de dados os nós ou relacionamentos, usamos a cláusula DELETE em conjunto com a cláusula MATCH.

1. Apagar todos os nós com relacionamentos

a. Match (n) Detach Delete n

2. Apagar um relacionamento

a. Match (p :Irmã) - [r :TemIrmão] -> (c :Irmão)
 Where p.nome = 'Julia' and c.nome = 'Mario'
 Delete r
 Return p, c

TEMA 4 – CARACTERÍSTICAS DE CONSISTÊNCIA, DISPONIBILIDADE E ESCALABILIDADE

Conforme aponta NEO4J (2014), entre as características do SGBD Neo4j, destaque para robustez, escalabilidade e alto desempenho. Há ainda a capacidade de garantir as propriedades ACID, que são uma das mais importantes características dos bancos de dados relacionais.

As propriedades ACID correspondem a quatro propriedades que um SGBD precisa para garantir a validade dos dados, mesmo que ocorram falhas durante o armazenamento ou problemas mais graves no sistema, como por exemplo problemas físicos em um servidor. Conforme destacado por Elmasri e Navathe (2005), essas propriedades são chamadas de propriedades ACID:

- Atomicidade: Todas as operações da transação são refletidas corretamente no banco de dados ou nenhuma delas;
- Consistência: A execução de uma transação isolada (sem qualquer outra transação) mantém a consistência do banco de dados;

- Isolamento: Embora várias transações possam ser executadas de maneira simultânea, duas transações T_i e T_j não sabem o que cada uma está executando;
- Durabilidade: Depois que uma transação é executada completamente com sucesso, as informações modificadas por ela persistem no banco de dados.

Parafraseando NEO4J (2014), a aplicação das propriedades ACID é a base para se garantir a consistência dos dados. Desse modo, todas as operações que modificam dados no Neo4j ocorrem dentro de uma transação, garantindo que os dados permaneçam consistentes.

De acordo com Neubauer (2010), um grafo de bilhões de nós e relacionamentos pode ser tratado em uma única instância de um servidor. Contudo, quando a capacidade de transferência/manipulação de dados é insuficiente, o banco de dados de grafo pode ser distribuído entre vários servidores, configurando um ambiente de alta disponibilidade.

TEMA 5 – CASOS APROPRIADOS DE USO

Conforme observamos durante esta aula, uma das principais aplicações dos bancos de dados NoSQL orientados a grafos, dado o seu modelo estrutural, é em redes sociais.

Bancos de grafos usam uma técnica chamada *Index free adjacency*, em que cada nó possui um endereço físico na memória RAM de nós adjacentes. Assim, os nós apontam para objetos aos quais estão relacionados. Isso representa um ganho significativo de velocidade nas consultas, já que não é preciso recorrer a um mecanismo central de indexação para extrair os relacionamentos entre os objetos. (Que tipo..., 2019)

Como vimos nos temas anteriores desta aula, os sistemas de banco de dados em grafos modelam seus dados por meio de nós (vértices) e relacionamentos (arestas), facilitando a modelagem de contextos complexos e definindo naturalmente relações existentes entre as entidades de uma base. Portanto, esses bancos de dados são melhor aplicados a situações em que os dados com os quais estamos trabalhando são altamente conectados, devendo assim ser representados a partir da firma como se conectam ou se correlacionam com outros dados.

Nessa abordagem, Penteado et al. (2014) apresentam como exemplos de uso dos bancos de dados orientados a grafos, além de redes sociais, sistemas que recomendam compras em lojas virtuais, sistemas que exploram dados químicos e biológicos para detecção de padrões, e sistemas *web*, como o PageRank da Google, que analisa a importância dos sites computando o número de arestas incidentes em cada site.

Outra aplicação a ser considerada para uso dos bancos de dados NoSQL, orientados a grafos, é encontrar padrões de conexão em dados que seriam difíceis de visualizar por meio de outras representações de dados, tais como sistemas para detecção de fraudes, que usam bancos de dados de grafos para analisar relações entre entidades que poderiam ser difíceis de encontrar de outras formas.

FINALIZANDO

Nesta aula, abordamos de modo geral os conceitos e aplicações de uso sobre os bancos de dados NoSQL, orientados a grafos e suas principais características.

Conforme exposto por Robinson, Webber e Eifrem (2013), os bancos de dados NoSQL, orientados a grafos, são sistemas gerenciadores que, assim como

os demais bancos de dados NoSQL, estudados nas aulas anteriores, fazem uso dos métodos de criação (*create*), leitura (*read*), atualização (*update*) e remoção (*delete*) — ou seja, baseiam-se nas propriedades CRUD, para manutenção e manipulação de objetos em bases de dados através de sistemas de controle transacional, de forma que a instância passe a ser trabalhada em memória.

Conforme o manual do Neo4j (2014), o SGBD que estudamos nesta aula, trata-se de um banco de dados orientado a grafo de código aberto, suportado comercialmente, cujo projeto foi elaborado com vistas a garantir confiabilidade e a otimizar a manipulação de estruturas em grafo, em vez de tabelas. Desse modo, uma aplicação que trabalha com Neo4j pode ter a expressividade de um grafo com a confiabilidade esperada de um banco de dados relacional.

Com base nessa abordagem, realizamos várias comparações entre a estrutura de dados orientada a grafos e o modelo de dados relacional, de modo a fixar as características de armazenamento e manipulação de dados, assim como os métodos utilizados para gerenciamento.

Na sequência, estudamos em profundidade o Neo4j, tido como um dos principais sistemas gerenciadores de bancos de dados NoSQL orientados a grafos. Abordamos sua instalação, características da interface do SGBD e a criação da nossa primeira base de dados. Depois, aprendemos a gerenciar essa base de dados com a linguagem Cypher.

Encerramos esta aula compreendendo as principais áreas de aplicação desses bancos orientados a grafos, e por que se adequam melhor a determinados contextos em comparação com outros modelos, como os relacionais.

REFERÊNCIAS

ELMASRI, R.; NAVATHE, S. B. **Sistema de Banco de Dados**. São Paulo: Pearson Addison Wesley, 2005.

HECHT, R.; JABLONSKI, S. NoSQL Evaluation: A use case oriented survey. **International Conference on Cloud and Service Computing**, Hong Kong, p. 336-341, 2011.

MARQUESONE, R. **Big Data:** técnicas e tecnologias para extração de valor dos dados. São Paulo: Casa do Código, 2017.

MEYRELLES, M. Banco de dados orientados a grafos com Neo4j. **Accendis Tech**, 2015. Disponível em: https://medium.com/accendis-tech/uma-gentil-introdu%C3%A7%C3%A3o-ao-uso-de-banco-de-dados-orientados-a-grafos-com-neo4j-ca148df2d352. Acesso em: 1 maio 2021.

NEO4J. **The Neo4j Manual**. 2014. Disponível em: http://neo4j.com/docs/stable/. Acesso em: 1 maio 2021.

NEUBAUER, P. **Graph Databases, NOSQL and Neo4j**. 2010. Disponível em: http://www.infoq.com/articles/graph-nosql-neo4j. Acesso em: 1 maio 2021.

PENTEADO, R. M. et al. **Um Estudo sobre Bancos de Dados em Grafos Nativos**. São Francisco do Sul: Escola Regional de Banco de Dados ERBD, 2014.

QUE TIPO de Banco de Dados utilizar. **Solvimm**, 28 nov. 2019. Disponível em: https://solvimm.com/blog/que-tipo-de-banco-de-dados-utilizar/. Acesso em: 1 maio 2021.

ROBINSON, I.; WEBBER, J.; EIFREM, E. **Graph Databases**. Newston, MA: O'Reilly Media, 2013.

BANCO DE DADOS NOSQL

AULA 6

CONVERSA INICIAL

Olá! Nesta aula, vamos abordar de um modo abrangente as tecnologias NoSQL e o que está além delas. Nosso objetivo principal é compreender a abordagem de persistência NoSQL que estudamos anteriromente, identificando possibilidades do uso de mais de uma estrutura NoSQL em um mesmo projeto, ou em conjunto, com modelos de dados relacionais. Estudaremos algumas técnicas e metodologias de migrações de esquema, tanto entre modelos NoSQL, como de modelo relacional para NoSQL.

Iniciaremos abordando os conceitos de migração de esquemas, para então compreender os conceitos de persistência poliglota. Conhecendo essa possiblidade do uso de mais de uma estrutura em conjunto, analisaremos outras tecnologias de persistência de dados, além do NoSQL, com foco na nova tecnologia NewSQL.

Finalizaremos esta aula analisando alguns métodos para avaliação e seleção de uma estrutura ou de um sistema gerenciador de banco de dados, dentre todos os que estudamos, que se adeque melhor aos futuros projetos que vamos desenvolver.

Figura 1 – Roteiro da aula



TEMA 1 – MIGRAÇÕES DE ESQUEMA

Uma questão-chave a destacar, com base em tudo o que estudamos anteriormente sobre NoSQL, é a natureza livre dos esquemas de bancos de dados. Conforme destacam Sadalage e Fowler (2013, p. 177):

Essa natureza livre de esquemas é um recurso popular que permite aos desenvolvedores concentrarem-se no projeto do domínio sem a preocupação com alterações no esquema. Isso tornase particularmente verdadeiro com a ascensão dos métodos ágeis, em que é importante atender as mudanças nos requisitos.

Diante dessa abordagem, percebemos que, ao contrário dos bancos de dados relacionais, que precisam ser alterados antes do aplicativo, a abordagem sem esquema dos bancos de dados NoSQL visa garantir flexibilidade nas alterações, com o objetivo de atender às frequentes alterações no mercado e às inovações de produtos de software.

Mesmo diante dessa análise, de que em alguns casos o esquema não precisa ser planejado antecipadamente em bancos de dados NoSQL, e diante da flexibilidade da natureza livre de esquemas, ainda é preciso fazer o planejamento e o projeto de alguns aspectos (Sadalage; Fowler, 2013, p. 183):

- Tipos de relacionamentos para bancos de dados orientados a grafos;
- Nomes das famílias de colunas, linhas, ou a ordem das colunas para os bancos de dados orientados a colunas;
- Como as chaves estão atribuídas e qual é a estrutura dos dados dentro do objeto de valor para os bancos de dados orientados à chave-valor.

Considerando essa análise, Sadalage e Fowler (2013, p. 183) apontam que os bancos de dados NoSQL não são inteiramente desprovidos de esquema, mesmo que armazenem os dados sem considerar o esquema a que estão associados:

esse esquema tem de ser definido pelo aplicativo, pois o fluxo de dados tem de ser analisado por ele ao fazer a leitura dos dados do banco de dados. Além disso, o aplicativo tem de criar os dados que seriam gravados no banco de dados. Se ele não puder analisar os dados do banco de dados, temos uma incompatibilidade de esquema mesmo que, ao invés de o banco de dados relacional gerar um erro, esse erro é, agora, encontrado pelo aplicativo.

Diante dessa abordagem, podemos citar o exemplo das migrações em bancos de dados NoSQL orientados a grafos (Sadalage; Fowler, 2013, p. 187). Nesse tipo de banco de dados, se alteramos o tipo de uma aresta no aplicativo, não podemos mais percorrer o banco de dados, o que o torna inútil. Uma solução para esse caso seria percorrer todas as arestas do banco e alterá-las conforme necessário. Porém, dependendo do tamanho do banco de dados, essa operação seria extremamente custosa, exigindo a criação de códigos para a migração de todas as arestas necessárias.

Como vimos anteriormente, a associação entre dois nós pode ocorrer por mais de uma aresta, inclusive por arestas iguais. Nesse caso, uma solução alternativa ao problema seria criar novas arestas entre os nós, mantendo as arestas existentes. Posteriormente, quando tivermos certeza quanto à alteração, as arestas antigas podem ser eliminadas.

Outra possibilidade no contexto da migração de esquemas é a migração dos já conhecidos e conceituados bancos de dados relacionais para um modelo NoSQL. Souza, Paula e Barros (2020) apresentam metodologias de migração de bancos de dados relacionais para bancos orientados a documentos. Os autores apresentam três metodologias que também se aplicam a outras estruturas NoSQL:

- 1. Metodologia baseada em grafos: metodologia proposta por Zhao et al. (2014), desenvolvida para a realização da conversão do modelo de dados relacional para um modelo de dados NoSQL qualquer. O início do processo de migração se dá com a construção de um grafo G = <V, E>, em que V é o conjunto de vértices, representando as tabelas do banco de dados relacional, e E é o conjunto de arestas direcionadas no grafo, representando todas as dependências entre as tabelas do banco de dados relacional. Dependência significa que uma tabela faz referência a outra por chave estrangeira.
- 2. Metodologia baseada em consultas: metodologia proposta por Li, Ma e Chen (2014), que parte da migração, sendo necessário considerar quais consultas serão realizadas no banco de dados, a fim de aumentar o desempenho da busca, uma vez que operações de junção não são aconselháveis em bancos de dados NoSQL.
- 3. **Metodologia baseada na definição dos níveis físico e lógicos dos dados:** metodologia proposta por Karnitis e Arnicans (2015), a migração dos dados passa por três passos: nível físico dos dados, primeiro nível lógico dos dados, e segundo nível lógico dos dados. Na etapa do nível físico, as tabelas são identificadas e caracterizadas. Na etapa de primeiro nível lógico dos dados, os metadados do nível físico são acrescidos de

informações lógicas, em linguagem natural. No segundo nível lógico dos dados, as tabelas são utilizadas para gerar o esquema inicial dos documentos e, consequentemente, a semântica do negócio.

Essas três metodologias são apenas algumas das abordagens propostas na literatura para mapeamento do modelo relacional para uma estrutura de banco de dados NoSQL. Sadalage e Fowler (2013, p. 189) frisam alguns pontos importantes a serem considerados para a migração de um esquema, seja de um modelo NoSQL para outro modelo NoSQL ou do modelo relacional para alguma estrutura NoSQL:

- Bancos de dados com esquemas fortes, como os bancos de dados relacionais, podem ser migrados gravando cada alteração do esquema, mais a sua migração de dados, em uma sequência controlada por versões;
- Bancos de dados sem esquema ainda precisam de uma migração cuidadosa, por conta do esquema implícito nos códigos que acessam os dados.
- Bancos de dados sem esquema podem utilizar as mesmas técnicas de migração dos bancos de dados com esquemas fortes.
- Bancos de dados sem esquema também podem ler dados de forma tolerante às alterações no esquema implícito de dados; além disso, podem utilizar migração incremental para atualizá-los.

TEMA 2 – PERSISTÊNCIA POLIGLOTA

Diferentes bancos de dados são projetados para resolver diferentes problemas. Conforme destacam Sadalage e Fowler (2013, p. 191),

utilizar um único mecanismo de banco de dados para todas as necessidades resulta em soluções de baixo desempenho; armazenar dados transacionais, guardar em cache as informações de sessão,

percorrer grafos de clientes e os produtos que seus amigos compraram são problemas essencialmente diferentes. Mecanismos de bancos de dados são projetados para executar muito bem certas operações em determinadas estruturas de dados e em determinadas quantidades de dados, tais como operar em conjuntos ou armazenamentos de dados e recuperar chaves e seus valores de modo muito rápido ou, ainda, armazenar documentos ricos ou grafos com informações complexas.

Ainda segundo Sadalage e Fowler (2013, p. 191-192), muitas instituições tendem a utilizar o mesmo mecanismo de banco de dados para armazenar transações de negócio, dados de gerenciamento de sessão e outras necessidades de armazenamento, como relatórios, BI, Data Warehouse ou informações de registros. Os autores ainda destacam que "os dados da sessão, do carrinho de compras ou do pedido não precisam das mesmas propriedades de disponibilidade, consistência ou necessidades de cópias de segurança".

Atualmente, cada vez mais os projetos de software que necessitam de persistência de dados têm exigido diferentes tecnologias de armazenamento, ou seja, diferentes linguagens e mecanismos para lidar com os dados das aplicações. Conforme destacam Sadalage e Fowler (2013, p. 192), em 2006, Neal Ford propôs o termo programação poliglota para expressar a ideia de que os aplicativos devem ser escritos em uma mistura de linguagens, de modo a aproveitar o fato de que diferentes linguagens são apropriadas para lidar com diferentes problemas. Portanto, no cenário atual, de necessidade de diferentes tecnologias para armazenamento de dados em um mesmo sistema, o termo persistência poliglota passou a definir essa abordagem híbrida para a persistência de dados.

Existem diversos cenários em que devemos usar os tradicionais bancos de dados relacionais, ou seja, os bancos com SQL, além de cenários em que precisamos usar bancos não relacionais, ou seja, NoSQL. Como vimos anteriormente, esses bancos NoSQL classificam-se em várias categorias. Destacamos as quatro principais (chave-valor, documentos, família de colunas e

grafos), estudadas detalhadamente em aulas diferentes. Aqui, a questão mais pertinente é identificar a melhor estrutura, seja ela SQL ou NoSQL, que se adequa ao projeto em desenvolvimento.

Nesse contexto, podemos estar diante de situações nas quais, em um único projeto, podemos implementar bancos de dados relacionais, orientados a chavevalor, orientados a documentos, orientados a colunas e orientados a grafos. Diante dessa situação, vale destacar o exemplo apresentado por Sadalage e Fowler (2013, p. 193):

em um sistema de comércio eletrônico, o armazenamento de dados orientado a chave-valor pode ser utilizado para armazenar os dados do carrinho de compras antes de o pedido ser confirmado pelo cliente e, também para armazenar os dados da sessão, de modo que o banco de dados relacional não seja utilizado para esses dados transientes. Os bancos de dados orientados a chave-valor são aplicáveis para armazenamento e acesso ao carrinho de compras do usuário, de modo que uma vez confirmado e pago pelo cliente, os dados são gravados no banco de dados relacional. Por outro lado, havendo a necessidade de recomendar produtos para clientes quando eles estiverem colocando-os em seus carrinhos de compras, o uso de um banco de dados orientado a grafos seria relevante.

Como podemos perceber, em cada situação um modelo de dados específico pode ser aplicado, não havendo necessariamente a melhor ferramenta adequada para cada situação. Cabe aqui considerar uma analogia com uma caixa de ferramentas, com alicate, martelo, chave de fenda, serra etc. Não podemos, por exemplo, dizer qual é a melhor ferramenta na caixa, tudo dependerá do serviço a ser realizado, se apertar um parafuso, pregar um prego ou serrar uma madeira. Portanto, para cada atividade implementada, cabe analisar a melhor ferramenta.

Voltando ao exemplo anterior, considerando um sistema de comércio eletrônico que precisa recomendar ao cliente produtos similares àqueles que ele esteja comprando, poderíamos perfeitamente fazer essa implementação com um

banco de dados relacional. Porém, para alterar a travessia, será necessário refatorar o banco de dados, migrar os dados e começar a persistir os novos dados. Se utilizarmos um banco de dados orientado a grafos, seria necessário simplesmente programar as novas relações e continuar utilizando o mesmo banco de dados com poucas alterações.

Sadalage e Fowler (2013, p. 193) ainda destacam que, à medida que múltiplos bancos de dados são implementados em um aplicativo, outros aplicativos na empresa poderão se beneficiar do uso desses bancos ou dos dados que armazenam. Com base no exemplo do sistema de comércio eletrônico, os autores propõem que um banco de dados de grafo "pode fornecer dados para outros aplicativos que precisam entender, por exemplo, quais produtos estão sendo comprados por um determinado segmento da base de clientes".

Sadalage e Fowler (2013, p. 199) destacam dois pontos importantes a serem considerados sobre a persistência poliglota:

- Está relacionada com o uso de diferentes tecnologias de armazenamento de dados, de forma que possa lidar com necessidades variáveis de armazenamento de dados;
- Pode ser aplicada em uma empresa ou dentro de um único aplicativo.

TEMA 3 – ALÉM DO NOSQL

Conforme abordam Sadalage e Fowler (2013, p. 208), o NoSQL é apenas um conjunto de tecnologias de armazenamento de dados. Como a persistência poliglota aumenta o leque de facilidades, devemos analisar outras tecnologias de armazenamento de dados, com ou sem o rótulo NoSQL.

 Bancos de dados XML: Os bancos de dados XML podem ser vistos como bancos de dados orientados a documentos, no qual os documentos são armazenados em um modelo de dados compatível com XML, com diversas tecnologias XML sendo utilizadas para manipular o documento. Sadalage e Fowler (2013, p. 207) ainda destacam que os bancos de dados relacionais misturaram as capacidades XML com as de bancos de dados relacionais, inserindo documentos XML como um tipo de coluna e possibilitando alguma forma de misturar as linguagens de consulta SQL e XML.

- Bancos de dados de objetos: Os bancos de dados de objetos começaram a surgir com a popularização da programação orientada a objetos. Parafraseando Sadalage e Fowler (2013, p.208), o foco era a complexidade do mapeamento de estruturas de dados na memória para tabelas relacionais. O objetivo desse tipo de banco de dados é evitar essa complexidade, de modo que o banco gerencie automaticamente o armazenamento das estruturas da memória para o disco.
- **Elasticsearch:** De acordo com Paniz (2016, p. 171), o Elasticsearch não é necessariamente um banco de dados, mas sim uma ferramenta para processamento de *queries* envolvendo textos. Ao contrário de uma consulta direta em um banco de dados, como por exemplo, pesquisar o nome de um cliente, em que necessitaríamos utilizar o *LIKE* para retornar um valor *booleano* informando se o valor existe ou não, o Elasticsearch utiliza lógica difusa, em que cada palavra recebe uma nota com base no termo buscado, para assim retornar palavras semelhantes.
- **openCypher:** Já estudamos a linguagem Cypher em contraste à linguagem SQL para manipulação e gerenciamento dos bancos de dados orientados a grafos, na ocasião em que estudamos o SGBD Neo4j, precursor da linguagem Cypher. Parafraseando Paniz (2016, p. 172), essa linguagem despertou a atenção de outras empresas que desenvolvem bancos orientados a grafos, que se uniram e criaram uma versão pública de código aberto desta linguagem, denominada openCypher.

- Datomic: Ao contrário dos demais bancos de dados, tanto relacionais quando NoSQL, o Datomic armazena todo o histórico de atualizações dos registros. De acordo com Paniz (2016, p. 172), quando alteramos um registro, estamos na verdade adicionando um novo fato a ele. Por isso, podemos facilmente carregar apenas um conjunto de dados atual de um registro, ou podemos carregar todas as transações que modificaram o registro e verificar cada valor antes e depois de cada transação.
- Spark: O Spark, assim como o Elasticsearch, não é um banco de dados, mas sim um motor para processamento de fluxo. Conforme Paniz (2016, p. 173), com o Spark é possível montar e gerenciar um cluster de máquinas, para executar processamentos de grandes volumes de dados. Ele possibilita a conexão de vários tipos de origens de dados, incluindo bancos de dados relacionais e NoSQL.
- PostgreSQL Document Store: O PostgreSQL é um sistema gerenciador de banco de dados relacional muito conhecido. Conforme destaca Paniz (2016, p. 173), em suas últimas versões, passou a oferecer suporte para armazenar documentos JSON, tanto no formato JSON puro quanto no formato binário (jsonb), semelhante ao formato BSON, usado pelo MongoDB. Desse modo, o PostgreSQL Document Store permite a realização de consultas por atributos, elementos aninhados e em arrays, à semelhança de um banco orientado a documentos. Nesse cenário, Paniz (2016, p. 174) ainda destaca:

Diferente do MongoDB, o PostgreSQL continua garantindo consistência e durabilidade, podendo ser classificado como CP, se baseado no teorema CAP. Além do MongoDB ser duramente criticado pela sua arquitetura e os vários bugs reportados sobre perda de dados e vazamento de memória, na maioria dos testes de performance, o PostgreSQL se mostrou mais rápido e resiliente que ele.

 Redis e Memcached: Os bancos de dados Redis e Memcached são bancos NoSQL orientados a chave-valor, assim como o DynamoDB que já estudamos. Esses três bancos de dados podem ser considerados os bancos orientados a chave-valor mais utilizados. Conforme Paniz (2016, p. 174), o Redis usa uma forma de replicação de dados baseada em *master/slave*, e também suporta tipos de dados especiais, como conjuntos (*Set*) e listas (*List*), de forma similar ao que estudamos anteriormente, quando analisamos o DynamoDB. Já o Memcached segue uma filosofia mais simplista. De acordo com Paniz (2016, p. 174), parte da lógica deve ficar no cliente, pois o servidor não suporta nenhum tipo de replicação ou dados especiais. Como o próprio nome sugere, sua melhor aplicação é para cache de dados.

- NewSQL: Considerando a intensa utilização dos bancos de dados NoSQL e algumas de suas limitações, como a falta de transações, a falta de consultas SQL e a complexidade pela fraca modelagem, os bancos de dados conhecidos como NewSQL surgiram como uma nova proposta. Conforme destaca Pereira (2015), os bancos de dados NewSQL buscam promover a mesma melhoria de desempenho e escalabilidade dos sistemas NoSQL, porém mantendo os benefícios dos bancos de dados relacionais, da linguagem SQL e das propriedades ACID. Stonebraker (2010) apresenta cinco características de um SGBD NewSQL:
 - Linguagem SQL como meio de interação entre o SGBD e a aplicação;
 - Suporte para transações ACID;
 - Controle de concorrência não bloqueante, para que as leituras e escritas não causem conflitos entre si;
 - Arquitetura que forneça um maior desempenho por nó de processamento;
 - Arquitetura escalável, com memória distribuída e com capacidade de funcionar em um aglomerado com um grande número de nós.

Conforme destaca Pereira (2015):

Diferente dos SGBD tradicionais, que eram considerados soluções para qualquer tipo de aplicação, os NewSQL utilizam uma estratégia diferente, onde cada novo sistema desenvolvido visa atender a uma necessidade específica do mercado e busca alcançá-lo de forma separada, terminando com o antigo conceito de ter um único sistema que sirva para qualquer tipo de aplicação, fazendo com que os bancos de dados sejam especialistas para um propósito, não gerando mais um número absurdo de funções e comportamentos desnecessários para uma determinada aplicação.

Vamos agora destacar os SGBD NewSQL mais populares (Pereira, 2015):

- MemSQL: é operado em memória, sendo um sistema de banco de dados de alta escala, por sua combinação de desempenho e pela compatibilidade com o SQL transacional e ACID na memória.
- VoltDB: esse banco oferece a velocidade e a alta escalabilidade dos bancos de dados NoSQL, mas com garantias ACID e latência em milissegundos.
- SQLFire: Servidor de banco de dados NewSQL da VMware, desenvolvido para escalar em plataformas nas nuvens e tomar as vantagens de infraestrutura virtualizadas.
- MariaDB: foi desenvolvido pelo criador do MySQL, sendo totalmente compatível com o MySQL. Também pode interagir com os bancos de dados NoSQL.

TEMA 4 – BANCOS DE DADOS NEWSQL

Com base em tudo o que estudamos até este momento, sobre bancos de dados NoSQL, e principalmente sobre as vantagens e desvantagens que visualizamos através de várias comparações realizadas entre bancos de dados relacionais e NoSQL, podemos observar duas importantes situações:

- Bancos de dados NoSQL oferecem alto desempenho em escalabilidade, mas não oferecem suporte as propriedades ACID;
- Bancos de dados relacionais d\u00e3o suporte as propriedades ACID, por\u00e9m n\u00e3o oferecem desempenho escal\u00e1vel.

Diante dessa situação, os bancos de dados NewSQL surgem a partir da necessidade de se ter consistência dos dados, e de poder escalonar o sistema mais facilmente. Esses bancos de dados referem-se a uma classe de sistemas de gerenciamento de bancos de dados relacionais, que procura oferecer o mesmo desempenho escalável do modelo NoSQL, para cargas de trabalho de leitura e gravação no processamento de transações on-line, mantendo as garantias ACID do modelo relacional.

Como podemos observar, o modelo NewSQL é baseado no modelo de dados relacional. Nesse contexto, Grolinger et al. (2013) definem os bancos de dados NewSQL como "sendo baseados no modelo relacional, oferecendo uma visão puramente relacional dos dados. Embora os dados possam ser armazenados em forma de tabelas e relações, é interessante observar que as soluções NewSQL podem usar diferentes representações de dados".

Segundo Ryan (2018), os bancos de dados NewSQL fornecem um sistema com a finalidade de processar milhões de transações por segundo, em uma plataforma de hardware possível de se escalonar horizontalmente, similar aos bancos de dados NoSQL. Aao contrário dos bancos de dados relacionais, possibilita apenas escalonamento vertical.

Nesse sentido, Stonebraker et al. (2007) destacam que uma das principais características dos armazenamentos de dados NoSQL e NewSQL é sua capacidade de escalar horizontalmente e efetivamente, adicionando mais servidores. Mesmo que tenha havido tentativas de escalar bancos de dados

relacionais horizontalmente, o contrário, esses bancos são projetados para escalar verticalmente, por meio da adição de mais potência a um único servidor existente.

Ryan (2018) destaca que os bancos de dados NewSQL possibilitam a sua execução em memória, com algumas vantagens, entre elas:

- Banco de dados totalmente relacional
- Conformidade com as propriedades ACID
- Latência de milissegundos
- Tolerância a falhas
- Execução local ou na nuvem

Conforme destacam Grolinger et al. (2013), mesmo que os usuários interajam com os armazenamentos de dados NewSQL em termos de tabelas e relações, é interessante observar que as soluções NewSQL podem usar diferentes representações de dados internamente. Por exemplo, o NuoDB pode armazenar seus dados em qualquer armazenamento orientado a chave-valor.

Em se tratando da aplicação dos bancos de dados NewSQL, Grolinger et al. (2007) destacam que, de um modo geral, esses bancos são apropriados em cenários nos quais o tradicional banco de dados relacional é usado, mas quando há requisitos adicionais de escalabilidade e desempenho. Grolinger et al. (2007) ainda destacam que:

o armazenamento de dados NewSQL é apropriado para aplicativos que requerem o uso de transações que manipulam mais de um objeto, ou têm requisitos de consistência forte. Os exemplos clássicos são os aplicativos no mercado financeiro, onde operações como transferências de dinheiro precisam atualizar duas contas automaticamente e todos os aplicativos precisam ter a mesma visão do banco de dados

A maioria dos bancos de dados NoSQL não oferece suporte a transações de vários objetos. Muitos deles são eventualmente soluções consistentes, o que os torna inadequados para esses casos de uso.

TEMA 5 – ESCOLHENDO SEU BANCO DE DADOS

Durante nosso estudo de bancos de dados NoSQL, abordamos várias questões gerais sobre esse modelo de persistência de dados; estudamos em detalhes as quatro principais estruturas NoSQL (orientada a documentos, orientada a chave-valor, orientada a família de colunas e orientada a grafos); e estudamos quatro SGBDs para cada uma dessas estruturas.

Naturalmente, é impossível apresentar uma resposta ou um simples conjunto de regras a seguir para determinar a melhor estrutura de persistência de dados em cada caso, incluindo nesse ponto o modelo de dados relacional, ou qual o melhor SGBD a ser utilizado para um problema específico a ser solucionado.

Conforme apresentam Sadalage e Fowler (2013, p. 209), duas importantes situações podem ser consideradas no momento de escolher um banco de dados NoSQL: a produtividade do programador e o desempenho no acesso aos dados.

5.1 PRODUTIVIDADE DO PROGRAMADOR

Quanto à produtividade do programador, de acordo com Salage e Fowler (2013, p. 2010), os tipos de sistemas NoSQL são mais apropriados para dados não uniformes. Se há dificuldades para obter um esquema forte capaz de suportar campos ad-hoc, então os bancos de dados NoSQL sem esquema podem oferecer uma ajuda considerável. Nesse sentido, cabe destacar o exemplo apresentado por Sadalage e Fowler (2013, p. 2010): "Bancos de dados relacionais não fazem um bom trabalho com dados que possuem muitos relacionamentos. Um banco

de dados de grafos oferece uma API de armazenamento mais natural para esse tipo de dado e uma capacidade de consulta projetada em torno desses tipos de estruturas".

Esse é o principal motivo pelo qual o modelo de programação de bancos de dados NoSQL pode melhorar a produtividade de uma equipe de desenvolvimento. O primeiro passo na avaliação, conforme destacam Sadalage e Fowler (2013, p. 2010), é:

- Examinar o que o software precisará fazer;
- Observar os recursos atuais;
- Verificar como o uso dos dados é mais apropriado.

A partir dessas três premissas é possível que um modelo de dados apropriado comece a se formar, sugerindo que, com o uso desse modelo, a programação se tornará mais fácil. Dada a possibilidade de diferentes modelos de dados ajustarem-se a diferentes partes dos dados, caso isso ocorra, sugere-se o uso de diferentes bancos de dados para diferentes aspectos.

Parafraseando Sadalage e Fowler (2013, p. 211), não há como medir apropriadamente a produtividade dos projetos, sendo uma solução para isso considerar as seguintes alternativas:

- Escolher alguns recursos iniciais do projeto e desenvolvê-los, ao mesmo tempo em que se presta atenção se é realmente fácil utilizar a tecnologia em questão;
- Considerar a criação dos mesmos recursos com alguns bancos de dados diferentes, para ver qual se adequa melhor ao problema que se quer solucionar.

5.2 DESEMPENHO NO ACESSO AOS DADOS

Com relação ao desempenho no acesso aos dados de um banco de dados, Sadalage e Fowler (2013, p. 212) apontam que o mais importante a ser feito é testar seu desempenho em cenários adequados às necessidades do desenvolvedor. A melhor forma de avaliar o desempenho apropriadamente é criando uma solução para um problema específico, executando-a e medindo-a.

Neste cenário, Sadalage e Fowler (2013, p. 213) destacam:

Não é possível testar todas as formas como o aplicativo será utilizado, sendo necessário criar um conjunto representativo de testes, selecionando cenários que sejam os mais comuns, os mais dependentes de desempenho e os que não pareçam se adaptar bem ao modelo de banco de dados proposto. Este último pode ser muito útil para alertar para quaisquer riscos fora de seus principais cenários de uso.

Diante de todas essas possibilidades de avaliação dos bancos de dados, Sadalage e Fowler (2013) ainda apontam que há muitas situações, na atualidade a maioria dos casos, em que é melhor permanecer com a opção padrão de um banco de dados relacional ao optar por um banco de dados NoSQL. Os autores esclarecem que, para escolher um banco de dados NoSQL, é necessário mostrar uma vantagem real em relação aos bancos de dados relacionais para cada situação específica. Portando, de acordo com Sadalage e Fowler (2013, p. 215):

- Os dois principais motivos para utilizar a tecnologia NoSQL são:
 - melhorar a produtividade do programador utilizando um banco de dados que se adapte melhor às necessidades de um aplicativo;
 - melhorar o desempenho no acesso aos dados por meio de alguma combinação na manipulação de volumes maiores de dados, reduzindo a latência e melhorando o rendimento.
- É essencial testar as expectativas sobre a produtividade do programador
 e/ou desempenho antes de decidir utilizar uma tecnologia NoSQL.

FINALIZANDO

Esta foi nossa última aula sobre os bancos de dados NoSQL, em que abordamos de modo geral a tecnologia NoSQL, estudando migrações de esquema, persistência poliglota, tecnologias além do NoSQL, tecnologia NewSQL e modos de avaliar e selecionar uma tecnologia de banco de dados para projetos específicos.

Aprendemos nesta aula que, mesmo que os bancos de dados NoSQL sejam livres de esquemas, é necessário planejar e projetar alguns aspectos do banco de dados, como os tipos de relacionamentos de um banco de grafos, nomes de colunas e linhas em um banco orientado a colunas, ou distribuição de chaves e estrutura dos dados em um banco orientado à chave-valor.

Frisamos, nesta aula, com base no estudo de Souza, Paula e Barros (2020), três importantes metodologias para mapeamento de bancos de dados relacionais para NoSQL: metodologia baseada em grafos, baseada em consultas e baseada na definição dos níveis físico e lógico dos dados. Tais metodologias são adequadas principalmente em um momento de adaptação de uma estrutura NoSQL, em conjunto com um banco de dados relacional, com base nos conceitos de persistência poliglota.

Além do NoSQL, conhecemos nesta aula outras tecnologias de bancos de dados, como os bancos de dados orientados a objetos e XML. Pais que não tenham tido expressividade relativa como os bancos de dados que estudamos, propõem a persistência segura com métodos de busca aos dados, tais como os modelos relacional e NoSQL. O modelo NewSQL é uma nova abordagem, que propõe assegurar a Atomicidade, Consistência, Isolamento e Durabilidade, conhecidas como propriedades ACID dos bancos de dados relacionais, que não são suportadas pelos bancos de dados NoSQL. Assim, possibilita que os bancos

de dados relacionais possam ser escalados verticalmente, de forma similar aos bancos de dados NoSQL, de modo que atualmente só podem ser escalados horizontalmente.

Encerramos esta aula analisando a abordagem de Saladage e Fowler (2013) com relação aos métodos de avaliação, para identificar a melhor estrutura de persistência de dados para os projetos em desenvolvimento. Identificamos, por meio dessa abordagem, que não existem métodos padronizados ou um passo a passo para esse tipo de avaliação, de modo que cada situação específica demanda um ou vários modelos de persistência, cabendo ao desenvolvedor avaliar todas as possibilidades e, com base em sua experiência e no desempenho das estruturas testadas, selecionar o melhor método de persistência dos dados e SGBD para o problema em questão.

REFERÊNCIAS

GROLINGER, K. et al. Data management in cloud environments: NoSQL and NewSQL data stores. **Journal Of Cloud Computing: Advances, Systems And Applications**, 2013. Disponível em: https://link.springer.com/content/pdf/10.1186%2F2192-113X-2-22.pdf>. Acesso em: 1 maio 2021.

KARNITIS, G.; ARNICANS, G. Migration of Relational Database to Document-Oriented Database: Structure Denormalization and Data Transformation. In: COMPUTATIONAL INTELLIGENCE, COMMUNICATION **SYSTEMS** AND NETWORKS, 7. **Proceedings**... pg. 113–118, 2015. Disponível em: https://www.researchgate.net/publication/308734675_Migration_of_Relational_ Database_to_Document-

 $Oriented_Database_Structure_Denormalization_and_Data_Transformation>.$

Acesso em: 1 maio 2021.

LI, X.; MA, Z.; CHEN, H. QODM: A query-oriented data modeling approach for NoSQL databases. In: IEEE WORKSHOP ON ADVANCED RESEARCH AND TECHNOLOGY IN INDUSTRY APPLICATIONS. **Proceedings**... p. 338–345, 2014. Disponível em: https://www.semanticscholar.org/paper/QODM%3A-A-query-oriented-data-modeling-approach-for-Li-

Ma/d4fd7d4acf194c6f8aceb1b868586802f8444103>. Acesso em: 1 maio 2021.

PANIZ, D. **NoSQL**: como armazenar os dados de uma aplicação moderna. São Paulo: Casa do Código, 2016.

PEREIRA, G. A. N. Conheça a geração de banco de dados NoSQL e NewSQL. **Devmedia**, 2015. Disponível em: https://www.devmedia.com.br/perfil/gutierry-antonio-neto-pereira. Acesso em: 1 maio 2021.

RYAN, J. Oracle vs. NoSQL vs. NewSQL Comparing Database Technology. **VoltDB**, 2018. Disponível em: https://www.voltdb.com/wp-content/uploads/2018/01/VoltDB_Oracle_vs_NoSQL_vs_NewSQL_eBook_7March2019.pdf. Acesso em: 1 maio 2021.

SADALAGE, P. J.; FOWLER, M. **NoSQL Essencial**: um guia conciso para o mundo emergente da persistência poliglota. São Paulo: Novatec, 2013.

SOUZA, V. C. O.; PAULA, M. M. V.; BARROS, T. C. G. M. Comparação de Metodologias de Migração de Bancos de Dados Relacionais para Bancos Orientados a Documentos. In: COMPUTER ON THE BEACH, 11., 2-4 set. 2020, Balneário Camboriú, SC. **Anais**... p. 261-268, 2020.

STONEBRAKER, M. et al. The end of an architectural era: (it's time for a complete rewrite). In: INTERNATIONAL CONFERENCE ON LARGE DATA BASES,

33., 2007. **Proceedings**... p.1150–1160, 2007. Disponível em: http://nms.csail.mit.edu/~stavros/pubs/hstore.pdf>. Acesso em: 1 maio 2021.

STONEBRAKER, M. SQL databases v. NoSQL databases. **Communications of the ACM**, v. 53, n. 4, p. 10-11, 2010.

ZHAO, G. et al. Schema conversion model of SQL database to NoSQL. In: INTERNATIONAL CONFERENCE OF P2P, PARALLEL, GRID, CLOUD INTERNET COMPUT, 9., 2014. **Proceedings**.... p. 355–362, nov. 2014. Disponível em: https://dl.acm.org/doi/10.1109/3PGCIC.2014.137>. Acesso em: 1 maio 2021.