## 

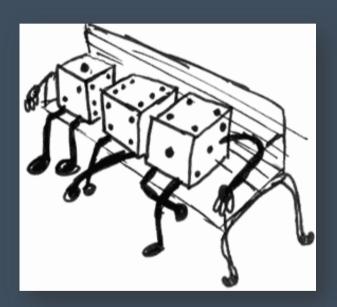




. . .

### Data Ecosystems





#### **APRESENTAÇÃO**

- Apresentação da professora;
- Objetivo da Disciplina;
- Conteúdo Programático;
- Metodologia Aplicada;
- Avaliação;
- Referências Bibliográficas.





#### Tassiana Rugoni de Campos

Consultora em Business Intelligence e Big Data

Especialista em Sistemas de Informação com ênfase em Tecnologia GIS, Banco de Dados e Marketing Direto.

Coordenadora do MBAs: Arquitetura de Soluções / Gestão de Tecnologia da Informação – Fiap On.

Professora nos MBAs de ASO, BI, Big Data, IA, Eng. Software, Eng. De Dados. Professora de Redes de Computadores e Programação Avançada para turmas de graduação de engenharia.

Professora responsável por curso de graduação EAD em ADS.

Autora d

nttps://www.linkedin.com/in/tassi anarugoni/

**Contatos:** 

http://lattes.cnpq.br/43198950206 <u>77966</u> Autora de livros didáticos sobre:

- Qualidade de Software CMMI;
- Desenvolvimentos: Mobile Android (Java), Python, Web (PHP/SQL) e
   Jogos (Unity C#);
- Arquitetura de Data Lake (Hadoop) e Streaming de Dados (Flume, Sqoop, Kafka, Nifi).

Experiência profissional na gestão de equipe de infraestrutura.

E gestão de equipe de projetos para soluções de Banco de Dados, BI e DW.

#### **OBJETIVOS DA DISCIPLINA**

 Aperfeiçoar os conhecimentos envolvidos em um típico ambiente analítico sob a ótica de processos e ferramentas dentro de ecossistemas de dados;



- Criar situações práticas baseadas em estudos de casos para capacitar o aluno a definir um Ecossistema que suporte à tomada de decisão.
- Apresentar os principais conceitos envolvendo Repositórios para Armazenamento de Indicadores de Desempenho, sua arquitetura e utilização visando aumentar o nível de maturidade no tratamento de informações nas empresas.
- Capacitar o aluno a tomar decisões, de maneira isolada ou em grupo na fase de concepção da Arquitetura de uma solução analítica.

#### RESUMO DO CONTEÚDO PROGRAMÁTICO

- Contextualização do cenário atual de dados (compreensão do mercado);
- Conceitos sobre BI (DW, Data Marts, Data Mining, Modelagem dimensional);
- Conceitos sobre Big Data (Data Lake, Data LakeHouse, Hadoop, Map Reduce, HDFS);
- Bancos SQL versus NoSQL;
- BI versus Big Data;
- Ingestão e Streaming de Dados;
- Engenharia e Desenvolvimento de Soluções Analíticas (Sensing, Collection, Wrangling, Analysis, Storage);
- Abordagens Arquiteturais (Lambda, Kappa, Data Mesh);
- Arquitetura Física, Distribuída, Em Nuvem.
- Plataformas em Cloud: Databricks, Snowflake, Trifacta, Data Robot.

#### METODOLOGIA APLICADA

 Aula expositiva para apresentação do conteúdo através da exposição de slides.

 Aula expositiva para apresentação do conteúdo através da exposição de slides.

 Debates em sala de aula visando troca de experiências.

 Aplicação de estudo de caso para desenvolvimento de uma solução de Trade Marketing.

Hands On para solução do Case.

#### AVALIAÇÃO

Projeto: Case de Trade Marketing:



#### AVALIAÇÃO

Teste de Conhecimento:





#### REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

- STOBIERSKI, Tim. 5 KEY ELEMENTS OF A DATA ECOSYSTEM. Disponível
   em: <a href="https://online.hbs.edu/blog/post/data-ecosystem">https://online.hbs.edu/blog/post/data-ecosystem</a>. Acesso em 20/09/2022.
- MACHADO, Felipe N. R. Big Data O Futuro dos dados e aplicações. São Paulo: Erica, 2018.
- CASTRO, L., FERRARI, D. Introdução à mineração de dados. São Paulo:
   Saraiva, 2016.
- HAGSTROEM, M., ROGGENDORF, M. A smarter way to jump into data lakes.

  Disponível em: <a href="https://www.mckinsey.com/business-functions/digital-mckinsey/our-insights/a-smarter-way-to-jump-into-data-lakes">https://www.mckinsey.com/business-functions/digital-mckinsey/our-insights/a-smarter-way-to-jump-into-data-lakes</a> . Acesso em 28/01/2019.
- INMON, William. Como usar o Data Warehouse. São Paulo: Makron Books,
   1999.



#### REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

- KIMBALL, R. The Data Warehouse Toolkit: guia completo para modelagem dimensional. Rio de Janeiro: Campus, 2002.
- BARBIERI, Carlos. BI2- Business Intelligence Modelagem & Qualidade.
   Rio de Janeiro, Elsevier, 2011.
- Machado, F. N. Tecnologia e projeto de Data Warehouse: uma visão multidimensional. São Paulo: Érica, 2004.
- TURBAN, E.; SHARDA, R.; ARONSON, J.; KING, D. BUSINESS
   INTELLIGENCE: um enfoque gerencial para a inteligência do negócio.
   Porto Alegre: Bookman, 2009.
- ELMASRI, R; NAVATHE, S.B. Sistemas de Banco de Dados. São Paulo:
   Pearson, 2011.





#### REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

- LEE, J.; WEI, T; MUKHIYA, S. Hands-On Big Data Modeling. UK, Packt Publishing, 2018.
- HOBERMAN, S. Data Modeling Made Simple with ER/Studio Data
   Architect: Adapting to Agile Data Modeling in a Big Data World. EUA,
   Technics Publications, 2015.
- TILLMANN, G. Usage-Driven Database Design: From Logical Data
   Modeling through Physical Schema Definition. EUA, Apress, 2017.
- HILLS, T. NoSQL and SQL Data Modeling: Bringing Together Data,
   Semantics, and Software. EUA, Technics Publica, 2016.





#### **AULA 1 - OBJETIVOS**

- Contextualizar o Cenário de Dados;
- Entender o que é um ecossistema de dados;
- Mapear a camada de sensing;
- Conhecer o case de Trade Marketing;
- Desenhar o Business Process Matrix.





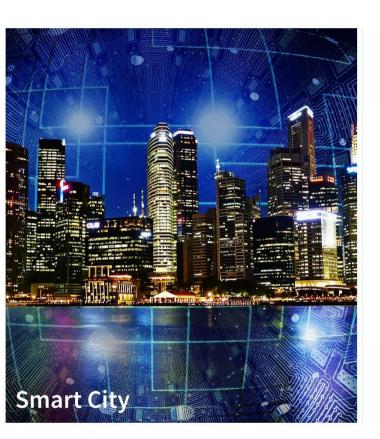
#### Crescimento Exponencial da Captura de Dados

Novas Fontes e Tipos de Dados

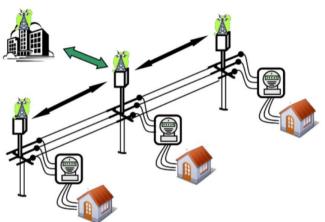


1 - Sensoriamento de Objetos e Captura de Eventos





#### **Smart Grid**





### Centrica implanta cluster Hortonworks em grande escala para impulsionar negócios

A empresa começou a trabalhar com a fabricante de caldeiras de aquecimento central Worcester Bosch para coletar diagnósticos de caldeiras remotamente. Com essa caldeira conectada, o sistema de termostato de internet Hive da empresa começa a se tornar um serviço, disse Hussain

Como a Computer Weekly informou anteriormente, a <u>divisão britânica de gás da empresa usou painéis do QlikView</u> no data lake do Hadoop para suportar seu programa de <u>medidores</u> <u>inteligentes</u>.

O QlikView fornece análise de autoatendimento sobre um lago de dados do Hadoop. O data lake contém mais de nove bilhões de régistros e coleta dados de fontes, incluindo mais de 150 tabelas SAP.







## Modernas arquiteturas de telecom integradas com Hadoop

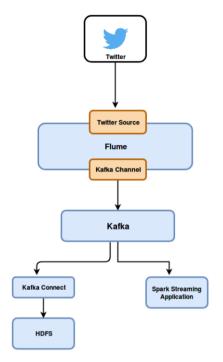
Muitas das maiores empresas de telecomunicações do mundo usam o Hortonworks Data Platform (HDP) para gerenciar seus dados. Por meio da parceria com essas empresas, aprendemos como nossos clientes usam o HDP para melhorar a satisfação do cliente, fazer melhores investimentos em infraestrutura e desenvolver novos produtos.

A parceira da Hortonworks, Teradata, recentemente deu alguns exemplos de casos de uso neste vídeo sobre como a Verizon Wireless usa o Teradata em combinação com a Hortonworks Data Platform para manter a queda de seus clientes abaixo de 1%.

Rob Smith, diretor executivo de TI da Verizon Wireless, descreve como sua equipe usa sua plataforma de descoberta para melhorar as interações com os clientes:

- Identificando maneiras melhores de se comunicar com os clientes sobre seus pagamentos
- Analisando as mídias sociais para entender melhor os sentimentos dos clientes sobre as mudanças na política da Verizon
- Adaptar as comunicações de marketing às necessidades individuais de cada cliente





# Análise de Sentimento no Twitter

bulali@mp44.co.Za 60\90\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 〒 100\4 100\4 ■ 10

<sup>・</sup>音ゲーマー見習い(たのしかったダンエボ 弐寺: 2554-8213)

<sup>・</sup>MtGスタンモダンコマンダーリミテMC 00\80\0] 00\42\000bのげ@KYCS (東大生のチンコ昇たい) 100mm | 17 (100 to 10 to 10



#### **ANALISAR REGISTROS DE DETALHES DE CHAMADAS (CDRS)**

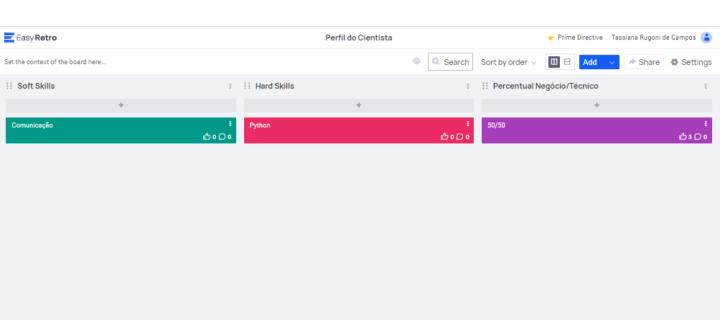
Os Telcos executam perícia em chamadas perdidas e baixa qualidade de som, mas os registros de detalhes de chamadas fluem a uma taxa de milhões por segundo. Esse alto volume dificulta o reconhecimento de padrões e a análise de causa raiz, e muitas vezes eles precisam acontecer em tempo real, enquanto o cliente espera na linha ouvindo para manter a música. Atraso provoca atrito e prejudica as margens de serviço.

O Apache Flume pode ingerir milhões de CDRs por segundo no Hadoop, enquanto o Apache Storm processa esses dados em tempo real e identifica quaisquer padrões preocupantes.

O HDP facilita a retenção de dados a longo prazo para análise de causa raiz, mesmo anos após o primeiro problema. Essa análise de CDR pode ser usada para melhorar continuamente a qualidade da chamada, a satisfação do cliente e as margens de serviço.

# O que um cientista precisa saber para projetar soluções cuja análise e mineração de dados sejam vitais?





 $\frac{https://easyretro.io/publicboard/RkZMDraAlgPWRSSaMmSYqmFZrHJ3/b3610eb2-8f1c-491c-8fb0-35d76522c3aa}{8f1c-491c-8fb0-35d76522c3aa}$ 

. . .

# Data Ecosystems 5 key elements



#### COMPONENTES DO ECOSSISTEMA DE DADOS



#### **SENSING**

Dados Proprietários:



• Dados Legados:



Dados Abertos:







#### CASE DE TRADE MARKETING

#### Mobilidade gerando resultados

Hoje, muitas empresas possuem colaboradores externos que visitam clientes ou pontos de venda (PDV), e existe a dificuldade de medir a eficiência e o desempenho do seu trabalho. Mais do que simplesmente visualizar a execução operacional das atividades das equipes em campo, o importante é entregar a eles **informações estratégicas** que lhes permitam executar as ações nos PDVs com **maior eficiência.** 



#### Uma solução de Trade:

Acompanha rotas e visitas geolocalizadas

Na rua, equipes de Trade Marketing podem manter seus gestores atualizados sobre o status de suas visitas em tempo real, garantindo mais eficiência e visibilidade de toda a equipe.

Valida Estoque Virtual

Aumente suas vendas fazendo com que informações de estoque virtual cheguem à mão de seus promotores e sejam verificadas.

Formulários customizados para coleta de dados

Transforme formulários complexos em papel em telas de simples preenchimento e intuitivas. Agilize o processo de coleta de dados e auditoria no PDV.

Pesquisa Preços e Monitora a Concorrência

Monitore preços e informações da concorrência diariamente, visualizando os resultados desse trabalho em painéis adaptados às mais diversas necessidades. Apresenta Dashboards e KPIs alimentados em tempo real

Determine quais indicadores precisam ser monitorados e deixe que nosso aplicativo colete os dados e os atualizem em tempo real. Visualize apenas o que é realmente importante de forma prática.

Captura e audita conquistas de espaços e materiais

Motivar equipes através de campanhas de incentivo que utilizam como base conquistas no PDV passou a ser uma tarefa simples com nosso aplicativo.

Fonte: tradeforce.com.br



# INDICADORES E DIMENSÕES





#### O ATRIBUTO VARIA CONTINUAMENTE:

- Saldo
- Estoque
- Custo
- Vendas



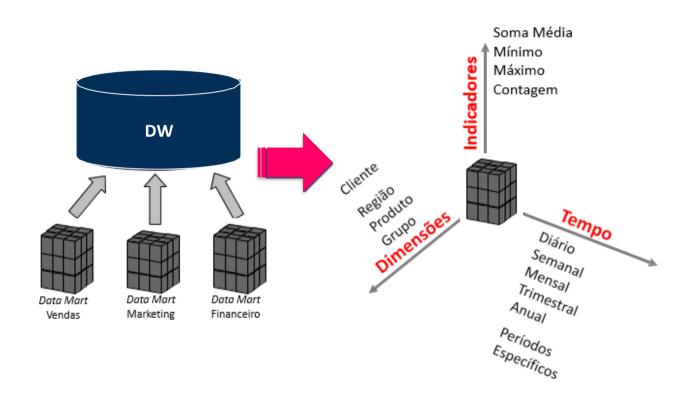
#### O ATRIBUTO É PERCEBIDO COMO

- **CONSTANTE OU DISCRETO:**
- Produto
- Localização
- Tempo (hora, dias, meses)



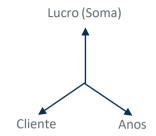
**Dimensões** 



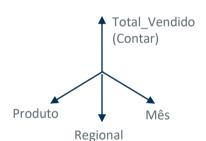




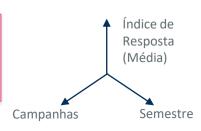
Fato 1: Qual foi o cliente mais lucrativo da empresa ao longo dos anos?



Fato 2: Qual o produto mais vendido por regional em cada mês?



Fato 3: Qual o índice de resposta médio trazido pelas campanhas feitas no segundo semestre?





#### Business Process Matrix (BPM) - Star Schema

Processo	Indicador	Dim. Data	Dim 2	Dim 3	Dim 4	Dim 5	Dim 6	
Proc 1	KPI 1	x	x	x		x	×	
Proc 2	KPI 2	х	×		×	×		
Proc 3	KPI 3	х					х	
Proc 4	KPI 4	х		х				Tabela Dimensão
							Tab Dime	
								Tabela



#### **EXEMPLO - USO DO BPM**

Fato 1: Qual é o total de Unidades Disponíveis e Unidades Vendidas dentro das torres de uma série de empreendimentos?

Fato 2: Fato 2 -- > Qual são as Unidades mais visualizadas no site?

Modelo:	Star Schema			
Wodelo.	Star Scrienia			
Grão:	Unidade / Data da V	'enda ou Lançamento		
Métrica	Tipo de Agregação	Tipo de Origem		
Total de Unidades Disponíveis	Soma/Média	Quente / Estruturada		
Total de Unidades Vendidas	Soma/Média	Quente / Estruturada		
Total de Unidades Visualizadas	Soma/Média	Quente / Semiestruturada		
Dimensão	Tipo de Dimensão			
Unidade				
Torre	Hierárquica			
Empreendimento				
Data	Tempo			
Matriz Métrica/Dimensão	Unidade	Torre	Empreendimento	Data
Total de Unidades Disponíveis	x	X	x	х
Total de Unidades Vendidas	x	X	x	х
Total de Unidades Visualizadas	x	X	x	х

#### **VAMOS APLICAR?**

- Escolha sua dupla.
- Leia e discuta com o seu par o paper "Projeto Trade Marketing".
- 3. Faça o levantamento das necessidades apresentadas no Case.
- 4. Considere a necessidade de criar quatro indicadores:
  - Preço do produto no PDV
  - Quantidade Distribuída do produto para o PDV
  - Quantidade Vendida do produto no PDV
  - Quantidade de Visualizações por produto no site

Especifique os requisitos multidimensionais construindo a matriz métrica/dimensão (BPM). Faça duas matrizes, uma por canal.

\*Importante: Insira o resultado do Hands On (3 e 4) no item 2 de "Requisitos Funcionais" do documento — "Especificação da Solução de Dados".

Para conhecer os dados do canal do varejo físico abra o arquivo "Amostra de Dados - Trade", e para o e-commerce abra o arquivo de Log.

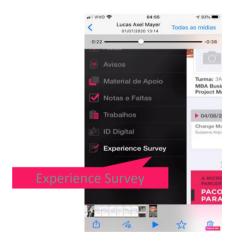
#### **VAMOS APLICAR?**



## Como foi a sua experiência com a da aula de FIMP MBA\* hoje?

#### Pelo aplicativo da FIAP

(Entrar no FIAPP, e no menu clicar em Experience Survey)



Pela Web



# Hoje foi o início da nossa jornada;)



https://www.linkedin.com/in/tassianarugoni



proftassiana.campos@fiap.com.br



Copyright © 2022 | Professora Tassiana Rugoni de Campos
Todos os direitos reservados. Reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento, é expressamente
proibido sem consentimento formal, por escrito, do professor/autor.

• • • + - +

. . . .

. . .

. . .

. .

.... +