### Guiabolso

# Como trouxemos inteligência para o app do Guiabolso

- 1 Arquitetura de machine learning & artificial intelligence
- 2 Integração do AI/ML com o backend

Integração do backend com aplicativo e experiência do usuário

#### **CHARACTERISTICS OF A**

### DIGITAL BUSINESS



Disrupting existing business operations



Blurring the digital and physical world



More influence of customers



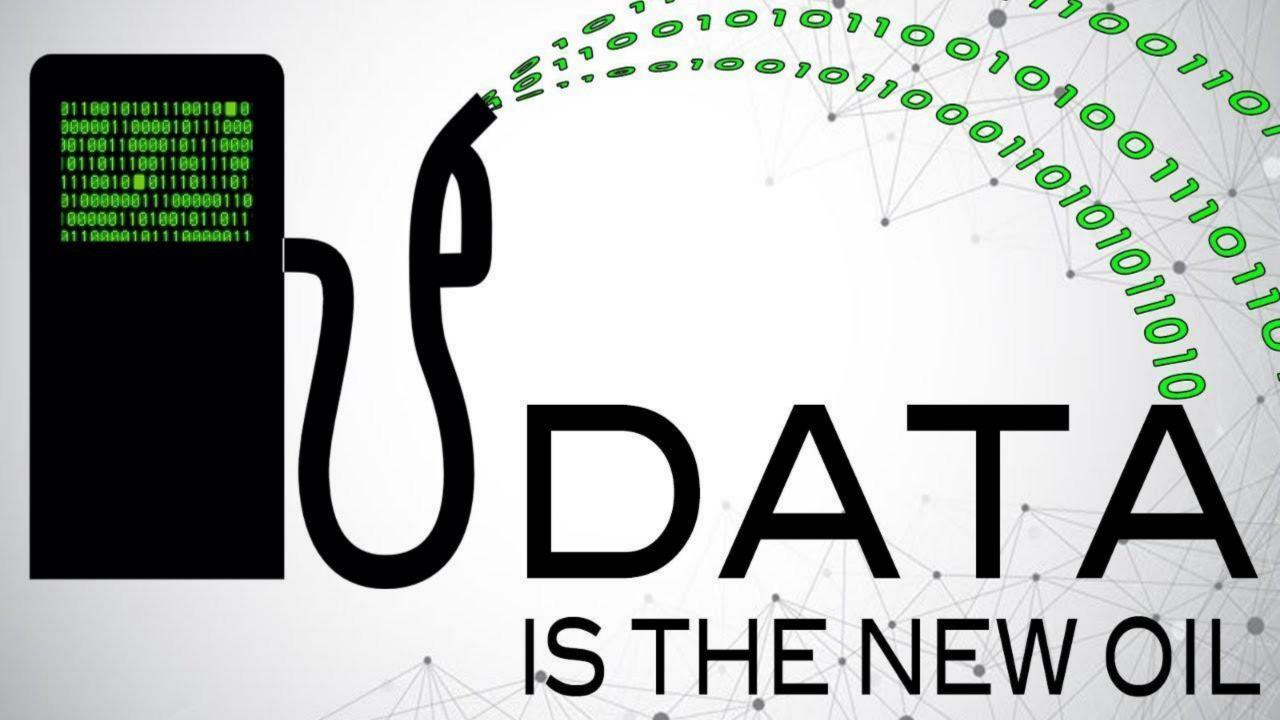
"Supermaneuverable" business processes



Agility, speed, scale, responsiveness



Combining people, business and physical world





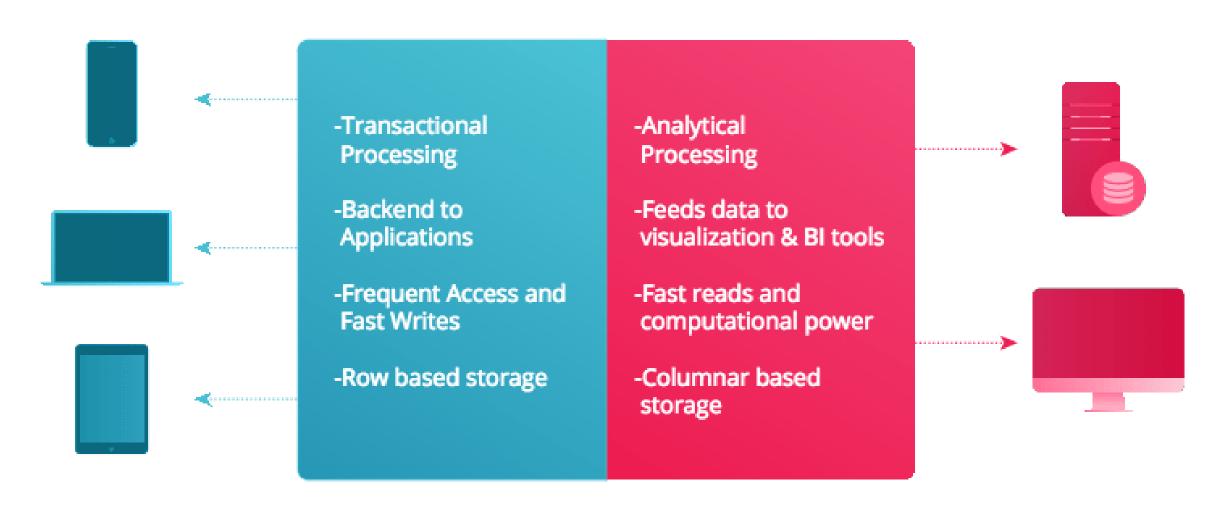
#### Data Driven Decisions



Data Processing Data Analytics Data Driven Decisions



#### **OLTP versus OLAP**





# 









X

VOLUME DATA SIZE VELOCITY

SPEED OF CHANGE

VARIETY

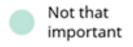
DIFFERENT FORMS OF DATA SOURCES VERACITY

UNCERTAINTY OF DATA

# Arquitetura de machine learning & artificial intelligence

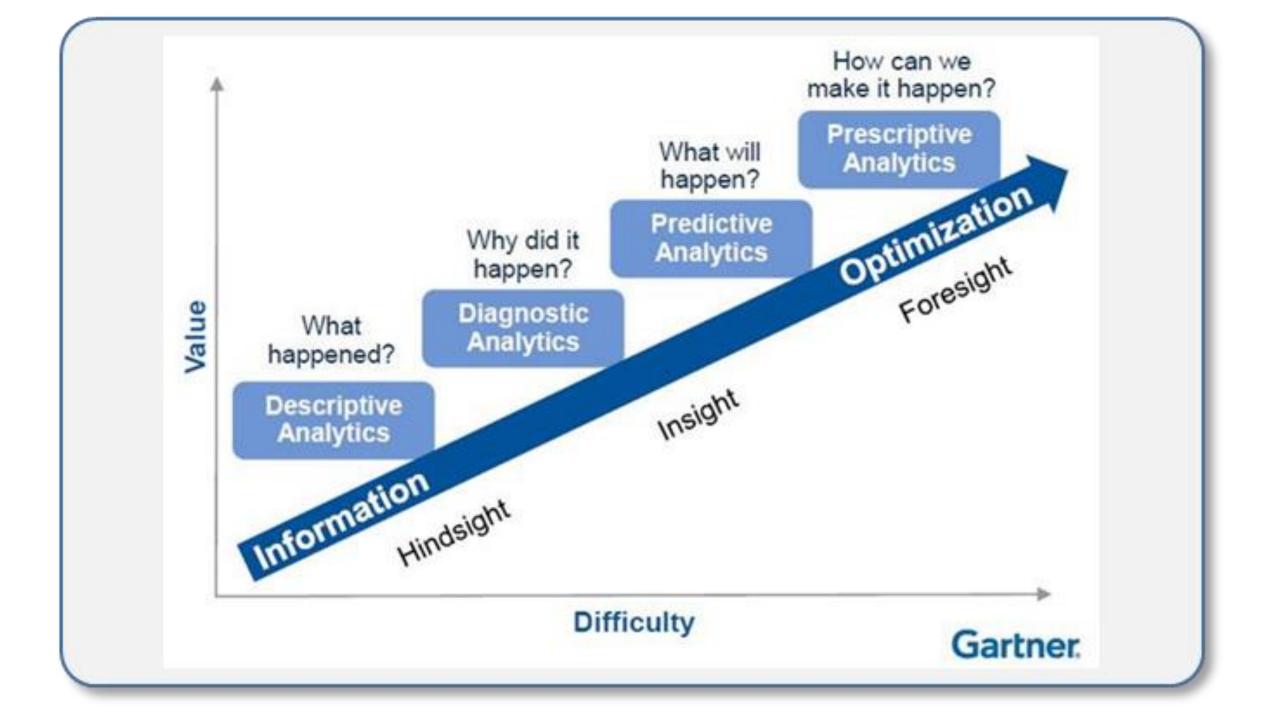


	Data Analyst	Machine Learning Engineer	Data Engineer	Data Scientist
Programming Tools				
Data Visualization and Communication				
Data Intuition				
Statistics				
Data Wrangling				
Machine Learning				
Software Engineering				
Multivariable Calculus and Linear Algebra				

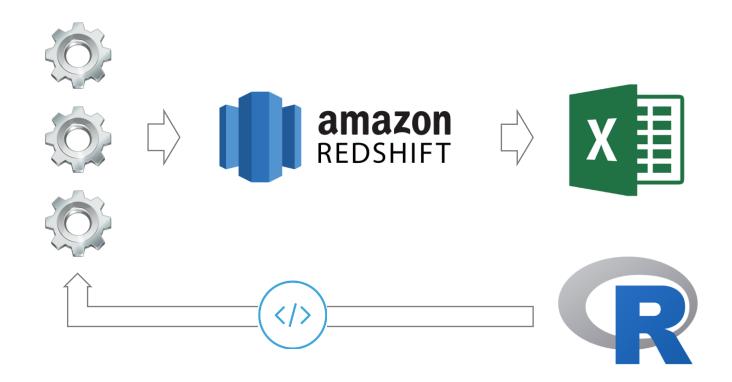




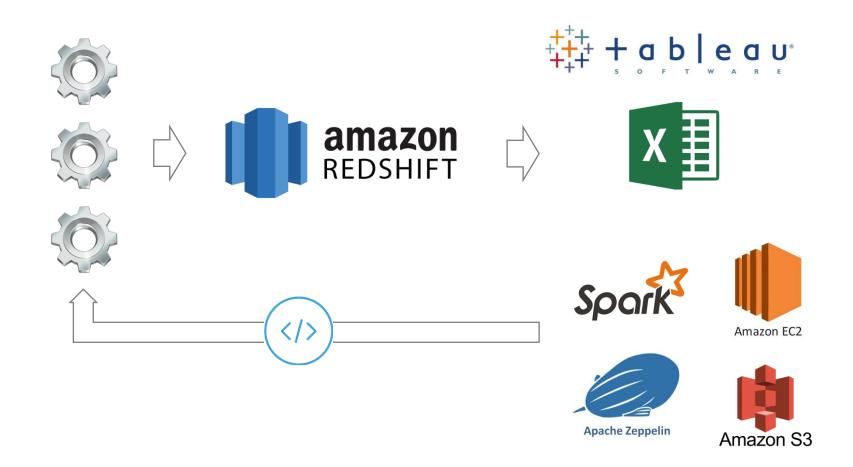




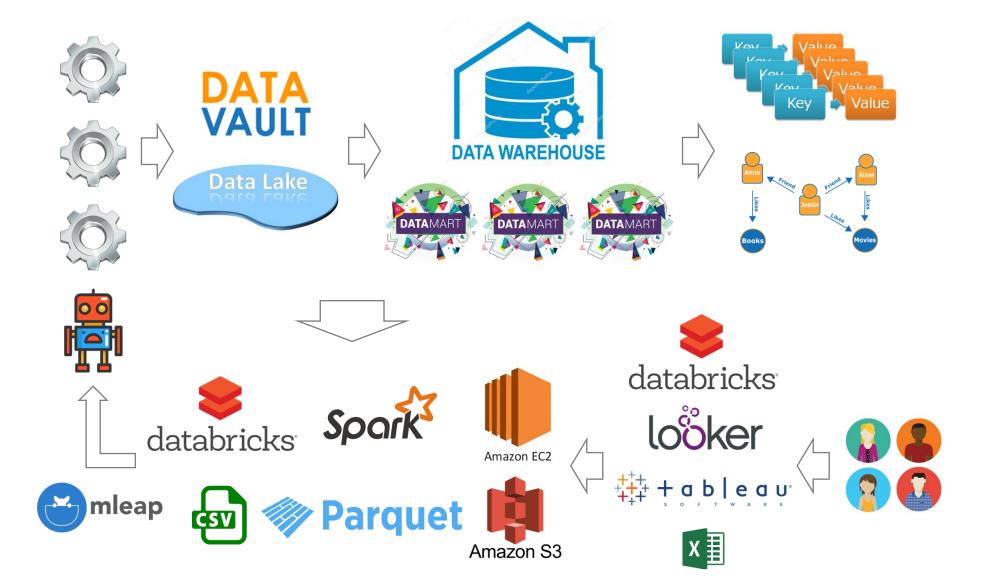
#### Arquitetura big data analytics v0



### Arquitetura big data analytics v1



#### Arquitetura big data analytics v2



#### Volume de dados

4,5 milhões de usuários

1,2 bilhões de transações

29 bilhões features

### Plataforma de propósito geral











## Múltiplas linguagens atendem vários perfis de usuários



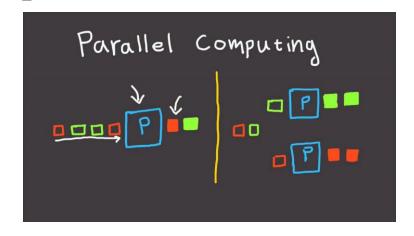




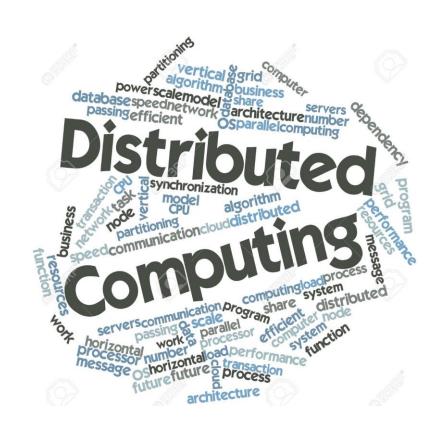




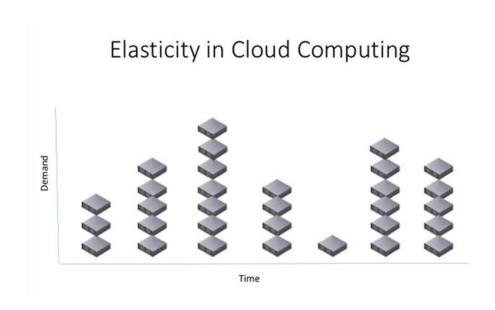
### Computação paralela e distribuída de alta performance

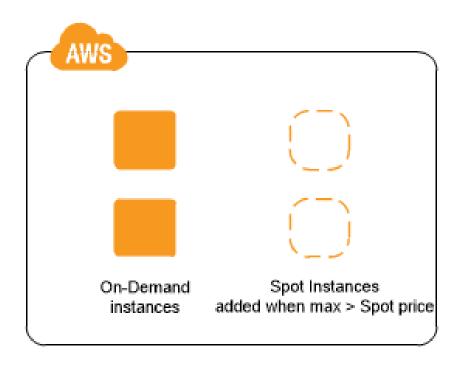






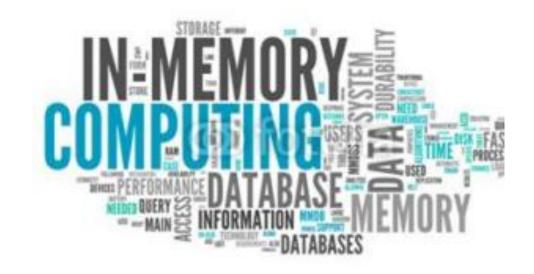
## Grande uso de auto scaling + instâncias spot



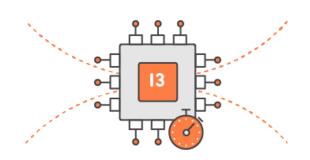


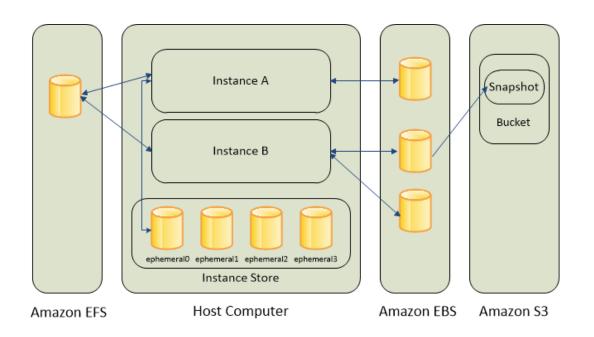
spark.databricks.enableAggressiveAutoscaling true

#### Grande uso de caching e in-memory

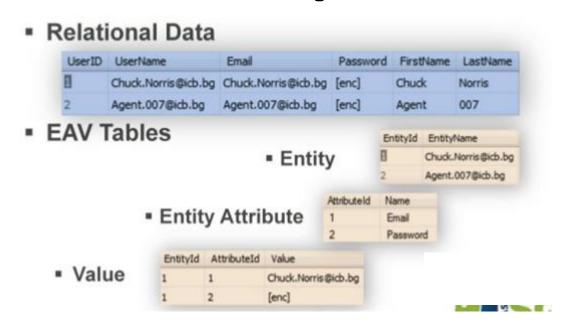


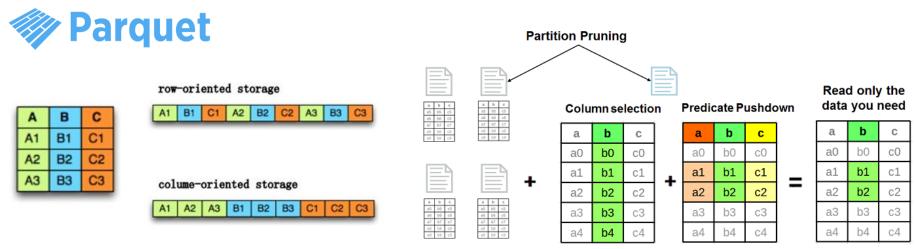
spark.databricks.io.cache.enabled true



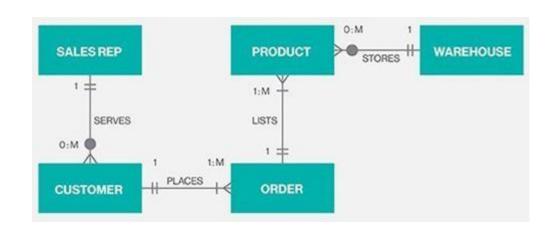


#### Shared feature store para ML

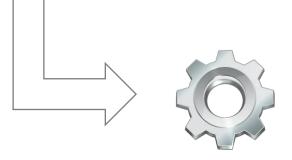




#### Automação da engenharia de features

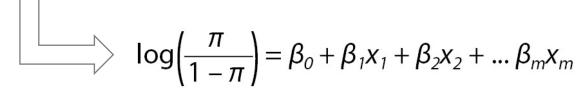


- Orientado a evento
- Conceito de "shared feature store"
- Dezenas de milhares de features



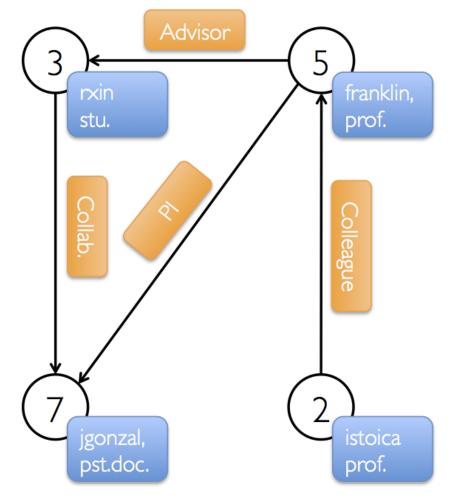
- Frequência
- Recência
- Valores
- Classes
- Estatísticas

Ex.: valor médio de transações nos últimos 90 dias por categoria e moeda



### Graph feature store para ML

Property Graph



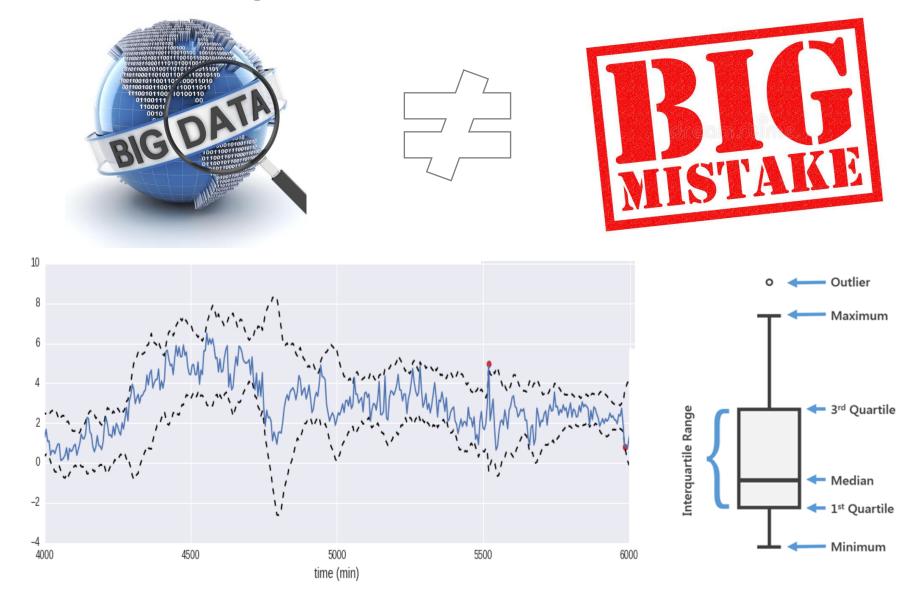
Vertex Table

ld	Property (V)	
3	(rxin, student)	
7	(jgonzal, postdoc)	
5	(franklin, professor)	
2	(istoica, professor)	

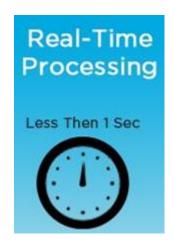
Edge Table

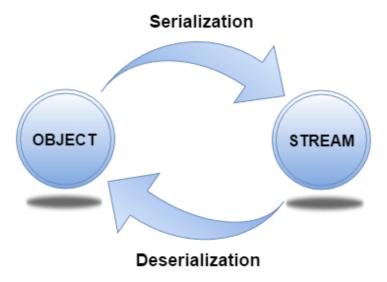
SrcId	Dstld	Property (E)
3	7	Collaborator
5	3	Advisor
2	5	Colleague
5	7	PI

#### Data anomaly detection



#### Deploy de modelos em produção









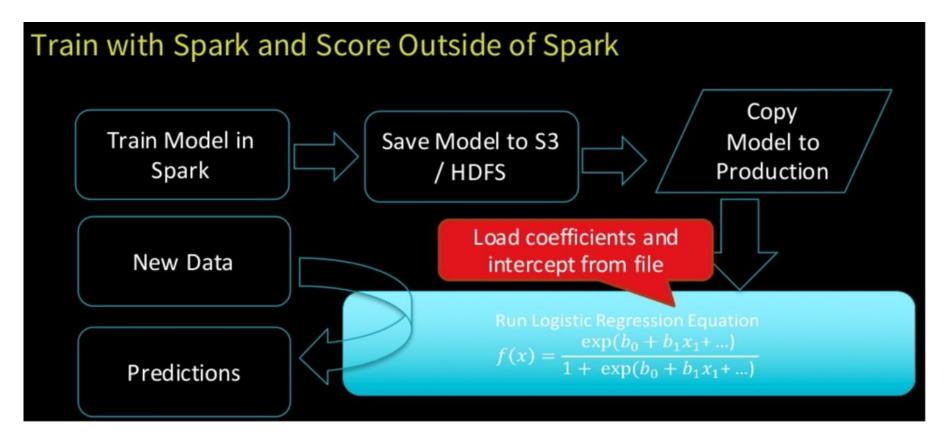








### Deploy de modelos em produção (cont.)

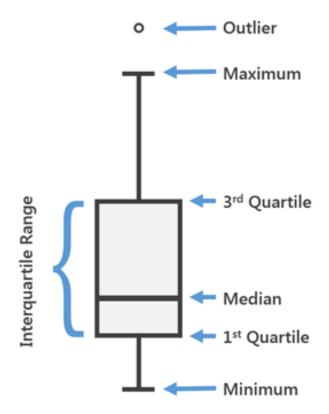


- Fácil de incorporar nos sistemas existentes
- Baixa latência e complexidade
- Baixo overhead

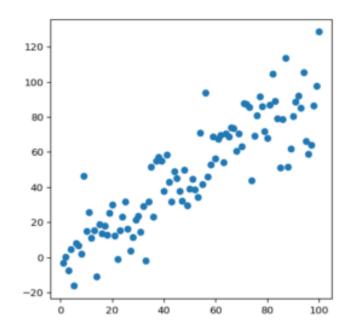
- Decision Tree Classifier
- Decision Tree Regression
- Logistic Regression
- Random Forest Classifier
- Random Forest Regression

#### Automação de análises estatísticas

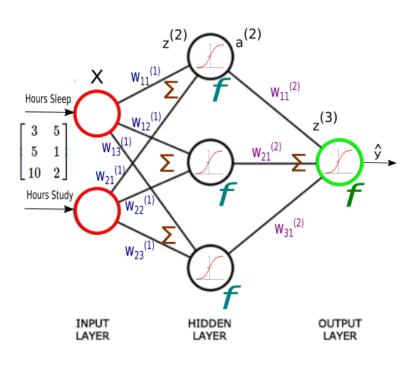




#### **Bivariate**



#### Multivariate



# Use case: credit scoring

# Atribuição de notas de acordo com a probabilidade inadimplência

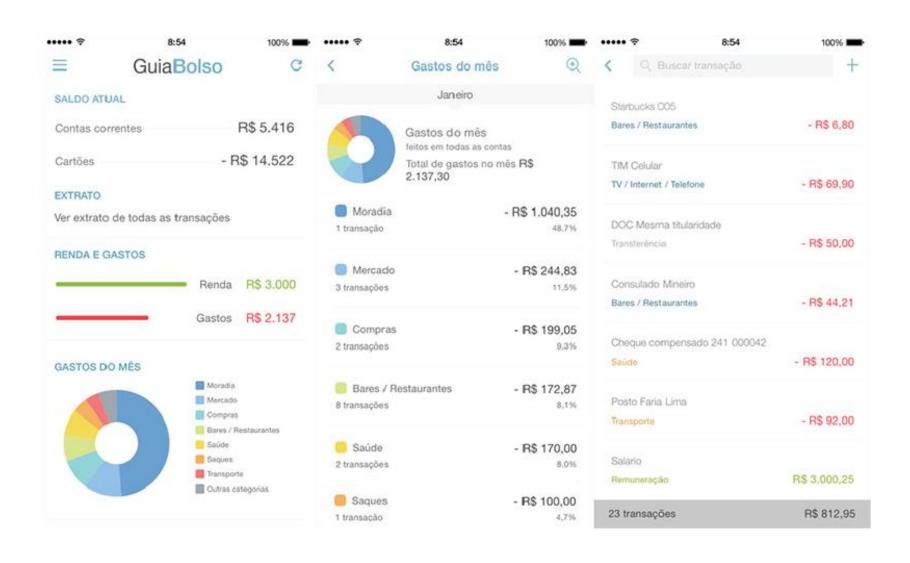


Fluxo na plataforma

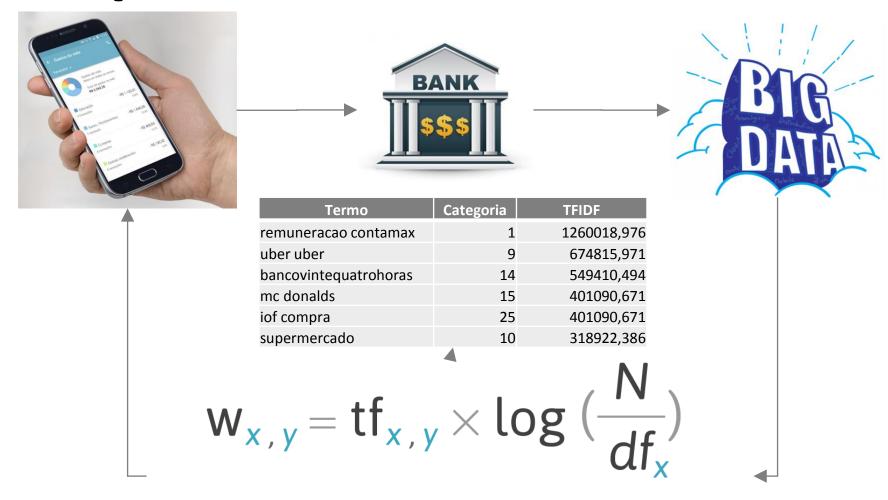


# Use case: categorização de transações

#### Categorização no aplicativo



#### Fluxo na plataforma



**TF-IDF**Term *x* within document *y* 

 $\mathsf{tf}_{x,y} = \mathsf{frequency} \; \mathsf{of} \; \mathsf{x} \; \mathsf{in} \; \mathsf{y}$ 

 $df_x$  = number of documents containing x

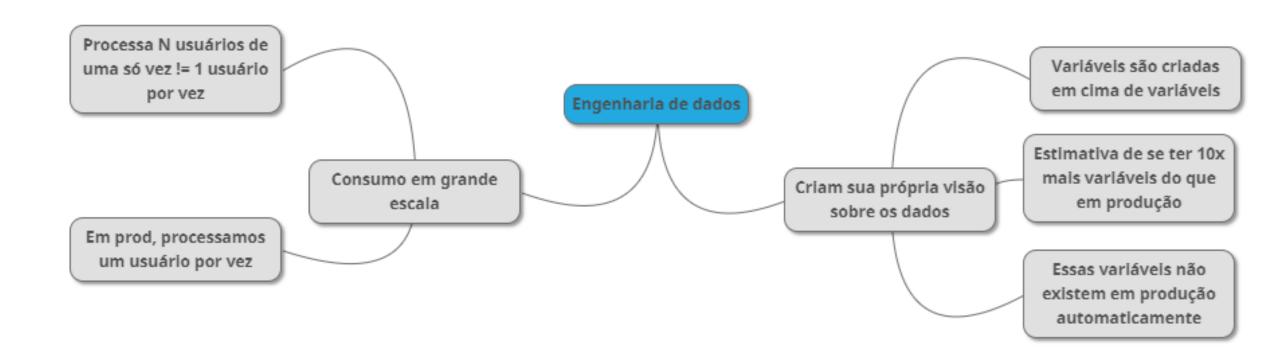
N = total number of documents

### Google Launchpad

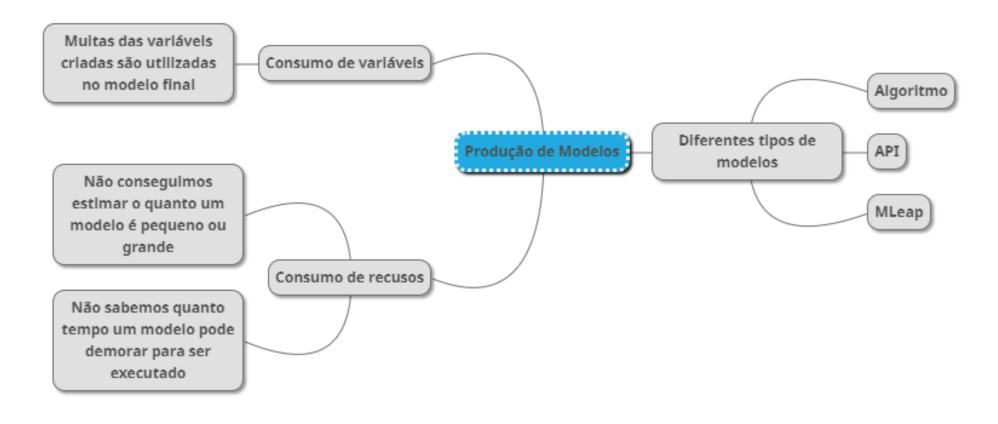


# Integração do Al/ML com o backend

## Como um backend dev encherga Al/ML no GB



## Como um backend dev encherga Al/ML no GB



# Como resolvemos até agora?

### Consumo de variáveis

- 1 Criamos cada variável manualmente no backend.
- Cada variável é criada em seu serviço responsável pelo domínio
- Traduzimos de pysql para sql/kotlin
- 2 Único ponto de consumo de variáveis
- Um sistema é responsável por centralizar as requisições de procura (GraphQL)
- Isolamento da parte de consumo de modelos com a plataforma
- 3 Criamos variáveis como uma foto dos sistemas naquela hora

### Como gerenciamos recursos

- 1 Rodamos os modelos em paralelo
- Deste modo, o tempo total de geração de modelos seria igual ao modelo mais lento
- Utilizamos um sistema de orquestração de W
- 2 Auto Scaling
- ECS na AWS

### Diferentes tipos de Modelos

- 1 Criamos handlers para cada tipo
- API
- Algoritmo manual
- MLeap
- Otimizado no Workflow
- 2 Utilizamos o mesmo esquema de input/output para cada modelo
- Variáveis chave/valor

# Integração do backend com aplicativo e experiência do usuário

# Meu app era simples... e agora?

### Vá por partes

### Se seu app era simples, não coloque previsão do futuro do nada

#### Siga um caminho lógico

- **1** Teste em algo menor, um bloco pequeno, um caso específico
- **2** Escale para ver a adesão, faça onboardings
- 3 Vá misturando ou, de alguma maneira, acostumando o usuário

### Primeiro testamos somente na home

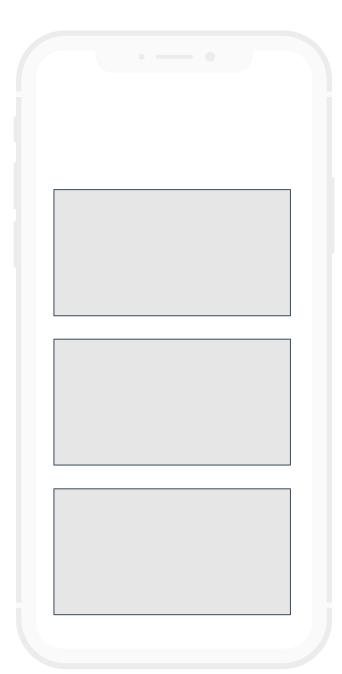
Tivemos que construir uma estrutura de builders para interpretar dinamicamente o conteúdo e entregar uma experiência diferente para cada card sem ter que apelar para webview

#### Começamos no IOS

Não precisávamos parar vários times, pois temos apps nativos

## Depois, fizemos 3 cards

A ideia de criar um conceito de card e foco no reaproveitamento ajudou a escalar

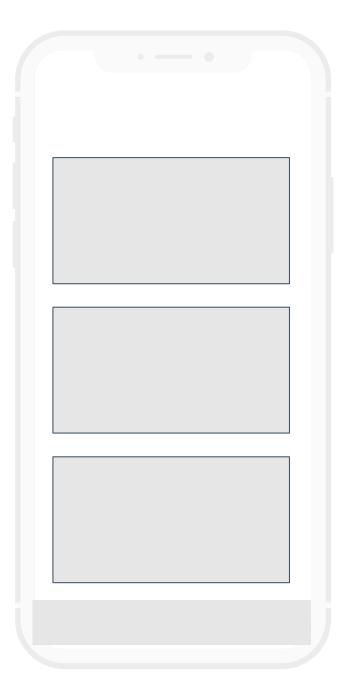


#### Conteúdo

Mais difícil do que tecnologia é gerar conteúdo

## Enfim, uma aba GUIA

Só depois que nos sentimos confortáveis com o modelo, saímos para experimentação com uma tela exclusiva para o guia



#### **Android**

Foi nesse momento que acionamos um time de Android

# Só é smart se parece smart

### IA/ML erra

Legal, categorizei, mas tá errado... coloquei um card que não é sua cara... te dei uma oferta caída

#### Dê autonomia pro usuário

- **1** Tenha sempre uma forma de dar input
- 2 Se puder, torne o erro uma forma de mostrar que liga pra ele
- 3 Quando recomendar algo que talvez não seja a melhor, deixe opções

## Deixamos claro que não deu

Quando não conseguimos selecionar uma categoria para o usuário, a gente entrega a experiência de pendência

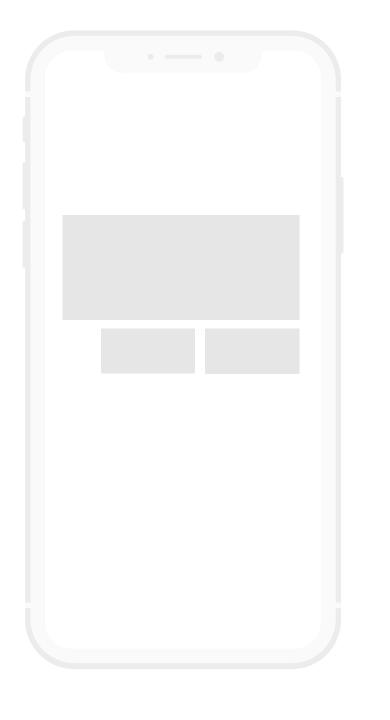
Pendente de categorização

#### Animação

Demos um caminho fácil para recategorizar

### Feedback do guia

No guia, você pode dizer se achou aquela informação relevante, assim, conseguimos te entregar algo personalizado não só pela inferência mas pelos seus gostos



#### Verbal

Não adianta ter um bruta sistema de inteligência... sua linguagem deve encaixar com o propósito Evento, even...to

### Invista para coletar eventos

Lembre-se que para validar algo você precisa de dados e para ter dados... vai ter que capturar

#### Capture todos os eventos possíveis

- 1 Invista tempo, esforço, pessoas para garantir consistência e qualidade
- 2 Sai caro... sai muito caro... ler, receber, guardar
- 3 Lembra daquela ferramenta de CRM? Bom, talvez não resolva

# Coleta de eventos in house

#### Fizemos nosso próprio engine de eventos

Nós usávamos uma ferramenta e ela não nos atendia, optamos por algo manual e até simples



Não fazemos fila, a gente trabalha online com eventos



Usamos nosso próprio protocolo



Graças ao Clean Architecture foi mais fácil substituir o legado



Foi trabalho braçal o esforço para migrar e alinhar todos os eventos

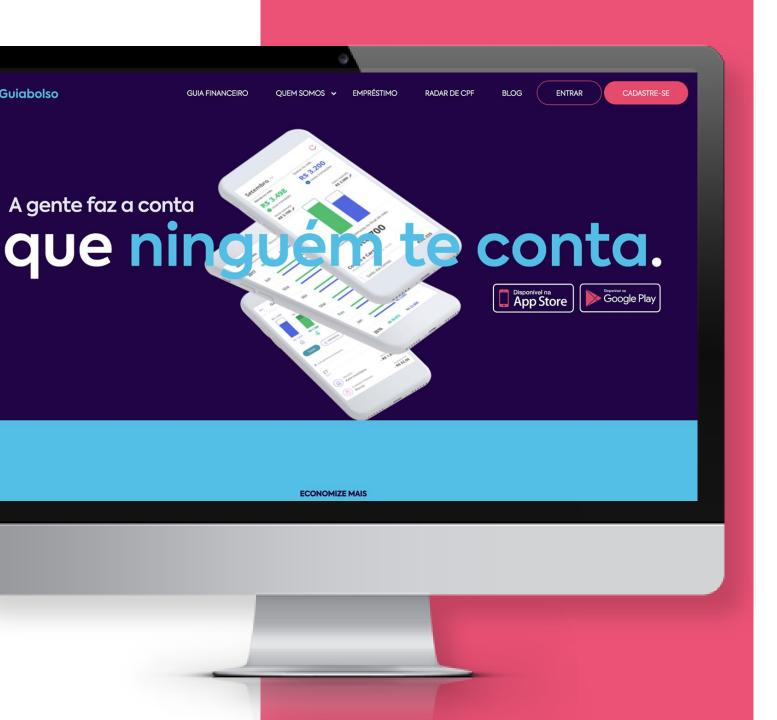
# Real-time ou batch

## Ou gasta em status ou gasta em loader

Se você decidir usar batch, seu usuário vai ter que ter visibilidade... se usar real-time, vai ter que ter loader

#### As vezes pra impressionar é importante pesar as prioridades

- 1 Se colocar o processamento no loading, seu app vai parecer lento
- 2 Se colocar em batch, o usuário vai ter que ter um status das info
- 3 Se colocar em real-time... lembre, internet no Brasil não é das melhores



# Perguntas? Sugestões? Críticas?

Thiago Reis
thiago.reis@guiabolso.com.br
www.linkedin.com/in/thgreis