

# Introdução a Data Science e ao ambiente Python





### **Professor**



### Anderson Cordeiro

#[UFRJ] Doutorado em Informática Análise de Redes Complexas

**#[Globo] Cientista de Dados Sr.**Gato Mestre - Cartola FC

**#[UERJ] Mestre em Modelagem Computacional** Matemática Aplicada e Computação Científica

- # Analista de Sistemas
- # Especialista em Infosec/Pentest
- # Python/Django Developer





















### Manda um oi

- Teams
- linkedin.com/in/andercordeiro/
- github.com/andersoncordeiro
- pyratalab.org/pyrata/andersoncordeiro/
- andcordeiroc@gmail.com
- 22 99875 7047



### Nossas aulas

- Interação
- Falar com pessoas
- Interrompa SEMPRE
- 7:12
- Aprender Fazendo
- Tudo faz sentido

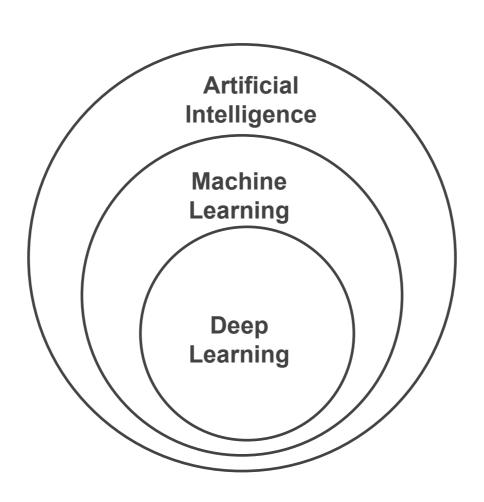


### **Algumas ferramentas**

- Colab (Jupyter)
- Github
- VSCode / PyCharm / Spyder
- Criando o ambiente perfeito

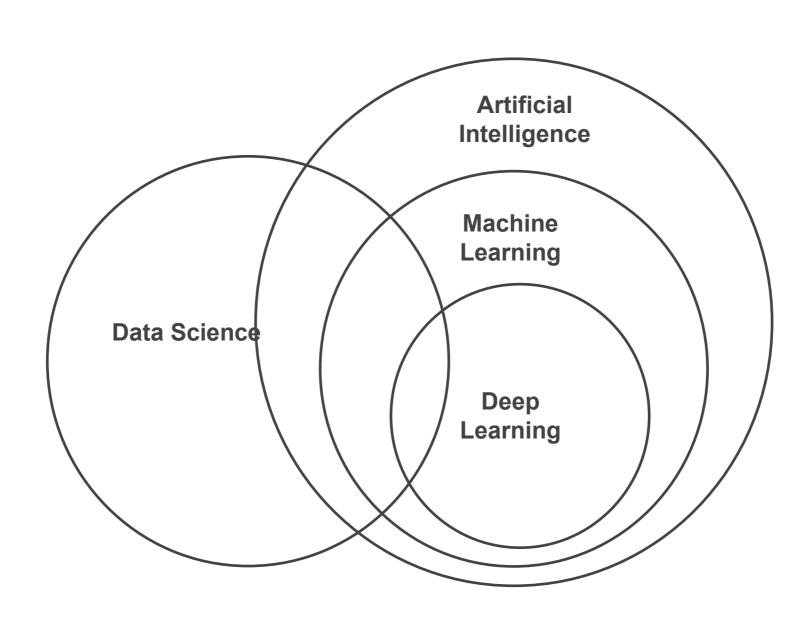


### Onde estou?



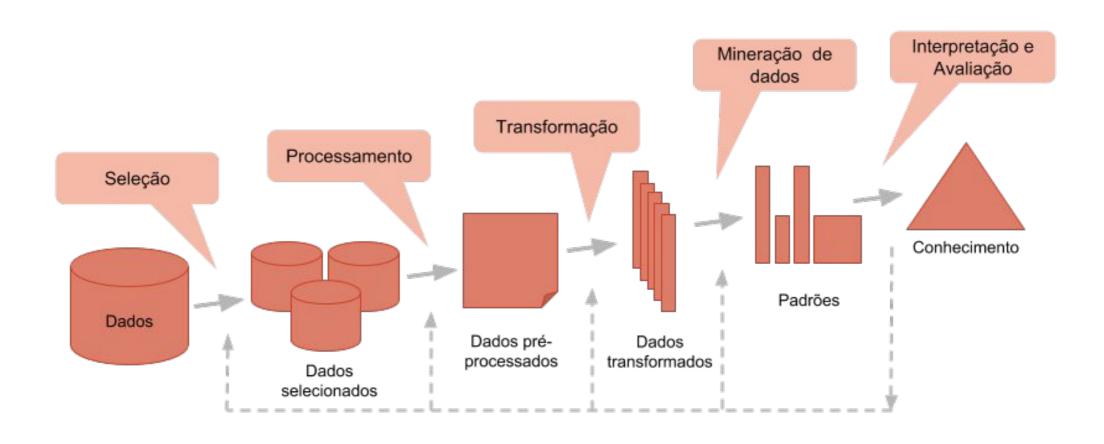


### Onde estou?





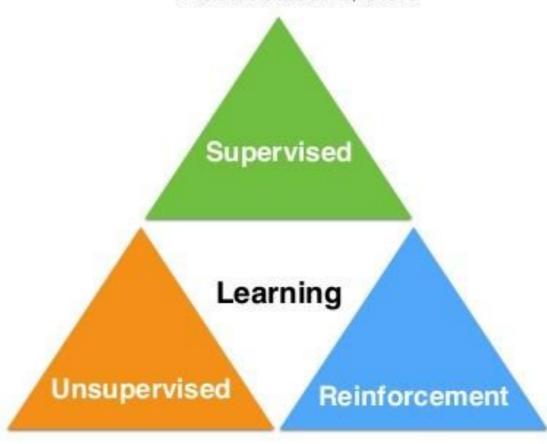
### **KDD**





# **Aprendizado**

- · Labeled data
- · Direct feedback
- · Predict outcome/future



- · No labels
- · No feedback
- · "Find hidden structure"

- Decision process
- · Reward system
- · Learn series of actions



# Aplicações ML

- Uber Preço dinâmico
- Magazine Luiza Preço dinâmico
- Quinto Andar Calculadora de Aluguel
- Nubank Análise de Crédito
- Netflix Recomendações Personalizadas



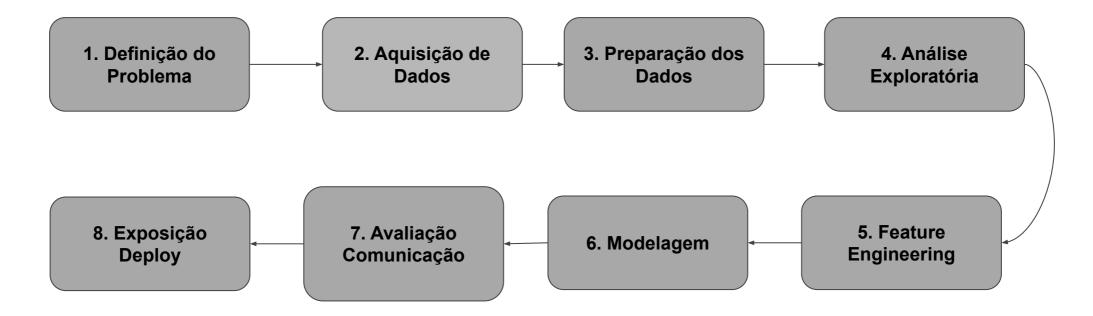
# Aplicações DL

- Google Google Translate
- Android Pesquisa por voz
- Facebook Reconhecimento facial
- SkinVision App Câncer de Pele
- My Heritage Colorização de Fotos



### Fluxo de Trabalho

### versão 1





# Definição do Problema

- Quais dores quero resolver?
- Não conheço o problema?



### **Análises**

- **Descritiva**: O que aconteceu?
- Diagnóstica: O que está acontecendo?
- **Preditiva**: O que pode acontecer?
- **Prescritiva**: O que precisamos fazer?



# Aquisição de Dados

- Definição da coleta de Dados
- Data estruturados e n\u00e3o estruturados
- Arquitetura de dados

-



# Preparação dos Dados

- Campos com formatos incompatíveis
- Dados nulos
- Valores absurdos



# **Análise Exploratória**

- Análises exploratórias
- Comportamento dos dados
- Outliers
- Respostas para questionamentos
- Novas perguntas



# **Feature Engineering**

- O que são as features?
- Quais as mais importantes?



# Modelagem

- Aplicação do modelo
- Ajuste de parâmetros



# Avaliação e Apresentação

- Métricas de avaliação
- Storytelling
- Data Viz
- Dashboards
- Pílulas



# **Deploy**

- Disponibilizar para uso
- Produto



### **GIGO**

### "Garbage in, garbage out"



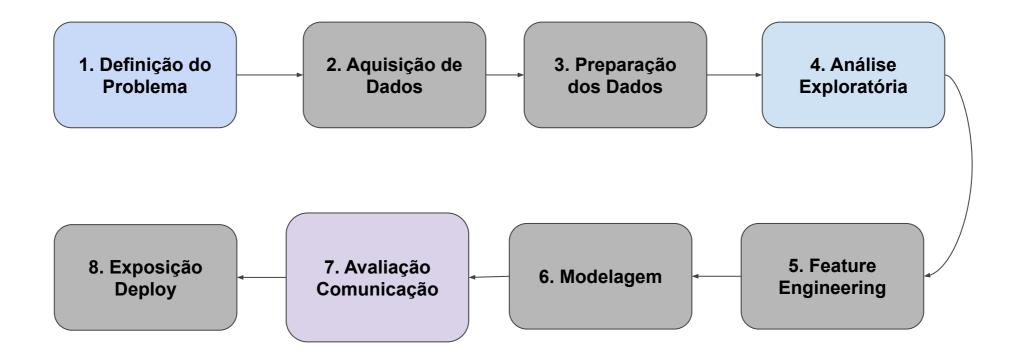


### **Carreiras**

- Engenharia de Dados
- Análise de Dados
- Ciência de Dados

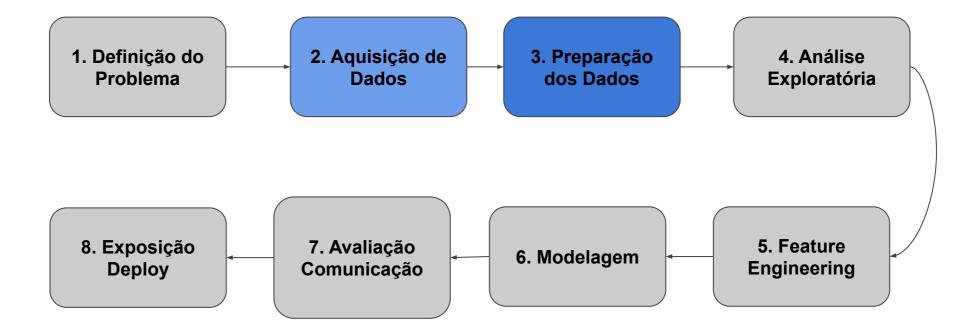


### **Análise de Dados**



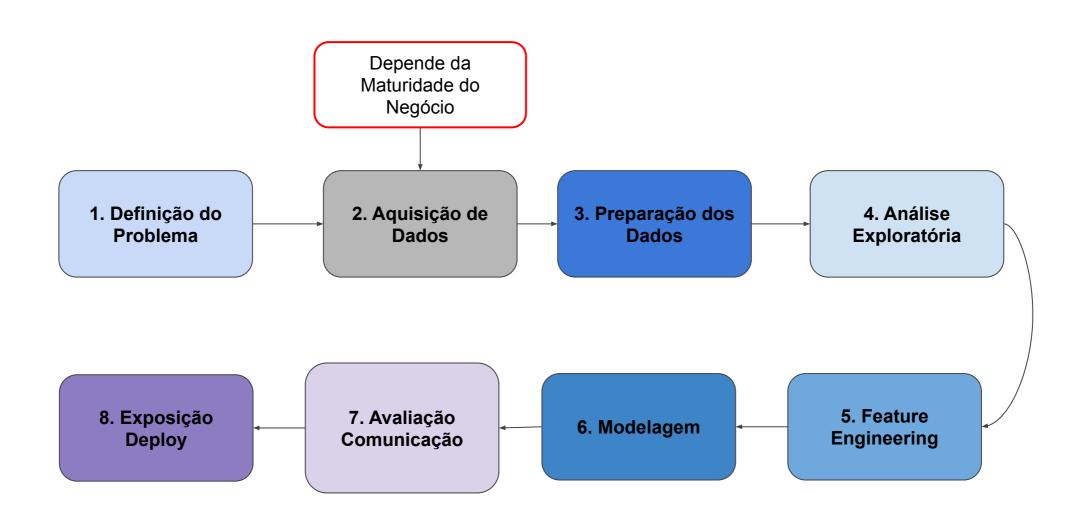


# Engenharia de Dados





### Ciência de Dados





# E Big Data?





# Nunca esqueça

# O que faz um cientista de dados?



# Ciência.





### Nunca esqueça

"Sem dados você é apenas mais uma pessoa com uma opinião"

Wiliam Deming



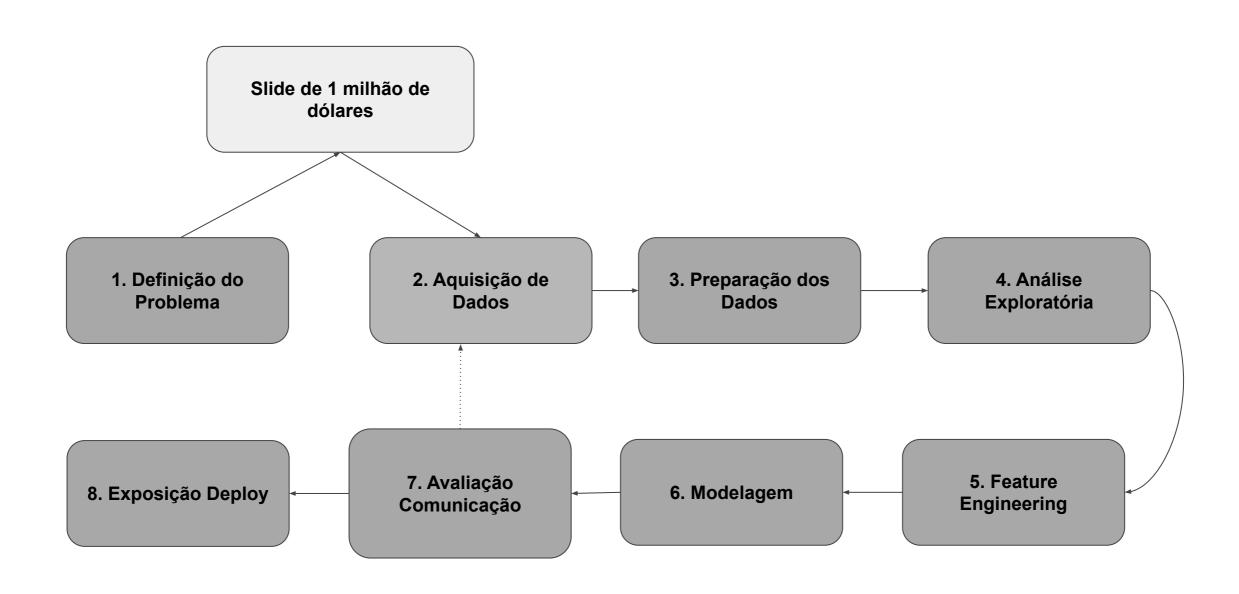
### Este slide vale 1 milhão de dólares

### Antes de começar qualquer coisa:

- Conheça o problema
- Pesquise o que já foi feito
- Encontre o estado da arte
- Descubra os desafios e oportunidades



### Fluxo de Trabalho Inteligente





Uma empresa de e-commerce fechou seu balanço do ano e deseja estimar qual será o faturamento do ano seguinte se baseado no crescimento executado somado ao esperado.



Uma empresa de marketing digital realizou no mês passado, uma campanha de lançamento de um novo produto e precisa entender como foi a performance dessa campanha.



Uma empresa que atua no mercado de ações deseja maximizar os retornos de aplicações, identificando quais ações têm maior probabilidade de ser rentáveis.



Em uma reunião semanal, o gestor da área, utilizando o dashboard de controle percebe que o número de vendas da semana foi muito superior das anteriores. Ao analisar melhor o dashboard, percebeu que foi realizada um grande evento de promoção gerente novos clientes que tinham um ticket médio elevado.



### Imprima essa lista

- Leia
- Questione
- Produza
- Comunique
- Documente
- Conecte-se



#### **Portfólio**

- Linkedin
- Medium
- FastPages

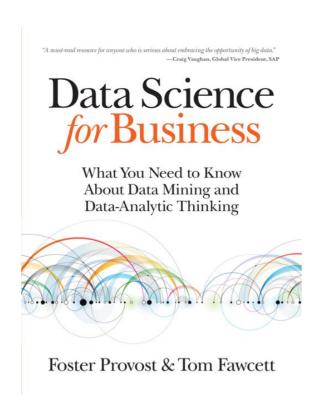


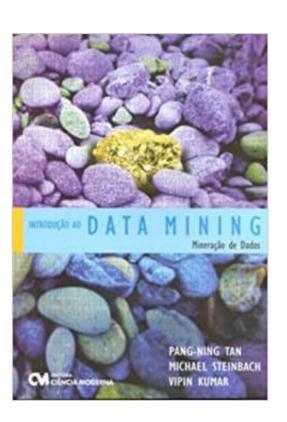
# Repositórios

- Github
- Kaggle
- Notebooks
- Projetos Open



# Bibliografia







# Uma rápida visão do mercado





Fonte: Cappra Institute

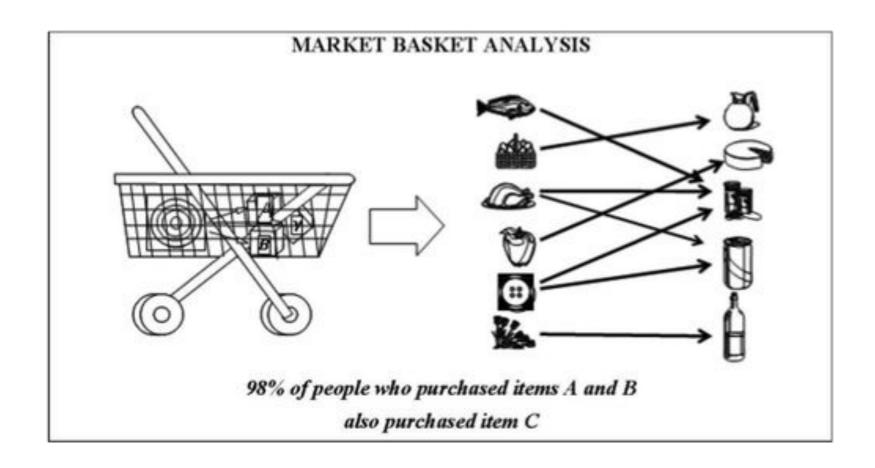
<u>Data-driven precisa ser cultura e não um projeto.</u>



#### Questionamentos

- Tenho dados suficientes?
- Dados confidenciais
- Capacidade de processamento
- Armazenamento

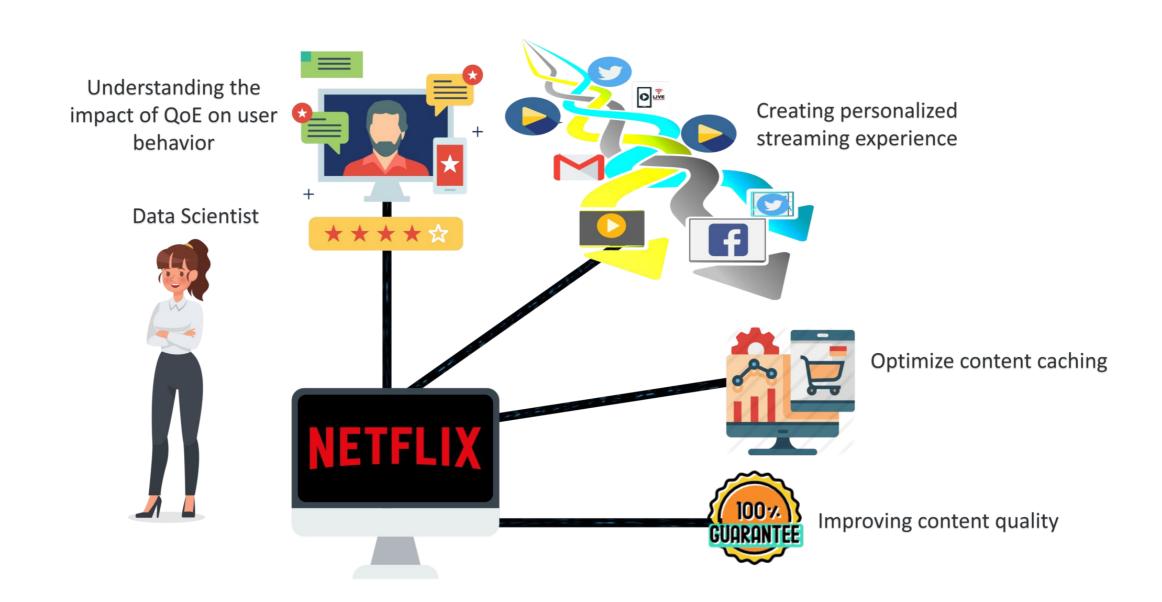




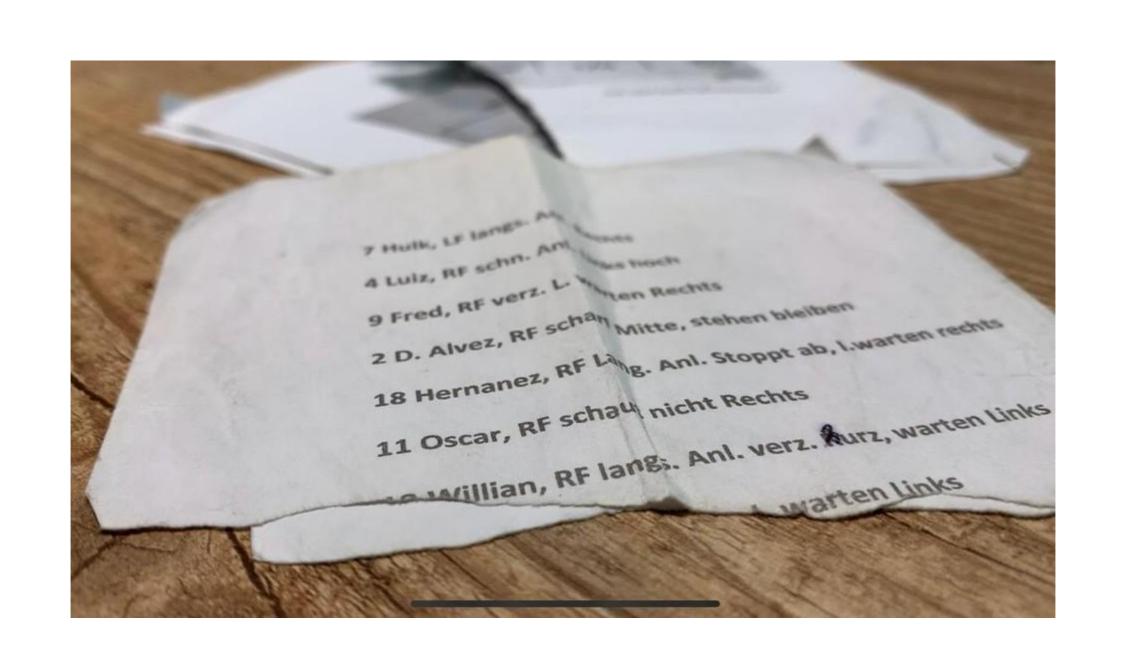




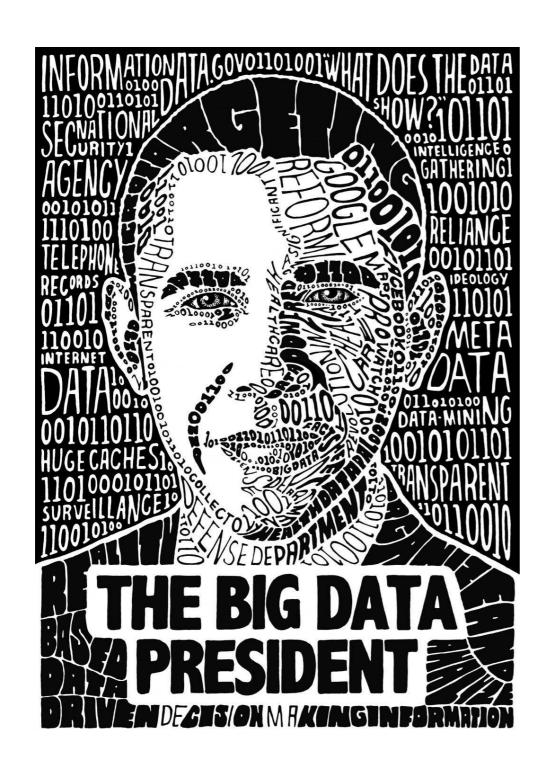
















### Algoritmos supervisionados





# Algoritmos Não-supervisionados



Unsupervised ML algorithm









# Aprovo ou nego um crédito consignado de R\$2.000,00?

#### Risco de Crédito

| Idade                                     | 24           |  |  |  |
|---|--------------|--|--|--|
| Profissão                                 | Engenheiro   |  |  |  |
| Renda Mensal                              | R\$5.000,00  |  |  |  |
| Gênero                                    | Masculino    |  |  |  |
| Anos no emprego                           | 2            |  |  |  |
| Anos na mesma residência                  | 12           |  |  |  |
| Gastos no cartão de crédito no último mês | R\$1.800,00  |  |  |  |
| Total de investimentos                    | R\$20.000,00 |  |  |  |
|   |              |  |  |  |
| Total de crédito anterior                 | R\$0         |  |  |  |



Identificar números escritos à mão



#### Classificar e-mails como SPAM

- Sinalizar na caixa de entrada se um e-mail é ou não é spam.
- Reconhecer assuntos comuns de SPAM.
- Blacklist



- A partir dos seus critérios você pode construir regras para cada um desses problemas e então seguir essas regras para cada novo e-mail, novo cliente, etc.
- Você constrói essas regras com base na sua experiência de negócio ou nas experiências passadas por especialistas no negócio.
- Por exemplo:
  - Se assunto "ganhe 1 milhão" então SPAM
  - Se assunto "vitamina muda vida" então SPAM



#### Questão

# Como fornecer essa experiência para a máquina?



#### Uma boa resposta

Apontando **atributos** (features) e identificando os **padrões**.



#### **Diferentes Abordagens**

| Idade                                     | 24           |  |  |  |
|---|--------------|--|--|--|
| Profissão                                 | Engenheiro   |  |  |  |
| Renda Mensal                              | R\$5.000,00  |  |  |  |
| Gênero                                    | Masculino    |  |  |  |
| Anos no emprego                           | 2            |  |  |  |
| Anos na mesma residência                  | 12           |  |  |  |
| Gastos no cartão de crédito no último mês | R\$1.800,00  |  |  |  |
| Total de investimentos                    | R\$20.000,00 |  |  |  |
|   |              |  |  |  |
| Total de crédito anterior                 | R\$0         |  |  |  |

- Concede crédito?
  - Sim ou Não
- Nível de Risco:
  - o [0 a 5]



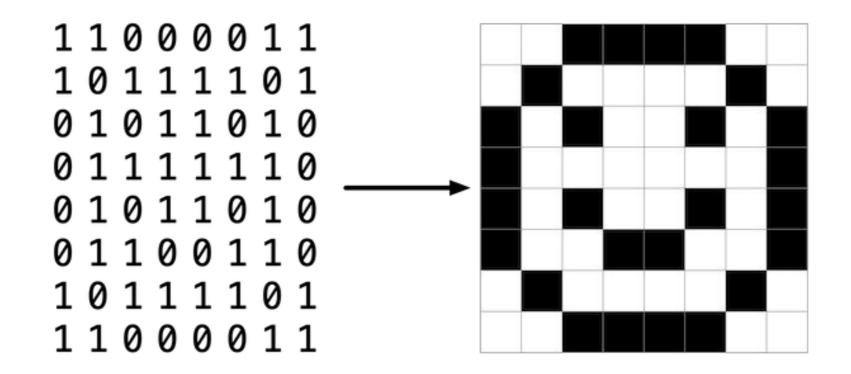
#### **Características Textuais:**

 Frequência de palavras em mensagens classificadas como spam ou não spam.

|       | george | you  | hp   | free | !    | edu  | remove |
|-------|--------|------|------|------|------|------|--------|
| spam  | 0.00   | 2.26 | 0.02 | 0.52 | 0.51 | 0.01 | 0.28   |
| email | 1.27   | 1.27 | 0.90 | 0.07 | 0.11 | 0.29 | 0.01   |



#### **Imagens e Similaridade**





# Similar não é igual





# Segmentação







#### **Diversas Fontes**

- Bancos de Dados
- Dispositivos de IOT
- Arquivos
- Apis
- Web
- ...



#### **Algumas Ferramentas**

































# Linguagens de Programação







#### De 0 a 5:

#### O qual confortável você está com:

- Python
- Estatística



#### Mão na Massa

