



A sua base começa aqui!

Seja Bem-vindo(a) ao Curso:





Para Cientistas de Dados.



Agenda



Sua Base Começa Aqui.



Instrutores

Nossa Equipe de Líderes.



O Que é a DSA

Concheça um Pouco Sobre a DSA.



Metodologia

Apresentação da Nossa Metodologia de Trabalho.



Módulos

Apres<mark>en</mark>tação dos M<mark>ódulos d</mark>o Curso.

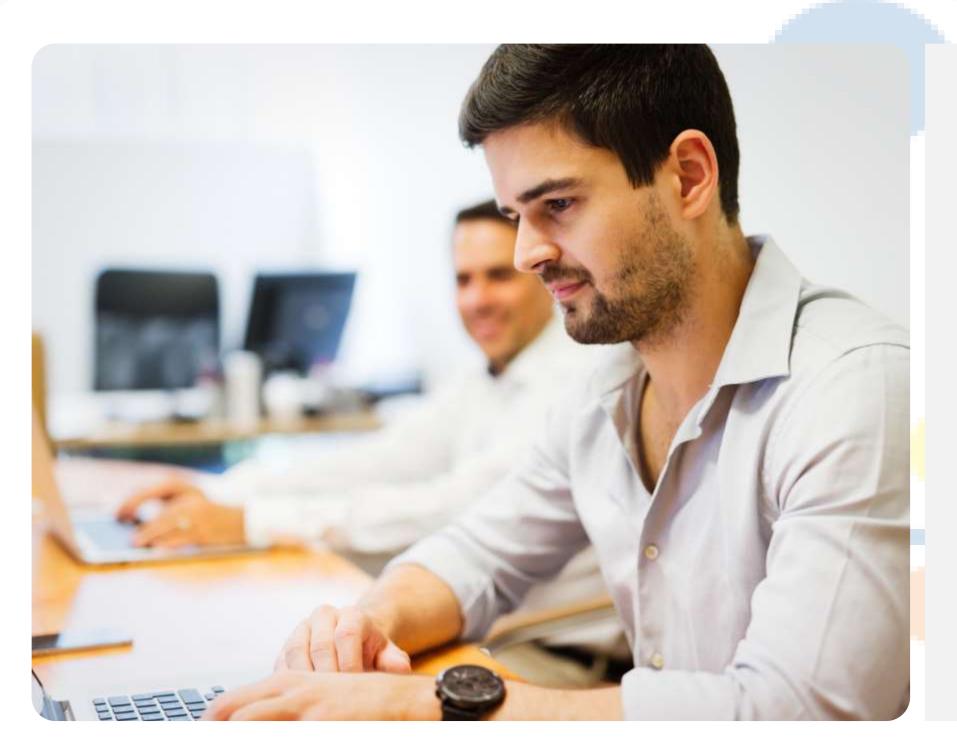


Avaliação Final

Avaliação Final do Curso e outros assuntos.



Nossa Academia





A Data Science Academy (DSA) é um portal de ensino online especializado em Big Data, Machine Learning, Inteligência Artificial, Desenvolvimento de Chatbots e tecnologias relacionadas.

Nosso objetivo é fornecer aos alunos conteúdo de alto nível por meio do uso de computador, tablet ou smartphone, em qualquer lugar, a qualquer hora, 100% online e 100% em português.

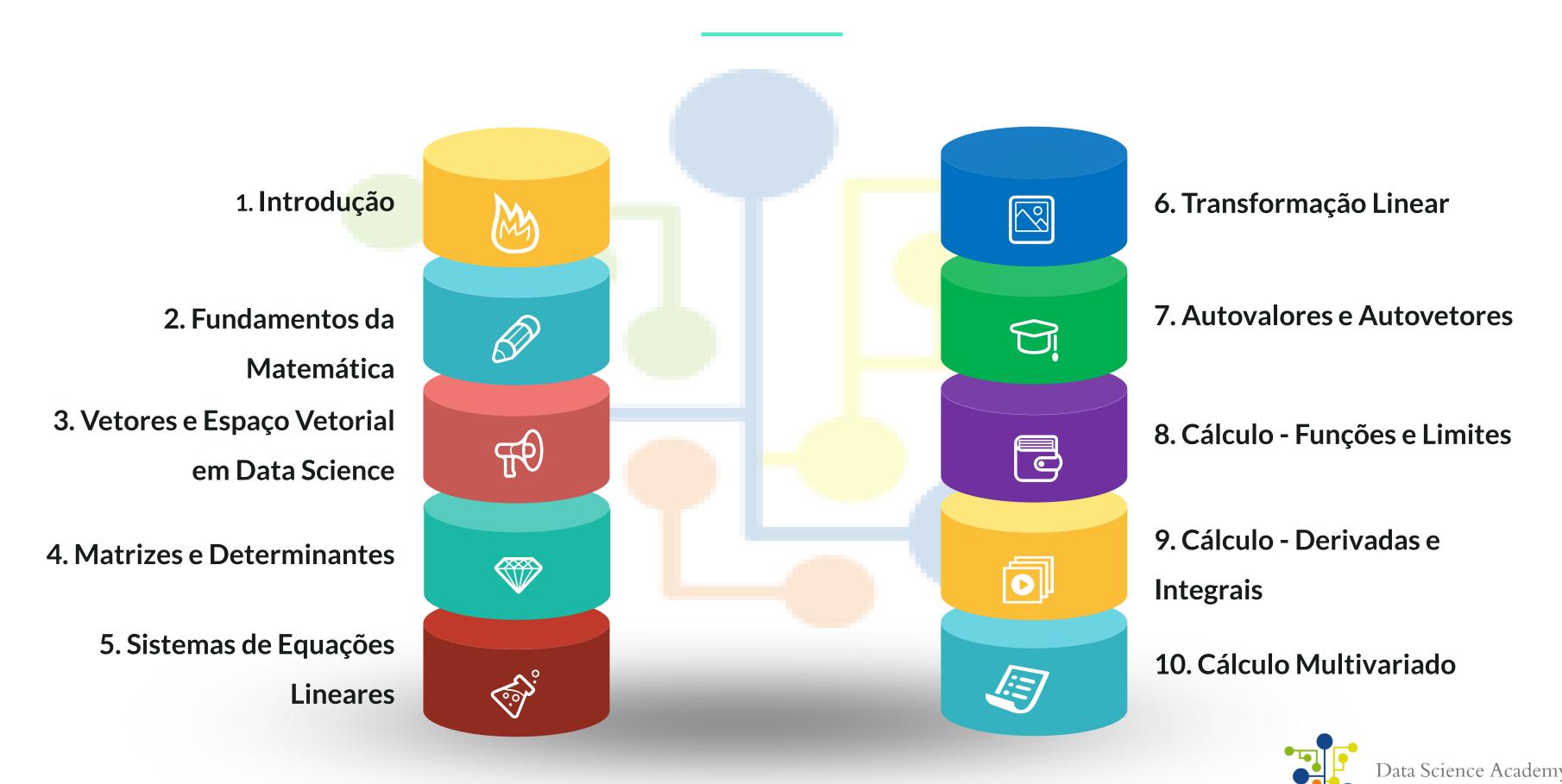
Data Science Academy - Localização

No Brasil e no Mundo

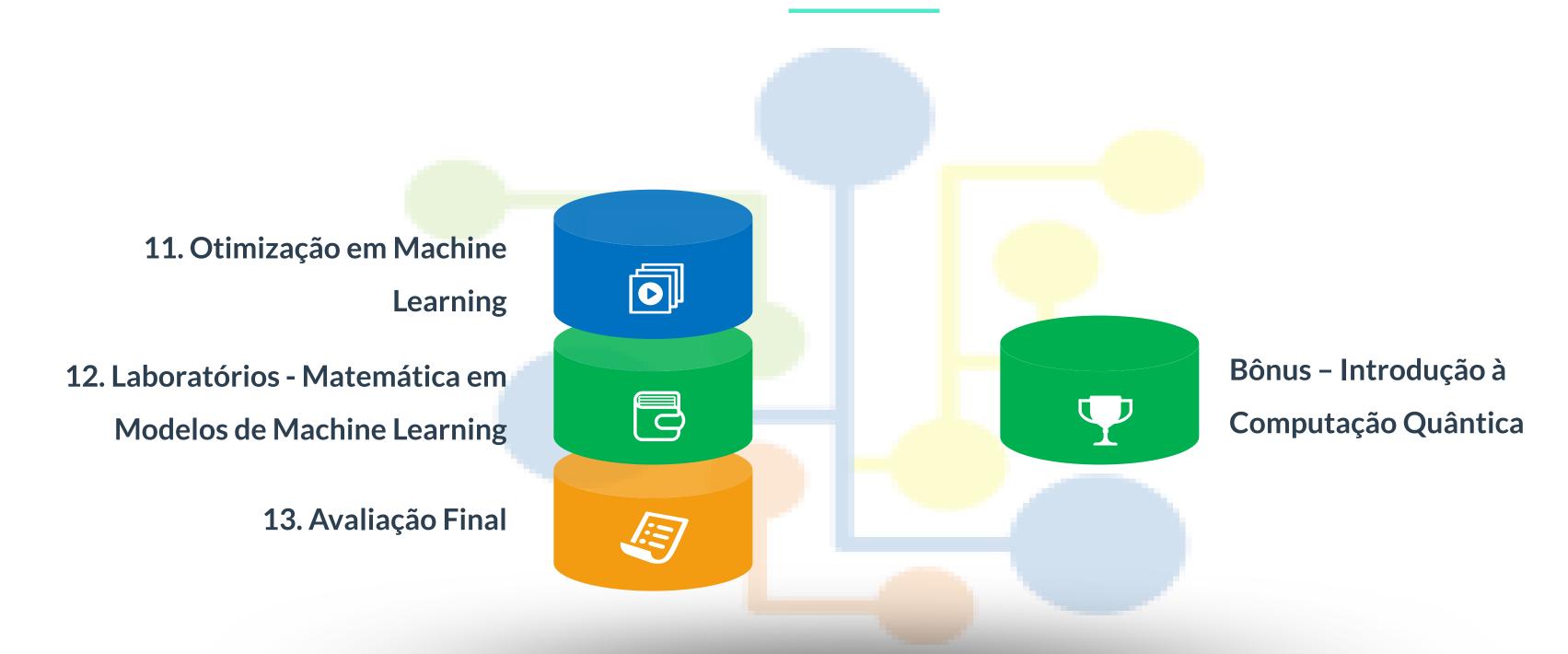




Módulos do Curso



Módulos do Curso

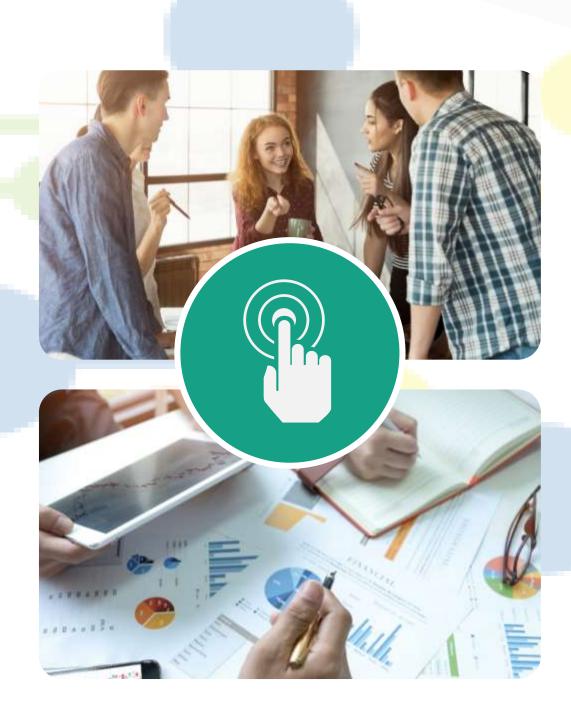




Pré-requisitos

Muita Vontade de Aprender

Noções Matemáticas de Ensino Médio



Disposição

Humildade









Participaçã o Prática Dinamismo



Troca de Experiência Objetividad





Materiais de Aprendizagem



Aulas em Vídeo

Exposição teórica sobre o conteúdo.



Exercícios Práticos Linguagem Python



Estudos de Caso Métodos de resolução de problemas reais



Mini-Projetos e Projeto

Para testar seu conhecimento.



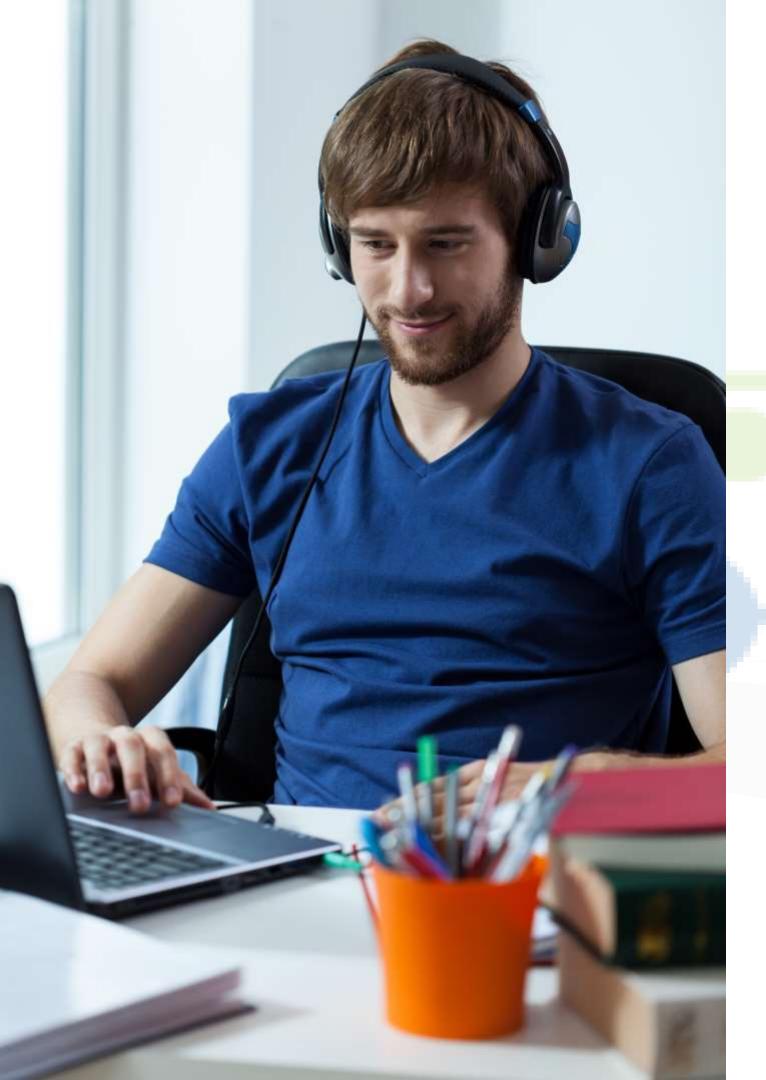


Projeto

Construção de um Algoritmo de Machine Learning a partir do Zero







O Que Esperamos de Você?

3 a 4 horas de Dedicação Semanal

Leitura do Material E-Books e Material Complementar

Realizar os Exercícios Práticos e Quizzes ao Final dos Capítulos

Bibliografia – Leia Bibliografia Adicional e Links Úteis

Interação - Utilize nossas App's e Interaja no Fórum do Curso

Divirta-se e Aprenda!



Avaliação Final





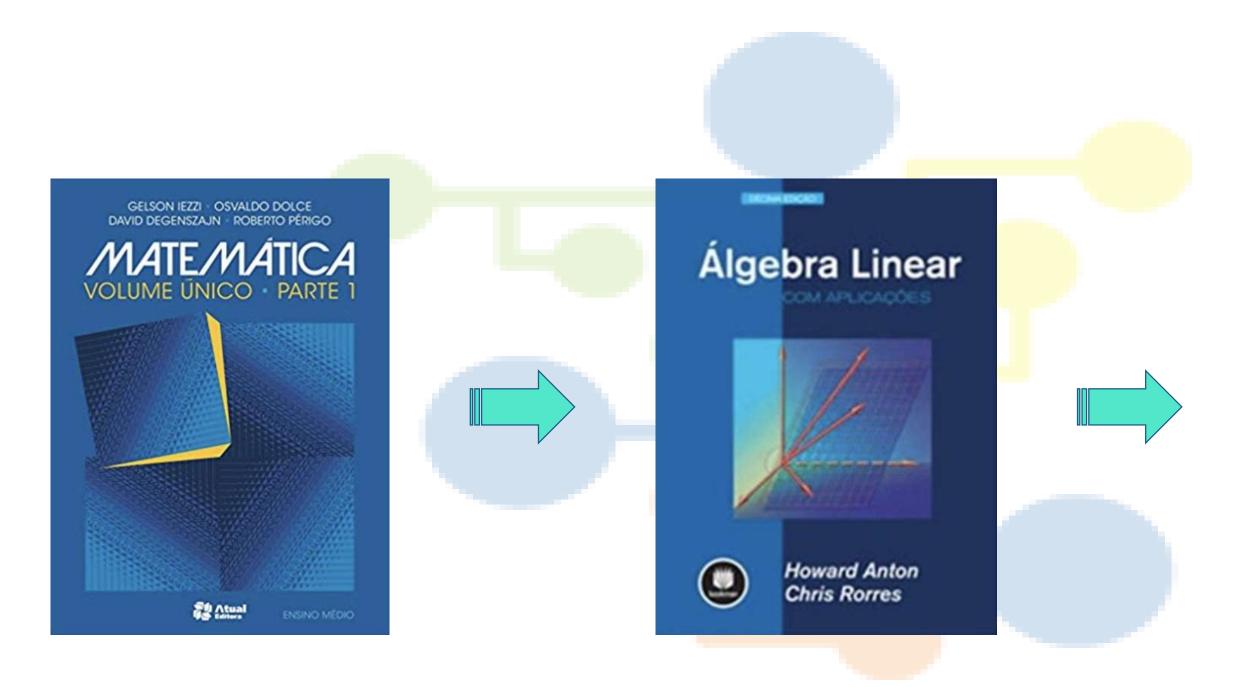
50 Questões

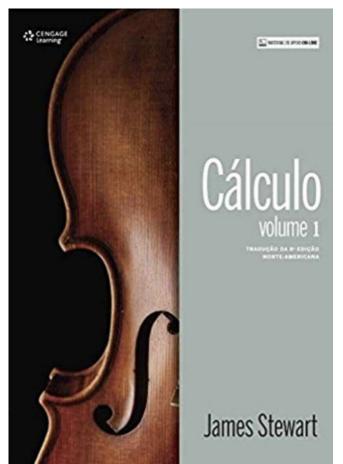


70% Aproveitamento



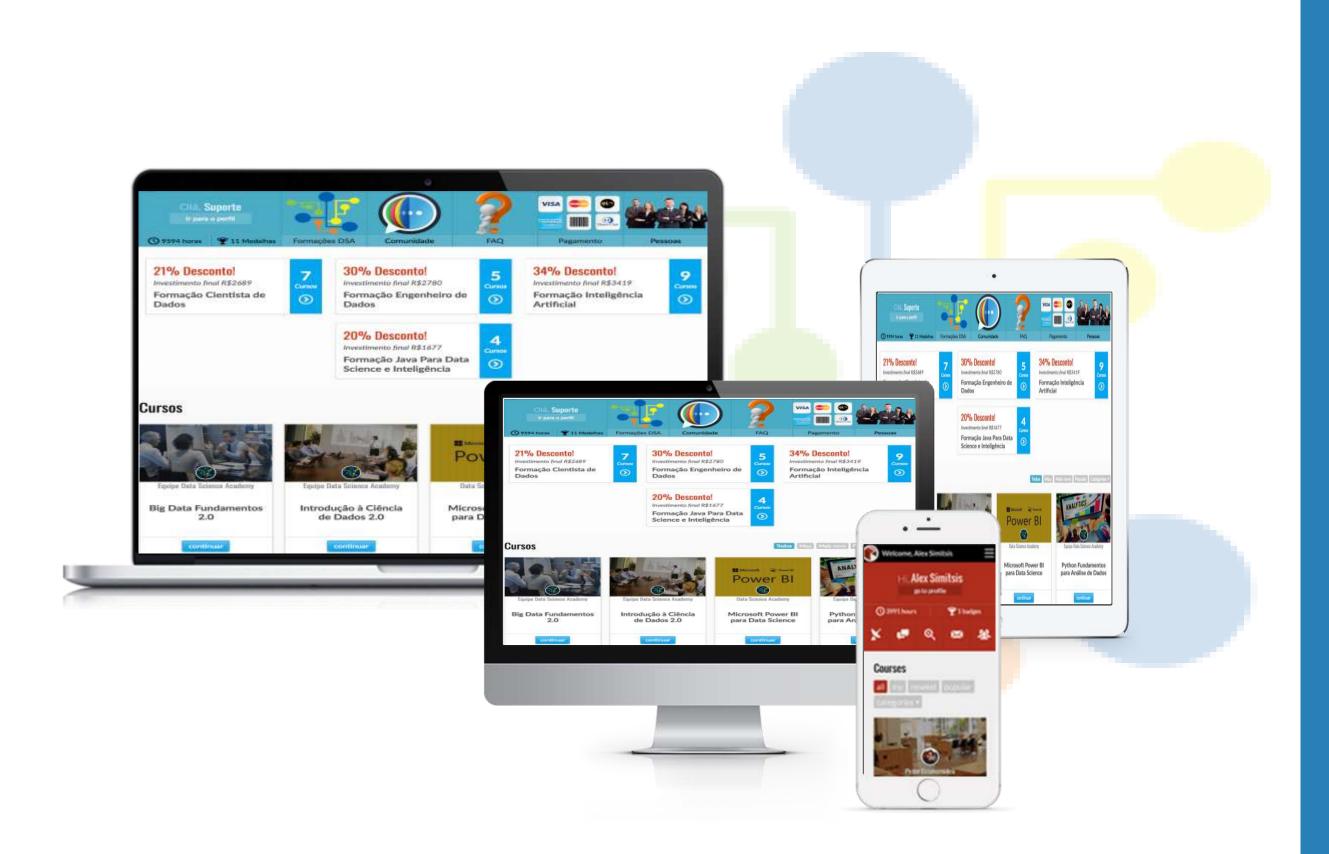
Bibliografia Sugerida







APP's Gratuitas







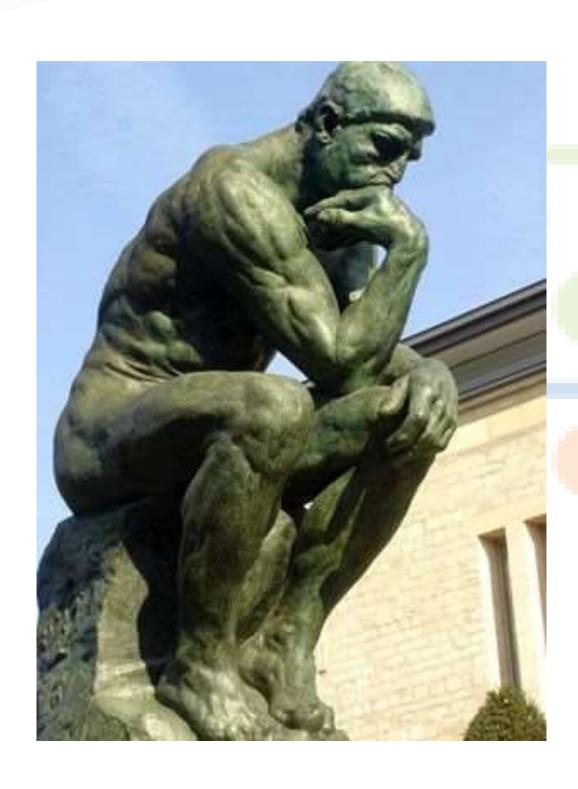
Compartilhe Seu Certificado de Conclusão









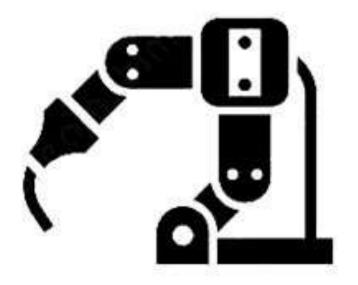


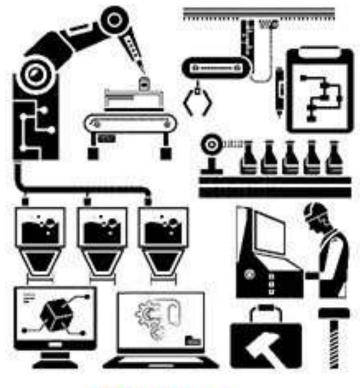
Por que você está estudando Matemática?











-18th Century

19th Century

20th Century

Today

Industry 1.0

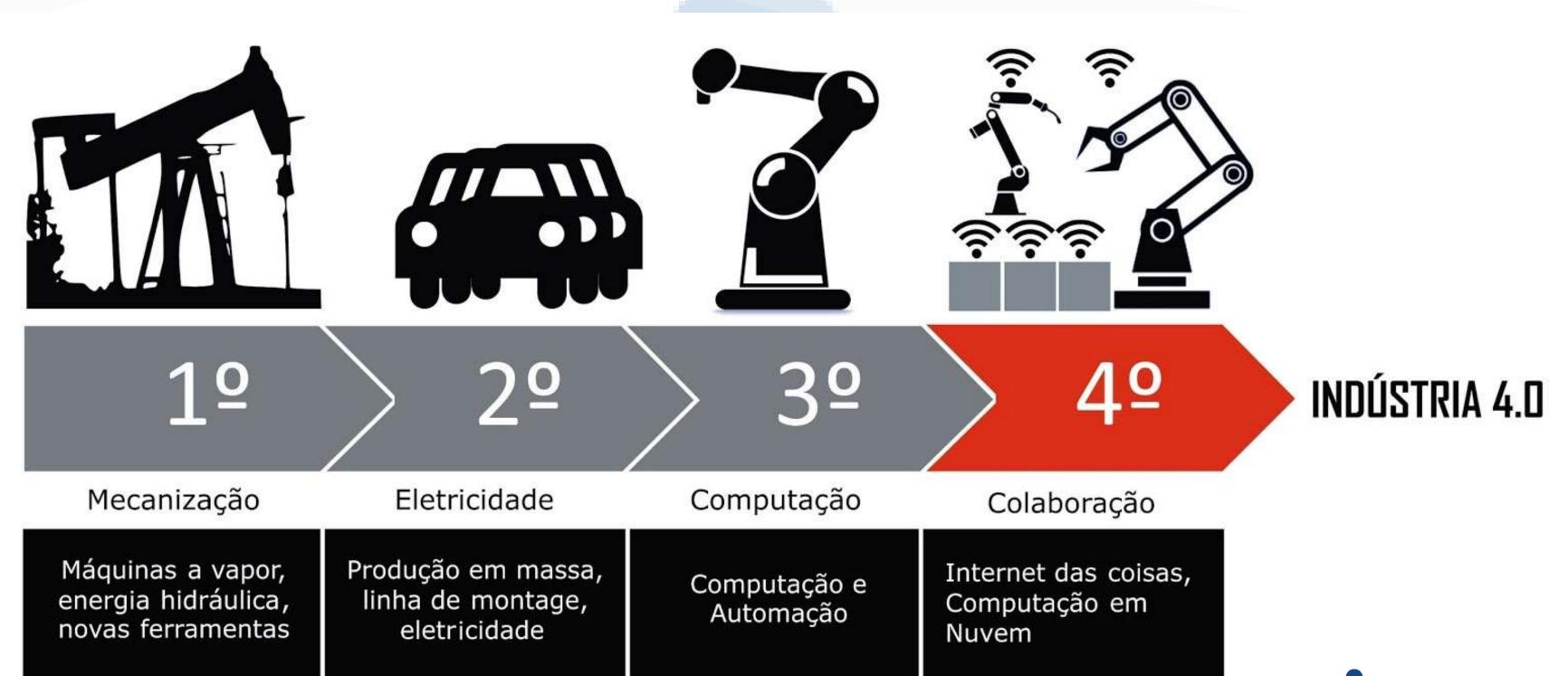
Máquinas mecânicas movidas a vapor Industry 2.0

Linha de produção, produção em massa, engeria elétrica Industry 3.0

Automação Industrial, PLC, CNC, Robôs, uso da Eletrônica Industry 4.0

Produção Inteligente e IoT, Computação nas Nuvens, Big Data.







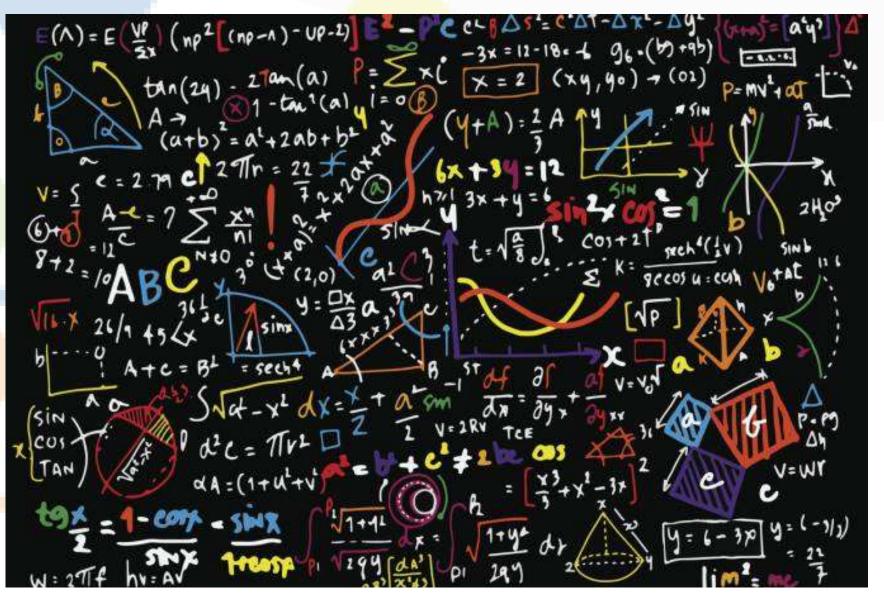
Big Data, Internet das Coisas (IoT), Machine Learning, Inteligência Artificial, Robótica e Automação estão nos levando a uma quarta revolução industrial?



Machine Learning e Inteligência Artificial tem um papel fundamental por trás dessa revolução. E sabe o que está por trás de Machine Learning e IA?







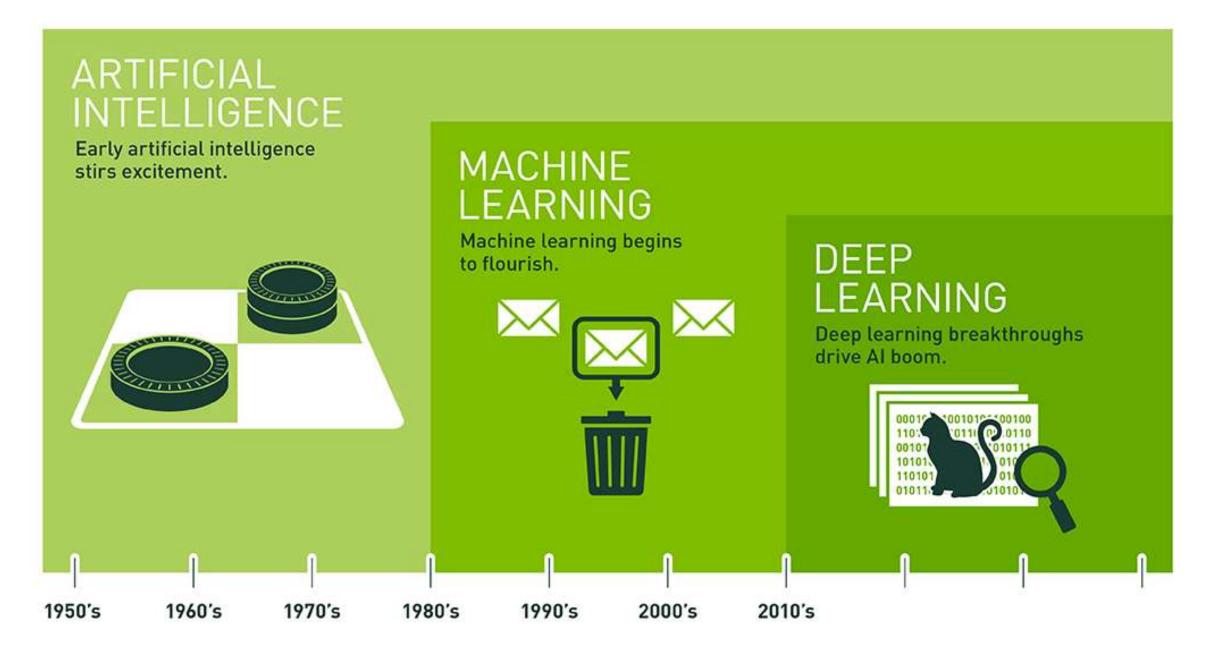






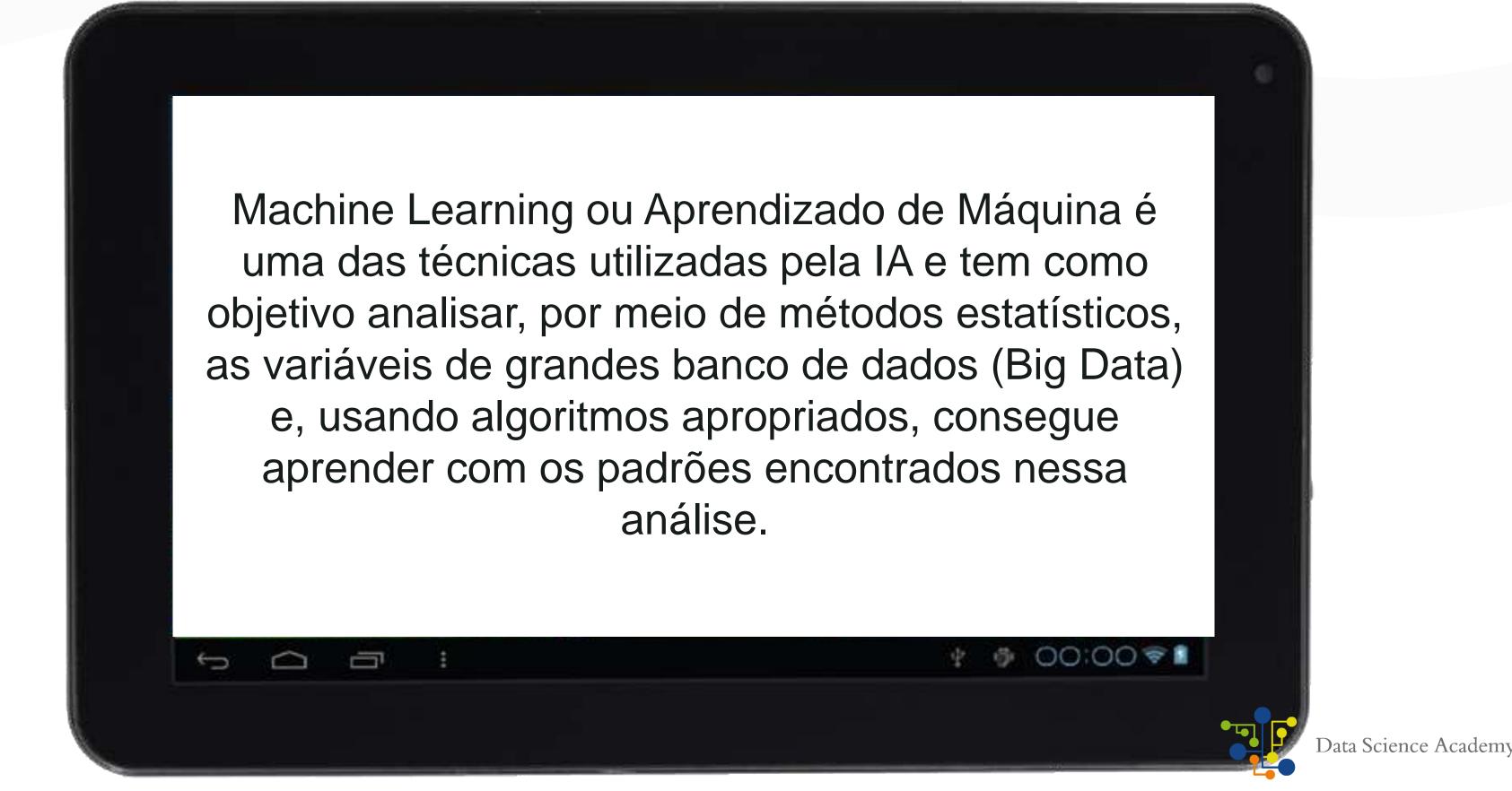


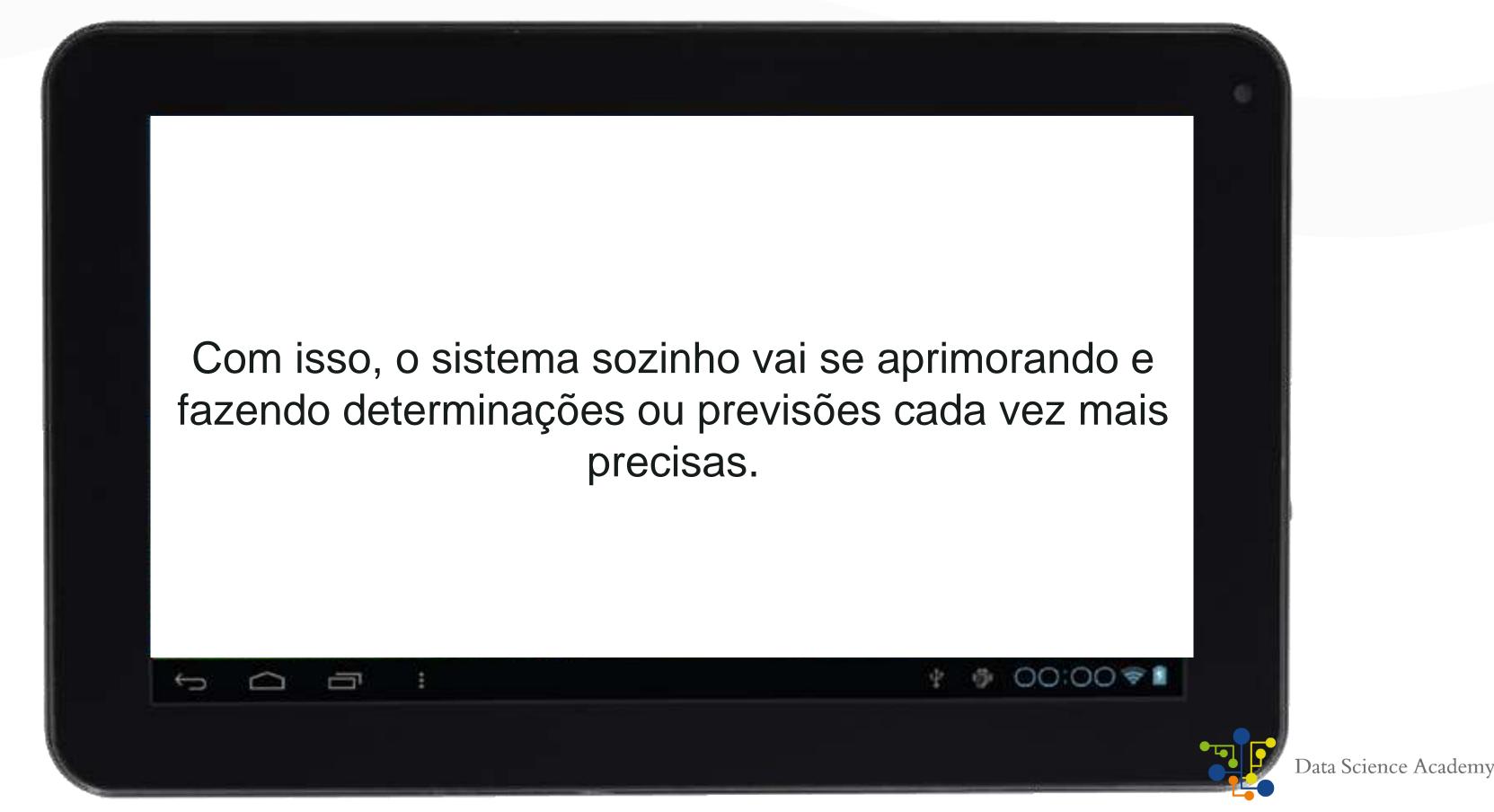




Since an early flush of optimism in the 1950s, smaller subsets of artificial intelligence – first machine learning, then deep learning, a subset of machine learning – have created ever larger disruptions.







Machine Learning já está entre nós





Robótica, Automação e IoT



Diagnósticos e Cuidados de Saúde





Modelagem Preditiva



Detecção de Fraudes



Detecção de Anomalias









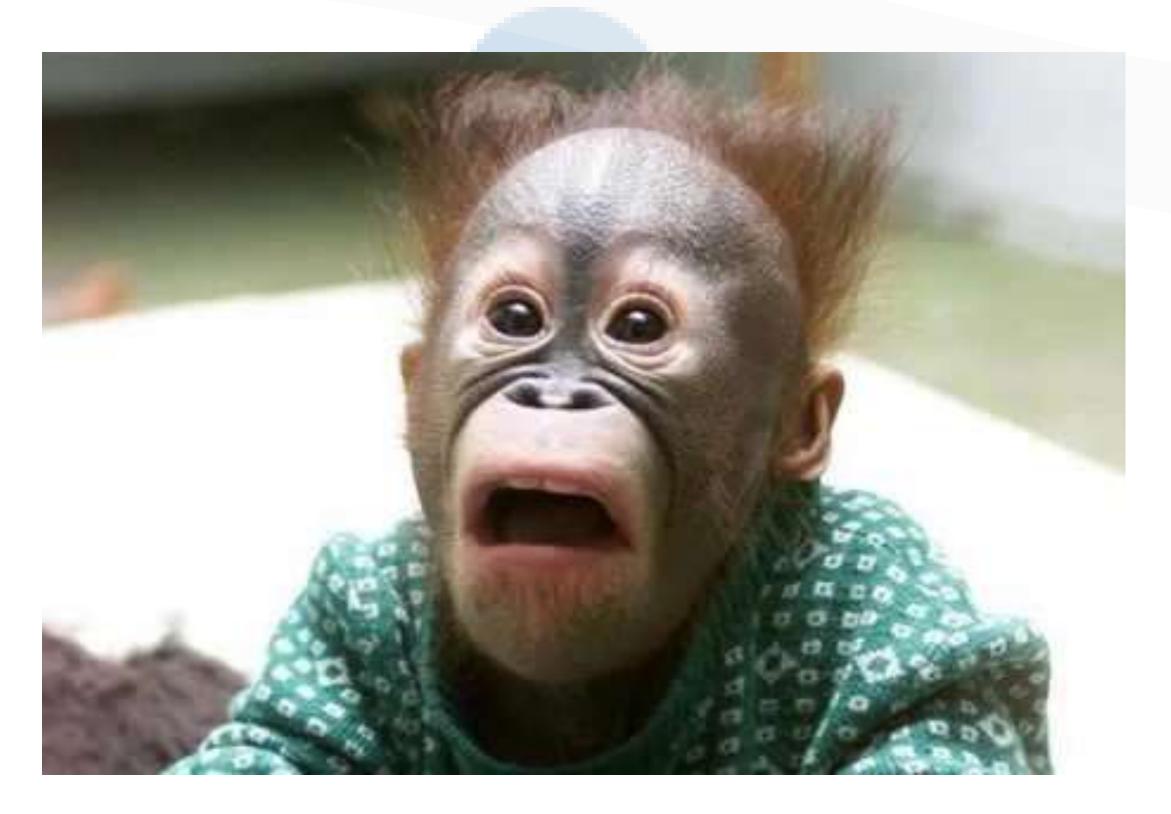




Yann LeCun, um dos gurus do aprendizado de máquina e Diretor de IA do Facebook, tem um conselho muito simples para se dar bem em Machine Learning:

Estude matemática, matemática e mais matemática.





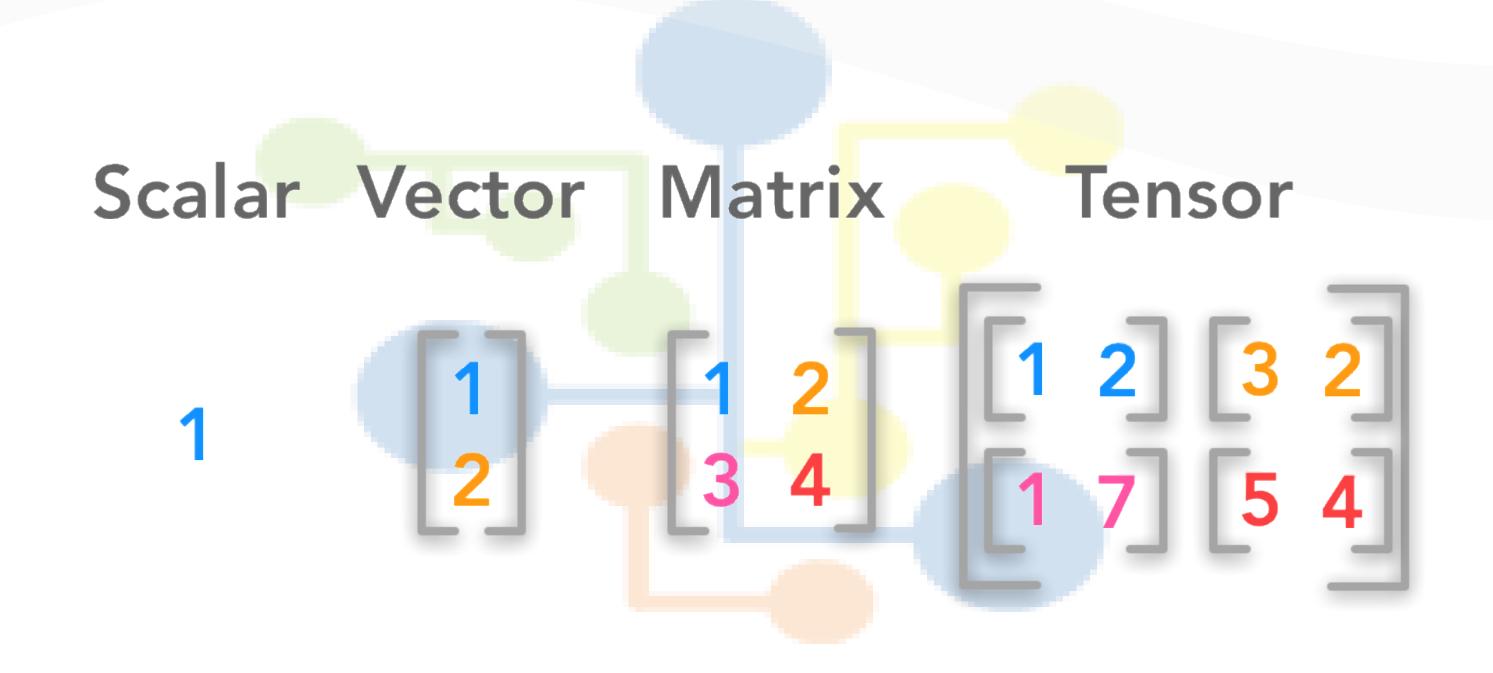




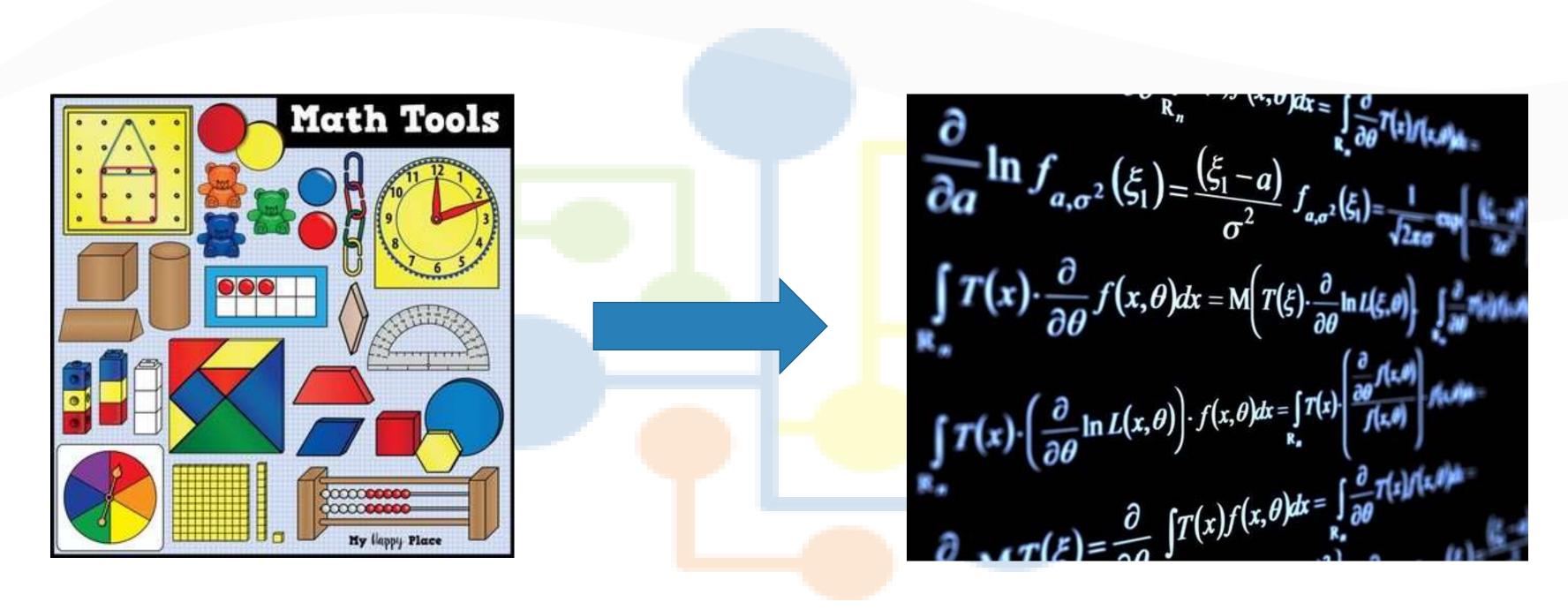
Yann LeCun, um dos gurus do aprendizado de máquina e Diretor de IA do Facebook, tem um conselho muito simples para se dar bem em Machine Learning:

Estude matemática, matemática e mais matemática.









Você sempre usou Matemática como ferramenta, apenas vai usar em um nível um pouco mais complexo ao trabalhar com Machine Learning.



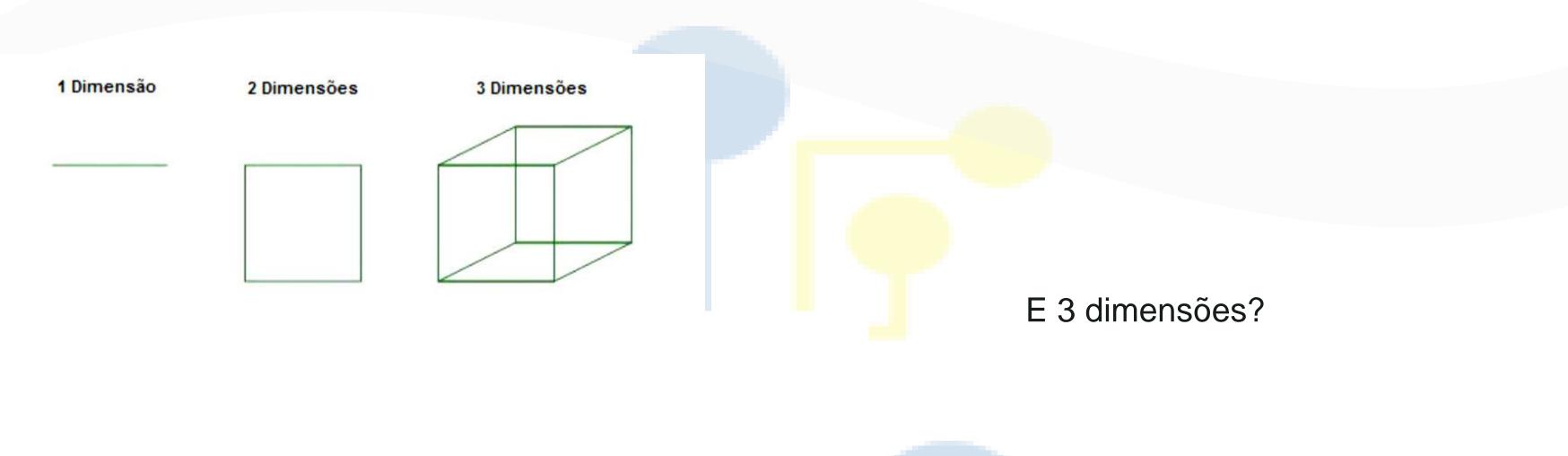
1 Dimensão

Imagine uma forma de uma dimensão, uma reta por exemplo!







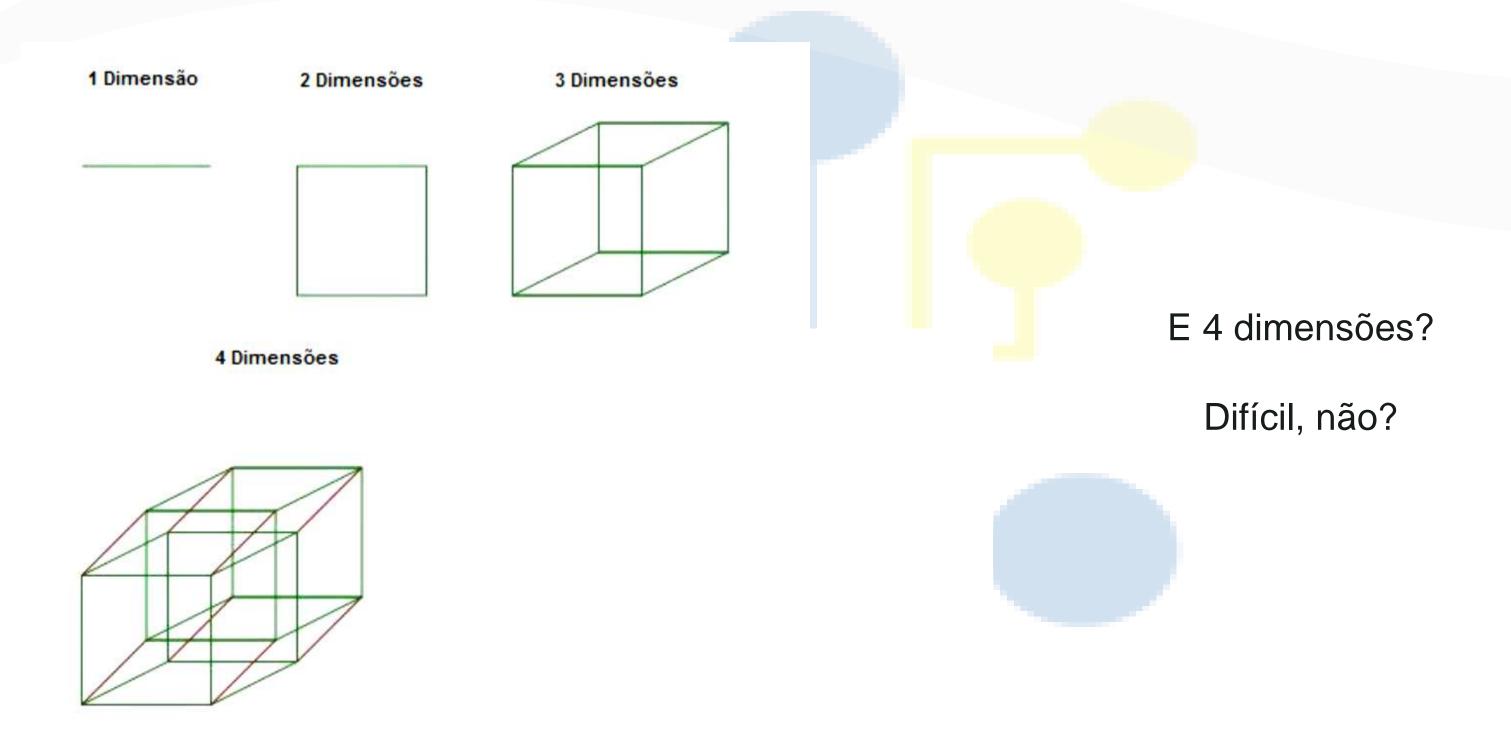




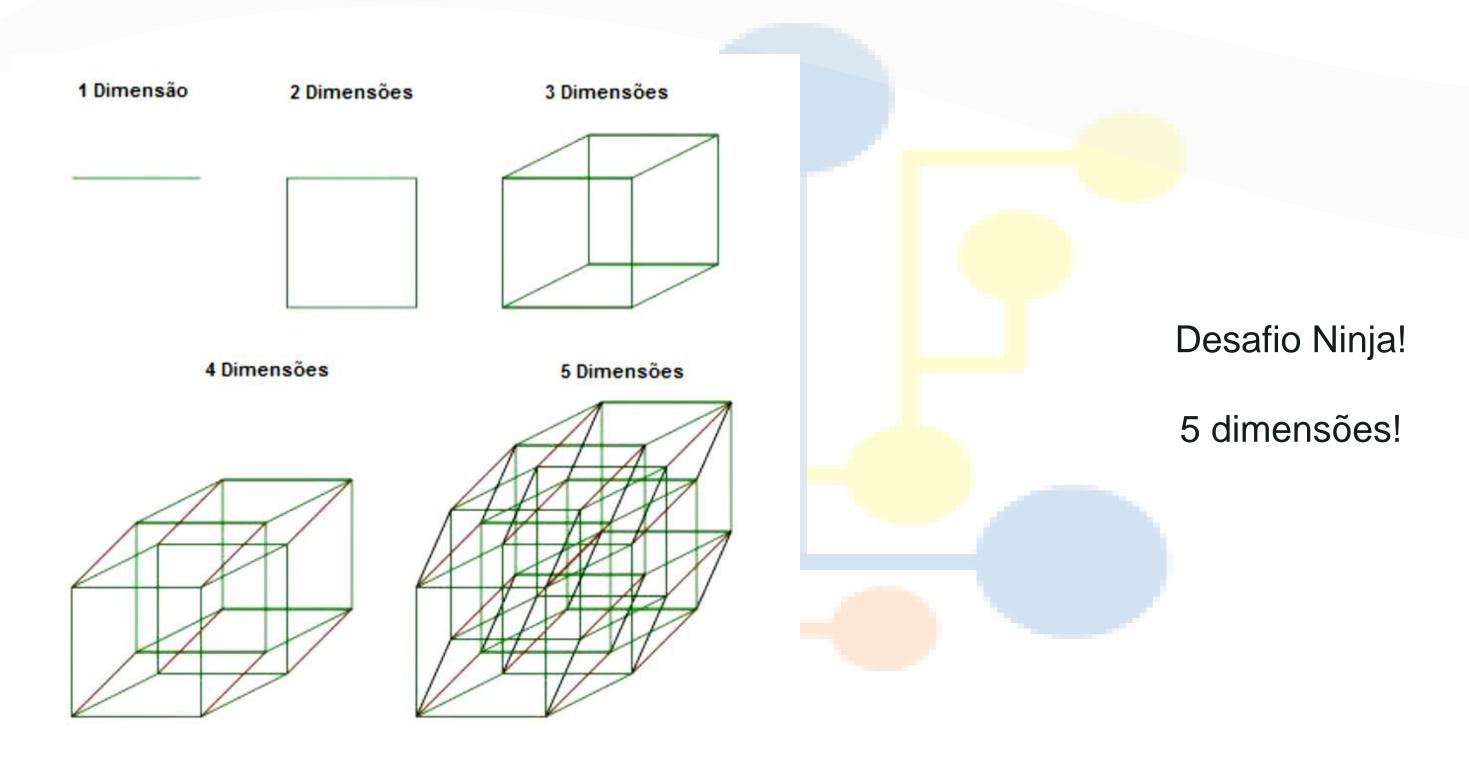


Dê um pause no vídeo e desenhe em um pedaço de papel uma forma de 4 dimensões!

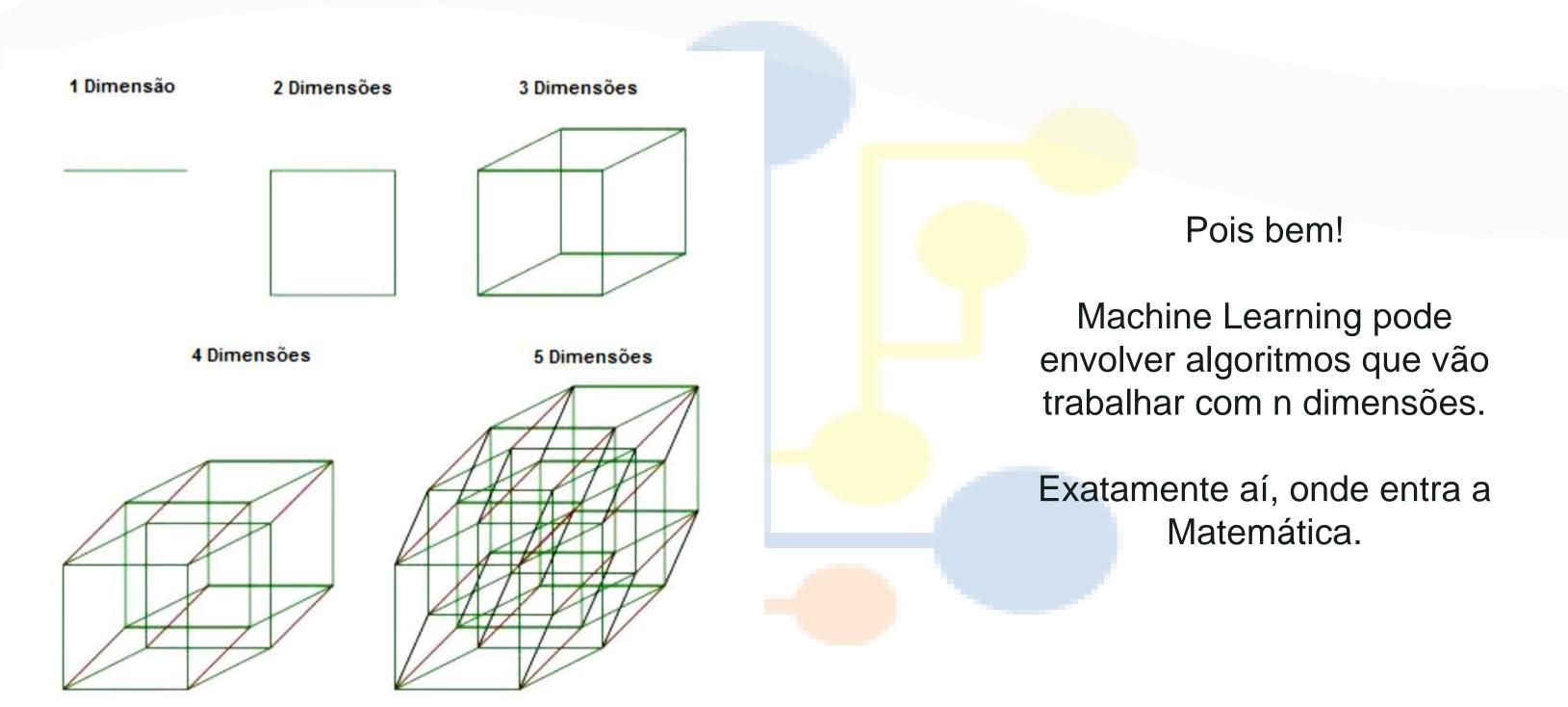




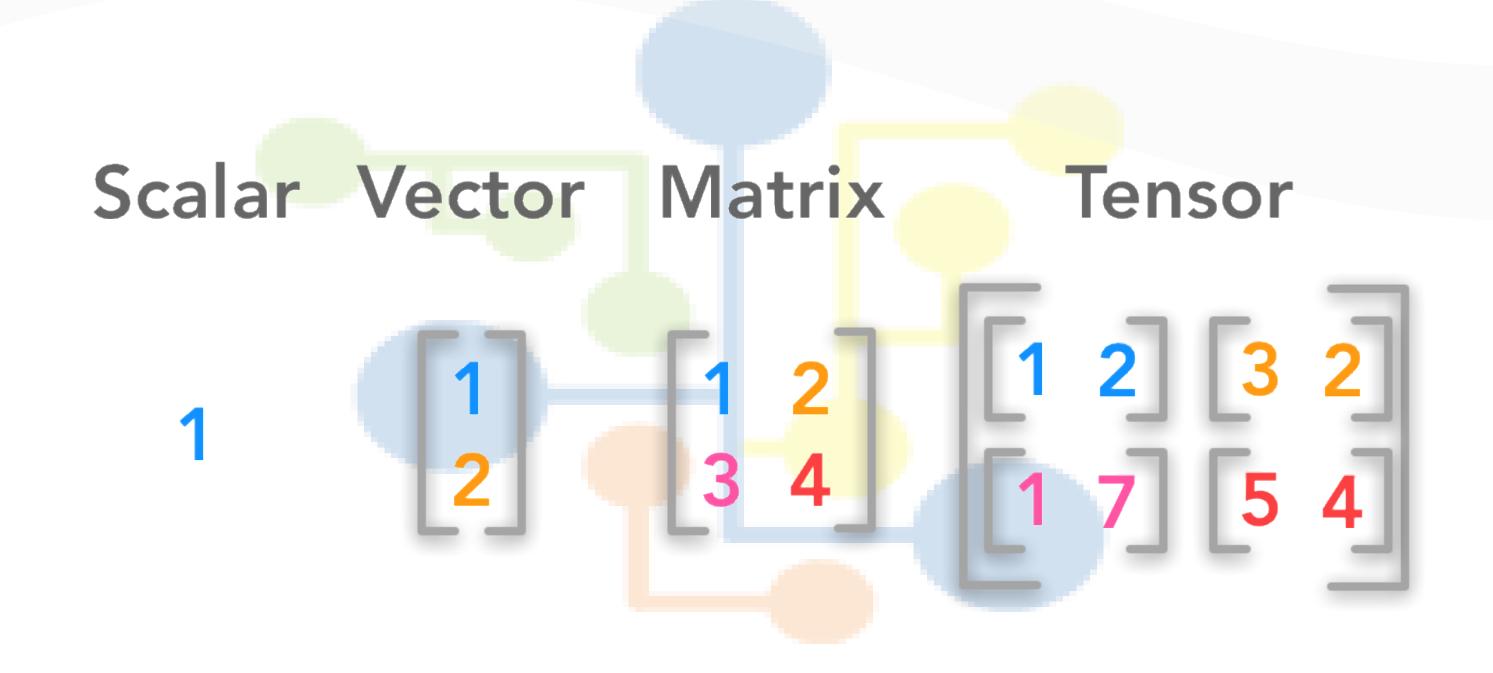
















Data Science Academy

Máquina?

Modelo Preditivo é uma função matemática que, aplicada a uma massa de dados, consegue identificar padrões ocultos e prever o que poderá ocorrer





Modelo Preditivo



$$\mathbf{D} = \{(\mathbf{x}_i, f(\mathbf{x}_i)), i = 1, \dots, n\}$$

f = função desconhecida

 \hat{f} = aproximação da função desconhecida

O objetivo do aprendizado de máquina é aprender a aproximação da função f que melhor representa a relação entre os atributos de entrada (chamadas variáveis preditoras) com a variável de saída (chamada de variável target).



Um componente chave do processo de aprendizagem é a generalização



Se um algoritmo de Machine Learning não for capaz de generalizar uma função matemática que faça previsões sobre novos conjuntos de dados, ele não está aprendendo nada e sim memorizando os dados, o que é bem diferente.

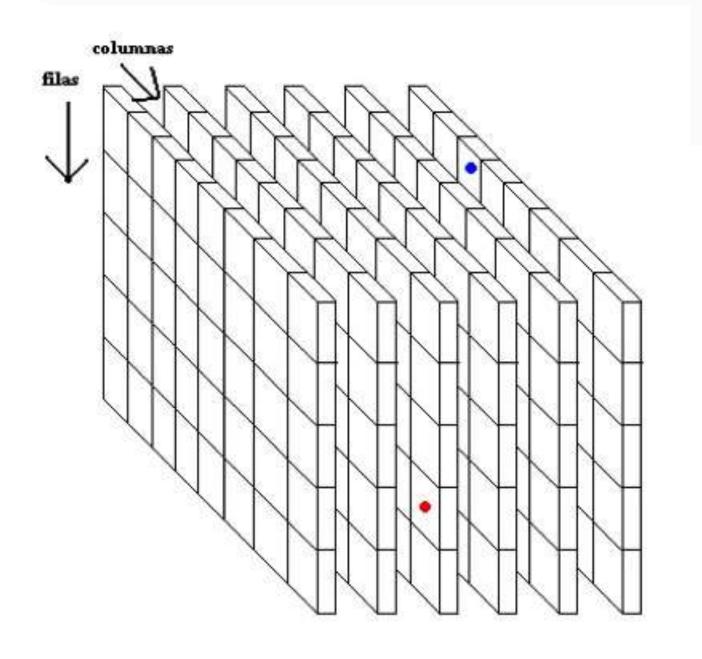


E para poder generalizar a função que melhor resolve o problema, os algoritmos de Machine Learning se baseiam em 3 componentes:

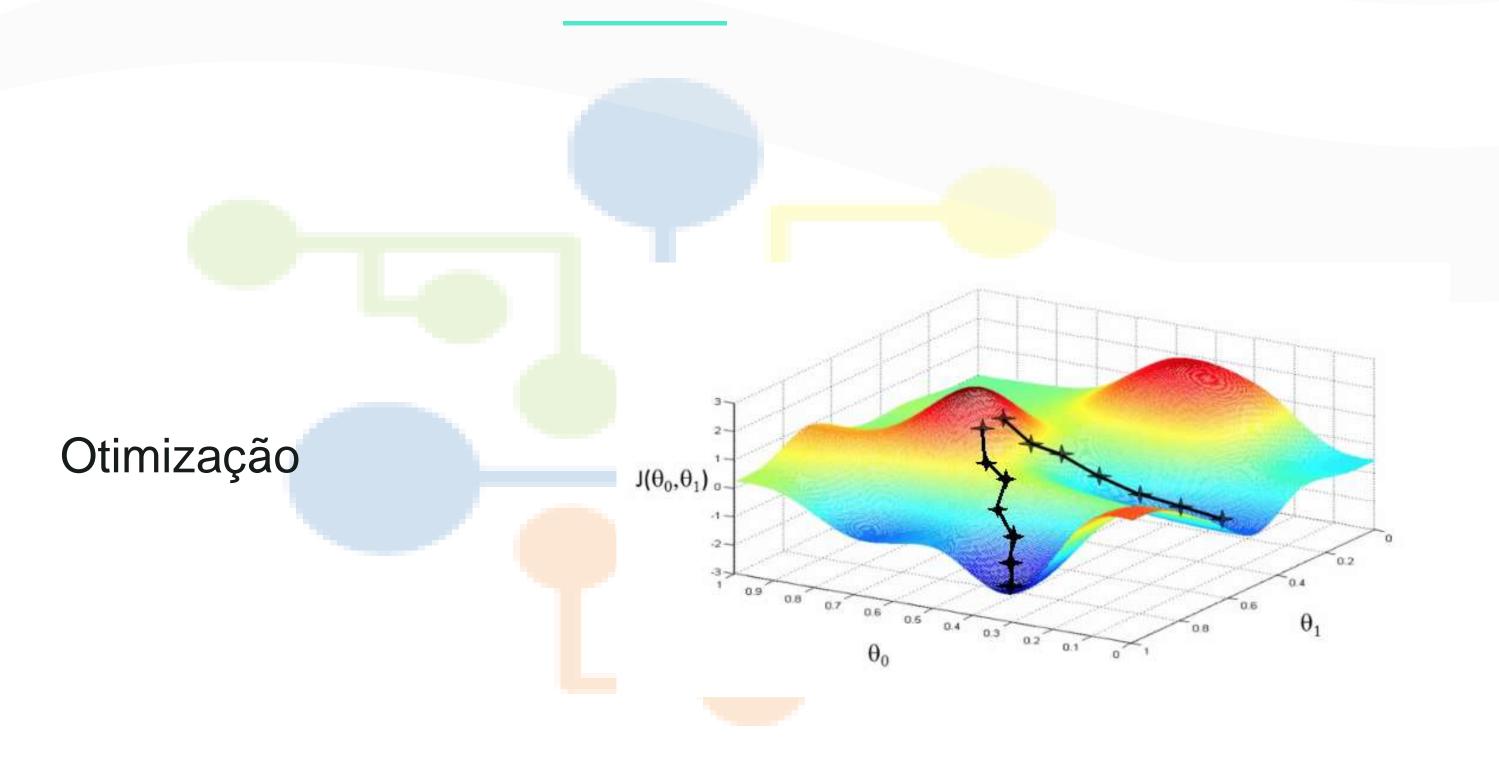




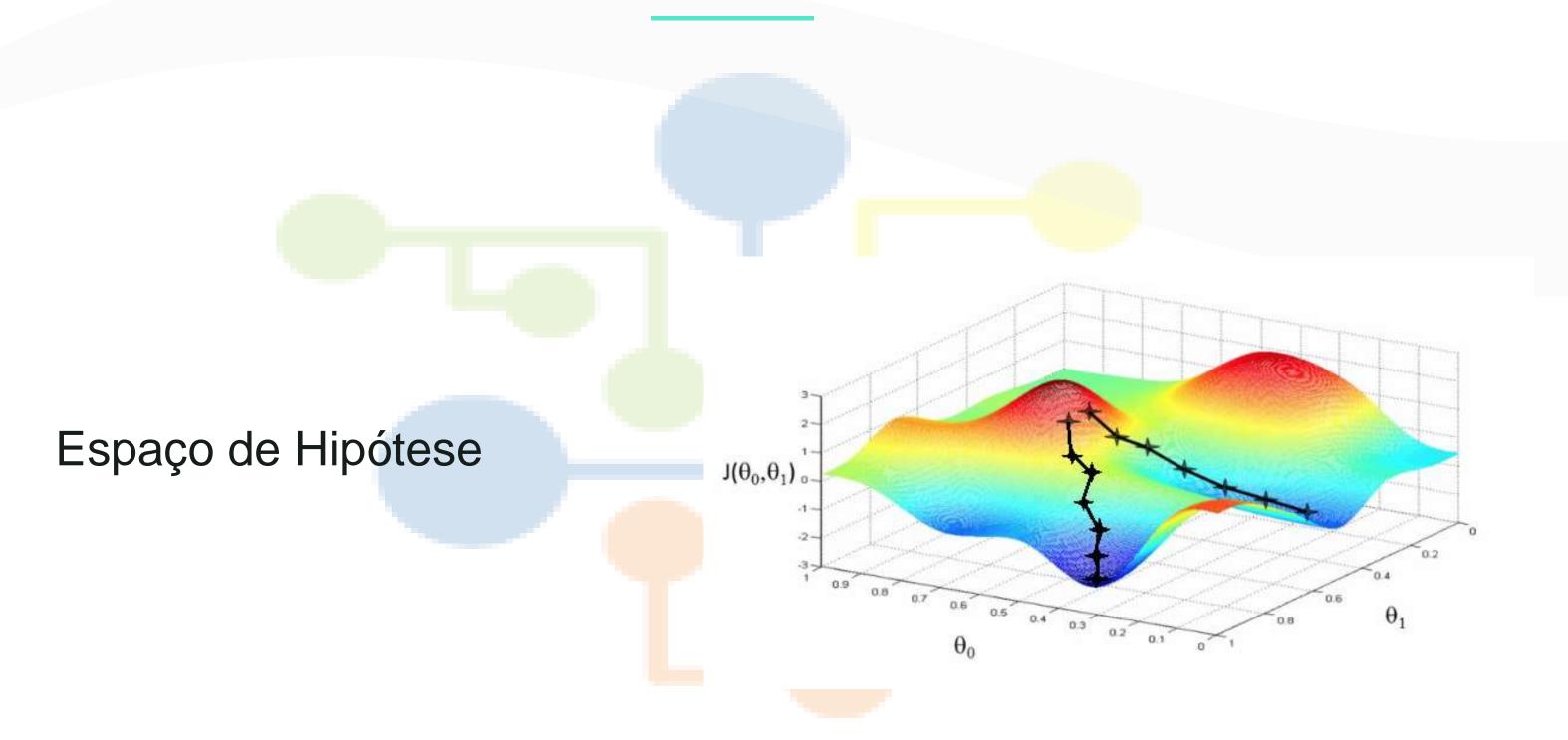
Os algoritmos de Machine Learning possuem diversos parâmetros internos















Nenhum algoritmo único ou uma combinação de algoritmos é 100% preciso o tempo todo.

Pelo menos não ainda!!





Qual a Relação Entre Álgebra Linear, Cálculo,

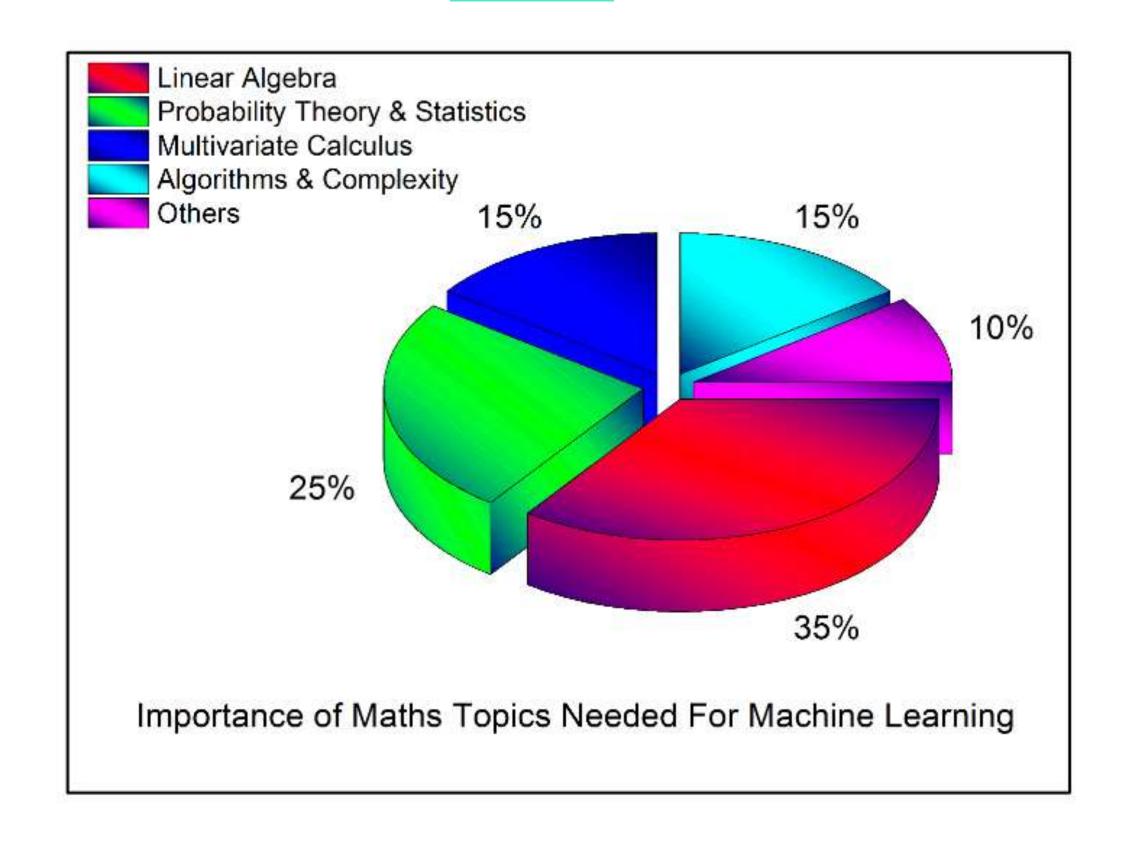
Estatística, Machine Learning, Vetores e Matrizes?



A teoria de Aprendizado de Máquina é um campo que intercepta conceitos matemáticos, estatísticos, probabilísticos, de programação e algorítmicos, resultantes do aprendizado iterativo a partir de dados e da descoberta de insights ocultos que podem ser usados para construir aplicativos inteligentes.

Um Cientista de Dados é um profissional habilitado a trabalhar com as ferramentas de todas essas áreas de conhecimento.

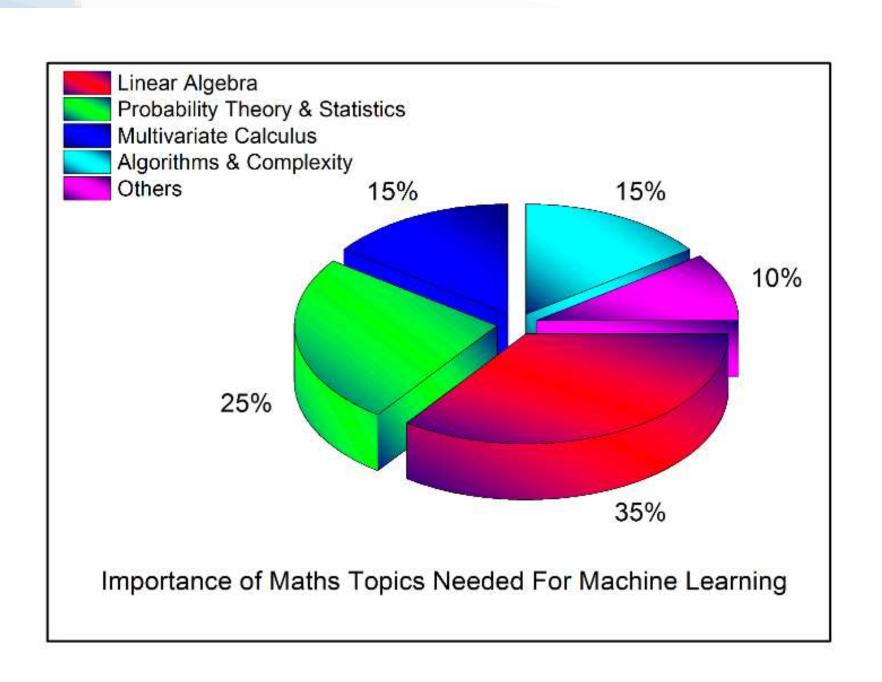






Álgebra Linear

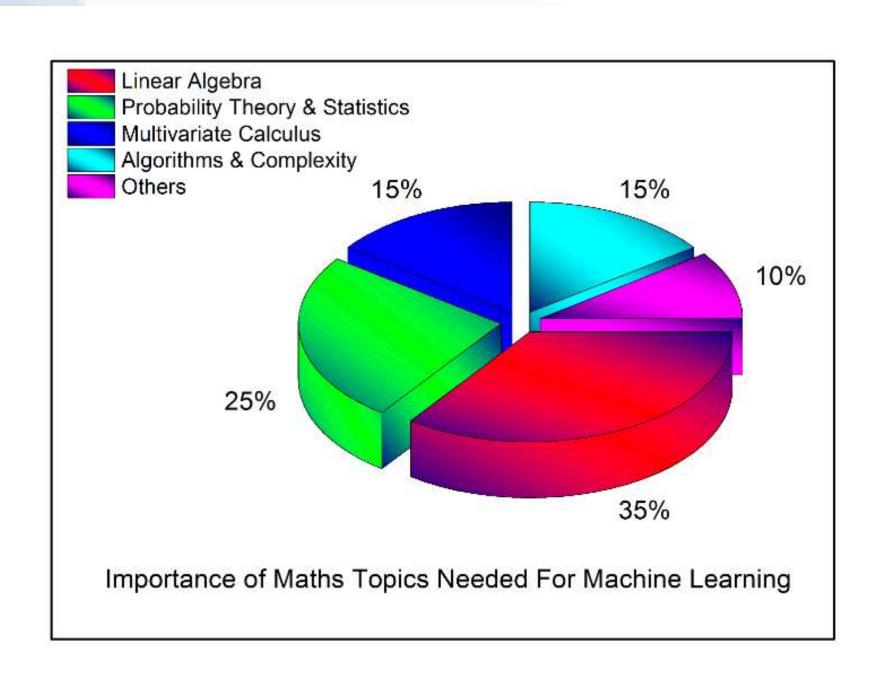
- Principal Component Analysis (PCA)
- Singular Value Decomposition (SVD)
- Eigendecomposition de uma Matriz
- Decomposição / Fatoração de QR
- Matrizes Simétricas
- Ortogonalização e Ortonormalização
- Operações com Matrizes
- Projeções e Mudanças de Base
- Autovalores e Autovetores
- Vetorização e Espaço Vetorial





Teoria da Probabilidade e Estatística

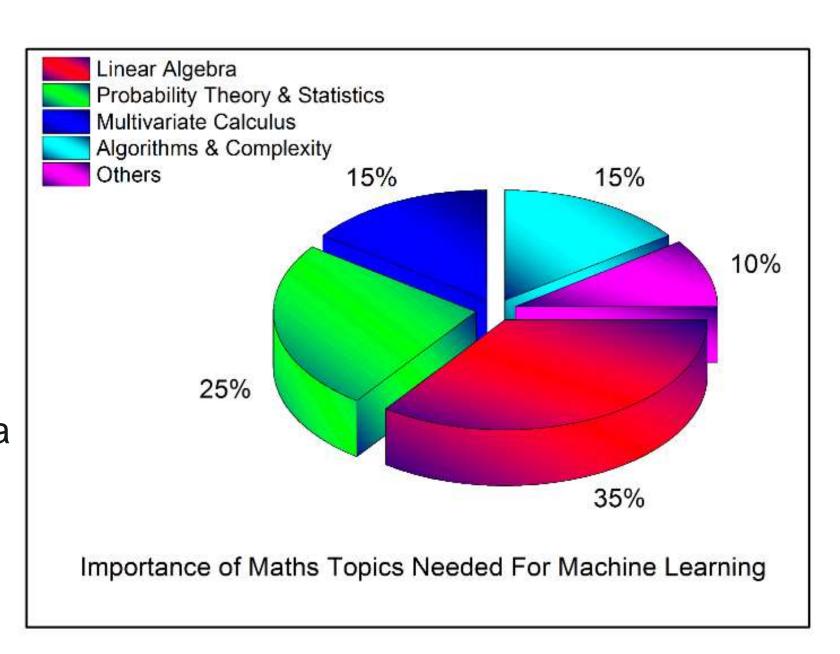
- Análise Combinatória
- Regras de Probabilidade & Axiomas
- Teorema de Bayes
- Variáveis Aleatórias
- Variância e Expectativa
- Distribuições Condicionais e Conjuntas
- Distribuições Padrão (Bernoulli, Binomial, Multinomial, Uniforme e Gaussiana)
- Funções Geradoras de Momentos
- Estimação de Máxima Verossimilhança
- Máximo de uma Estimativa Posteriori
- Métodos de Amostragem
- Aplicações: Análises de Regressão, Multivariada, Séries Temporais, etc...





Cálculo e Cálculo Multivariado

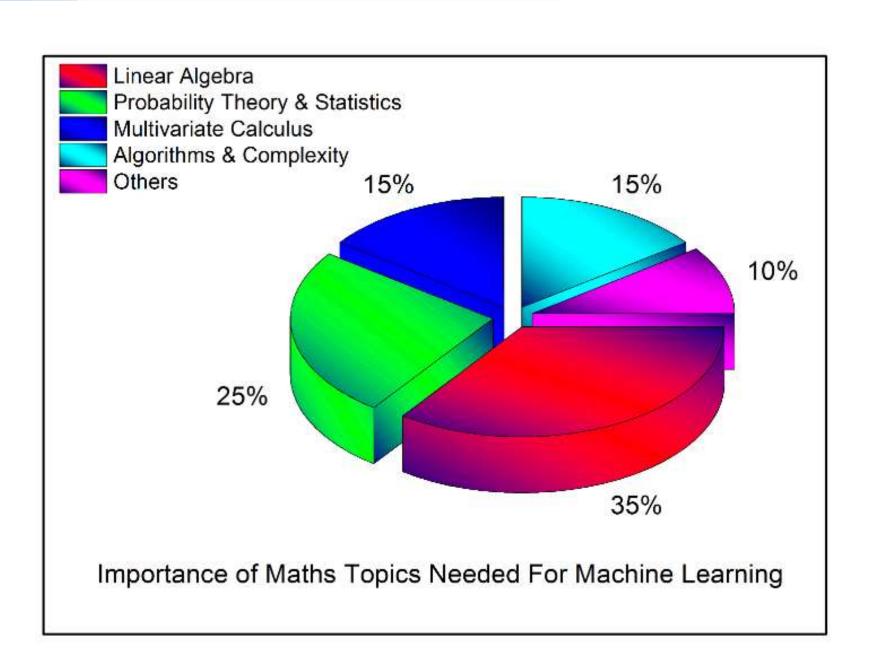
- Cálculo Diferencial e Integral
- Função Derivada
- Derivadas Parciais
- Funções Vetor-Valores
- Gradiente Direcional
- Distribuições Hessiana, Jacobiana e Laplaciana
- Limite e Continuidade
- Função Composta Regra da Cadeia
- Equações Diferenciais





Algoritmos e Otimização Complexa

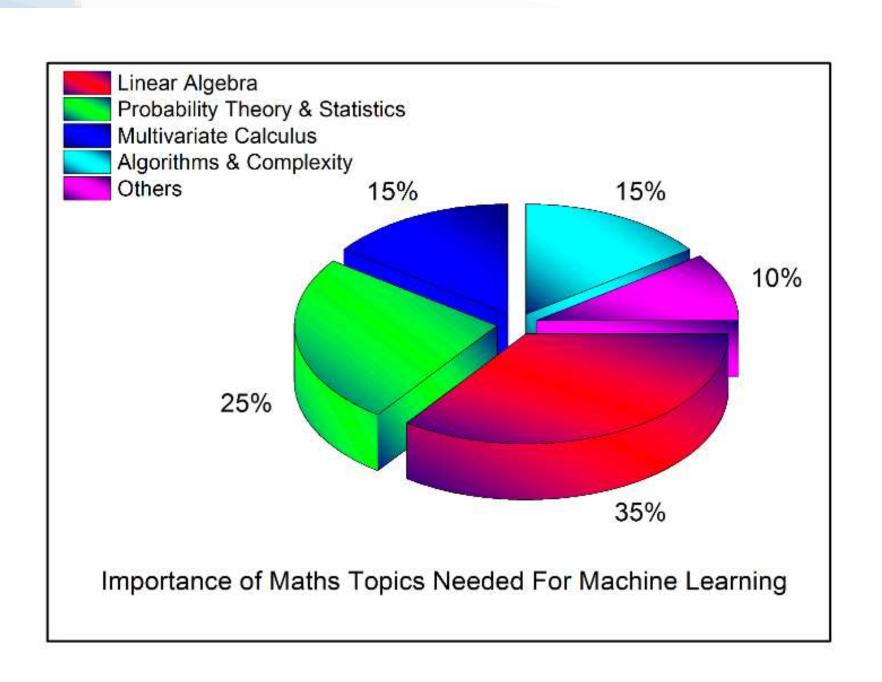
- Estruturas de dados (Árvores Binárias, Hashing, Pilha, etc.)
- Programação Dinâmica
- Algoritmo Randomizado e Sublinear
- Teoria dos Grafos
- Descida do Gradiente / Estocástico
- Métodos Primal-Dual





Outros

- Análise Real e Complexa
- Conjuntos e Sequências
- Espaços Métricos
- Funções Únicas e Contínuas
- Limites
- Transformação de Fourier
- Teoria da Informação (Entropia, Ganho de Informação)
- Espaços Funcionais e Variedades
- Lógica Fuzzy







Por que Machine Learning é Essencialmente um

Problema de Otimização?



Por que Machine Learning é Essencialmente um Problema de Otimização?

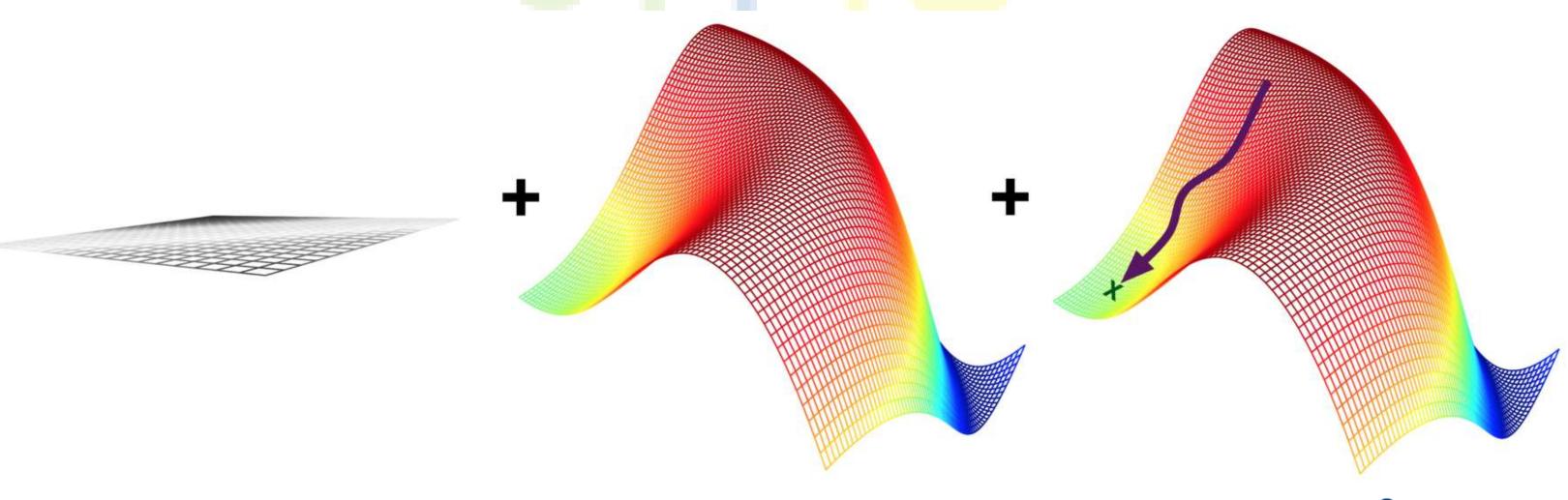
Os algoritmos de Machine Learning se baseiam em 3 componentes:





Por que Machine Learning é Essencialmente um Problema de Otimização?

Os algoritmos de Machine Learning se baseiam em 3 componentes:





Por que Machine Learning é Essencialmente um Problema de Otimização?

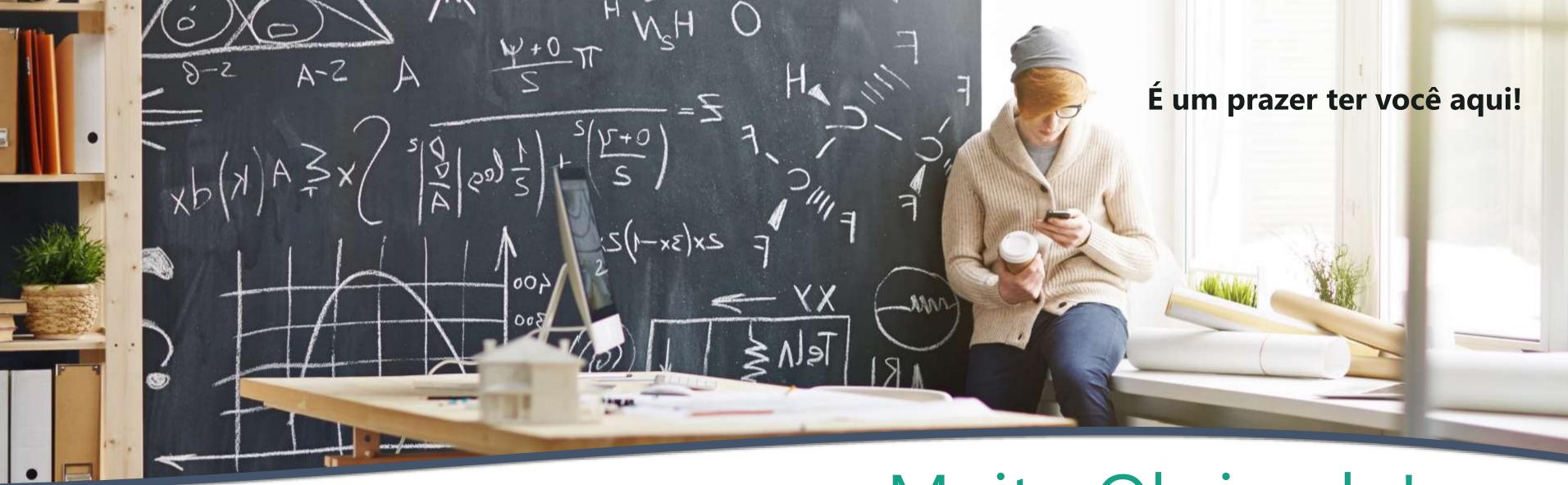
Algoritmo de Otimização

INPUT: $\eta > 0, \delta \ge 0$ VARIABLES: $s \in \mathbb{R}^d, H \in \mathbb{R}^{d \times d}, g_{1:t,i} \in \mathbb{R}^t \text{ for } i \in \{1, \dots, d\}$ INITIALIZE $x_1 = 0, g_{1:0} = []$ FOR t = 1 to T Suffer loss $f_t(x_t)$ Receive subgradient $g_t \in \partial f_t(x_t)$ of f_t at x_t UPDATE $g_{1:t} = [g_{1:t-1} g_t], s_{t,i} = ||g_{1:t,i}||_2$ SET $H_t = \delta I + \operatorname{diag}(s_t), \, \psi_t(x) = \frac{1}{2} \langle x, H_t x \rangle$ Primal-Dual Subgradient Update (3): Composite Mirror Descent Update (4):

Composite Mirror Descent Update (4): $x_{t+1} = \underset{x \in X}{\operatorname{argmin}} \left\{ \eta \langle g_t, x \rangle + \eta \varphi(x) + B_{\psi_t}(x, x_t) \right\}.$







Muito Obrigado!

Pela Confiança em Nosso Trabalho.

Continue Trilhando Uma Excelente Jornada de Aprendizagem!

