

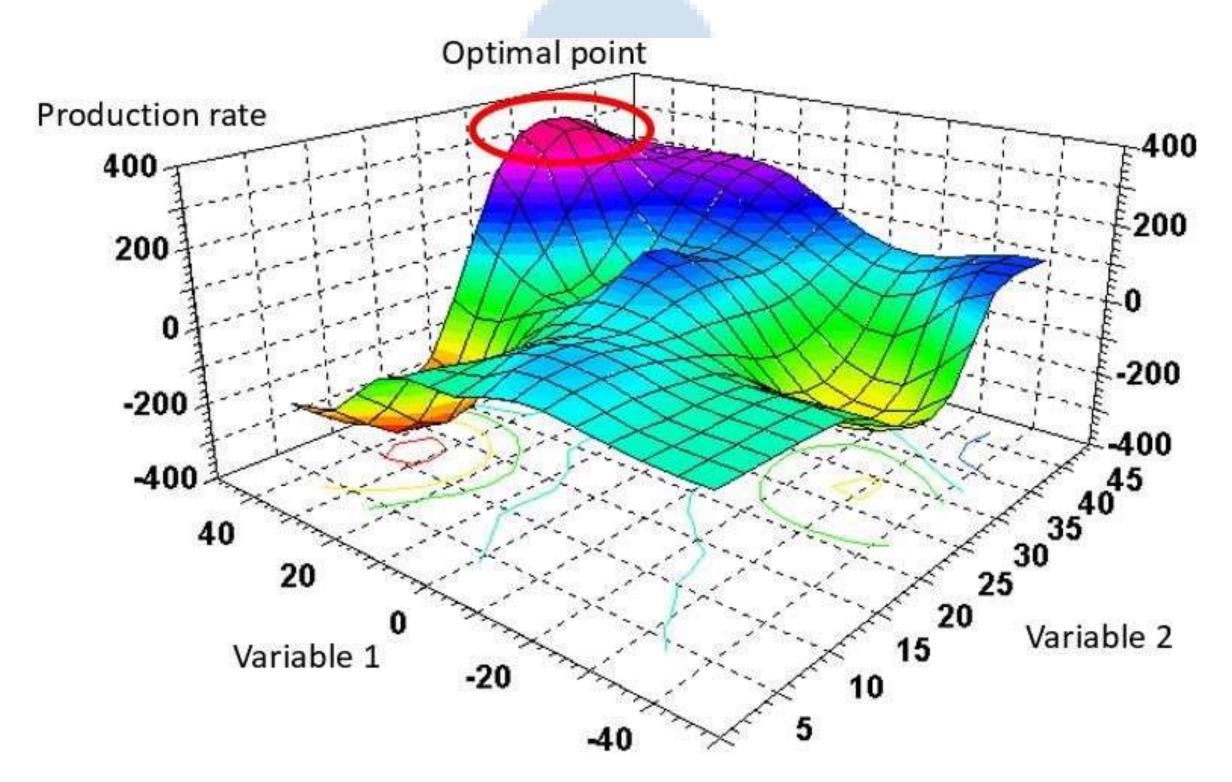


Matemática para Machine Learning





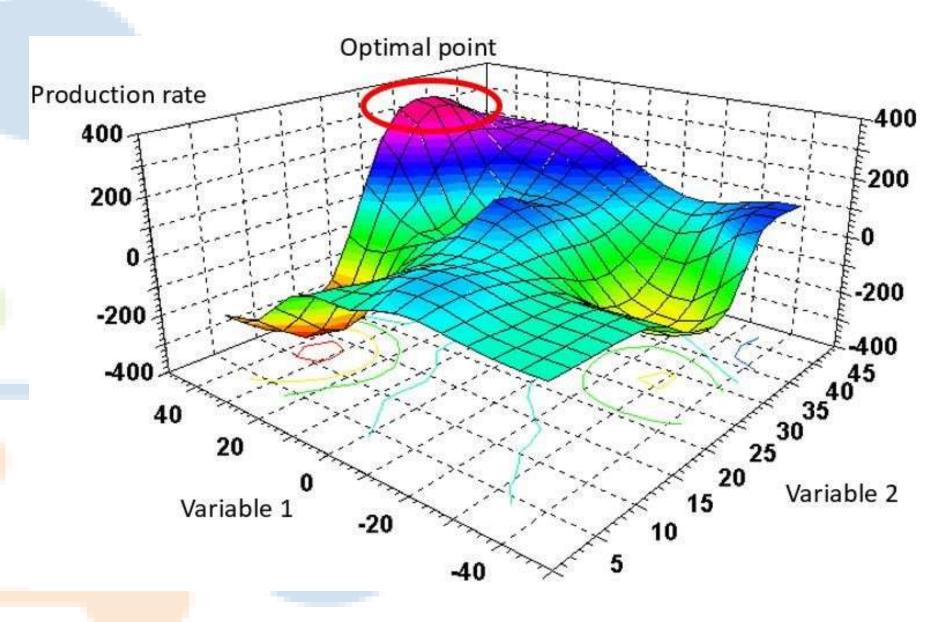








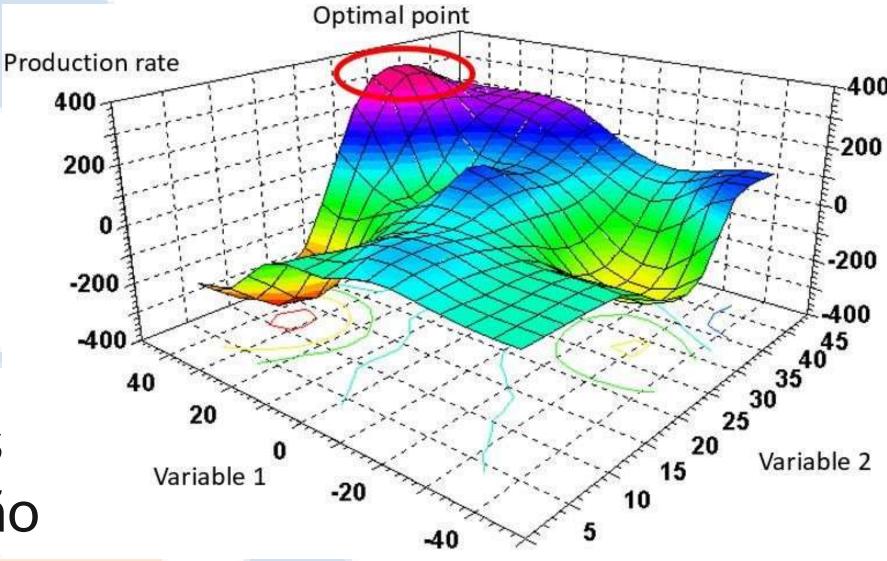
A otimização é o coração de quase todas as técnicas de aprendizado de máquina e estatística usadas em Ciência de Dados.







Neste capítulo vamos discutir as principais estruturas de otimização por trás dos métodos mais populares de aprendizado de máquina / modelagem estatística.







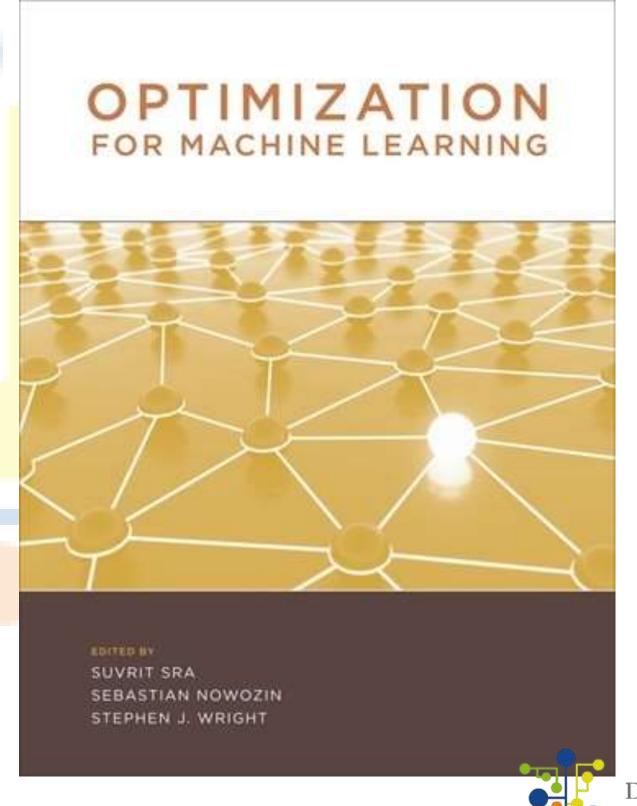


Atenção!!!

Este capítulo terá um nível de dificuldade elevado, mas ao final você vai compreender o que realmente é Machine Learning.



Recomendação de Bibliografia





Matemática para Machine Learning

Por que a Otimização é Importante?





A otimização está no centro de todas as principais decisões empresariais, sociais, econômicas e - ousaria dizer - pessoais, tomadas por pessoas individuais, representações coletivas de pessoas ou máquinas inteligentes e agentes de software.



Por que a Otimização é Importante?

Você está otimizando variáveis e baseando suas decisões pessoais durante todo o dia, na maioria das vezes, sem sequer reconhecer o processo conscientemente. Por exemplo:

- Planejando a ordem na qual você responderá aos e-mails.
- Mudando para uma nova rota de volta para casa a fim de minimizar os problemas de tráfego.
- Tentando espremer o intervalo ideal entre o almoço e a reunião da tarde para fazer exercícios na academia.



Cada uma dessas decisões, aparentemente pessoais, pode ser modelada com precisão usando matemática para mostrar que nosso cérebro é um incrível otimizador que resolve todos esses problemas computacionais complexos durante todo o dia!



E Qual a Importância da Otimização Para a Ciência de





E Qual a Importância da Otimização Para a Ciência de Dados?

Problemas de otimização são resolvidos todos os dias em empresas em todo mundo. Os recursos são finitos e os objetivos cada vez mais desafiadores. Os profissionais estão cada vez mais pressionados a "fazer mais, com menos". Para isso, otimizam processos, produtos e serviços.







E Qual a Importância da Otimização Para a Ciência de Dados?







E Qual a Importância da Otimização Para a Ciência de Dados?

Portanto, é crucial que um profissional de Ciência de Dados/ Machine Learning tenha um conhecimento sólido sobre a base teórica das técnicas de otimização, usadas por algoritmos comuns de estatística / aprendizado de máquina.

- Como usar os dados de forma eficaz.
- Como estimar a carga computacional para processar um grande conjunto de dados.
- Como evitar mínimos locais e procurar uma boa solução a partir de um espaço multidimensional complexo.



Matemática para Machine Learning







Elementos Básicos da Otimização em Machine Learning

Parâmetros

Os parâmetros livres que o algoritmo pode ajustar.

Constraints (Restrições)

Estes são os limites dentro dos quais os parâmetros (ou alguma combinação deles) devem estar.

Função Objetivo Esse é o conjunto de metas para o qual o algoritmo conduz a solução. Para aprendizado de máquina, muitas vezes esse valor minimiza alguma medida de erro ou maximiza alguma função de utilidade.



Matemática para Machine Learning







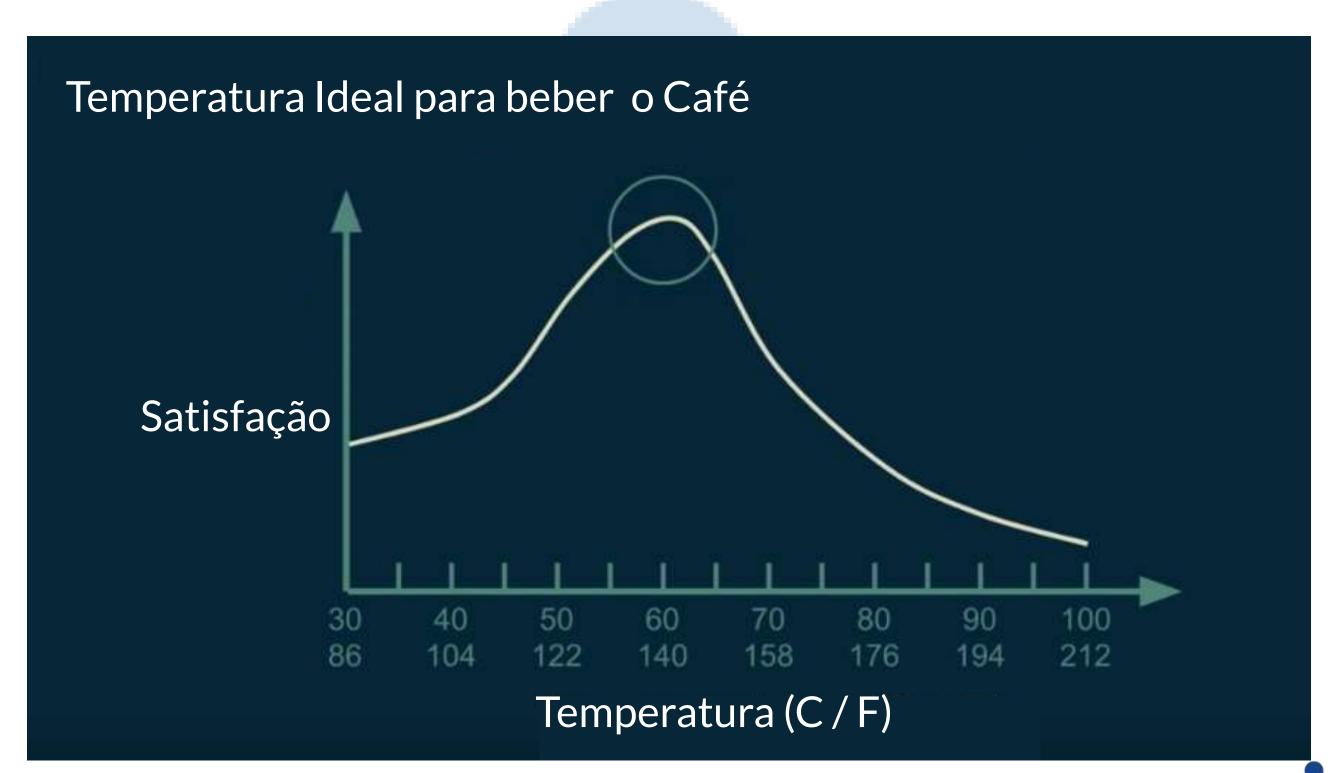
Representação Visual da Otimização







Representação Visual da Otimização



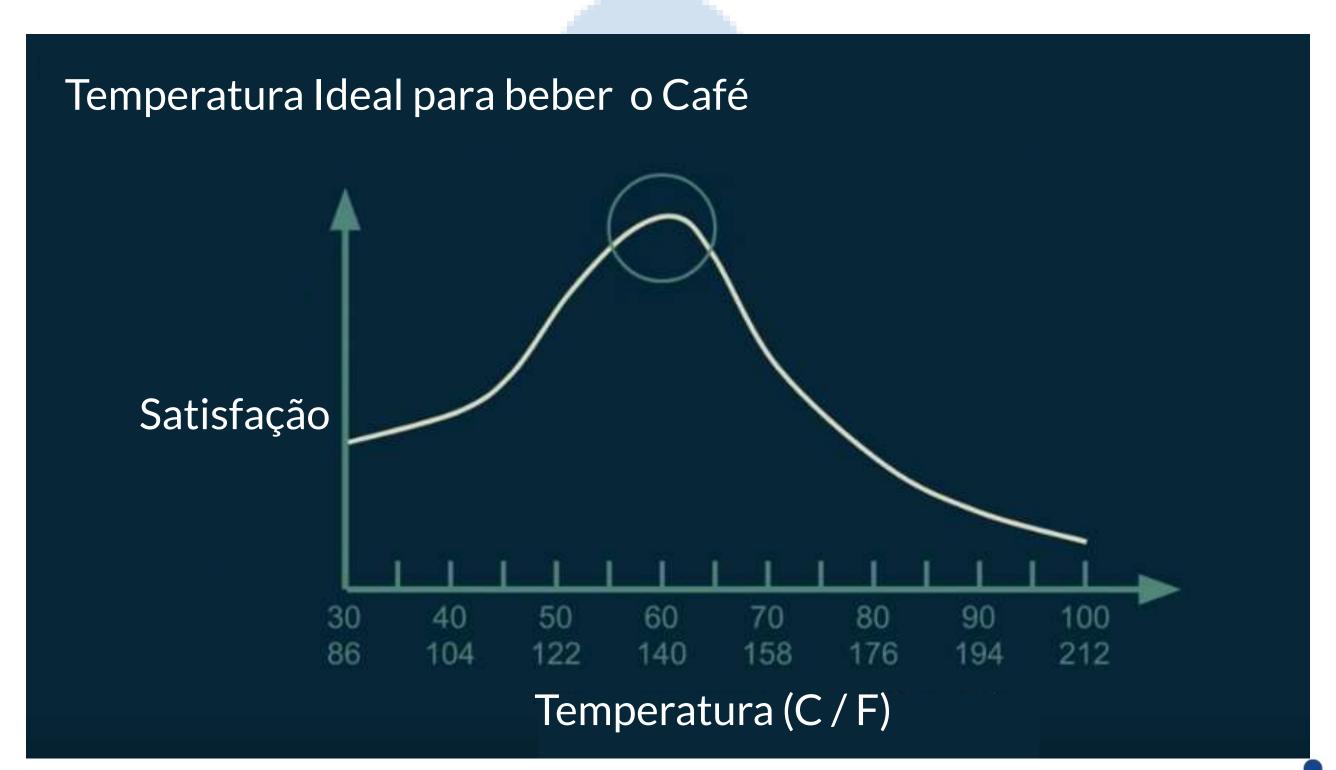


Matemática para Machine Learning

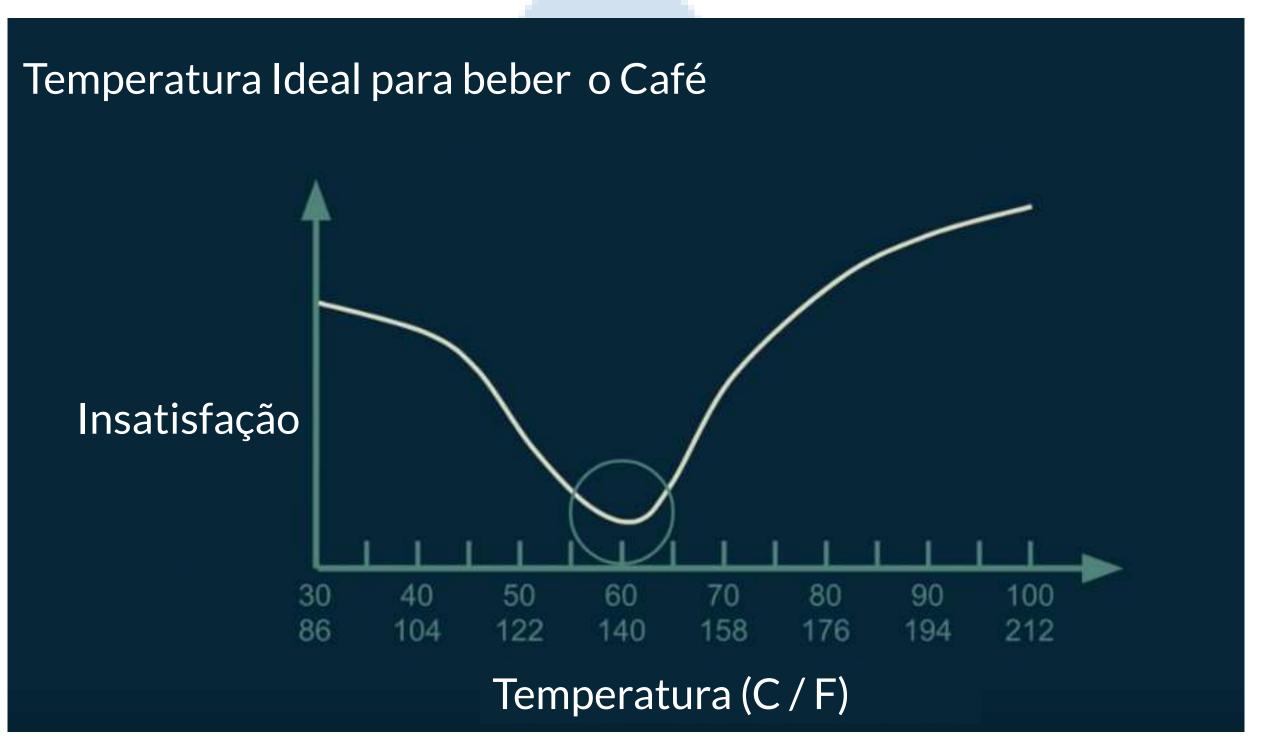
Stochastic Gradient Descent Method



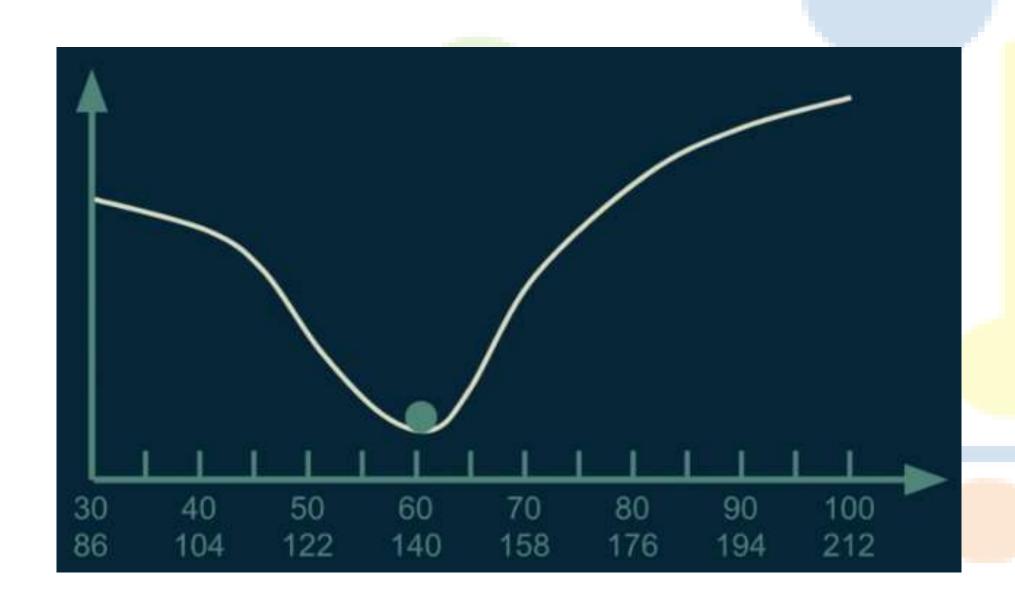








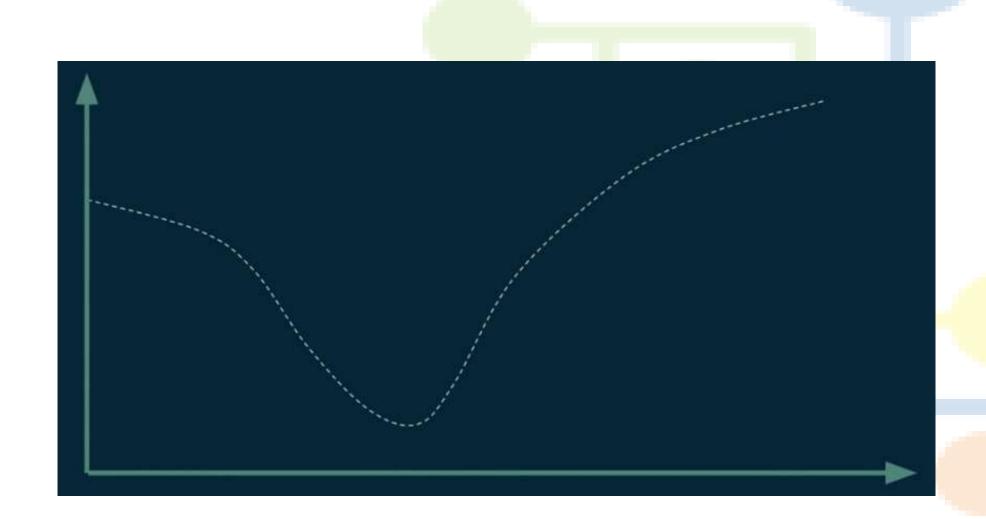




Essa medida de "insatisfação" é o que chamamos de custo.

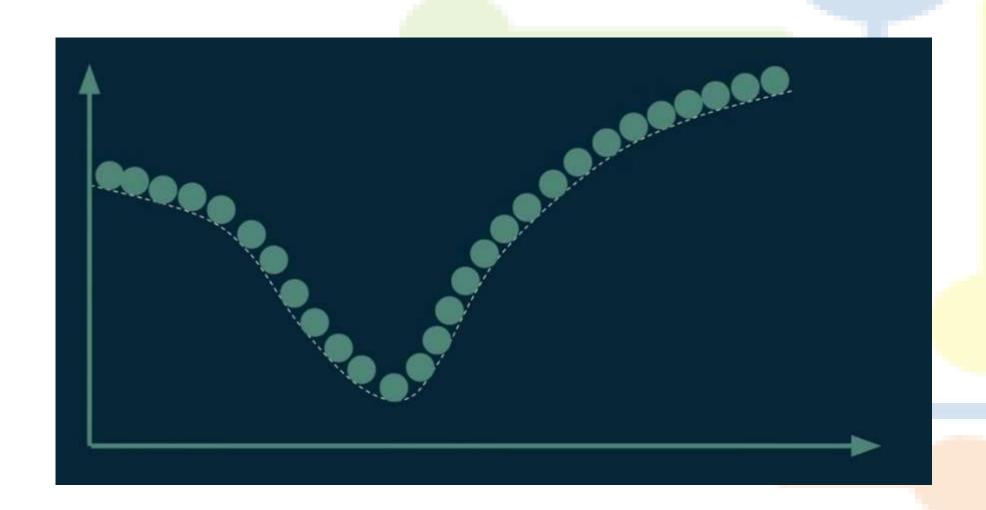
Ou em Machine Learning: função de custo, função de perda ou função energia.





Em otimização nosso trabalho é encontrar os parâmetros do modelo que geram o ponto mais baixo da curva.

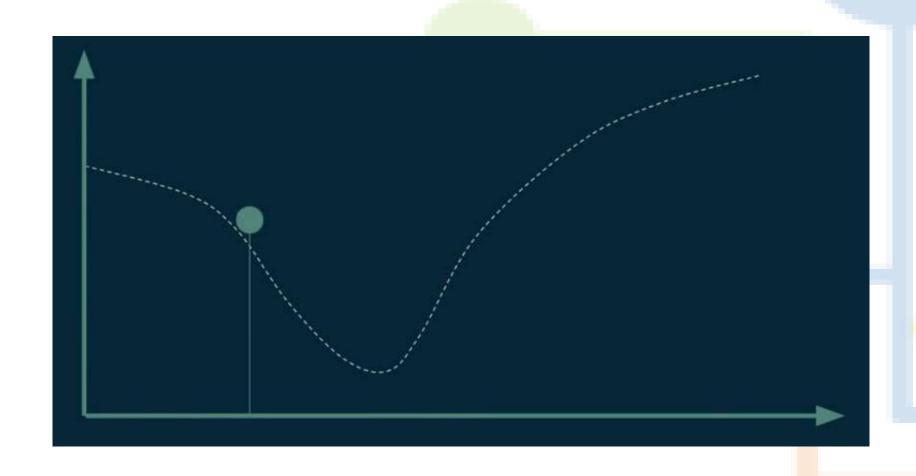
Mas não sabemos nada sobre esta curva até iniciar o treinamento.



Uma alternativa é pesquisar por todos os parâmetros possiveis e testar cada um deles.

Funciona, mas isso pode ser bastante demorado.



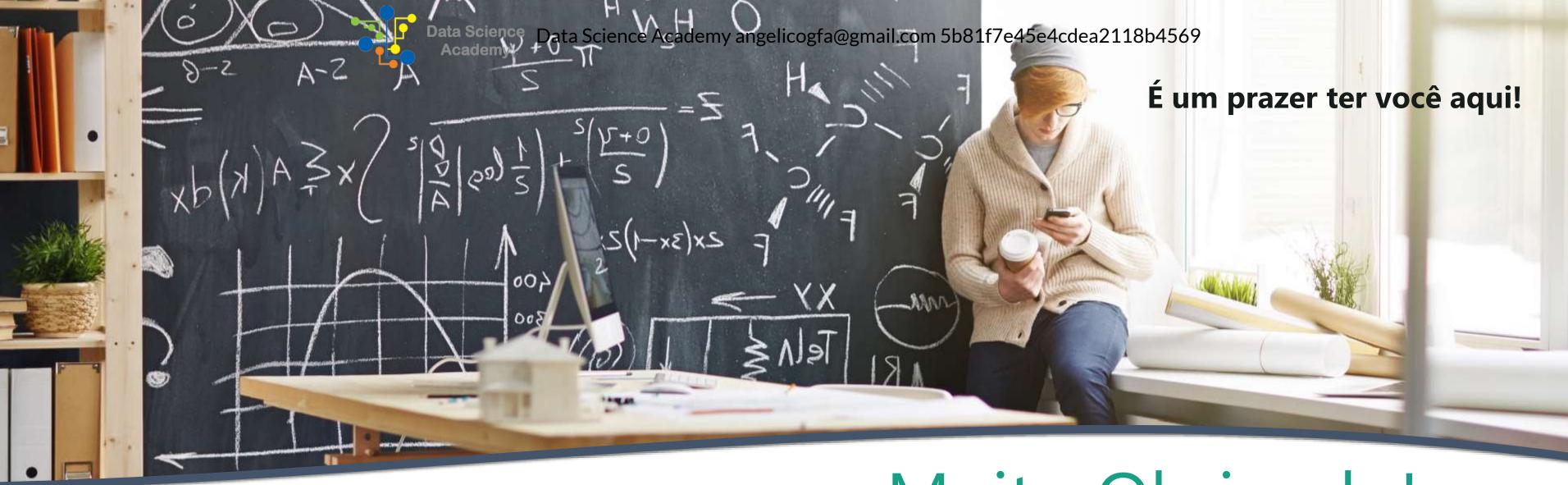


Uma saída mais rápida, seria iniciar os parâmetros com valores aleatórios e então descobrir em qual direção devemos seguir, para cima (ruim) ou para baixo (bom) e então continuar ajustando os parâmetros na direção correta até chegar ao menor ponto da curva.



Isso é o que chamamos de Método da Descida Estocástica do Gradiente e existem várias formas de aplicar esta técnica.





Muito Obrigado!

Pela Confiança em Nosso Trabalho.

Continue Trilhando Uma Excelente Jornada de Aprendizagem!

