



Tópicos em Engenharia da Computação II -Fundamentos de Redes Neurais

Profo - Dr. Thales Levi Azevedo Valente

- Professor e Engenheiro de Machine Learning | LinkedIn
- thales.l.a.valente@gmail.com.br

Grupo da Turma 2025.1



https://chat.whatsapp.com/BA94Obl6YryJ8MMGq27suk

Sejam Bem-vindos!



Os celulares devem ficar no silencioso ou desligados

Pode ser utilizado apenas em caso de emergência



Boa tarde/noite, por favor e com licença DEVEM ser usados

Educação é essencial

Objetivos de hoje



Apresentar um breve histórico do desenvolvimento de técnicas de inteligência artificial;

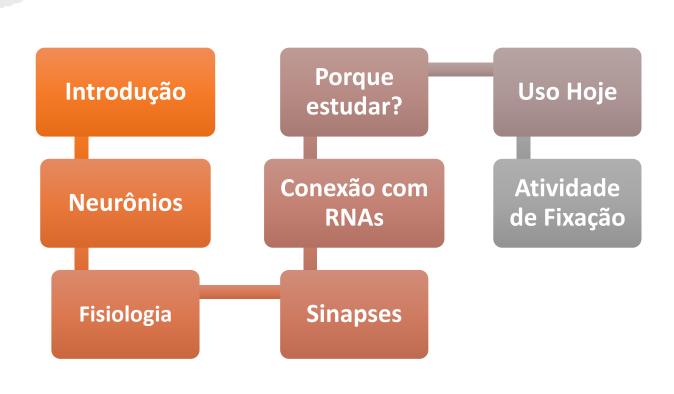


Ao final da aula, os alunos serão capazes de ter uma visão geral da sequência temporal dos principais marcos na história das RNAs



Roteiro: Inspirações



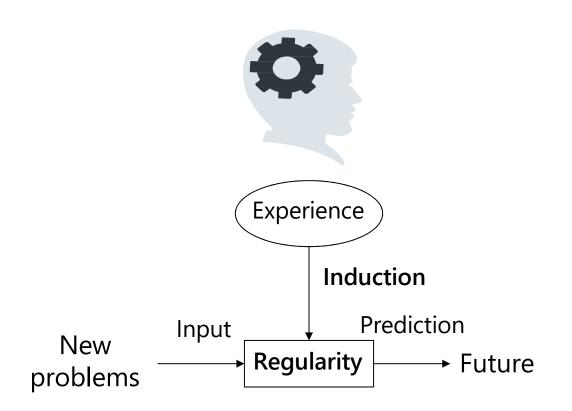


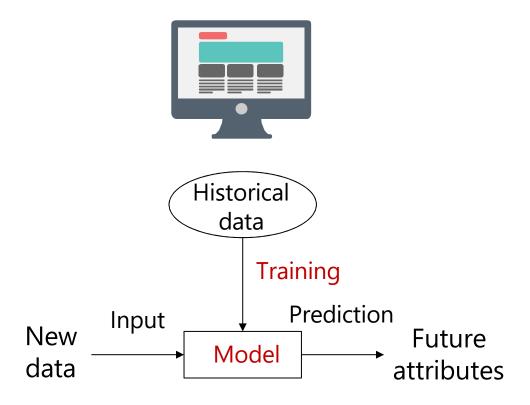
Introdução

- A aprendizagem de máquina é o estudo dos algoritmos de aprendizado.
- Diz-se que um programa de computador aprende com a experiência (E) em relação a uma classe de tarefas (T) e medida de desempenho (D) se seu desempenho nas tarefas, conforme medido por D , melhora com a experiência.

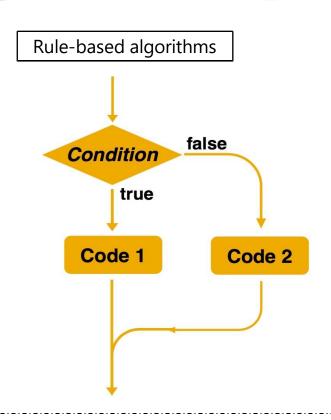


<u>Introdução</u>

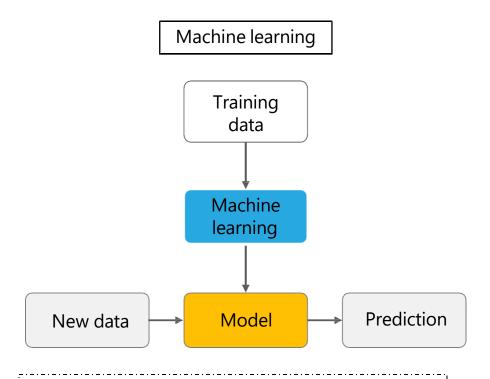




Machine Learning vs Sistemas baseados em regras



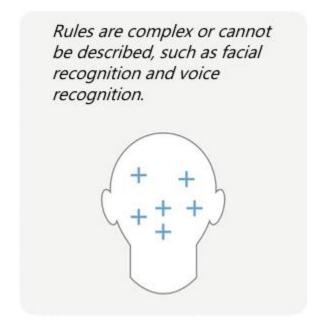
- Explicit programming is used to solve problems.
- Rules can be manually specified.



- Samples are used for training.
- The decision-making rules are complex or difficult to describe.
- Rules are automatically learned by machines.

Cenários

■ A solução para um problema é complexa, ou o problema pode envolver uma grande quantidade de dados sem uma função de distribuição de dados clara.

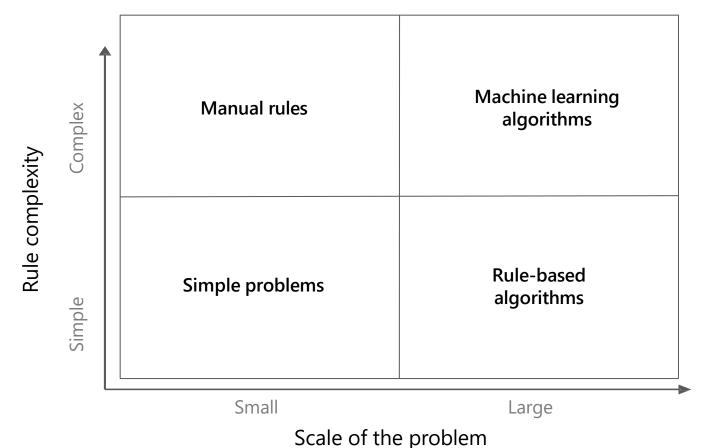






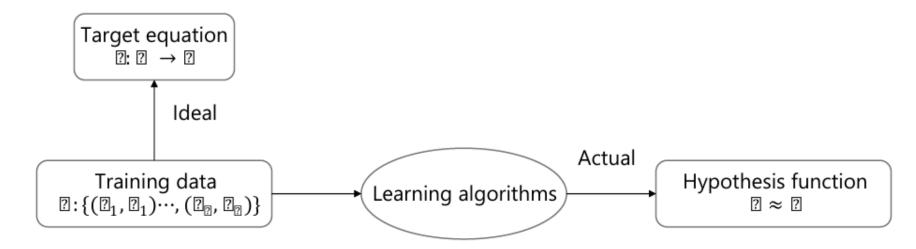
Cenários

■ A solução para um problema é complexa, ou o problema pode envolver uma grande quantidade de dados sem uma função de distribuição de dados clara.



<u>Idéia</u>

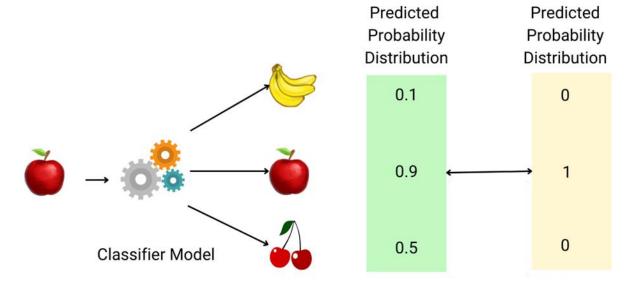
- A função alvo f é desconhecida. Os algoritmos de aprendizado não conseguem obter uma função f perfeita.
- Assuma que a função hipótese g aproxima a função f, mas pode ser diferente da função f.



Principais tipos de problemas

Classificação

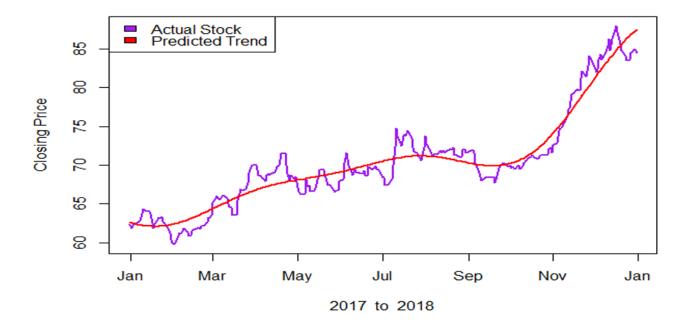
- \checkmark Um programa de computador precisa especificar a qual das k categorias um determinado input pertence.
- ✓ Para realizar essa tarefa, os algoritmos de aprendizado geralmente geram uma função $f:X \rightarrow \{1,2,...,k\}$. Por exemplo, o algoritmo de classificação de imagens em visão computacional é desenvolvido para lidar com tarefas de classificação.



Principais tipos de problemas

Regressão

- ✓ um programa de computador prevê a saída para um dado input. Os algoritmos de aprendizado normalmente geram uma função $f:X \rightarrow Y$, onde Y é um valor contínuo.
- ✓ Um exemplo desse tipo de tarefa é prever o valor de uma ação.



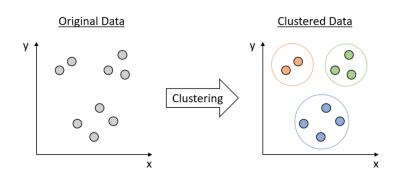
Principais tipos de problemas

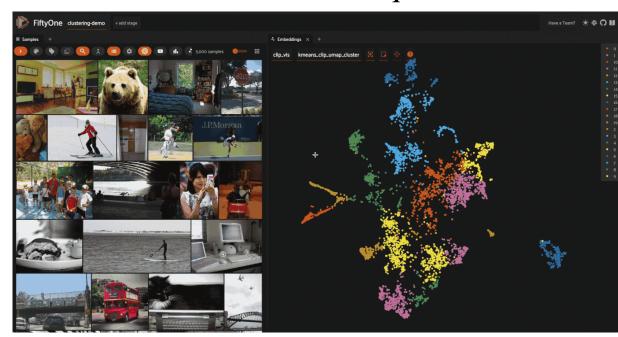
Clusterização

✓ Uma grande quantidade de dados de um conjunto de dados não rotulados é dividida em várias categorias com base na semelhança interna dos dados.

✓ Dados na mesma categoria são mais semelhantes entre si do que os dados em

categorias diferentes.

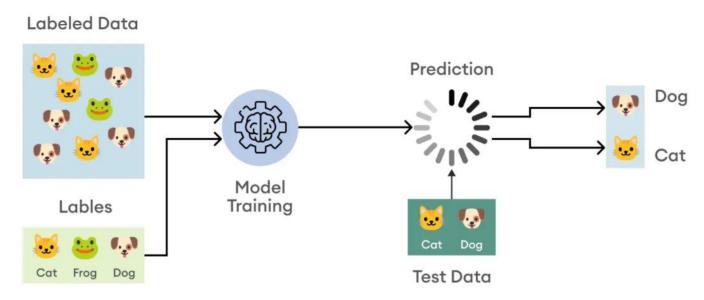




<u>Tipos de Aprendizado</u>

Supervisionado

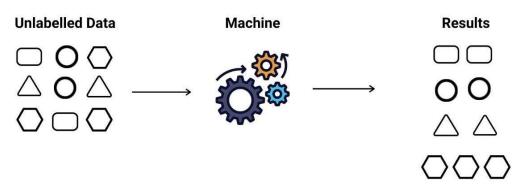
- ✓ Obter um modelo ótimo com o desempenho necessário através do treinamento e aprendizado com base nas amostras de categorias conhecidas.
- ✓ Em seguida, usa-se o modelo para mapear todas as entradas para as saídas e verificar a saída com o objetivo de classificar dados desconhecidos.



<u>Tipos de Aprendizado</u>

Não-Supervisionado

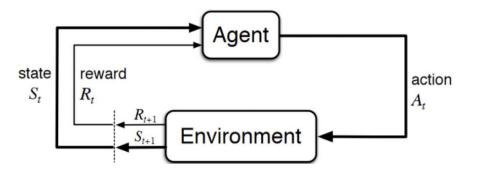
- ✓ Para amostras não rotuladas, os algoritmos de aprendizado modelam diretamente os conjuntos de dados de entrada. O agrupamento (clustering) é uma forma comum de aprendizado não supervisionado.
- ✓ Nesse caso, precisamos apenas agrupar amostras altamente semelhantes, calcular a similaridade entre novas amostras e as existentes, e classificá-las com base nessa similaridade.



<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço

- ✓ Se preocupa com a forma como os agentes devem tomar ações em um ambiente para maximizar uma noção de recompensa acumulada.
- ✓ A diferença entre o aprendizado por reforço e o aprendizado supervisionado está no sinal do professor. O sinal de reforço fornecido pelo ambiente no aprendizado por reforço é usado para avaliar a ação em vez de dizer ao sistema de aprendizado como realizar as ações corretas.



<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Pavlov

- ✓ O experimento de Pavlov é um dos mais famosos estudos de condicionamento clássico na psicologia.
- ✓ Ivan Pavlov, fez uma descoberta acidental que acabou sendo fundamental para o desenvolvimento da teoria do condicionamento clássico.
 - ✓ Pavlov estava realizando uma pesquisa sobre o sistema digestivo
 - ✓ Observou que, ao apresentar comida aos cães, eles começavam a salivar antes mesmo de ingerir o alimento
 - ✓ Esse reflexo antecipado da salivação não era esperado e despertou seu interesse

- Investigação

✓ Por que os cães salivavam em resposta a estímulos que estavam associados à comida, como a visão do alimento ou o som de um sino?

<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Pavlov

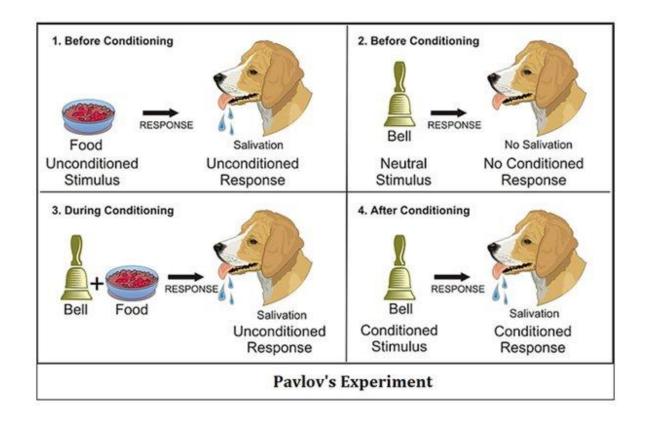
- ✓ Pavlov começou a realizar experimentos controlados com uso de um sino como estímulo neutro (um estímulo que, inicialmente, não causava resposta nos cães)
- ✓ Fase de aquisição (condicionamento)
 - ✓ Pavlov tocava o sino antes de apresentar a comida aos cães.
 - ✓ Depois de várias repetições, os cães começaram a associar o som do sino com a chegada do alimento

✓ Fase de teste

- ✓ Após várias associações, Pavlov tocava o sino sem apresentar comida, e os cães começavam a salivar, mesmo sem a presença do alimento.
- ✓ Isso demonstrou que eles haviam aprendido a associar o som do sino à comida.
- ✓ Seu trabalho foi publicado em 1904, quando ele recebeu o Prêmio Nobel de Fisiologia ou Medicina

<u>Tipos de Aprendizado</u>

■ Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Pavlov



<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Pavlov

- ✓ No aprendizado por reforço, um agente aprende a tomar decisões em um ambiente para maximizar a recompensa acumulada ao longo do tempo
 - ✓ A idéia de associar ações a recompensas é fundamental
 - ✓ Pavlov, portanto, contribuiu para o entendimento de como os sistemas podem aprender e se adaptar com base no feedback do ambiente
- ✓ Assim como Pavlov mostrou que um estímulo condicionado (o sino) pode provocar uma resposta automática (salivação), no aprendizado por reforço, as ações do agente podem se tornar condicionadas a certos estados do ambiente, dependendo das recompensas que o agente recebe ao longo do tempo.
- ✓ Mais tarde seria formalizado em modelos de aprendizado por reforço, como os de Qlearning ou os algoritmos de política, que associam ações a recompensas específicas para maximizar a performance do agente ao longo do tempo

<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Skinner

- ✓ Enquanto Pavlov focou no condicionamento clássico, que se baseia em associar um estímulo a uma resposta, Skinner se concentrou no condicionamento operante
 - ✓ Se refere ao processo pelo qual as consequências de uma ação influenciam a probabilidade dessa ação ser repetida
 - ✓ A ação do organismo é vista de maneira ativa sobre o ambiente e é recompensado ou punido com base nas suas ações
- ✓ Skinner acreditava que o comportamento humano e animal é controlado por suas consequências e que comportamentos podem ser reforçados ou desencorajados com base nos resultados que seguem as ações.
 - ✓ Reforços e punições são usados para aumentar ou diminuir a probabilidade de um comportamento ocorrer novamente

Tipos de Aprendizado

■ Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Skinner

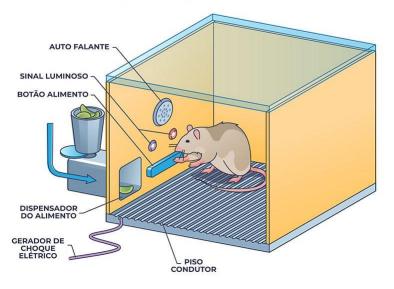
- ✓ A caixa de Skinner consistia em uma câmara fechada onde um animal podia realizar uma ação (por exemplo, pressionar uma alavanca) para obter uma recompensa (geralmente comida)
- ✓ A caixa permitia que ele manipulasse variáveis como o tipo de reforço (positivo ou negativo), o intervalo de tempo entre a ação e a recompensa, e a frequência de reforços. Skinner identificou três tipos de consequências para o comportamento
- ✓ Skinner acreditava que o comportamento humano e animal é controlado por suas consequências e que comportamentos podem ser reforçados ou desencorajados com base nos resultados que seguem as ações.
 - ✓ Reforços e punições são usados para aumentar ou diminuir a probabilidade de um comportamento ocorrer novamente

<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Skinner

✓ A caixa permitia que ele manipulasse variáveis como o tipo de reforço (positivo ou negativo), o intervalo de tempo entre a ação e a recompensa, e a frequência de reforços. Skinner identificou três tipos de consequências para o comportamento

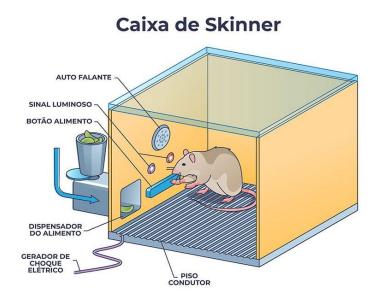
Caixa de Skinner



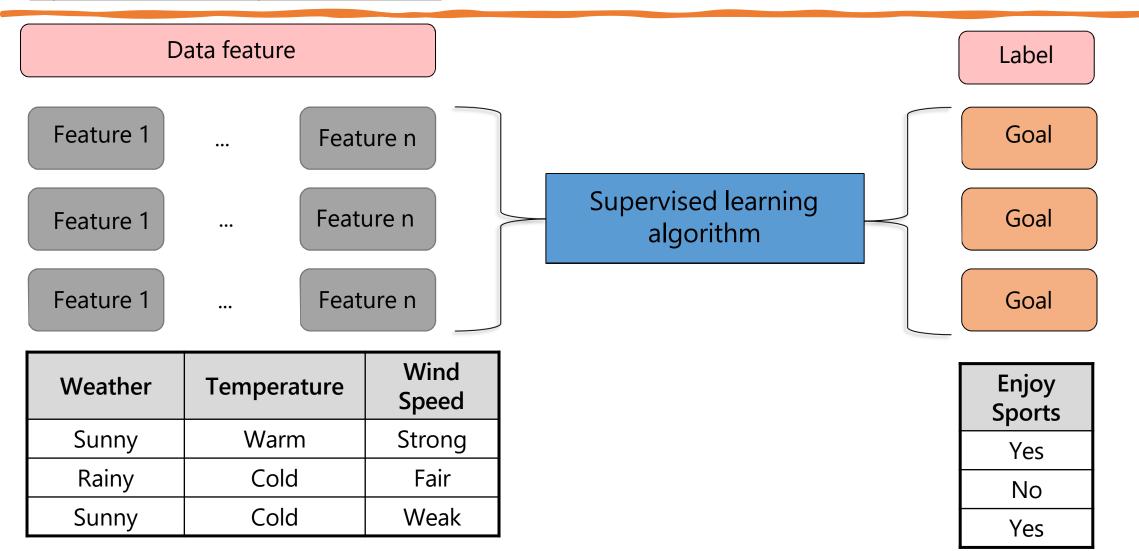
<u>Tipos de Aprendizado</u>

Aprendizado por reforço – curiosidade – Experimento de Skinner

- ✓ **Reflexos positivos**: Quando um comportamento é seguido por uma recompensa (reforço positivo), a probabilidade de o comportamento ser repetido aumenta.
- ✓ **Punições**: Quando um comportamento é seguido por uma consequência desagradável, a probabilidade de esse comportamento ocorrer novamente diminui.
- ✓ **Reflexos negativos**: Quando um comportamento é seguido pela remoção de um estímulo aversivo (reforço negativo), também aumenta a probabilidade de o comportamento ser repetido.



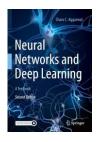
Aprendizado Supervisionado



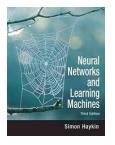
Bibliografia básica



CHOLLET, F. **Deep Learning with Python**. 2nd Edition. Manning, 2021.



AGGARWAL, C. C. **Neural Networks and Deep Learning**: A Textbook. 2nd Edition. Springer, 2023.



HAYKIN, S. **Neural Networks and Learning Machines**. 3rd Edition. Pearson, 2006.

Bibliografia complementar

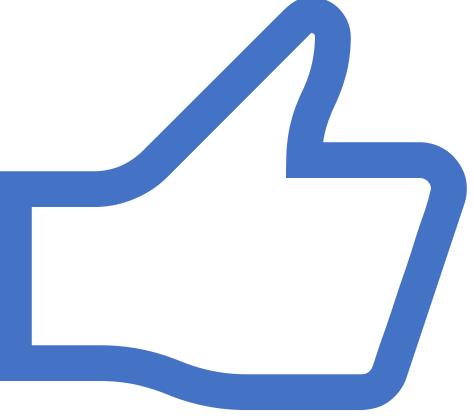
- GÉRON, A. Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras, and TensorFlow: Concepts, Tools, and Techniques to Build Intelligent Systems. 3rd Edition. O'Reilly Media, 2022.
- GULLI, A.; KAPOOR, A.; PAL, S. **Deep Learning with TensorFlow 2 and Keras**. 2nd Edition. Packt, 2019
- GOODFELLOW, I.; BENGIO, Y.; COURVILLE, A. Deep learning. MIT press, 2016.
- BISHOP, C. M. Neural Networks for Pattern Recognition. OXFORD, 1995.





ENGENHARIA DA COMPUTAÇÃO UNIVERSIDADE FEDERAL DO MARANHÃO

Agradecimentos!



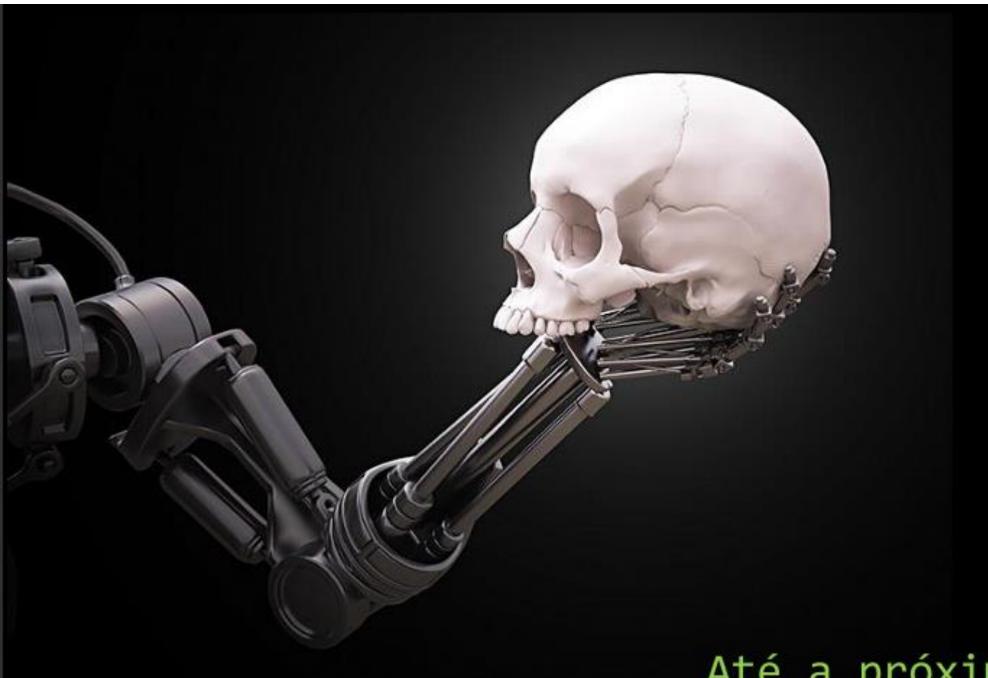


Apresentador

Thales Levi Azevedo Valente

Contatos:

- <u>Thales Valente Professor e Engenheiro de Machine Learning | LinkedIn</u>
- thales.l.a.valente@gmail.com



Até a próxima...