Projeto ABCIA

MÓDULO 04: DEEP LEARNING

Aula II

Prof. Dr. Leandro Balico











Apresentação do Professor

Formação

- Bacharel em Ciência da Computação UFPR
- Mestre em Informática UFAM
- Doutor em Informática UFAM
- Certificação HCIA-IA (Huawei)

Atuação

 Atualmente é Professor Adjunto da Universidade Federal de Roraima. Tem experiência na área de Ciência da Computação, com ênfase em Redes de Sensores Sem Fio, Redes Ad Hoc, Redes Veiculares (VANets), Aprendizado de Máquina e Computação Móvel e Ubíqua, atuando principalmente nos seguintes temas: algoritmos distribuídos, localização, roteamento, consumo de energia, fusão de dados, e outros.



Prof. Dr. Leandro Balico





Objetivos

- 1. Introdução ao Aprendizado Profundo
- 2. Finalidade e Limitações das Redes Neurais Profundas
- 3. Tipos de Redes Neurais Profundas
- 4. Exercícios





1.1 Visão geral de Inteligência Artificial, Aprendizado de Maquina e Aprendizado Profundo

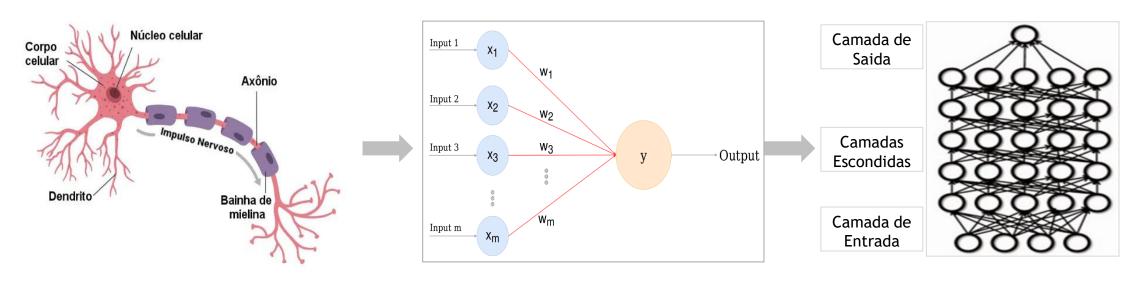
Inteligência Artificial (Artificial Intelligence - AI)

Aprendizado de Máquina (Machine Learning - ML)

Aprendizado Profundo (Deep Learning)



1.2 Contextualizando Redes Neurais Humanas, Perceptrons e Redes Neurais Profundas



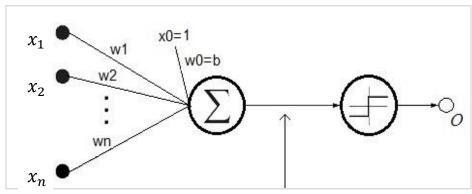
Rede Neural Humana

Perceptron

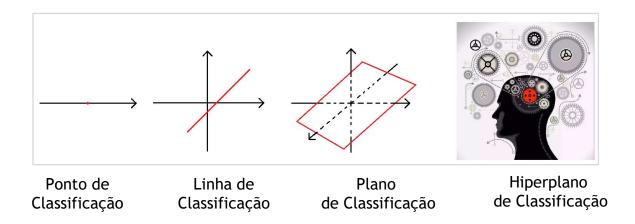
Rede Neural Profunda

1.3 Modelo Computacional do Perceptron

- Vetor de Entrada: $X = [x_0, x_1, ..., x_n]^T$.
- Pesos: $W = [\omega_0, \omega_1, ..., \omega_n]^T$, onde ω_0 é o bias.
- Função de Ativação: $O = sign(net) = \begin{cases} 1, net > 0, \\ -1, caso contrario. \end{cases}$



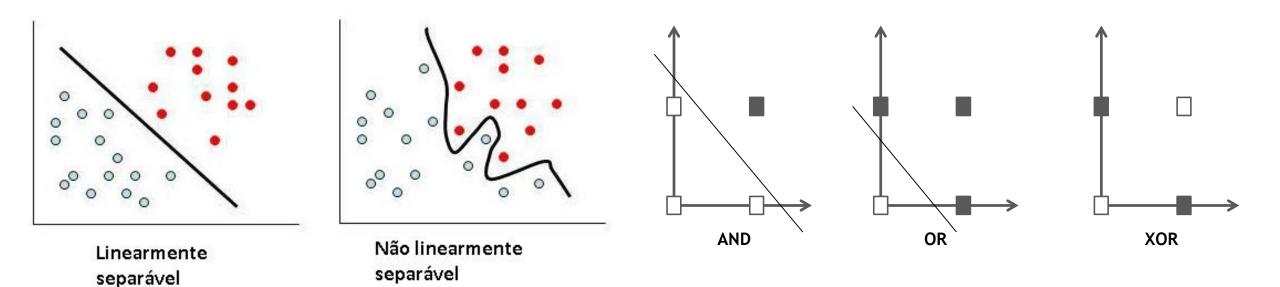
$$net = \sum_{i=0}^{n} \omega_i x_i = \mathbf{W}^T \mathbf{X}$$





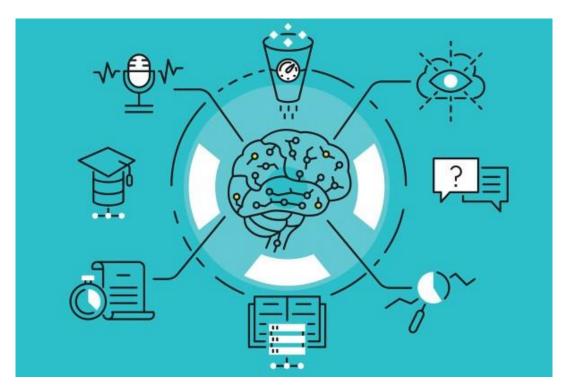
1.4 Limitações do Perceptron

• Perceptrons são modelos lineares que só podem modelar relações lineares entre entradas e saídas.



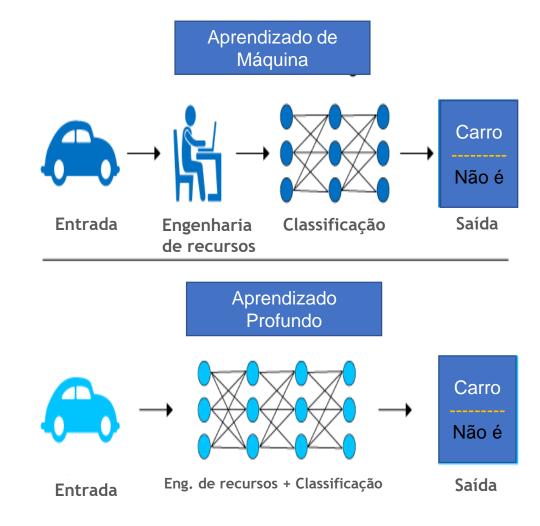
1.4 Visão Geral do Aprendizado Profundo

- Subcampo do aprendizado de máquina.
- Envolve o uso de redes neurais artificiais com várias camadas ocultas.
- Exemplos de aplicações:
 - Classificação de imagem.
 - Reconhecimento de fala.
 - Sistemas de recomendação.
 - Tradução de idiomas.



1.5 Comparação entre Aprendizado de Maquina e Aprendizado Profundo

- Modelos de aprendizado profundo têm muitas camadas ocultas e são geralmente mais complexos.
- Aprendizado de máquina depende da engenharia de recursos (feature engenering).
- Modelos de aprendizado profundo aprendem recursos automaticamente.
- Aprendizado profundo lida com grandes quantidades de dados e requer GPUs ou TPUs para treinamento e processamento.

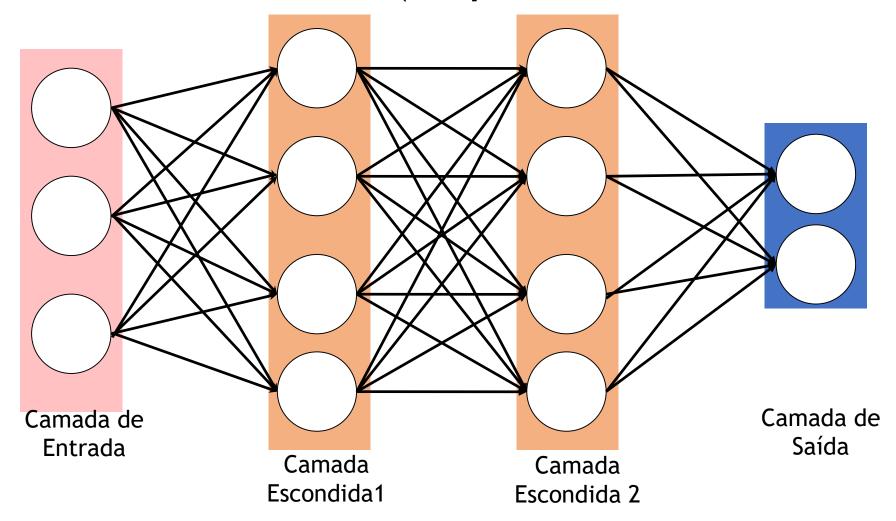






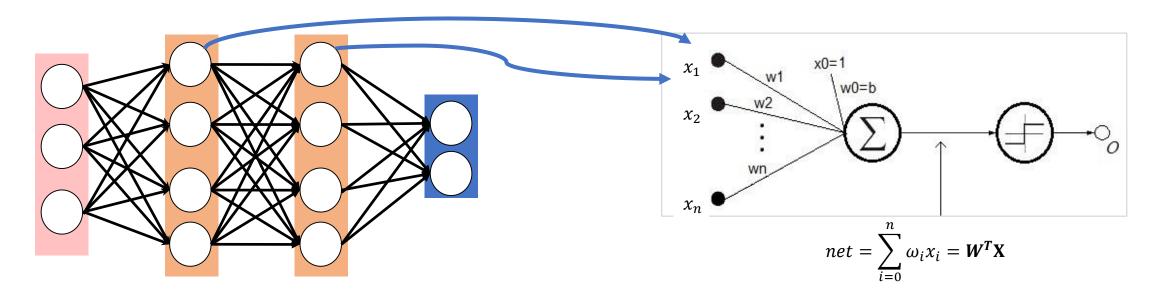


1.6 Redes Neurais Profundas (Deep Neural Networks - DNNs)

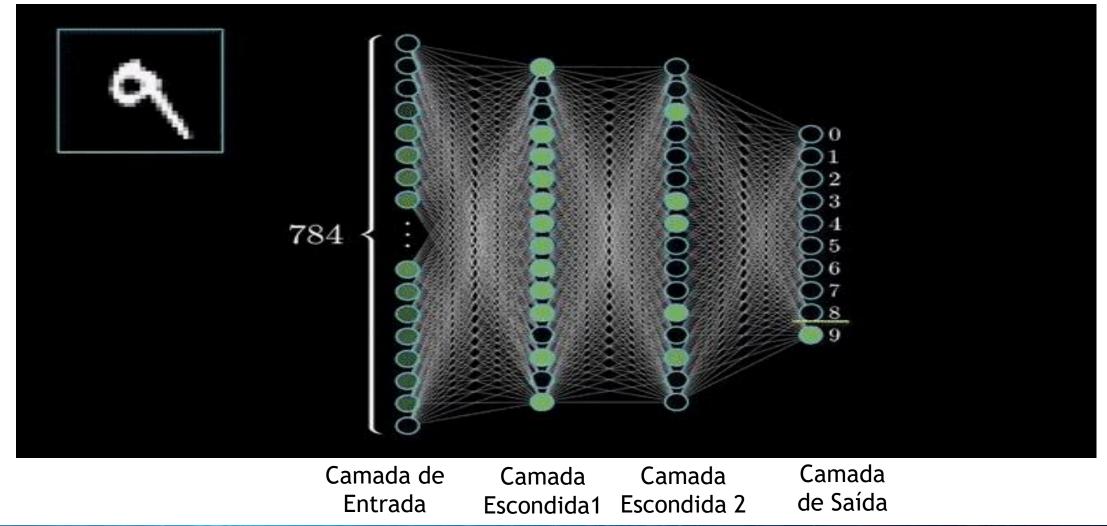


1.6 Redes Neurais Profundas (Deep Neural Networks)

 Cada camada em uma rede neural profunda contém neurônios que usam funções de ativação para processar os dados de entrada e passálos para a próxima camada.

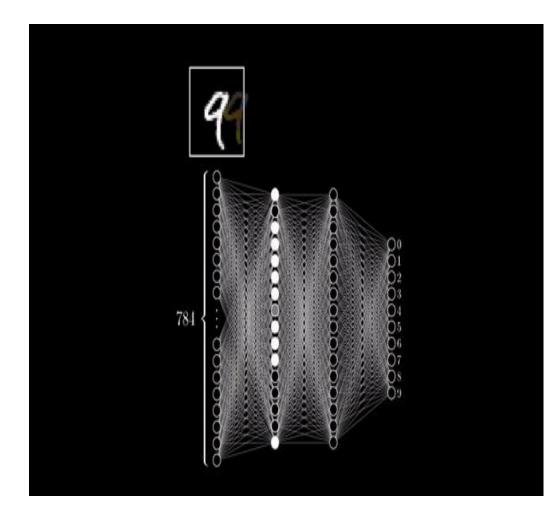


1.6 Redes Neurais Profundas: Funcionamento



1.6 Redes Neurais Profundas: Camadas Ocultas

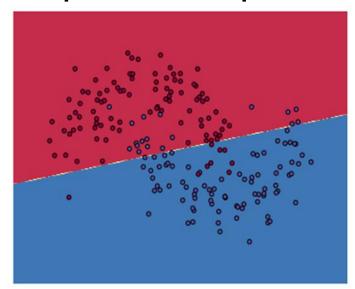
- As camadas ocultas (*Hidden Layers*) fornecem um meio de aprender e representar relações não lineares e complexas.
 - Permitem uma representação hierárquica dos dados, aumentando a capacidade da rede de aprender representações complexas.



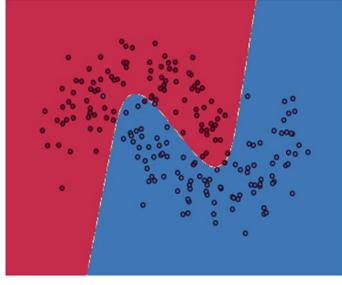


1.6 Redes Neurais Profundas: Camadas Ocultas

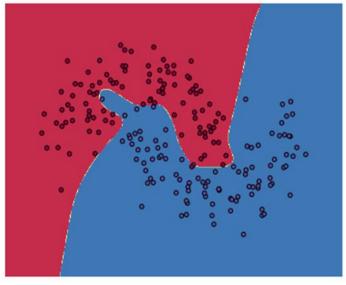
- Cada camada oculta pode ser considerada como uma camada de extração de recursos.
 - O numero de camadas ocultas aumenta a capacidade da rede de aprender representações complexas.







3 camadas ocultas



20 camadas ocultas



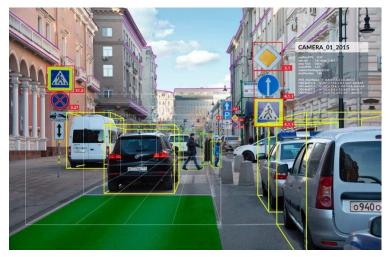
2.1 Principais Finalidades das Redes Neurais Profundas

• Podemos destacar a construção de modelos para:

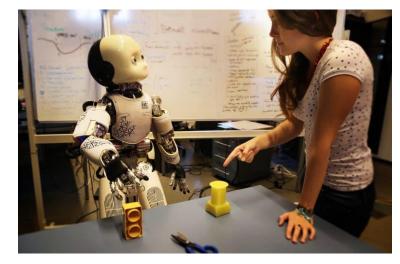


2. Finalidade e Limitações das Redes Neurais Profundas

2.2 Aplicações de Redes Neurais Profundas



 Visão computacional



Robótica



Processamento de linguagem natural



Saúde

2.3 Limitações das Redes Neurais Profundas

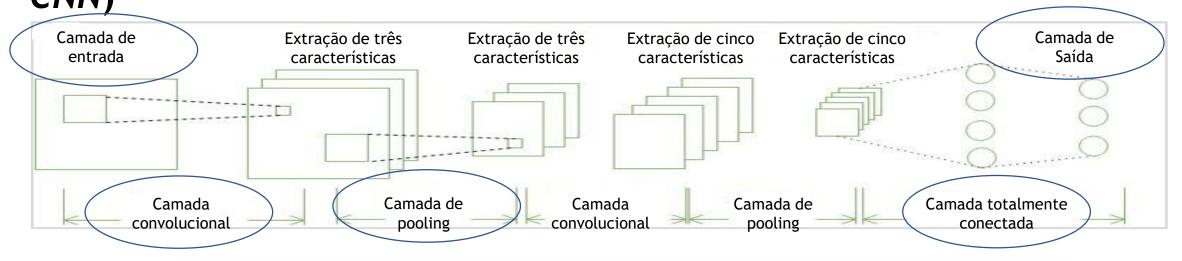
 Existem limitações no uso de redes neurais profundas, dentre as quais podemos destacar:

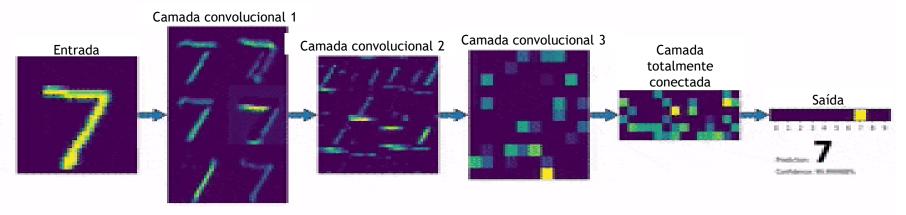




3. Tipos de Redes Neurais Profundas

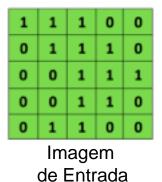
3.1 Rede Neural Convolucional (Convolutional Neural Network - CNN)





3. Tipos de Redes Neurais Profundas

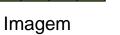
3.1 Rede Neural Convolucional: Camada Convolucional

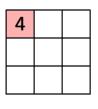




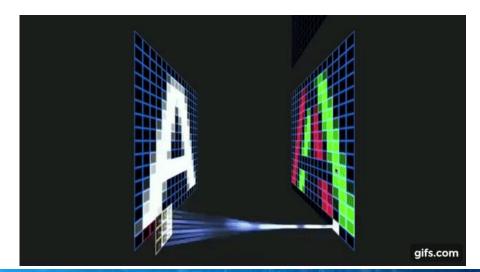


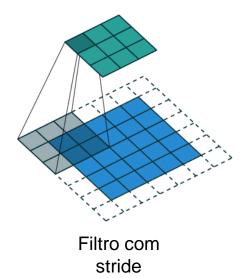
$1_{\!\!\scriptscriptstyle{ ext{ iny x}_1}}$	$1_{\times 0}$	$1_{\!\scriptscriptstyle{ ext{ iny x}_1}}$	0	0
0,0	1,	1,0	1	0
0,1	0,0	1,	1	1
0	0	1	1	0
0	1	1	0	0





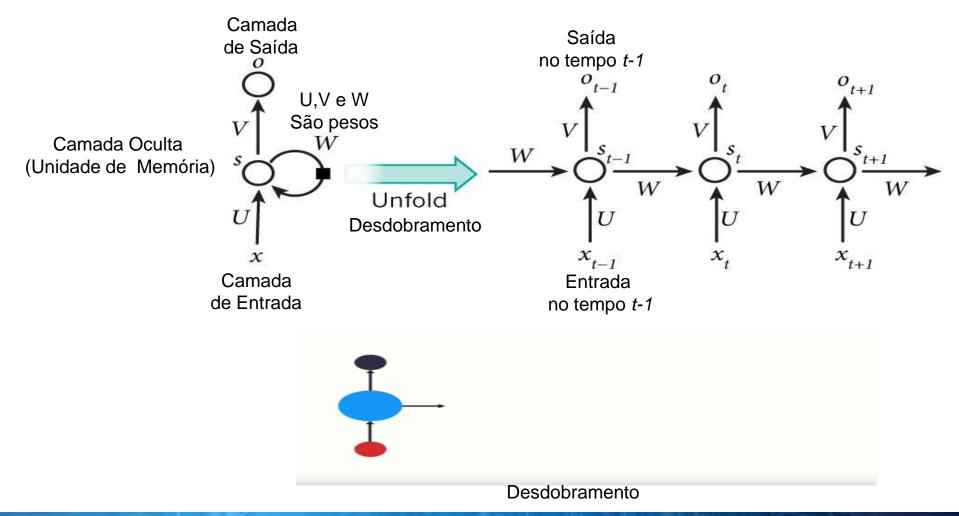
Mapa de Recursos





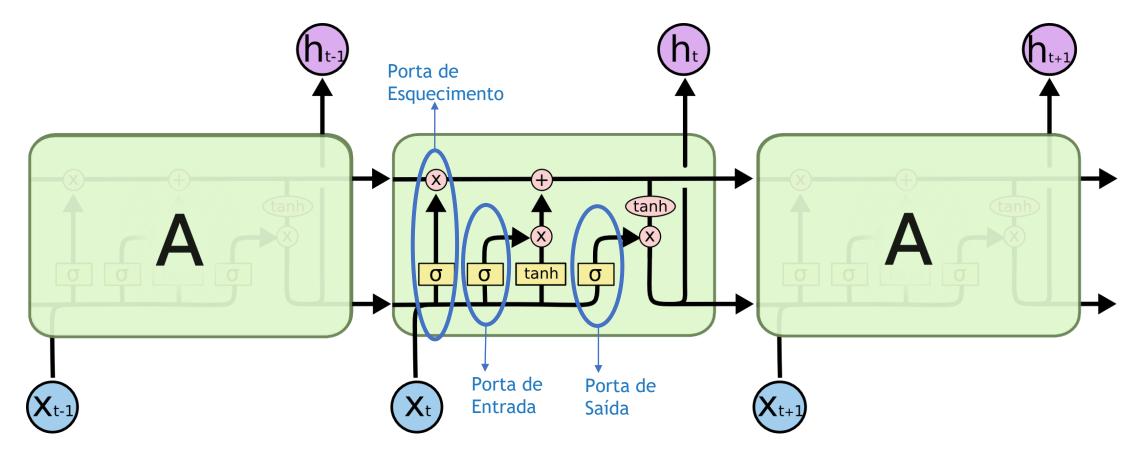
3. Tipos de Redes Neurais Profundas

3.2 Rede Neural Recorrente: Recurrent Neural Network - RNN



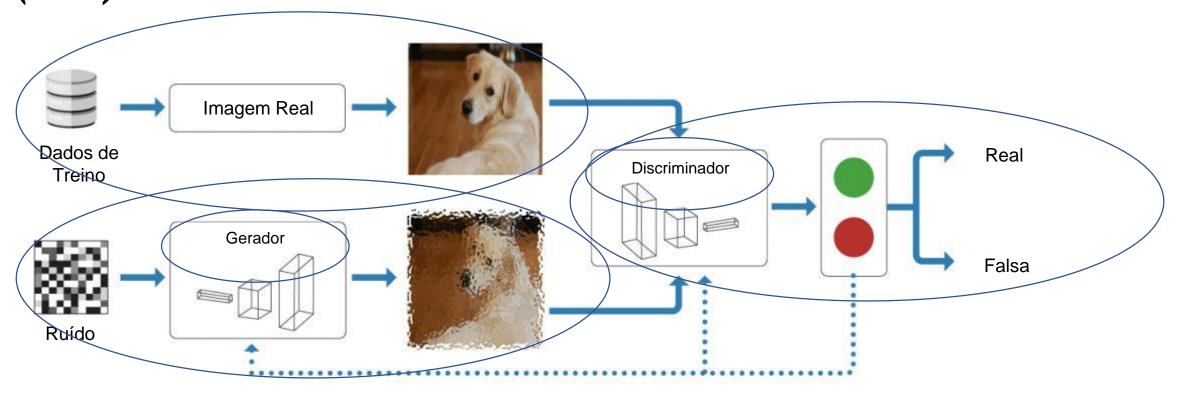
3. tipos de redes neurais profundas

3.2 Rede de memória de longo prazo: Long Short-term Memory Network (LSTM)



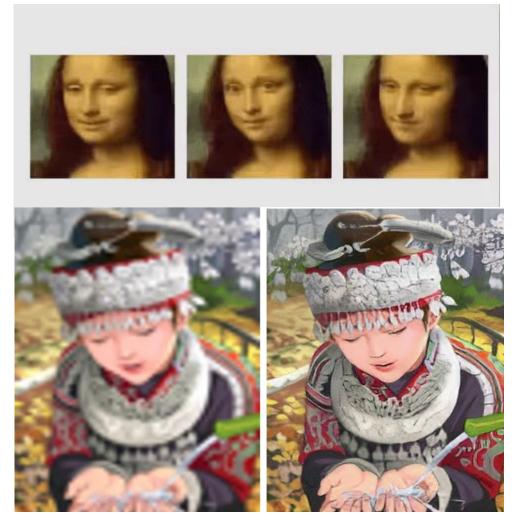
3. tipos de redes neurais profundas

3.3 Rede Adversária Generativa: Generative Adversarial Network (GAN)

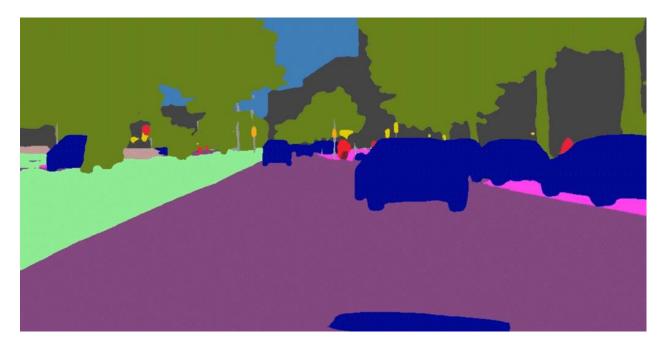


3. tipos de redes neurais profundas

3.3 Rede Adversária Generativa: *Aplicações*









4. Exercícios

4.1 Não é um processo necessário de aprendizado profundo.

- a) Limpeza de dados
- b) Engenharia de recursos
- c) Construção do modelo
- d) Avaliação do modelo



4. Exercícios

4.2 Na CNN, a camada convolucional pode reduzir a dimensão dos mapas de recursos.

- a) Verdadeiro
- b) Falso



4. Exercícios

4.3 Existem muitos tipos de redes neurais de aprendizado profundo. Qual das alternativas a seguir não é uma rede neural de aprendizado profundo?

- a) CNN
- b) RNN
- c) LSTM
- d) Logística











