



PUC Minas

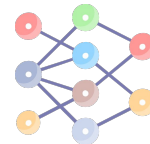
Frameworks para Deep Learning

Professor: Renan Santos Mendes

Introdução



Índice



Tópicos abordados nessa aula:

- Introdução
- Conceitos de POO
- Rede Neural Artificial
- Introdução ao Keras + Prática

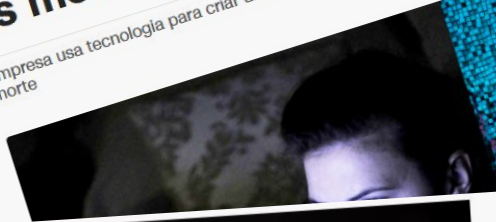


Introdução



Isso é muito "Black Mirror": A Inteligência Artificial permite conversar com os mortos

Empresa usa tecnologia para criar uma "versão digital" da pessoa que pode viver para sempre



NOTÍCIA

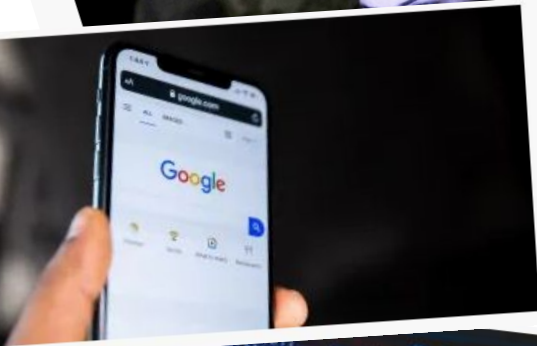
Imagens geradas por IA já preocupam até artistas de animes e mangás



Microsoft planeja retorno do Clippy, mas agora com inteligência artificial

29/01/2023 às 04:00

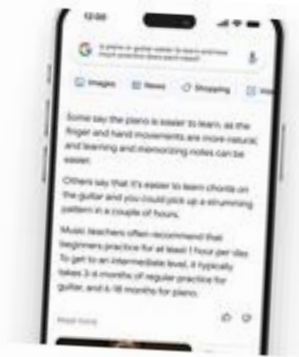
BUSINESS



Entenda como o longo período de domínio online do Google pode terminar

🕒 28/01/2023 às 14:00

BUSINESS



Bard é nova plataforma de IA do Google para rivalizar com ChatGPT

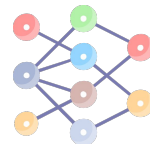
Corretores de imóveis nos EUA: Não imaginamos como trabalhar sem o ChatGPT agora

🕒 28/01/2023 às 20:51



Frameworks

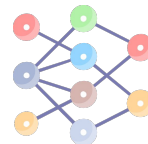




Frameworks

- Frameworks de deep learning **são bibliotecas de software para criação, treinamento e implantação de modelos** de redes neurais profundas em tarefas de aprendizado de máquina.
- Eles fornecem uma interface para definir, configurar e treinar modelos de deep learning, bem como realizar outras tarefas comuns.
- Os frameworks **oferecem implementações eficientes** de algoritmos de backpropagation e outras técnicas de otimização, o que ajuda a acelerar o processo de treinamento.
- Alguns exemplos de frameworks de deep learning populares incluem TensorFlow, PyTorch, Keras, Caffe, Theano, MXNet, entre outros.

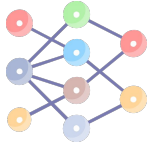




Frameworks

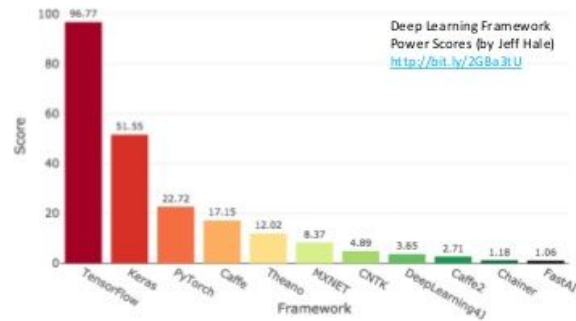
- Cada framework tem suas próprias características, pontos fortes e fracos, mas todos eles compartilham o objetivo comum de **tornar mais fácil e acessível a criação de modelos de deep learning** poderosos e eficientes.
- Os frameworks de deep learning são usados em diversas aplicações, como **visão computacional, NLP, speech**, entre outras áreas de **inteligência artificial**.
- Eles permitem que pesquisadores e engenheiros criem modelos de deep learning mais **rapidamente** e com **menos esforço**, permitindo que eles foquem em tarefas mais desafiadoras e criativas.





Frameworks

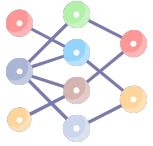
Deep Learning Frameworks



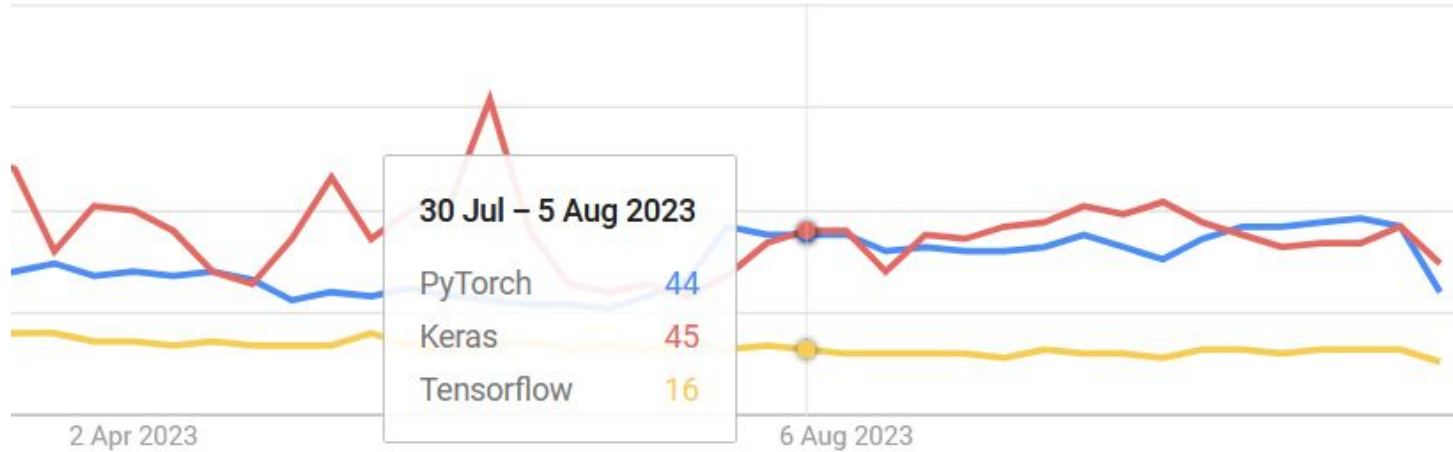
Factors to consider:

- Learning curve
- Speed of development
- Size and passion of community
- Number of papers implemented in framework
- Likelihood of long-term growth and stability
- Ecosystem of tooling

1.  TensorFlow
2.  Keras
3.  PyTorch
4.  Caffe
5.  theano
6.  mxnet
7.  CNTK
8.  DL4J
9.  Caffe2
10.  Chainer
11.  fast.ai



Frameworks



**Antes, precisamos de
aprender alguns conceitos
importantes de
programação**

Programação Orientada a Objetos (POO)





POO - Introdução

- **Programação Orientada a Objetos** é um **paradigma de programação** baseado no conceito de **objetos**, que representam **entidades do mundo real**.
- Os objetos possuem **propriedades** (atributos) e **comportamentos** (métodos) específicos.
- O programa é organizado em **classes**, que são **modelos para a criação de objetos**, e **objetos**, que são **instâncias de uma classe**.
- Os objetos interagem entre si por meio de mensagens, que são enviadas de um objeto para outro.
- Cada objeto possui seu próprio estado e comportamento, e pode se comunicar com outros objetos para realizar ações mais complexas.





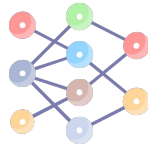
POO - Introdução

- A POO aumenta a **eficiência**, **modularidade**, **flexibilidade** e **reutilização de código** em programas mais complexos.
- Conceitos como **herança**, **encapsulamento**, **polimorfismo** e **abstração** permitem criar hierarquias de classes, esconder informações internas de uma classe, criar objetos com comportamentos diferentes a partir de uma mesma classe e simplificar o código ao definir interfaces mais abstratas.
- A POO é utilizada em diversas linguagens de programação, como Python, Java, C++, Ruby, entre outras.
- É especialmente útil em projetos de grande escala, onde a organização e reutilização do código são essenciais.



Conceitos Fundamentais

The background is a solid teal color. It features several faint, semi-transparent geometric shapes. In the upper right, there is a large donut chart with a smaller pie chart inside it. To the right of this, there are three smaller pie charts of varying sizes. In the bottom right corner, there is a bar chart with four vertical bars of increasing height from left to right. Each bar is composed of three stacked segments.



POO - Conceitos

- **Classes e objetos:** **classes** são estruturas que definem as características e comportamentos dos objetos. Os **objetos**, por sua vez, são instâncias de uma classe, ou seja, são criados a partir de uma classe.
- **Atributos e métodos:** **atributos** são as características dos objetos, como nome, idade, cor, entre outros. Já os **métodos** são as ações que os objetos podem realizar, como andar, falar, calcular, entre outros.





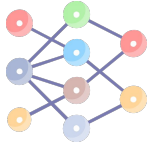
POO - Conceitos

- **Herança:** é o processo de **criar uma nova classe a partir de uma classe existente**, mantendo suas características e comportamentos. A nova classe (chamada de classe filha ou subclasse) pode adicionar novos atributos e métodos ou sobrescrever os existentes.
- **Encapsulamento:** é o princípio de **esconder a implementação** de um objeto de outros objetos. É possível tornar certos atributos e **métodos privados**, para que só possam ser acessados e modificados pela própria classe, garantindo maior segurança e controle de acesso às informações.



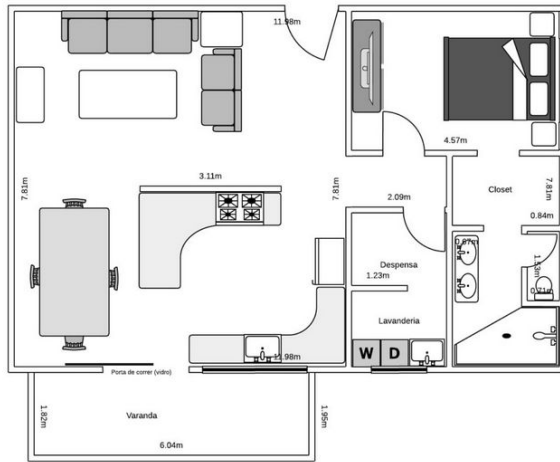
Diferenciando classes de objetos

The background is a solid teal color. It features several faint, semi-transparent geometric shapes. A large donut chart with three segments is positioned in the upper right. To its right are three smaller circles, each containing a pie chart. In the bottom right corner, there is a bar chart with four vertical bars of increasing height, each topped with a semi-circle.



POO - Conceitos

Classe



Planta → Projeto

Criação de
Uma Instância



Objeto



Casa → Instância



**Como fazemos isso
em Python?**



POO - Implementação

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'{self.marca} {self.modelo} está acelerando...')
```



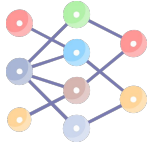


POO - Implementação

Criação da Classe

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'{self.marca} {self.modelo} está acelerando...')
```



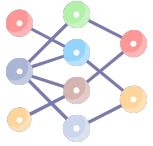


PОО - Implementação

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'{self.marca} {self.modelo} está acelerando...')
```

Criação do
Construtor



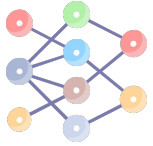


PОО - Implementação

Uso da
Palavra "self"

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'{self.marca} {self.modelo} está acelerando...')
```



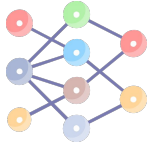


PОО - Implementação

Criação dos
Atributos

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'{self.marca} {self.modelo} está acelerando...')
```

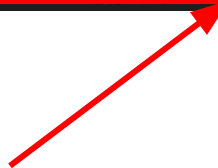


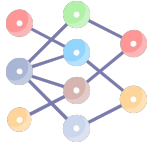


POO - Implementação

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'{self.marca} {self.modelo} está acelerando...')
```

Criação dos
Métodos





POO - Implementação

```
class Carro(object):  
    def __init__(self, marca, modelo, ano):  
        self.marca = marca  
        self.modelo = modelo  
        self.ano = ano  
  
    def acelerar(self):  
        print(f'[self.marca] {self.modelo} está acelerando...')
```

Uso dos Atributos
dentro dos métodos



POO - Implementação

- Uma classe é definida pela **palavra “class”** e em seguida seu nome;
- Usa-se os parênteses para indicar qual a classe mãe/pai;
- O método **__init__** é chamado de construtor;
- A palavra reservada **self** é usada para **acessar os atributos** e **métodos do objeto**;
- Para se criar um método, deve-se utilizar a palavra **def** (igual criamos uma função) e utilizar a palavra **“self”** como primeiro argumento;
- Para acessar um atributo dentro de um método, usa-se a palavra **self + nome do atributo**, por exemplo: `self.nome_do_atributo`



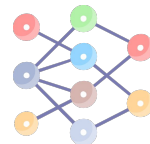
Neurônio Artificial



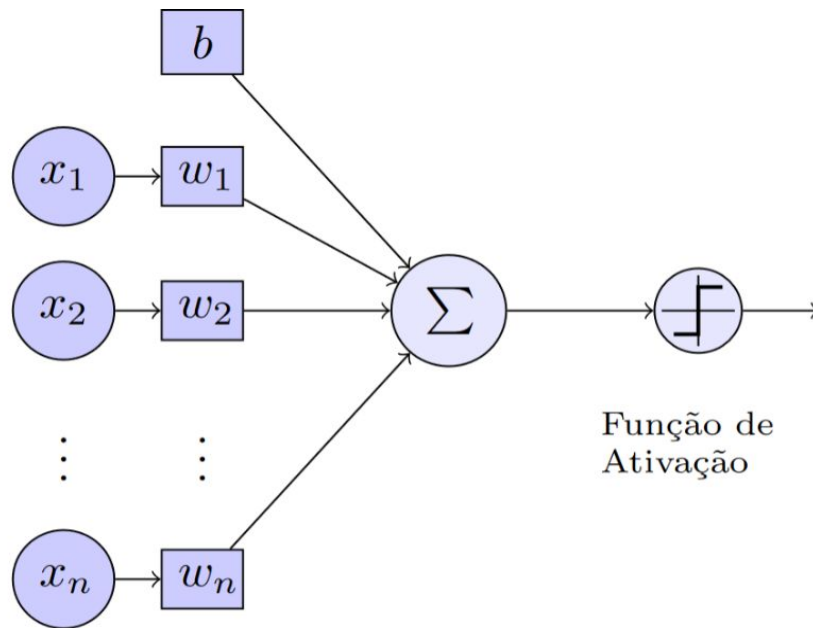
Recapitulando

Neurônio Artificial





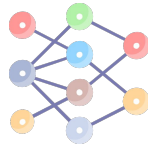
Neurônio Artificial



Entradas Pesos



PUC Minas



Neurônio Artificial

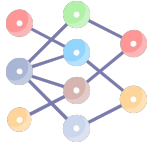
Elementos básicos do neurônio artificial:

1. **Conjunto de sinapses** em que cada uma é caracterizada por um peso (ou força) entre os neurônios com valores podendo ser positivos ou negativos;
2. **Somador** para agregar os sinais que chegam ao neurônio, ponderados pelos respectivos pesos (combinação linear);
3. **Função de ativação** que limita a amplitude da saída de um neurônio.

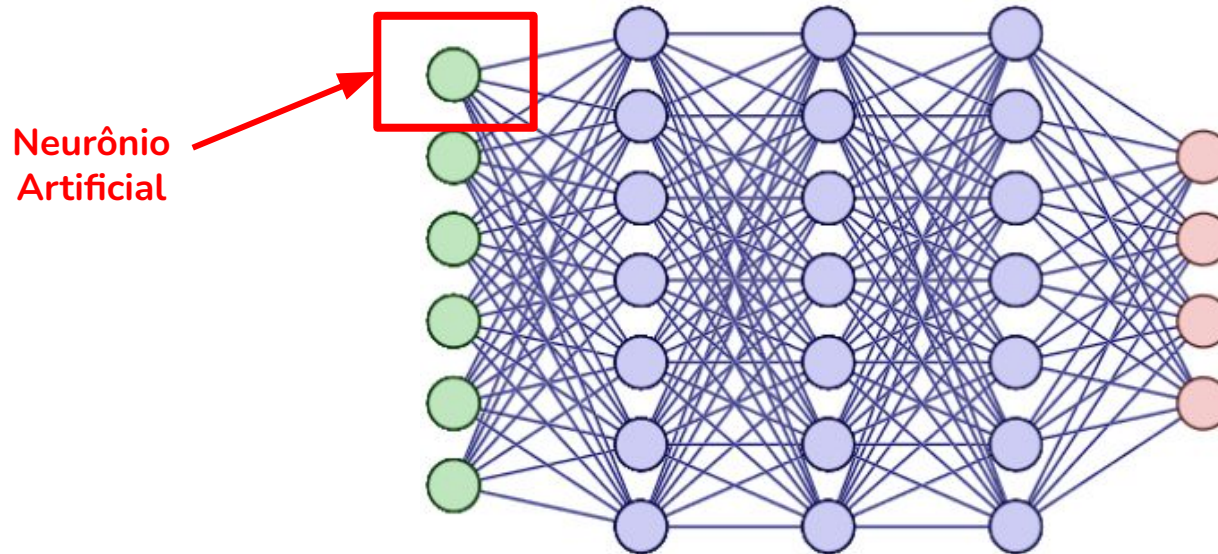


Rede Neural Artificial



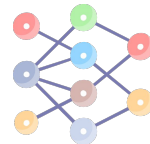


Rede Neural Artificial



Nomenclatura

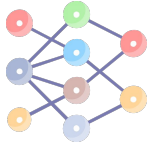




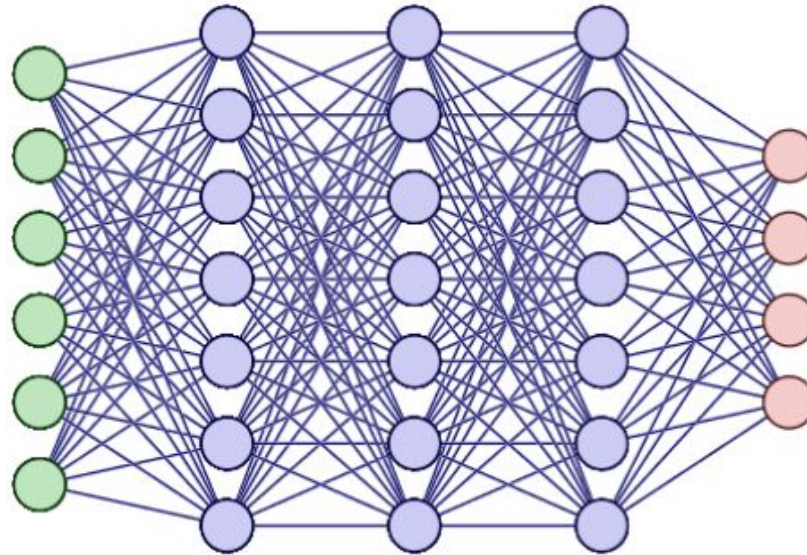
Nomenclatura

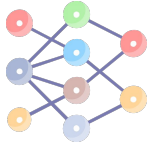
- **Camada de entrada:** camada pela qual os dados entram na rede;
- **Camada oculta:** uma ou mais camadas intermediárias;
- **Camada de saída:** camada por onde o processamento feito pela rede é obtido;
- **Conexões:** ligações entre os neurônios (pesos da rede).



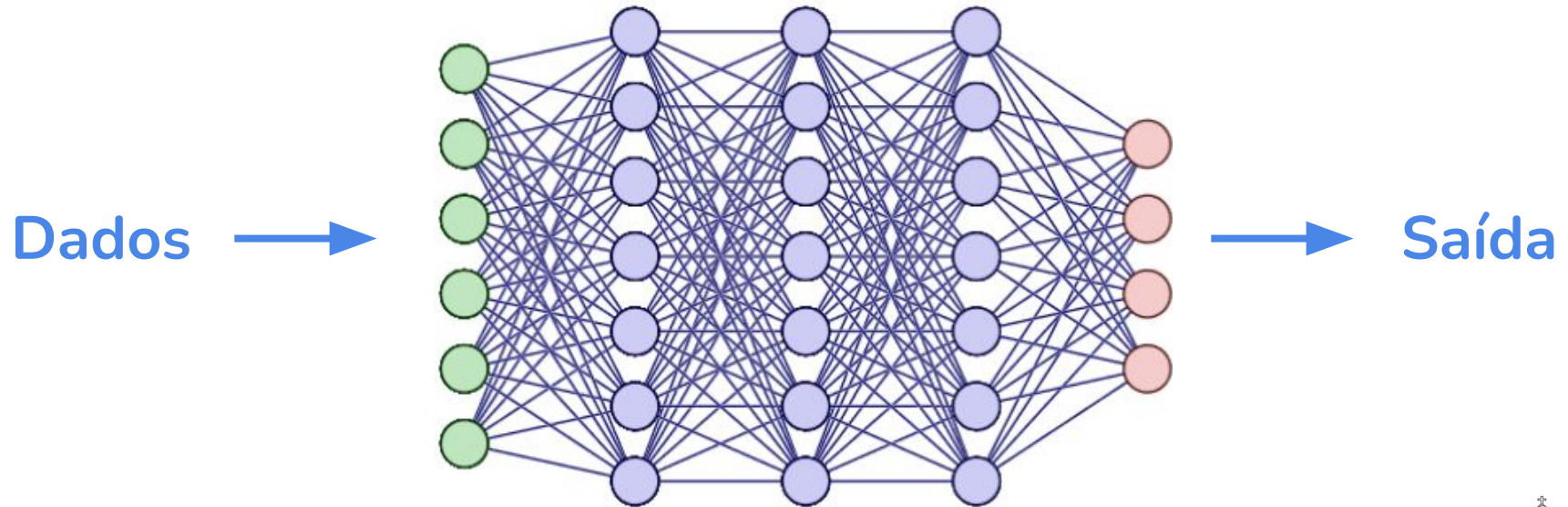


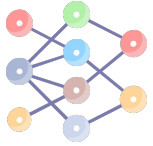
Nomenclatura em uma Rede Neural



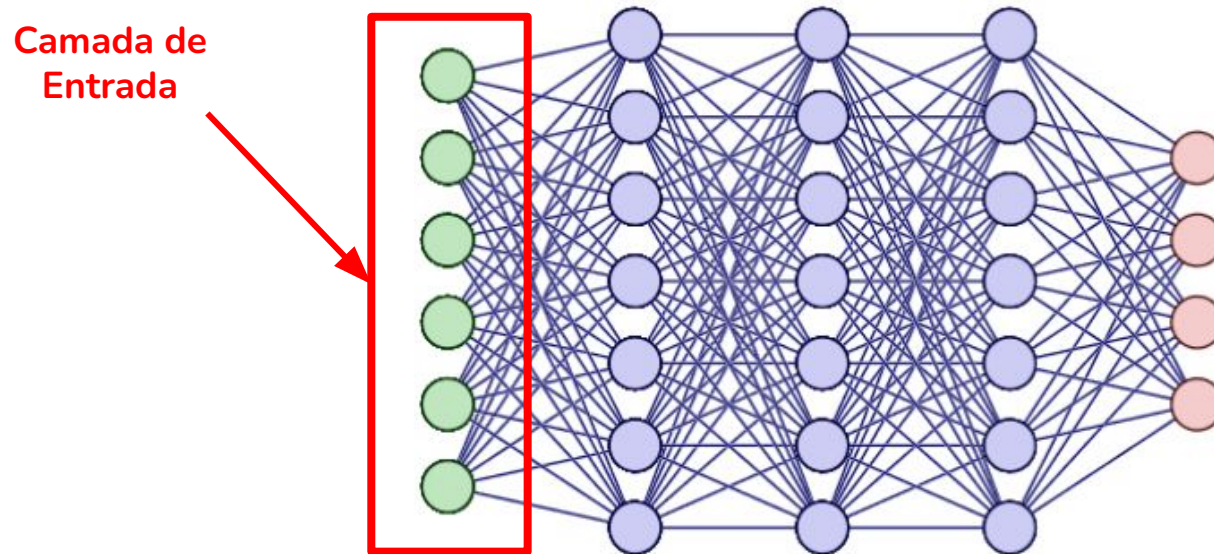


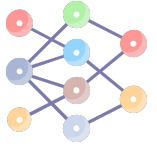
Nomenclatura em uma Rede Neural



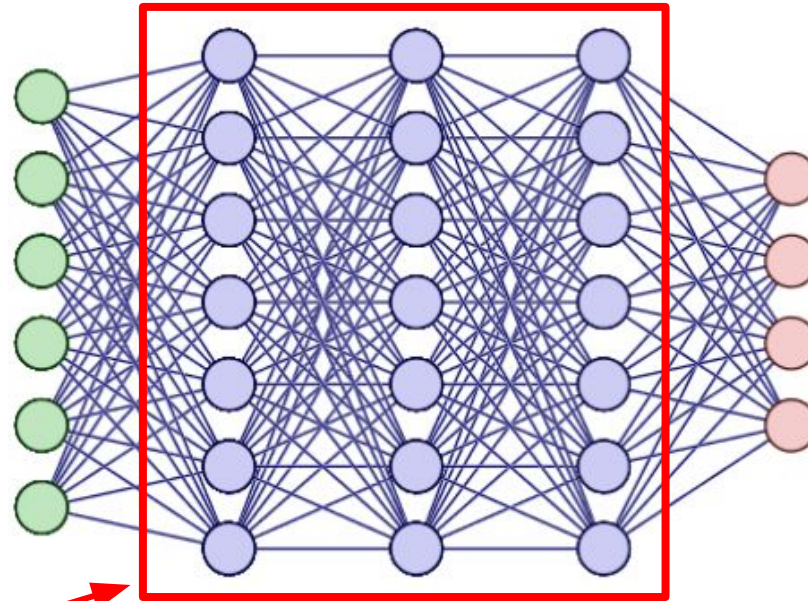


Nomenclatura em uma Rede Neural

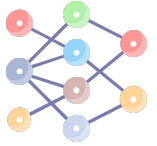




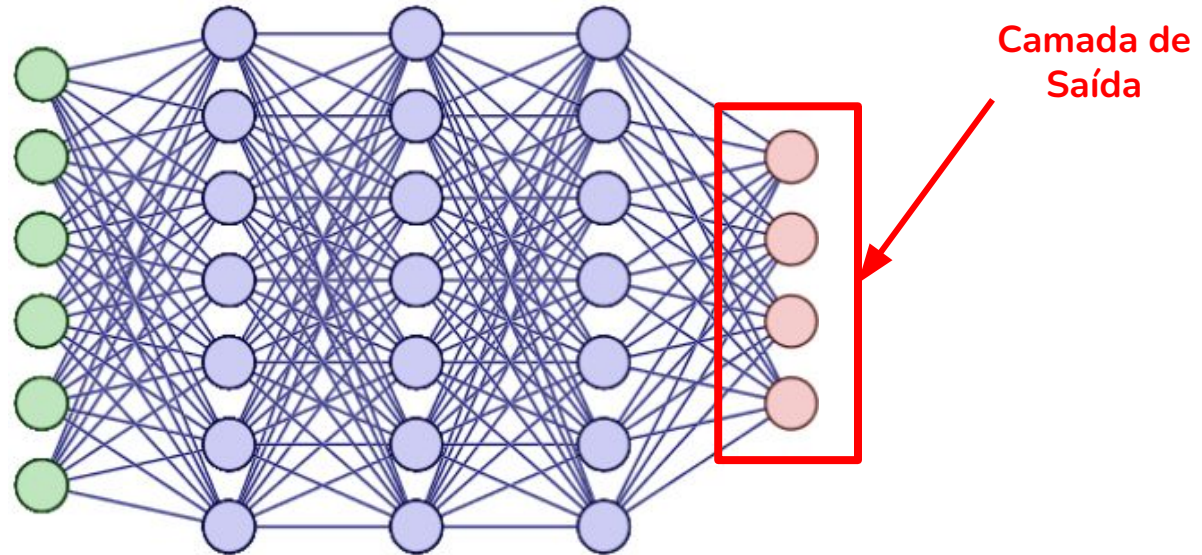
Nomenclatura em uma Rede Neural

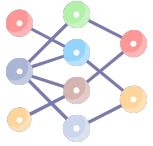


Camadas
Ocultas

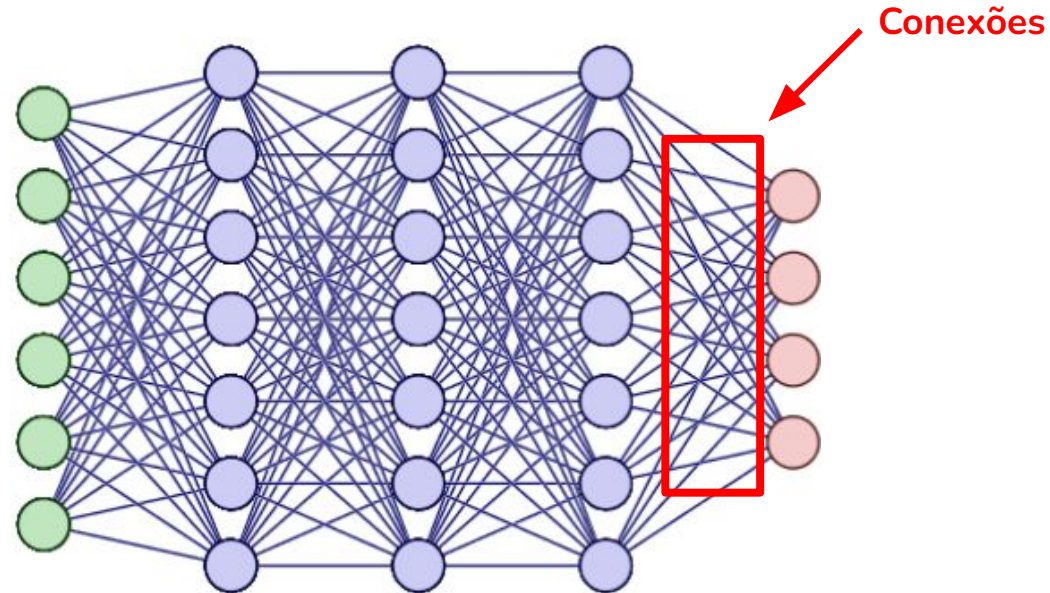


Nomenclatura em uma Rede Neural





Nomenclatura em uma Rede Neural



Introdução ao Keras



Continuando

Introdução ao Keras



Introdução ao Keras

Características do framework:

- **Fácil prototipação** e criação de modelos para produção;
- Extensa documentação [online](#) com diversos guias e exemplos;
- Necessita **pouco código** - alto nível;
- **Simplifica o treino** do modelo;
- Classes podem ser herdadas e o treino customizado + callbacks;
- Uso da infraestrutura do TensorFlow 2, sendo incorporado ao TF;



Introdução ao Keras

Quem usa?

- CERN (LHC);
- NASA;
- NIH;
- Netflix;
- Uber.



Introdução ao Keras

Para fazer a instalação local:

- `conda create --name myenv python=3.9`
- `conda activate myenv`
- `pip install "tensorflow<2.11"`

Estrutura de Dados nos Frameworks





Introdução ao Keras

Um conceito muito importante para todos os frameworks de DL:

- **Tensor**: é uma estrutura de armazenamento de dados multidimensional;
- Tensores são usados para **facilitar as operações matemáticas** (multiplicações matriciais) em uma rede neural;
- O formato mais conhecido é uma **matriz** (tensor com duas dimensões);
- Para o Keras, são usados os ndarrays do Numpy (diferentemente do PyTorch);
- Manipulação do dado da mesma forma;
- Origem da área de exatas: **física e engenharia**.





Introdução ao Keras

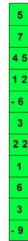
Algumas aplicações dos tensores :

- **0D**: escalares
- **1D**: vetores
- **2D**: matrizes
- **3D**: timeseries ou dados sequenciais
- **4D**: imagens (batch, altura, largura e canal)
- **5D**: vídeo (sample, frame, altura, largura e canal)

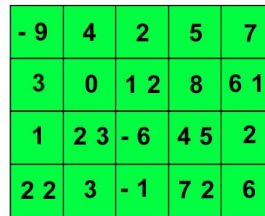


Introdução ao Keras

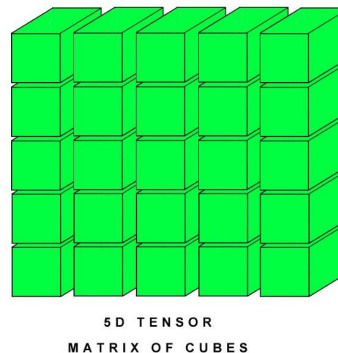
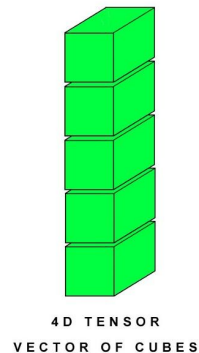
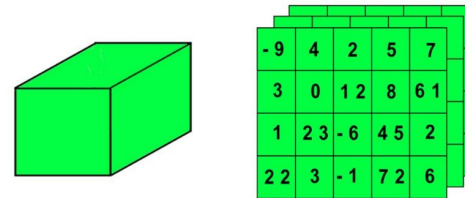
1D TENSOR /
VECTOR



2D TENSOR /
MATRIX



3D TENSOR /
CUBE





Introdução ao Keras

Módulos que utilizaremos durante a disciplina:

- **datasets:** fornece alguns conjuntos de dados simples (em Numpy) que podem ser usados para testar um modelo ou criar exemplos (MNIST, CIFAR10, CIFAR100,...);
- **models:** fornece o tipo de modelo que pode ser usado, sequencial, funcional ou implementar do zero;
- **layers:** As camadas são os blocos de construção básicos no Keras. Uma camada consiste em uma função que processa um tensor de entrada em um de saída e algum estado, mantido em variáveis do TensorFlow (os pesos da camada);
- **utils:** fornece funções e métodos extras;



Componentes dos Módulos





Introdução ao Keras

- **Models:**
 - **Sequencial:** modelo que adiciona camadas sequencialmente;
 - **Funcional:** modelo com maior customização;
- **Layers:**
 - **Dense:** camadas totalmente conectadas;
 - **InputLayer:** camada de entrada na rede;
 - **Conv2D:** camada convolucional em 2D;
 - **Flatten:** camada para “achatamento”;
 - **RNN:** camada recorrente;
 - **LSTM:** camada com células LSTM;
 - **GRU:** camada com células GRU;





Exemplo de um modelo com Keras



Introdução ao Keras

Um modelo no Keras ficaria da seguinte forma:

```
model = Sequential()
model.add(Dense(100, input_shape=(21, ), activation='relu'))
model.add(Dense(100, activation='relu'))
model.add(Dense(100, activation='relu'))
model.add(Dense(300, activation='relu'))
model.add(Dense(200, activation='relu'))
model.add(Dense(3, activation='softmax'))

model.compile(loss='categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])

hist = model.fit(X_train,
                y_train,
                epochs=25,
                validation_split=0.2)
```





Introdução ao Keras

Para criar e treinar um modelo de DL no Keras, é necessário seguir alguns passos básicos:

1. Importar bibliotecas
2. Leitura de dados
3. Processar dados
4. Criar modelo
5. Compilar modelo
6. Treinar modelo

Mais adiante, utilizaremos alguns complementos em alguns desses passos definidos acima.





Introdução ao Keras

Para criar e treinar um modelo de DL no Keras, é necessário seguir alguns passos básicos:

1. Importar bibliotecas
2. Leitura de dados
3. Processar dados
4. Criar modelo
5. Compilar modelo
6. Treinar modelo

Preparação do ambiente

Mais adiante, utilizaremos alguns complementos em alguns desses passos definidos acima.



Introdução ao Keras

Para criar e treinar um modelo de DL no Keras, é necessário seguir alguns passos básicos:

1. Importar bibliotecas
2. Leitura de dados
3. Processar dados
4. Criar modelo
5. Compilar modelo
6. Treinar modelo

Preparação dos dados

Mais adiante, utilizaremos alguns complementos em alguns desses passos definidos acima.



Introdução ao Keras

Para criar e treinar um modelo de DL no Keras, é necessário seguir alguns passos básicos:

1. Importar bibliotecas
2. Leitura de dados
3. Processar dados
4. Criar modelo
5. Compilar modelo
6. Treinar modelo

Preparação do modelo



Mais adiante, utilizaremos alguns complementos em alguns desses passos definidos acima.



Introdução ao Keras

Para criar e treinar um modelo de DL no Keras, é necessário seguir alguns passos básicos:

1. Importar bibliotecas
 2. Leitura de dados
 3. Processar dados
 4. Criar modelo
 5. Compilar modelo
 6. Treinar modelo
- ← **Treino do modelo**

Mais adiante, utilizaremos alguns complementos em alguns desses passos definidos acima.

Prática - Definição do Problema





Cardiotocografia



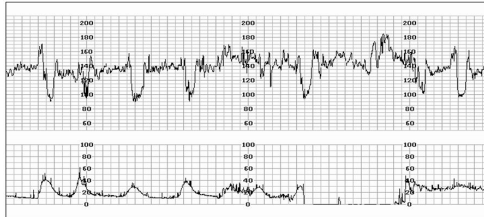


Cardiotocografia

- Cardiotocografias (CTGs) são opções simples e de baixo custo para avaliar a saúde fetal;
- Prevenção da mortalidade infantil e materna;
- Equipamento funciona enviando pulsos de ultrassom e lendo sua resposta;
- Frequência cardíaca fetal (FCF), movimentos fetais, contrações uterinas;
- Dados classificados em 3 classes:
 - Normal;
 - Suspeito;
 - Patológico;

Cardiotocografia - Workflow

Dado/Exame



Extração de
Features

- Frequência
- Movimentos
- Contrações
- Acelerações
- Desacelerações

Modelo

Normal

Suspeito

Doente

Colab

