Instituto Federal do Sudeste de Minas Gerais, Campus Barbacena

Deep Learning para Previsão de Séries Temporais com Keras

Guilherme Domith Ribeiro Coelho guilhermedomith@gmail.com

Algoritmos que utilizam redes neurais profundas e dependem de muitos dados para extrair características no seu treinamento. Este aprendizado é utilizado na tomada de decisões futuras.

Fig 1: Hierarquia das áreas de estudo Artificial Intelligence, Machine Learning e Deep Learning.

ARTIFICIAL INTELLIGENCE

Habilidades de aprender e raciocinar como humanos

MACHINE LEARNING

Técnica que permite o computador aprender a partir dos dados, sem utilizar regras complexas.

DEEP LEARNING

Algoritmos baseados em redes neurais que aprendem a partir de vastas quantidades de dados

O que contribuiu para o deep learning ser popularizado?

- Maior disponibilidade de GPUs;
- Um grande volume de dados na internet a ser analisado;
- Problemas não linearmente separáveis;
- Ótimos resultados em reconhecimento de imagem.

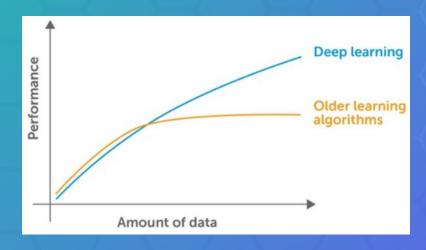


Fig 2: Comparação de Deep Learning com outros algoritmos em relação a quantidade de dados.

4 —**×**— Deep Learning

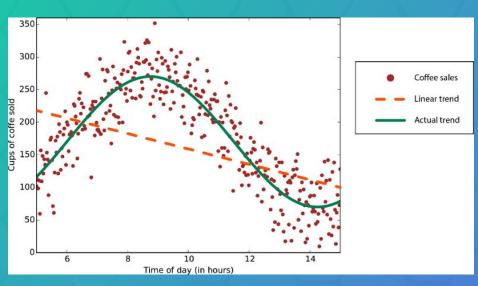


Fig 3: Exemplo de dados não linearmente separáveis.



Áreas em que o deep learning está sendo aplicado:

Visão computacional - Reconhecimento de objetos, segmentação semântica, descrição de cenário. Ex: Carros Autônomos;

Reconhecimento da fala e PLN - Ex. Cortana, Siri, Google Assistant e Google Tradutor;

Healthcare - Avanços na área da saúde, especificamente no diagnóstico por imagens. Ex: Detecção de tumores



Outras aplicações:

(Problemas também resolvidos com Machine Learning)

Sistemas de Recomendação - Ex: Netflix, Amazon e Spotify;

Detecção de fraudes - Ex: Nubank;

Análise de sentimento - Em vídeos, textos ou imagens. Ex: Monitoramento de marca em redes sociais

Redes Neurais

Modelo matemático inspirado na estrutura neural de organismos inteligentes.

Uma grande rede neural artificial pode ter centenas ou milhares de **unidades de processamento**; já o cérebro de um mamífero pode ter muitos bilhões de neurônios.

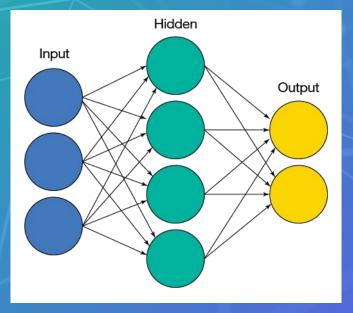


Fig 4: Rede neural com uma camada oculta de quatro neurônios.

Redes Neurais

Matematicamente, o neurônio pode ser modelado como um somatório das entradas multiplicado por pesos, em que esse valor passa por uma função de ativação.

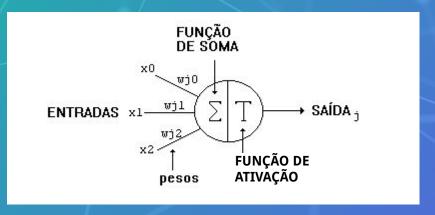


Fig 4: Modelo de um neurônio com os pesos e transformações a serem realizados sobre os dados de entrada, gerando uma saída.

9 —**x**—

Redes Neurais

Alguns dos tipos de redes neurais:

Convolucional - Usado especificamente na área de visão computacional (processamento de imagens e vídeos). Ex.: Reconhecimento Facial, Carros autônomos, e etc.

Recorrente - Usado em problemas que utilizam **dados sequenciais** (Séries temporais). Ex.: Prever o que uma pessoa irá fazer após uma determinada tarefa; Próxima palavra em um texto.

Rede Neural Recorrente

Na Rede Neural Recorrente a camada oculta é conectada a ela mesma, passando uma resposta para frente e também se realimentando.

Sendo assim, além do que é aprendido em treinamento estas redes também levam em consideração os acontecimentos recentes.

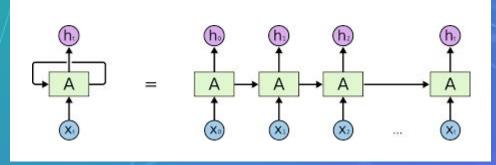


Fig 5: Exemplo de como o neurônio de uma RNN se comporta, analisando as demais iterações da rede neural.



Keras é uma API de redes neurais em Python, capaz de rodar em cima das bibliotecas de tensores TensorFlow, CNTK ou Theano. Ela provê uma estrutura que permite compilar redes neurais combinando camadas de diferentes dimensões e funções de ativação. Por padrão, utiliza TensorFlow.







theano



Anaconda (https://www.anaconda.com/distribution/)





NumPy





Keras e **TensorFlow**:

- \$ pip install keras
- \$ pip install tensorflow==2.0.0-alpha0

13 —**×** layers

Existe diferentes tipos de layers, mas as que utilizaremos são:

- Dense: Cada neurônio é ligado a todos os neurônios subjacentes;
- Dropout: Neurônios serão excluídos aleatoriamente no processo de treinamento para evitar overfitting;
- **LSTM**: Cada neurônio é ligado a todos os neurônios subjacentes e a ele mesmo. É utilizado para Redes Neurais Recorrentes (RNN).

O **optimizer** é um dos parâmetros necessários para compilar o modelo do keras. Nele, deve-se informar o algoritmo que será utilizado para definir **como os pesos da rede neural são atualizados**.

Existem vários algoritmos optimizers. Porém, dois deles são mais utilizados, normalmente alcançam melhores resultados:

- Adam
- RMSprop (Recomendado para redes neurais recorrentes).

15 —**x**— Losses

Função que calcula a diferença entre os dados de teste e os dados de validação. Algumas das loss functions disponíveis:

- Classificação Binária: binary_crosentropy, hinge e squared_hinge;
- Classificação Multiclasses: categorical_crosentropy, sparse_categorical_crossentropy e kullback_leibler_divergence;
- Regressão: mean_absolute_error, mean_squared_error e mean_squared_logarithmic_error.



As **métricas** são utilizadas para fazer a **avaliação do modelo** durante o treinamento e para as previsões. Com ela é possível saber a acurácia do modelo, ou seja **medir a precisão**.

As métricas são opcionais para o Keras, mas podem ser informadas no momento de compilação do modelo.

Funções de Ativação

Algumas das mais conhecidas funções de ativação:

- **Sigmoid**: Retorna valor entre 0 e 1.
- Tahn: Retorna valor entre -1 e 1.
- Relu: Retorna valor >= 0
- Linear: Retorna o próprio valor da soma
- Softmax: Retorna valores entre 0 e 1 (Classificação Multiclasses).

18 —**×**— Referências

Keras: The Python Deep Learning library. Disponível em: www.keras.io

Uso De Redes Neurais Recorrentes Para Previsão De Séries Temporais Financeiras. Disponível em: www.dcc.ufmg.br/pos/cursos/defesas/1999M.PDF>

19 —**x**— Referências

Deep Learning: do Conceito às Aplicações. Disponível em: wc3%A0s-aplica%C3%A7%C3%B5es-e8e9la7c7eaf

Inteligência Artificial, Machine Learning e Deep Learning. Disponível em:

<www.medium.com/data-science-brigade/a-diferen%C3%A7a-e ntre-intelig%C3%AAncia-artificial-machine-learning-e-deep-lear ning-930b5cc2aa42>