

PROJETO INTEGRADO
DEEP LEARNING

#### O DESAFIO:

A QuantumFinance está desejando construir um fundo de ações baseado em modelos de Deep Learning. A ideia é desenvolver um modelo que tenha como saída a compra ou venda de um determinada ação baseado na movimentação do mercado nos últimos 15 dias.

Inicialmente 4 ações foram selecionadas para análise:

- VALE3 Vale do Rio Doce
- PETR4 Petrobras
- BBAS3 Banco do Brasil
- CSNA3 Companhia Siderúrgica Nacional

#### O DESAFIO:

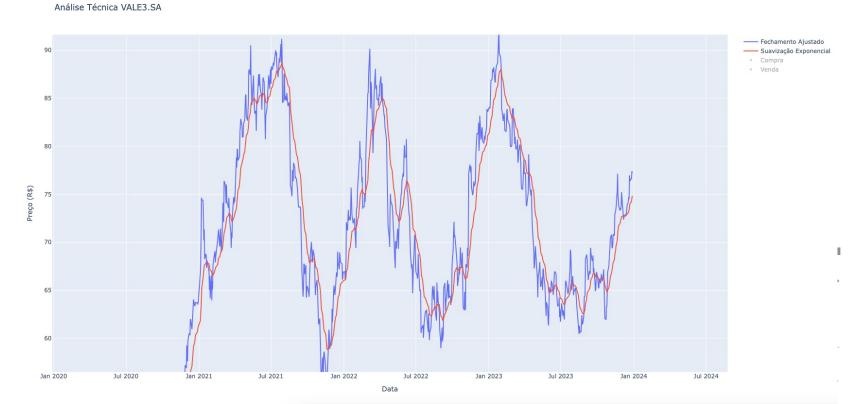
A empresa deseja um modelo de Deep Learning que seja um 'perseguidor de tendencia', ou seja, se o papel sobe o modelo deve comprar, se o papel desce o modelo deve vender.

Para isso a QuantumFinance contratou economistas que fizerem a rotulagem dos dados baseado no valor de fechamento dos ativos. Inicialmente foi feita uma suavização dos preços de fechamento, e por se tratar de um assunto sigiloso, não foi informada a técnica de suavização utilizada. O próximo passo foi realizar a rotulagem dia a dia, para verificar qual devemos comprar e qual devemos vender como segue a imagem a seguir:

## . O DESAFIO:

Série de preços de fechamento reais e suavizados





# . O DESAFIO:

# Rótulos de compra e venda:

Análise Técnica VALE3.SA



Compra Venda

O DESAFIO:

Observe que na imagem anterior que as tendencias de alta estão rotuladas em verde enquanto as tendencias de baixa em vermelho.

Com isso é possível gerar uma predição de compra ou venda para o dia seguinte baseado nos últimos 15 dias de comportamento do mercado.

Para cada um dos ativos listados será fornecido dois arquivos no formato csv, um para treino e outro para testes. Todos conjuntos de treino começam em janeiro de 2000 e o teste em meados de 2019 até dezembro de 2023.

Também será fornecido um arquivo no formato html mostrando a série de preços, a suavização realizada bem como os rótulos de forma iterativa, como na imagem anterior, apenas para facilitar a interpretação do problema.

Na próxima imagem temos a visualização dos arquivos csv:

	Date	Close	Smoothed_Close	Label	Past_1_Days_Close	Past_2_Days_Close	Past_3_Days_Close	Past_4_Days_Close	Past_5_Days_Close	Past_6_Days_Close	Past_7_Days_Close
1	2000- 01-24	1.062769	1.071645	-1	1.088979	1.079805	1.086357	1.098152	1.069322	1.061459	1.062769
2	2000- 01-26	1.087668	1.073247	-1	1.062769	1.088979	1.079805	1.086357	1.098152	1.069322	1.061459
3	2000- 01-27	1.064080	1.072330	-1	1.087668	1.062769	1.088979	1.079805	1.086357	1.098152	1.069322
4	2000- 01-28	1.036561	1.068753	-1	1.064080	1.087668	1.062769	1.088979	1.079805	1.086357	1.098152
5	2000- 01-31	1.035250	1.065403	-1	1.036561	1.064080	1.087668	1.062769	1.088979	1.079805	1.086357
4731	2019- 03 19	39.001053	38.947137	1	39.852917	40.156639	39.815880	40.119583	39.512161	39.737267	38.555489

Dia da Operação Valor do preço filt ado no de Compra/ fim daquele dia (apenas Venda por curiosidade)

Valor dos preço no dia anterior (D-1) até D-15 que deve ser usado como feature caso desejado.

Valor do preço no fim daquele dia Rótulo (-1 para Venda e +1 para Compra) para ser operado naquela dia antes do fechamento (normalmente na abertura do mercado).

Também será disponibilizado uma pasta contendo um gráfico de barras no formato de imagem png normalizada dos últimos 15 dias de preços para cada dia de treino e teste. Seguem alguns exemplos a seguir:



Imagem 2019-01-18\_1.png do conjunto de treino da VALE3, tendencia de alta, recomendação de compra. A última barra (D-1) representa o valor do preço do ativo no dia 2019/01/17.



Imagem 2018-11-28\_-1.png do conjunto de treino da VALE3, tendencia de baixa, recomendação de venda. A última barra (D-1) representa o valor do preço do ativo no dia 2018/11/27.

Utilizando os arquivos csv é possível treinar modelos de redes neurais convolucionais 1D (CNN 1D) e redes neurais recorrentes (RNN). Utilizando as imagens é possível treinar redes neurais convolucionais 2D (CNN 2D).

Também é possível extrair mais features dos seguimentos de 15 dias e treinar uma CNN, RNN ou até mesmo uma rede neural mais simplificada.

### O QUE É ESPERADO COMO ENTREGA?

A solução **implementada** utilizando modelos de Deep Learning com Tensorflow para as 4 ações e outras soluções **diferenciadas** e **inovadores** (opcional) que possam ser aplicadas ao conjunto de dados proposto.

Devem ser entregues em formato de Jupyter Notebook;

As quatro ações devem ter modelos treinados, e devem ser apresentados os seguintes indicadores:

- · Acurácia no conjunto de teste de cada modelo;
- Matriz de confusão, precision e recall de cada modelo;
- Desempenho financeiro do modelo via 'backtest' com o objetivo de responder se o modelo gerado daria retorno financeiro (opcional pois é um assunto de finanças, se não fizer não há prejuízo na nota final);

## O PROBLEMA:

O que mais seria possível ser feito???
A criatividade é totalmente permitida
desde que use modelos de Deep

Learning.

. CONJUNTO DE DADOS:

Presente no seguinte link:

https://drive.google.com/drive/folders/10TU650tmFmeyARV5-

IYW7yNacVWPxvOJ?usp=sharing

# **OBRIGADO**

FIMP

Copyright © 2024 | Professor Felipe Gustavo Silva Teodoro

Todos os direitos reservados. A reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento é expressamente proibida sem consentimento formal, por escrito, do professor(a)/autor(a).

