

Inteligência Computacional

Docente

Inês Dominguês Carlos Pereira

Alunos

Paulo Henrique Figueira Pestana de Gouveia - a2020121705 Nuno Alexandre Almeida Santos - a2019110035

Índice

1	Introdução	1
2	Descrição do caso de estudo e objetivos do problema	1
3	Descrição da implementação dos algoritmos	2
4	Análise de Resultados	6
5	Conclusões	6
6	Referências	7

1 Introdução

Este trabalho foi realizado no âmbito da Unidade Curricular de Inteligência Computacional, tem por objetivo treinar uma rede neuronal capaz de estimar o valor da Bitcoin num determinado minuto.

2 Descrição do caso de estudo e objetivos do problema

O Dataset escolhido foi Bitcoin Price USD, neste conjunto de dados os dados são gerados no intervalo de 1 minuto por uma API (Binance API) entre 1 de janeiro de 2021 a 12 de Maio de 2021. Inclui várias colunas que mostram a mudança real no preço da Bitcoin também mostra o preço Open, High, Low, Close da Bitcoin em minutos específicos.

• Features

- 1. Preço de abertura num minuto específico (Open Price of particular minute);
- 2. Preço alto num minuto específico (High Price of particular minute);
- 3. Preço baixo num minuto específico (Low Price of particular minute);
- 4. Fechar Preço num minuto específico (Close Price of particular minute);
- 5. Volume total num minuto específico (Total volume of particular minute);
- 6. Volume de ativos de cotação (Quote asset volume);
- 7. Número de negócios para determinado minuto (Number of trades for particular minute);
- 8. Volume de ativos base de compra do tomador (Taker buy base asset volume);
- 9. Volume de ativos de cotação de compra do tomador (Taker buy quote asset volume).

• Exemplos: 188318

Como o Horário de abertura (Open Time) e o Horário de fecho (Close Time) são sempre iguais, retirámos essas colunas das features.

3 Descrição da implementação dos algoritmos

Para treinar o nosso modelo optámos por usar o PyTorch que é uma biblioteca Python de aprendizagem máquina de código aberto. A principal diferença entre PyTorch e TensorFlow é a escolha entre simplicidade e desempenho: o PyTorch é mais fácil de aprender (especialmente para programadores Python), enquanto o TensorFlow tem uma curva de aprendizagem, mas tem um desempenho melhor e é mais utilizado na comunidade de desenvolvedores.

Os algoritmos de treino usádos foram:

• MSE (Erro quadrado médio)

$$MSE: \sum_{i=1}^{D} (x_i - y_i)^2$$
 (1)

• MAE (Erro absoluto médio)

$$MAE: \sum_{i=1}^{D} |x_i - y_i| \tag{2}$$

• RMSE (Raíz quadrada do erro médio)

$$RMSE: \sqrt{\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n} \left(\frac{d_i - f_i}{\sigma_i}\right)^2}$$
 (3)

• RSQUARED (Coeficiente de determinação)

$$RSQUARED: 1 - \frac{SS_{res}}{SS_{tot}} \tag{4}$$

Funções de ativação usadas:

• Softmax

$$Softmax(x) = \frac{\exp(x_i)}{\sum_j (x_j)}$$
 (5)

• RReLU

$$RReLU(x) = \begin{cases} x, & \text{if } x \ge 0\\ ax, & \text{caso contrário} \end{cases}$$
 (6)

• Sigmoid

$$Sigmoid(x) = \sigma(x) = \frac{1}{1 + \exp(-x)}$$
 (7)

Treinámos 4 redes com as diferentes funções de treino para testar qual teria menor erro:

1. Rede MSE

- Nome network MSE 2Lay 256 Tanh 8 94e 05.tar
- Função de Treino MSE
- Função de Ativação Tanh
- \bullet Nº de Neurónios 256
- N^{Q} de Camadas 2
- Learning Rate 3e-4
- Erro de teste 8,94E-05

2. Rede RMSE

- Nome network RMSE 2Lay 256 Tanh 0 00228.tar
- Função de Treino RMSE
- Função de Ativação Tanh
- $\bullet~{\rm N}^{\underline{\rm o}}$ de Neuronios 256
- $\bullet\,$ Nº de Camadas 2
- Learning Rate 3e-4
- Erro de teste 0,0028

3. Rede MAE

- Nome network MAE 2Lay 256 Tanh 0 00173 .tar
- Função de Treino MAE
- Função de Ativação Tanh
- N^{o} de Neuronios 256
- \bullet Nº de Camadas 2
- Learning Rate 3e-4
- Erro de teste 0,00173

4. Rede RSQUARED

- Nome network R2 2Lay 256 Tanh 0 062.tar
- Função de Treino RSquared
- Função de Ativação Tanh
- $\bullet~{\rm N}^{\underline{\rm o}}$ de Neurónios 256
- \bullet Nº de Camadas 2
- Learning Rate 3e-4
- Erro de teste 0,062

A melhor rede obtida na primeira fase, alterando apenas as funções de treino foi a rede network MSE 2Lay 256 Tanh 8 94e 05.tar (Rede MSE) cujo a função de treino foi a MSE (Erro & quadrado & médio).

Foram criadas novas 3 redes cujo a função de treino é a função MSE pois foi a função que obtivemos melhor resultados, nestas novas 3 redes irão variar vários parâmetros tais como a função de ativação, número de neurónios e número de camadas.

- 1. Rede MSE (Softmax para função de ativação)
 - Nome network MSE 2Lay 256 Softmax 0 065.tar
 - Função de Treino MSE
 - Função de Ativação Softmax
 - N^{0} de Neurónios 256
 - N^{Q} de Camadas 2
 - Learning Rate 3e-4
 - Erro de teste 0,065

- 2. Rede MSE (RReLU para função de ativação)
 - Nome network MSE 2Lay 256 RReLU 0 065.tar
 - Função de Treino MSE
 - Função de Ativação RReLU
 - $\bullet~{\rm N}^{\underline{\rm o}}$ de Neurónios 256
 - N^{Q} de Camadas 2
 - Learning Rate 3e-4
 - Erro de teste 0,0019
- 3. Rede MSE (Sigmoid para função de ativação)
 - Nome network MSE 2Lay 256 RReLU 0 065.tar
 - Função de Treino MSE
 - Função de Ativação Sigmoid
 - $\bullet~{\rm N}^{\underline{\rm o}}$ de Neurónios 256
 - $\bullet~{\rm N}^{\scriptscriptstyle {\underline 0}}$ de Camadas 2
 - Learning Rate 3e-4
 - Erro de teste 0,0019
- 4. Com uma camada:
 - Nome network MSE 1Lay 256 Tanh $9_04E05.tarFunc\~aodeTreino-MSE$
- Função de Ativação Tanh
- N^{o} de neuronios 256
- $N^{\underline{0}}$ de camadas 1
- Learning rate 3e-4
- Erro de teste 9,04E-05
 - 5. Com 50 neuronios:
 - Nome network MSE 2Lay 50 Tanh 0 062.tar
 - Função de Treino MSE
 - Função de Ativação Tanh
 - N^{Ω} de neuronios 50
 - N^{0} de camadas 2
 - Learning rate 3e-4
 - Erro de teste 0,062

4 Análise de Resultados

5 Conclusões

6 Referências

[1] BINANCE Binance.