BITCOIN ESTIMATOR

0

João Victor Magalhães Souza - 3483 Lucas Ranieri Oliveira Martins - 3479



SUMÁRIO

- Nosso problema;
- Data acquisition;
- Data visualization;
- Data preparation;
- Feature engineering;
- Hipóteses de modelos;
- Construção e otimização do XGBoost;
- Métricas, curvas e remodelagem dos dados;
- Features mais importantes;
- Gráfico de resíduos;
- Construção da tela;
- Arquitetura da aplicação.

NOSSO PROBLEMA

- Comportamento do BTC ao longo dos anos;
- Podemos prever o preço de fechamento do Bitcoin com um dia de antecedência ?



Fonte: Google - Bitcoin.

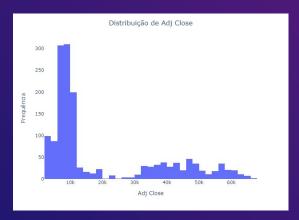
DATA ACQUISITION

- API do Yahoo Finance;
- Dados desde 2018;
 - A etapa de *Data Visualization* foi preponderante para escolha do período!
- Atualização diária dos dados.

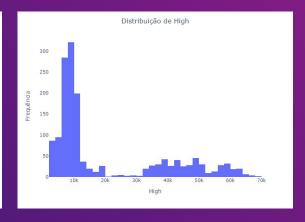
	High	Low	Open	Close	Volume	Adj Close
Date						
2018-01-01	14112.200195	13154.700195	14112.200195	13657.200195	10291200000	13657.200195
2018-01-02	15444.599609	13163.599609	13625.000000	14982.099609	16846600192	14982.099609
2018-01-03	15572.799805	14844.500000	14978.200195	15201.000000	16871900160	15201.000000
2018-01-04	15739.700195	14522.200195	15270.700195	15599.200195	21783199744	15599.200195
2018-01-05	17705.199219	15202.799805	15477.200195	17429.500000	23840899072	17429.500000

2022-03-23	42893.507812	41877.507812	42364.378906	42892.957031	25242943069	42892.957031
2022-03-24	44131.855469	42726.164062	42886.652344	43960.933594	31042992291	43960.933594
2022-03-25	44999.492188	43706.285156	43964.546875	44348.730469	30574413034	44348.730469
2022-03-26	44735.996094	44166.273438	44349.859375	44500.828125	16950455995	44500.828125
2022-03-27	44859.601562	44449.078125	44505.839844	44820.730469	19630307328	44820.730469

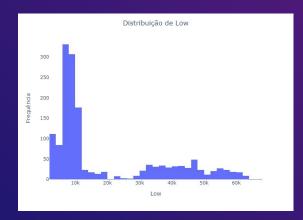
DATA VISUALIZATION

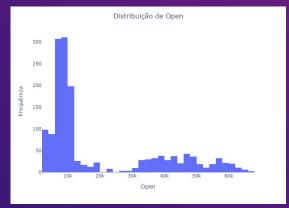


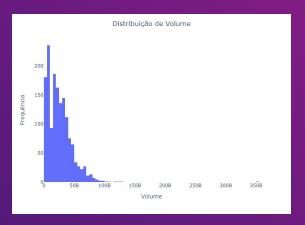




DATA VISUALIZATION



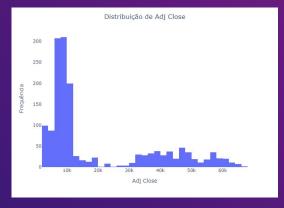


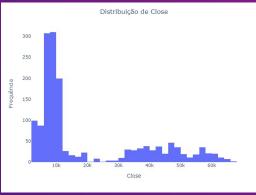


DATA PREPARATION

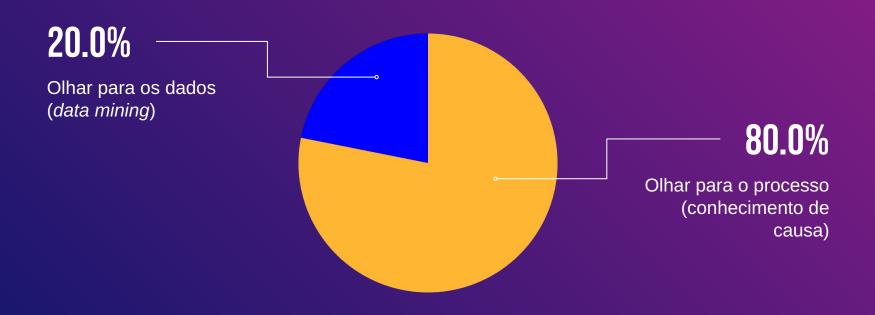
Colunas redundantes;

	Close	Adj Close
Date		
2018-01-01	13657.200195	13657.200195
2018-01-02	14982.099609	14982.099609
2018-01-03	15201.000000	15201.000000
2018-01-04	15599.200195	15599.200195
2018-01-05	17429.500000	17429.500000
	***	***
2022-03-23	42892.957031	42892.957031
2022-03-24	43960.933594	43960.933594
2022-03-25	44348.730469	44348.730469
2022-03-26	44500.828125	44500.828125
2022-03-27	44785.332031	44785.332031





Fonte: Acervo próprio.



- Baseadas em conhecimentos de causa:
 - Derivada;
 - Momentos estatísticos (média e desvio-padrão);
 - Variações:
 - Preço de pico preço de vale;
 - Preço de pico preço de fechamento;
 - Preço de vale preço de fechamento;
 - Preço de fechamento preço de abertura;
 - Preço de pico preço de abertura;
 - Preço de vale preço de abertura;

- Baseadas em data mining:
 - Integral;
 - Combinações polinomiais;



HIPÓTESES DE MODELOS



LSTM
LONG SHORT-TERM MEMORY



Fonte: Catboost - Documentation.

CONSTRUÇÃO E OTIMIZAÇÃO DO MODELO

- XGBoost Regressor;
- Hiperparâmetros:
 - 1500 árvores;
 - learning rate de 0.05;
 - profundidade máxima igual a 12;
 - MAE como métrica de avaliação;
 - regularizações L1 e L2 para combate ao *overfiting*;
 - amostra de 80% para construção da árvore inicial.

- Split dos dados:
 - 80% para treino;
 - 10% para testes;
 - 10% para validação;

- Métricas no conjunto de validação:
 - MAE: \$ 9838.87
 - Erro Percentual: +- 72.75%



- Métricas no conjunto de testes:
 - MAE: **\$ 10328.31**
 - Erro Percentual: **+- 42.84** %



- Qual o problema ?
 - Vamos observar o comportamento dos dados ...



 Como você pode ter uma predição aceitável de um padrão com que não foi treinado, isto é, que não viu nada minimamente parecido?



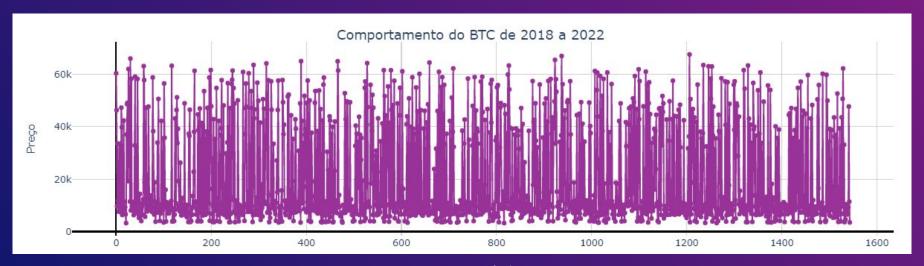
- Aliviador: aplicação da técnica de shuffle nos dados;
 - Gap comportamental exorbitante nos conjuntos de treino, validação e testes;
 - Cobrir mais hipóteses de treinamento;
 - Misturar os períodos de treino e validação.

	High	Low	Open	Close	Volume
Date					
2018- 01-03	-0.246028	-0.240612	-0.257297	15201.000000	-0.431134
2018- 01-04	-0.237013	-0.259057	-0.241074	15599.200195	-0.193841
2018- 01-05	-0.130847	-0.220106	-0.229620	17429.500000	-0.094422
2018- 01-06	-0.130458	-0.130725	-0.119527	17527.000000	-0.361429
2018- 01-07	-0.137631	-0.169464	-0.115910	16477.599609	-0.479735
2018- 01-08	-0.193898	-0.277027	-0.174210	15170.099609	-0.356631
2018- 01-09	-0.250095	-0.264677	-0.249227	14595.400391	-0.441372

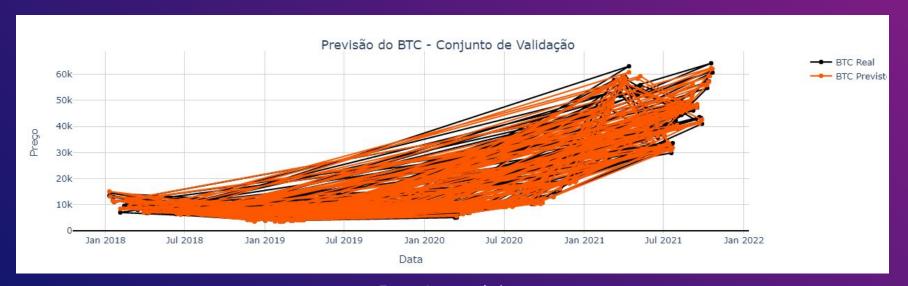


	High	Low	Open	Close	Volume
Date					
2018- 01-06	-0.130458	-0.130725	-0.119527	17527.000000	-0.361429
2018- 01-12	-0.318564	-0.337124	-0.341843	13980.599609	-0.663349
2018- 01-04	-0.237013	-0.259057	-0.241074	15599.200195	-0.193841
2018- 01-08	-0.193898	-0.277027	-0.174210	15170.099609	-0.356631
2018- 01-10	-0.278410	-0.306615	-0.278912	14973.299805	-0.352433
2018- 01-05	-0.130847	-0.220106	-0.229620	17429.500000	-0.094422
2018- 01-11	-0.275952	-0.340111	-0.257852	13405.799805	-0.447455

- Aliviador: aplicação da técnica de shuffle nos dados;
 - Gap comportamental exorbitante nos conjuntos de treino, validação e testes;
 - Cobrir mais hipóteses de treinamento;
 - Misturar os períodos de treino e validação.



- Métricas no conjunto de validação:
 - MAE: \$ 9838.87 616.80
 - Erro Percentual: +- 72.75% 9.16%



- Métricas no conjunto de validação:
 - MAE: \$ 10328.31 **1622.82**
 - Erro Percentual: +- 42.84% 5.44%



FEATURES MAIS IMPORTANTES

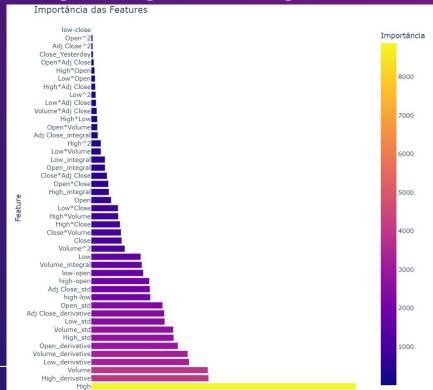


GRÁFICO DE RESÍDUOS

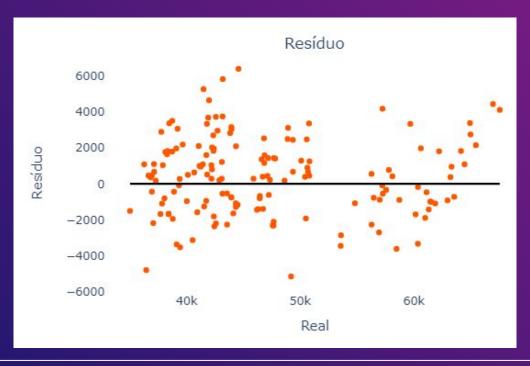
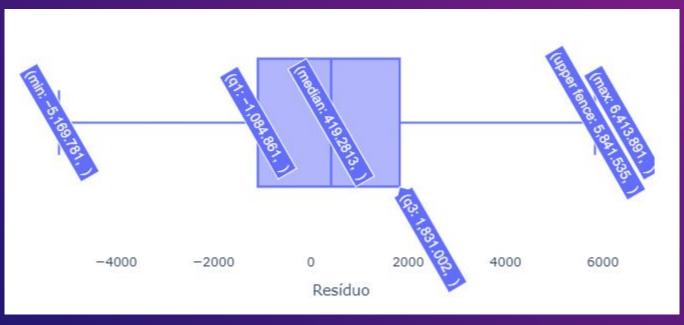


GRÁFICO DE RESÍDUOS



ARQUITETURA DA APLICAÇÃO



VISUALIZAÇÃO DA APLICAÇÃO

https://projetodados-ju3qcqp27a-rj.a.run.app