Predikcia Cien Kryptomien

1. Úvod

Cieľom tohto projektu je predpovedať ceny kryptomien pomocou rôznych modelov strojového učenia, ako je lineárna regresia, Random Forest a XGBoost. Pre tento projekt bol použitý historický dataset o kryptomene Aave (AAVE), ktorý obsahuje atribúty ako otvorenie, najvyššia, najnižšia, close price, objem obchodov a trhová kapitalizácia.

Cieľ Projektu:

Predikcia cien kryptomien na základe historických dát.

2. Načítanie a príprava dát

Prvým krokom bolo načítanie datasetu a jeho príprava na modelovanie. Dataset obsahuje údaje o kryptomene Aave, s viacerými stĺpcami, ktoré sú relevantné pre predikciu cien.

Zdroj dát

https://www.kaggle.com/datasets/sudalairajkumar/cryptocurrencypricehistory

Dataset obsahuje nasledujúce atribúty:

Name: Názov kryptomeny

• **Symbol:** Symbol kryptomeny

High: Najvyššia cena za deň

• Low: Najnižšia cena za deň

• Open: Otváracia cena za deň

• Close: Zavretá cena za deň

• Volume: Objemy obchodov

Marketcap: Trhová kapitalizácia

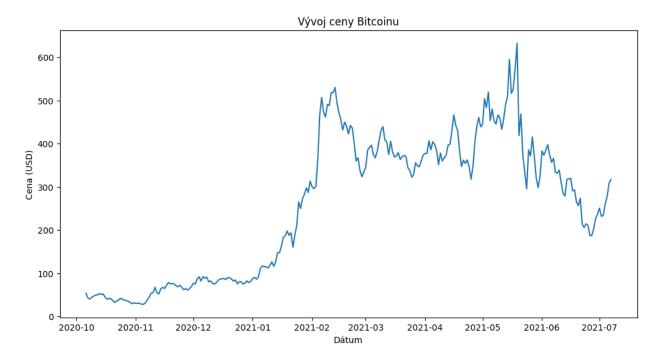
• Daily Return: Denný výnos

Príprava dát:

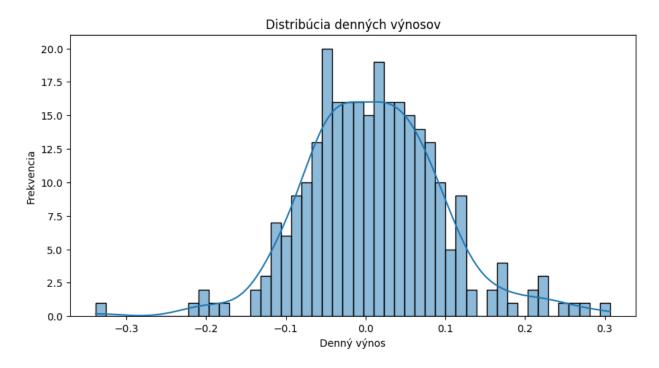
Pre modelovanie sme sa rozhodli predikovať cenu (stĺpec Close) na základe ostatných atribútov. Pred modelovaním sme ostránili chýbajúcce hodnoty (NaN).

3. Exploratívna analýza dát

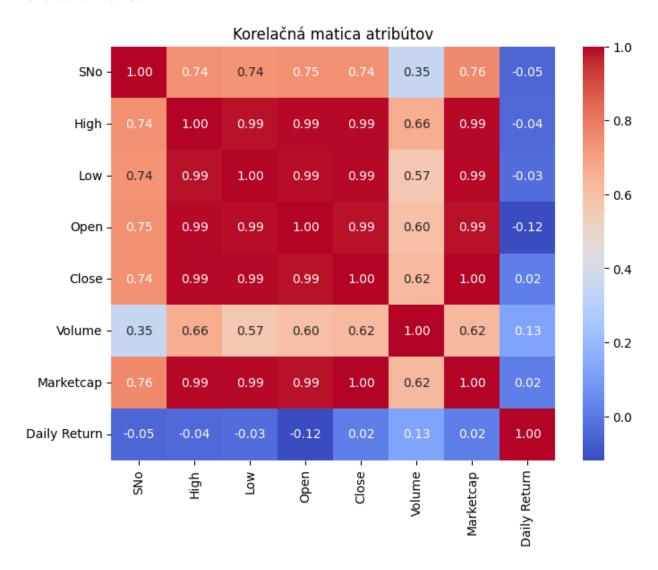
Historický vývooj cien Aave



Distribúcia denných výnosov



Korelačná matica:



Zobrazenie korelácie medzi jednotlivými atribútmi nám pomohlo pochopiť vzťahy medzi nimi.

4. Predspracovanie dát

Dataset sme rozdelili na tréningovú a testovaciu množinu (80% / 20%).

5. Modely a ich tréning

Použité modely:

- 1. Lineárna regresia
- 2. Random Forest Regressor

3. XGBoost Regressor

Pre každý model bolo vykonané:

- Trénovanie na trénovacej množine
- Predikcia na testovacej množine
- Výpočet metrík výkonnosti:
 - MAE (Mean Absolute Error)
 - MSE (Mean Squared Error)
 - RMSE (Root Mean Squared Error)
 - o R² (koeficient determinácie)

6. Porovnanie výkonnosti modelov

Vyhodnotenie modelov pre predikciu cien kryptomien

Model	MAE	MSE	RMSE	R²
Lineárna regresia	3.7095	24.7251	4.9724	0.9990
Random Forest	3.2829	22.1162	4.7028	0.9991
XGBoost	3.8207	26.2968	5.1280	0.9989

Výsledky analýzy a modelovania

- **Lineárna regresia** poskytla veľmi dobré výsledky s vysokým R² (0.999), čo naznačuje, že model veľmi dobre zachytáva vzťahy v dátach. Tento model však môže byť príliš jednoduchý pre zložitejšie nelineárne vzťahy v kryptomenách.
- Random Forest model, aj keď dosiahol nižší R² (0.998) a vyšší MSE (49.4), stále poskytol veľmi dobré predikcie. Tento model je schopný modelovať nelineárne vzťahy medzi atribútmi.
- **XGBoost**, ktorý je založený na gradientnom zosilňovaní, dosiahol výsledky veľmi podobné lineárnej regresii, ale s mierne lepšími výsledkami v porovnaní s Random

Forest. Tento model využíva techniku, ktorá sa zameriava na optimalizáciu modelu a minimalizáciu chýb, čo ho robí výkonným pri spracovaní komplexných dát.

Všetky tri modely poskytli predikcie, ktoré sa veľmi blížili reálnym hodnotám, čo svedčí o kvalite a presnosti použitých techník. Z hľadiska výkonnosti sa modely **XGBoost** a **lineárna regresia** ukázali ako najlepšie vo vzťahu k predikciám kryptomien, pričom XGBoost mal malý náskok pred Random Forest.

Odporúčania a ďalší vývoj:

- Ladenie modelov: V budúcnosti by bolo možné vykonať ďalšie ladenie hyperparametrov, aby sa ešte zlepšila výkonnosť modelov, najmä pre Random Forest a XGBoost.
- **Zvýšenie počtu atribútov**: Pridanie ďalších relevantných atribútov, ako napríklad indikátory technickej analýzy (RSI, Moving Average, atď.), by mohli zlepšiť predikciu cien kryptomien.
- **Testovanie s rôznymi kryptomenami**: Tento prístup by bolo možné aplikovať aj na ďalšie kryptomeny, čo by umožnilo porovnanie a možno lepšie porozumenie vzorcov správania cien kryptomien.
- **Zohľadnenie makroekonomických faktorov**: Pre ďalšie vylepšenia by bolo možné pridať aj externé faktory, ako sú ekonomické zmeny, regulačné zmeny, a iné, ktoré môžu ovplyvniť trh s kryptomenami.

Projekt ukázal, že aj relatívne jednoduché modely, ako je lineárna regresia, môžu byť veľmi účinné v oblasti predikcie cien kryptomien, avšak pokročilejšie modely ako XGBoost ponúkajú ešte lepšie výsledky. Tento prístup môže byť základom pre budúce aplikácie a zlepšovanie predikcií.

Vizualizácie porovnania jednotlivých modelov

