PHONG THÍ NGHIỆM TÍNH TOÁN HIỆU NĂNG CAO CÂU LẠC BỘ BIG DATA BÁO CÁO BÀI TẬP LỚN SỐ 3 - NHÓM 8



DỰ ĐOÁN GIÁ MỘT SỐ MÃ CHỨNG KHOÁN TẠI VIỆT NAM BẰNG MÔ HÌNH TIME-SERIES FORECASTING



Huỳnh Tấn Lộc

K20

Phan Phước Minh

K20

Nguyễn Tuấn Minh

K21

Phạm Phú Khang

K21

Activities



Next

Back

2

Nội dung

01

Giới thiệu về Time-Series Forecasting



Time-Series Forecasting trong dự đoán chứng khoán



Mô tả Dataset



Các thuật toán sử dụng



Kết quả mô hình



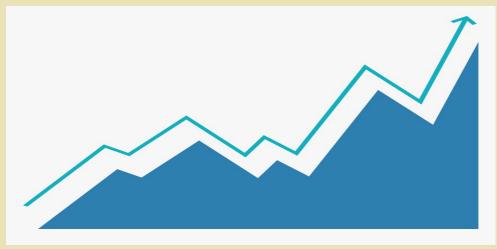
01 Giới thiệu về **Time-Series Forecasting**



Giới thiệu về Time-Series Forecasting

Time-Series Forecasting (dự đoán chuỗi thời gian) là một lĩnh vực quan trọng của Machine Learning vì có rất nhiều bài toán dự đoán liên quan đến các thành phần của thời gian. Tuy nhiên Time-Series Forecasting thường bị bỏ qua bởi vì chính các thành phần của thời gian làm cho bài toán về chuỗi thời gian trở nên khó khăn hơn để có thể

xử lý được



Time-Series

Một dataset (tập dữ liệu) thông thường trong Machine Learning là tập hợp của các observation (quan sát).

Observation #1
Observation #2
Observation #3

Tuy nhiên một time-series dataset (tập dữ liệu chuỗi thời gian) thì lại khác. Time-series thêm vào một sự ràng buộc thứ tự giữa các observation với nhau: một chiều không gian. Chiều không gian này vừa là một hạn chế vừa là một cấu trúc để cung cấp nguồn thông tin bổ sung.

Hay nói đơn giản, một time-series (chuỗi thời gian) là một chuỗi các observation được sắp xếp theo thứ tự thời gian một cách liên tục.

Time-series bao gồm 2 thành phần: Thời gian và observation của mốc thời gian đó.

Back



Time-Series Analysis

Trong Time-Series analysis, một Time-Series sẽ được mô hình hóa để xác định các thành phần của nó như xu hướng, quan hệ với các yếu tố bên ngoài,...

Time-Series analysis trả lời cho câu hỏi "vì sao" của một Time-Series dataset

Mục tiêu chính của Time-Series analysis là phát triển các mô hình toán học cung cấp các mô tả hợp lí từ dữ liệu mẫu.





Các thành phần của Time-Series

Giá trị đường cơ sở của chuỗi nếu nó là đường thẳng

Xu hướng của dữ liệu (tăng hoặc giảm)

Sự lặp lại một hành vi theo chu kỳ của chuỗi theo thời gian

Sự thay đổi ngẫu nhiên của các observation không thể giải thích bằng mô hình, chỉ ra bất thường của dữ liệu.

Back



Level (mức độ)

Trend (xu hướng)

Seasonality (tính mùa vu)

Noise (nhiễu)

Time-Series Forecasting

Time-Series forecasting sử dụng các thông tin từ Time-Series (có thể có các thông tin thêm khác) để dự đoán giá trị tương lai của Time-Series đó.

Dự đoán liên quan đến việc lấy các mô hình phù hợp với observation trong quá khứ và dùng chúng để đưa ra các observation trong tương lai.

Một điểm khác biệt quan trọng trong dự báo là tương lai là hoàn toàn không có sẵn và chỉ được ước tính từ những gì đã xảy ra.

Back



Những điều cần quan tâm

Trong lúc dự đoán, hiểu được mục đích cuối cùng là rất quan trọng. Sử dụng Socratic method và hỏi nhiều câu hỏi có thể giúp làm rõ các chi tiết cụ thể của bài toán

- Frequency (tần suất): Có thể dữ liệu được cung cấp ở một tần suất quá cao hoặc có khoảng cách không đều theo thời gian lấy mẫu trong một số mô hình.
- Outliers (ngoại lệ): có thể có các giá trị bị hỏng hoặc ngoại lệ quá lớn cần được xác định và xử lý
- Missing (mất mát): có thể có những khoảng trống hoặc dữ liệu bị mất cần được lấp đầy.

Back



02 Time-Series

Forecasting trong dự đoán chứng khoán







Time-Series Forecasting trong dự đoán chứng khoán

Dự báo thị trường chứng khoán là một hành vi nhằm xác định giá trị tương lai của cổ phiếu doanh nghiệp hoặc các công cụ tài chính khác được giao dịch trên các sàn giao dịch. Dự báo thành công về giá cổ phiếu trong tương lai có thể tạo ra lợi nhuận đáng kể

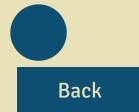


Back





03 Mô tả Dataset







Dữ liệu về chứng khoán của nhóm được lấy từ trang https://www.investing.com/indices/vn với 5 bộ data như sau

HNX



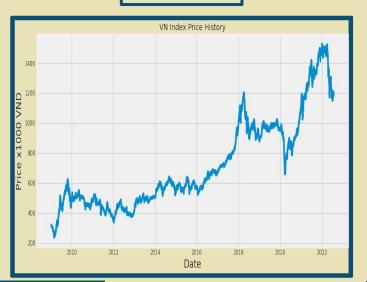
Back

HNX30



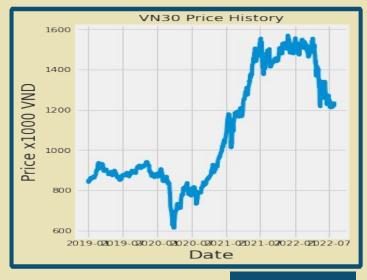
Dữ liệu về chứng khoán của nhóm được lấy từ trang https://www.investing.com/indices/vn với 5 bộ data như sau

VNI



Back

VN30





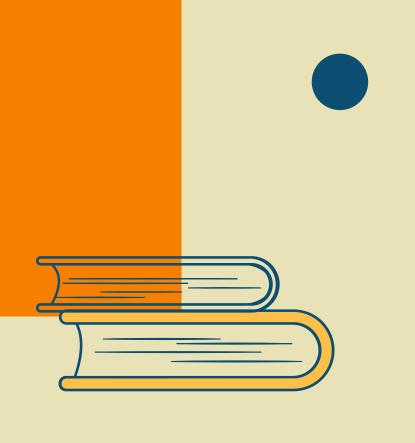
Dữ liệu về chứng khoán của nhóm được lấy từ trang https://www.investing.com/indices/vn với 5 bộ data như sau

VN100



Back





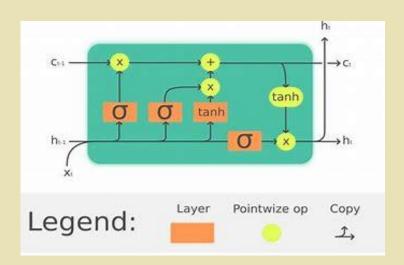
O4 Các thuật toán sử dụng

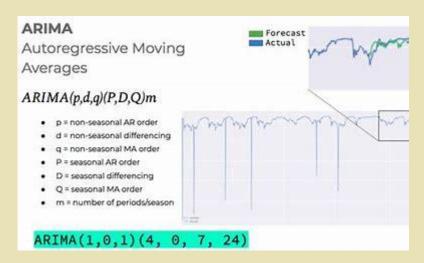


Thuật toán sử dụng cho dự án

LSTM

ARIMA







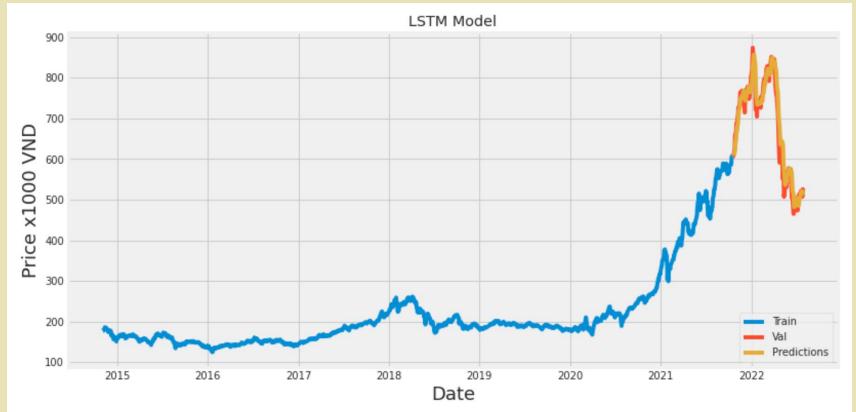
05 Kết quả mô hình

Back



LSTM MODEL







ARIMA MODEL







LSTM MODEL

```
[951] rmse = sqrt(mean_squared_error(y_test, predictions))
    print('Test RMSE - LSTM: %.3f' % rmse)
```

Test RMSE - LSTM: 26.699

ARIMA MODEL

```
[958] ## ARIMA MODEL

rmse = sqrt(mean_squared_error(test, predictions))
print('Test RMSE - ARIMA: %.3f' % rmse)
```

Test RMSE - ARIMA: 15.700





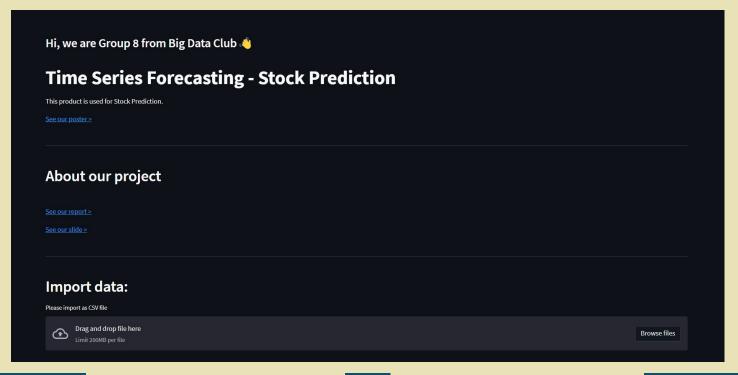
06 Sản phẩm web

Back



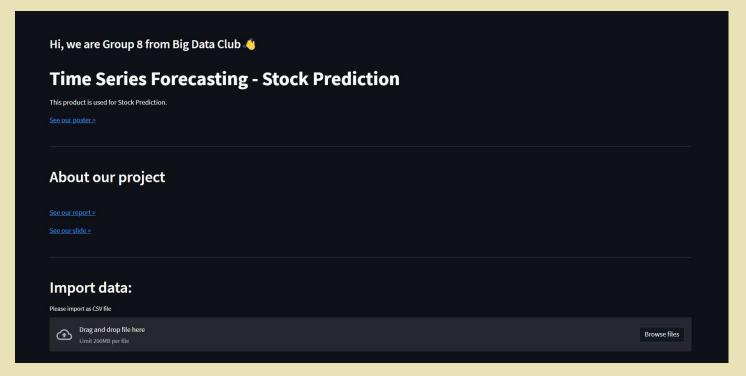


Sản phẩm



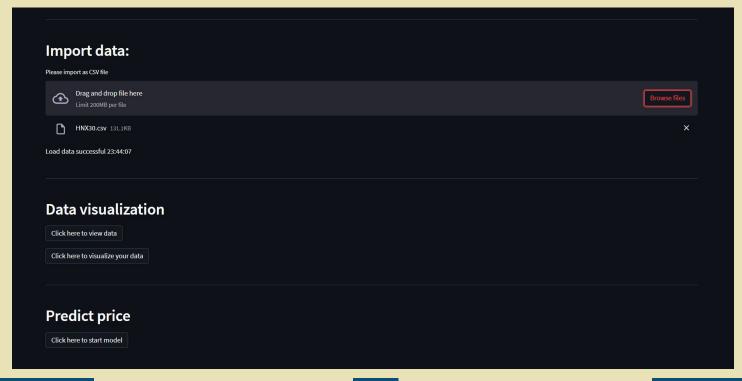


Sử dụng web





Sử dụng web

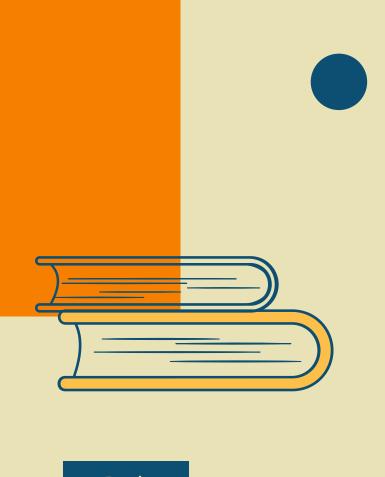




Feedback







07 Định hướng . phát triển



Back

Định hướng phát triển trong tương lai

Để giúp tối ưu được sản phẩm, nhóm cũng đã có một vài phương án cho tương lai:

- Xem xét sử dụng một số phương pháp kết hợp LSTM và ARIMA để tận dụng tính ưu việt và ưu điểm để nâng cao độ chính xác của mô hình.
- Nghiên cứu thêm các mô hình có khả năng tiếp nhận các sự kiện thực tế và cũng như có khả năng nội suy các yếu tố tác động đến giá cả thị trường chứng khoán.
- Triển khai thêm các phương pháp để nhận dữ liệu liên tục và đưa ra các dự đoán động so với dữ liệu tĩnh hiện nay.





Thanks for watching







