

Đề tài:

Dự báo thời tiết dựa trên Bigdata

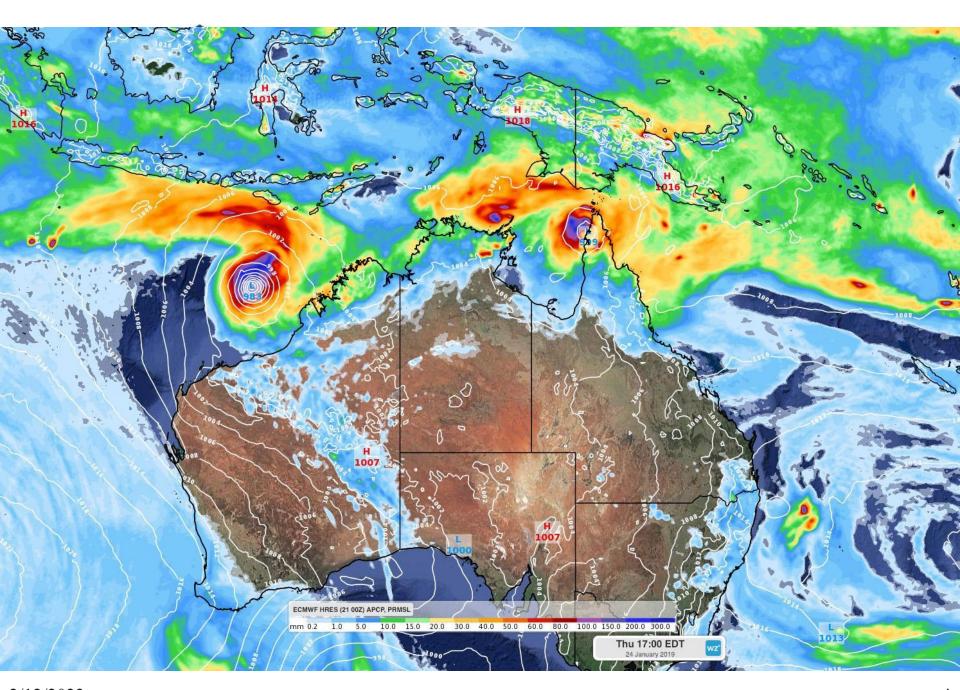
Thành viên (5)

- 1. Nguyễn Đỗ Tú 20194200
- 2. Nguyễn Trung Kiên 20194088
- 3. Nguyễn Lê Tài 20194162
- 4. Nguyễn Văn Cường 20194001
- 5. Nguyễn Văn Thịnh 20194178

2/12/2023

Phân công nhiệm vụ

Họ và tên	Công việc	
Nguyễn Đỗ Tú	Thiết kế luồng và phân tích dữ liệu	
Nguyễn Trung Kiên	Model dự báo thời tiết +	Crawl data
Nguyễn Văn Cường	Model dự báo thời tiết	
Nguyễn Văn Thịnh	Crawl data	
Nguyễn Lê Tài	Model dự báo thời tiết	



2/12/2023

Mục lục

- I. Mô tả đề tài và dữ liệu
- II. Kiến trúc hệ thống



I. Mô tả đề tài

- Thu thập dữ liệu liên quan đến khí tượng thuỷ văn tại khu vực sân bay Nội Bài trên wunderground
- Xử lý và lưu trữ dữ liệu dựa trên airflow.
- Các kĩ thuật sử dụng để đưa ra dự báo về thời tiết: Deep Learning

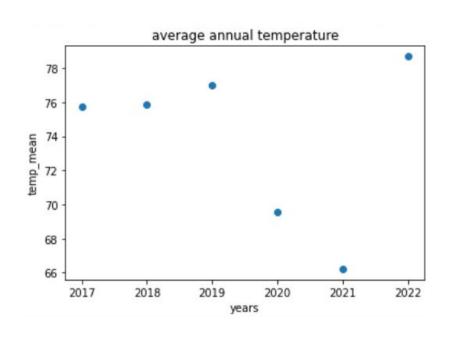
I. Mô tả dữ liệu

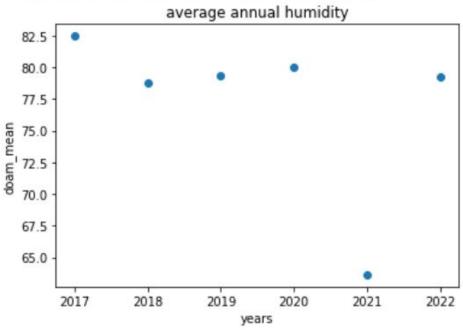
- Format: Time, Temperature, Dew_point, Humidity, Wind, Wind_speed, Wind_gust, Presure,
 Presip, Condition
 - + Time: Thời gian crawl data
 - + Temperature (°F): Nhiệt độ
 - + **Dew_point** (°F): nhiệt độ điểm sương, là điểm nhiệt độ mà khi đó không khí mát bắt đầu hòa làm một với hơi nước.
 - + Humidity (%): Độ ẩm
 - + Wind (East, West, South, North): Hướng gió
 - + Wind_speed (mph): Tốc độ gió
 - + Wind_gust (mph): Tốc độ giật của gió
 - + Presure (in): Áp suất khí quyển

(At sea level, standard air pressure in inches of mercury is 29.92)

- + Presip (in): giáng thủy
- + Condition: trạng thái thời tiết (VD: Sương mù-Fog, Nhiều mây-Mostly Cloud, ...)



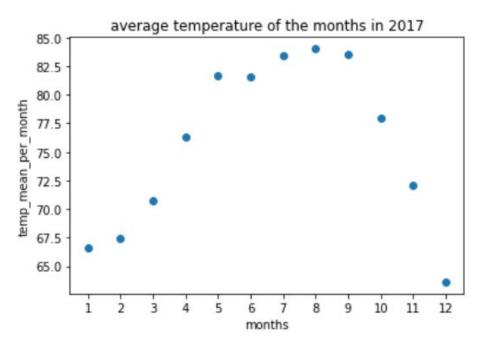


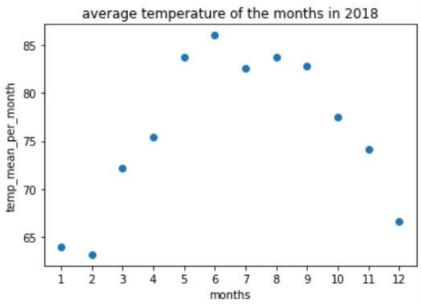


Biểu đồ so sánh giá trị nhiệt độ trung bình của các năm

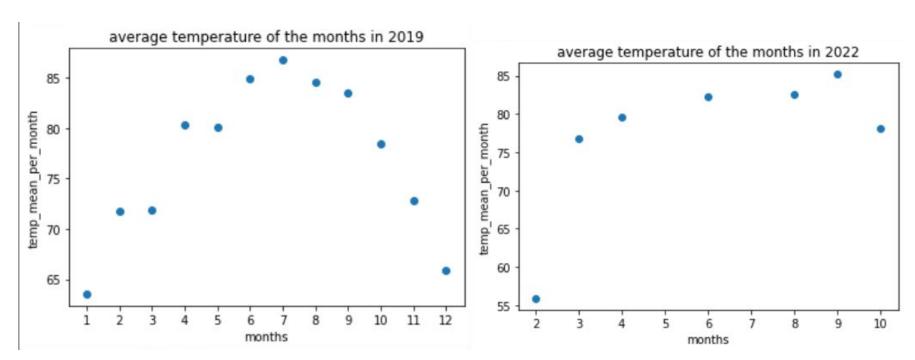
Biểu đồ so sánh giá trị độ ẩm trung bình của các năm

Biểu đồ so sánh giá trị nhiệt độ trung bình của các tháng trong năm





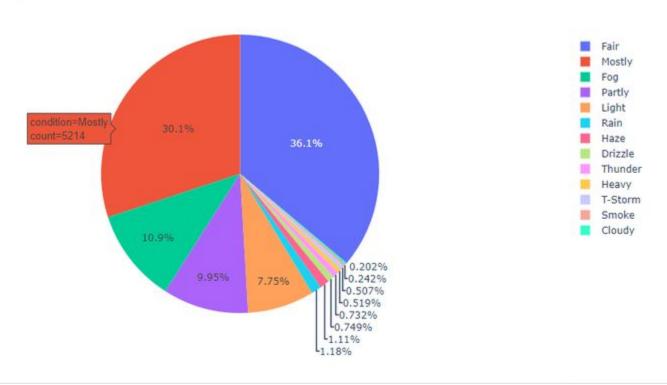
Biểu đồ so sánh giá trị nhiệt độ trung bình của các tháng trong năm



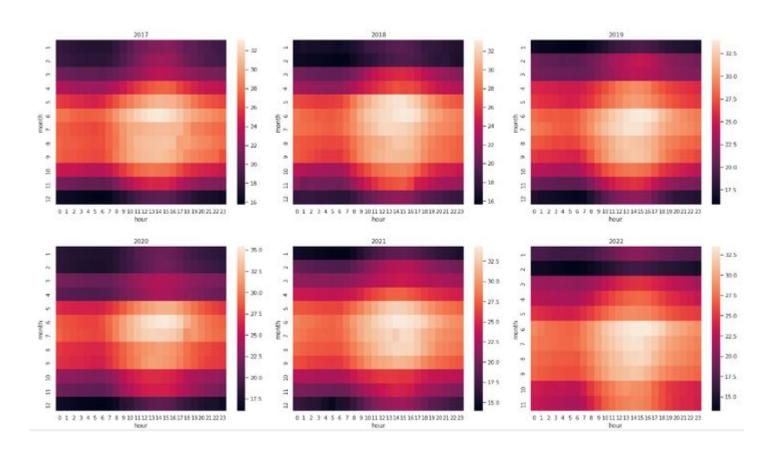


Phần trăm các điều kiện thời tiết xuất hiện trong năm

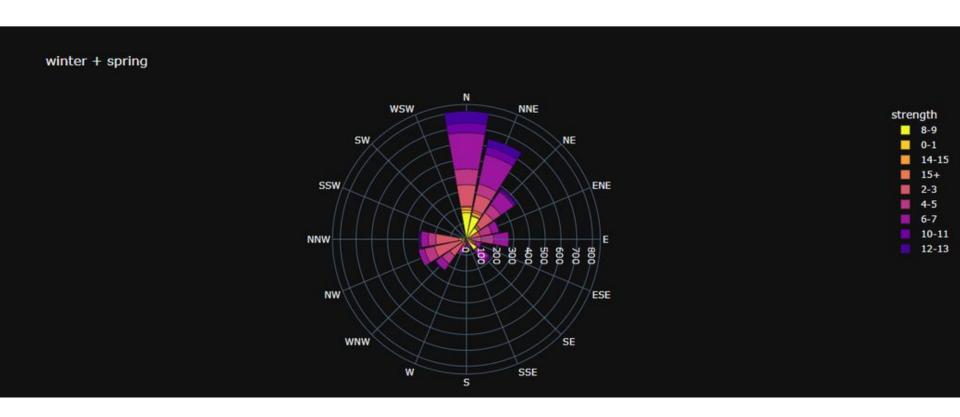




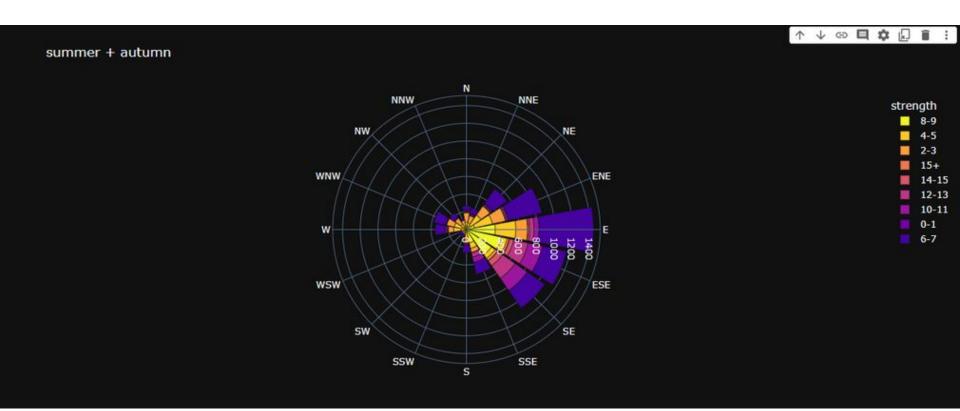
Nhiệt độ trung bình



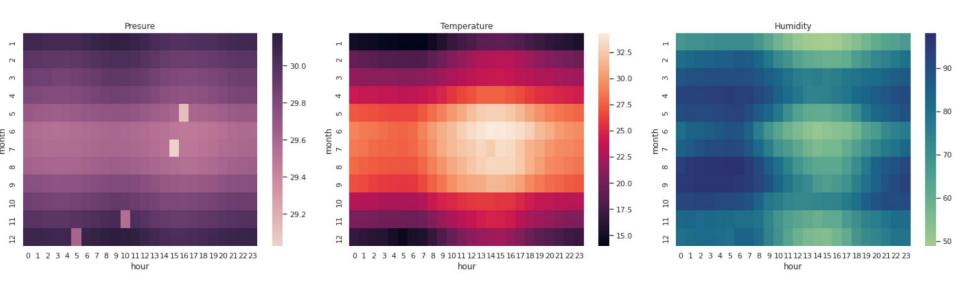
Hướng gió (mùa xuân và mùa đông)



Hướng gió (mùa hạ và mùa thu)



Biểu đồ so sánh Áp suất - Nhiệt độ - Độ ẩm



Biểu đồ tương quan giữa các trường dữ liệu



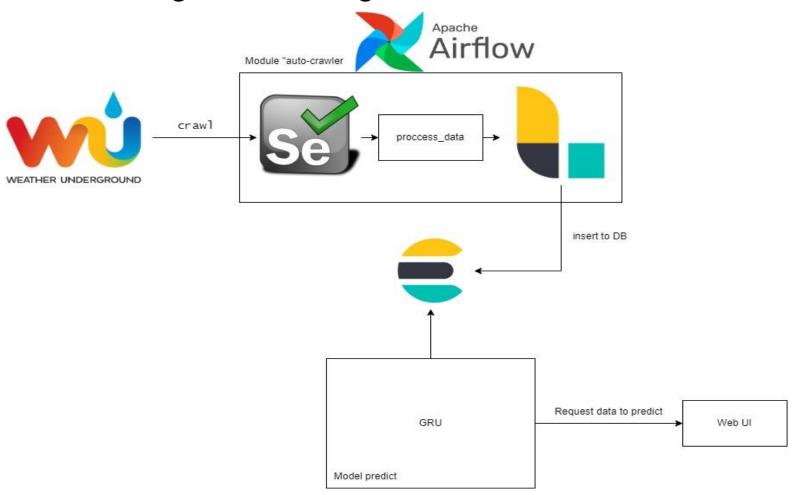


II. Kiến trúc hệ thống

- Thu thập dữ liệu liên quan đến khí tượng thuỷ văn tại khu vực sân bay Nội Bài trên **wunderground**
- Xử lý và lưu trữ dữ liệu dựa trên airflow.
- Các kĩ thuật sử dụng để đưa ra dự báo về thời tiết: Deep Learning

LKiến trúc hệ thống

Kiến trúc tổng thể hệ thống



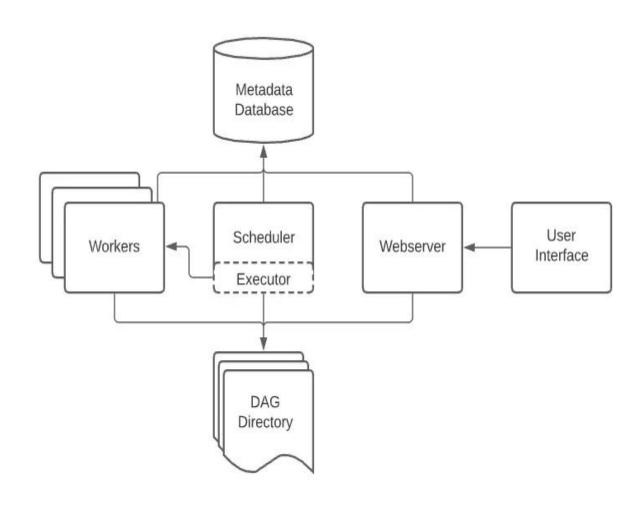
LKiến trúc hệ thống

Airflow là một công cụ lập lịch trình cho luồng công việc của bạn cũng như hỗ trợ quản lý, theo dõi từng phần trong quy trình giúp bạn sửa lỗi, bảo trì code thuận tiện và dễ dàng.





II. Kiến trúc hệ thống

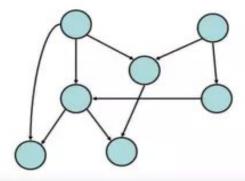


LKiến trúc hệ thống

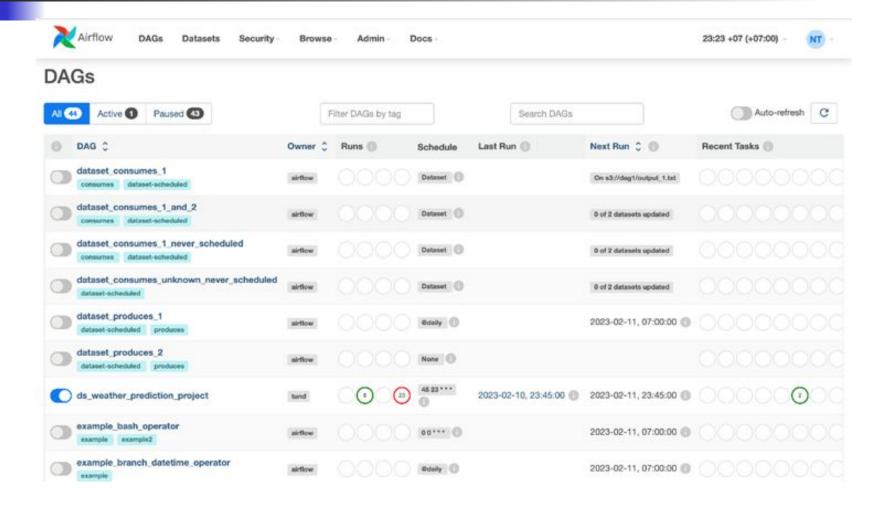
- Workflow
- Airflow có thể tự động hóa quy trình công việc bằng DAGs

Directed Acyclic Graph

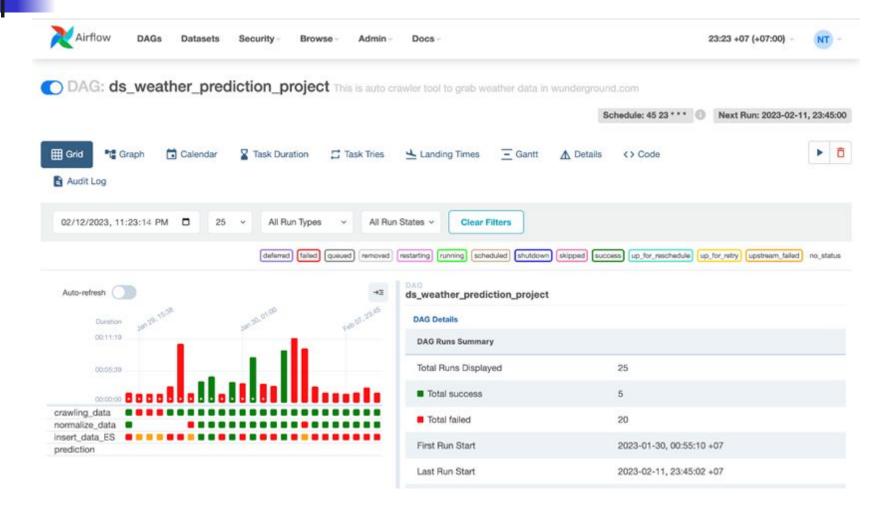
DAG – directed graph with no directed cycles



Airflow



Airflow

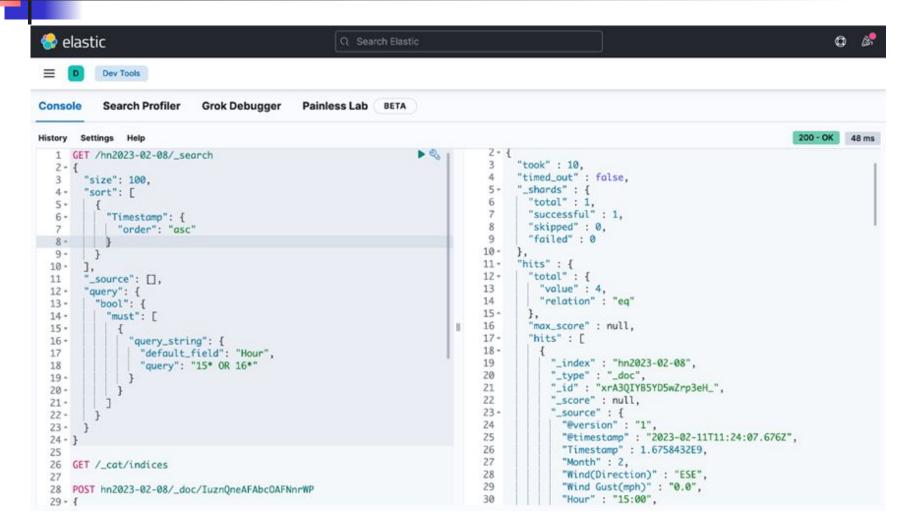


Airflow UI: chi tiết về một DAG

ELK stack

- ELK: Elasticsearch + Logstash + Kibana
 - Logstash tải nhập, chuyển đổi và gửi dữ liệu đến đúng điểm đích.
 - Elasticsearch lập chỉ mục, phân tích và tìm kiếm dữ liệu đã tải nhập.
 - Kibana hiển thị kết quả phân tích.
- ELK Stack mang tới cho bạn khả năng tổng hợp nhật ký từ tất cả các hệ thống và ứng dụng của bạn, phân tích những nhật ký này, hiển thị dữ liệu để giám sát ứng dụng và cơ sở hạ tầng, khắc phục sự cố nhanh hơn, phân tích bảo mật, v.v.

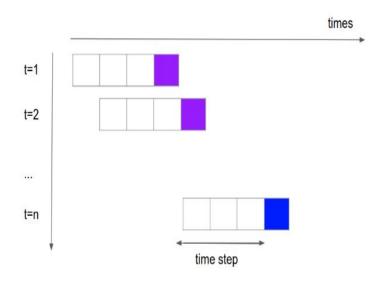
ELK stack



Kibana: giao diện trực quan hóa Elasticsearch

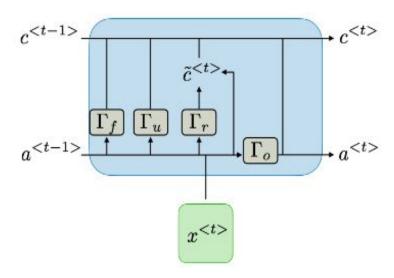


 Giả định của các mô hình chuỗi thời gian là các qui luật trong quá khứ sẽ được lặp lại ở tương lai nên thông thường mô hình được huấn luyện trên những dữ liệu trong quá khứ



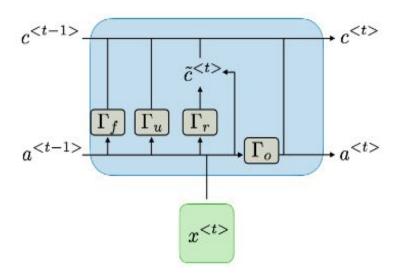


LSTM: LSTM là một kiến trúc thuộc lớp mô hình RNN. Cấu tạo chung của LSTM là một kiến trúc có dạng truy hồi cho phép dự báo biến mục tiêu tuần tự theo thời gian. Các mô hình LSTM do đó thường được sử dụng phổ biến trong các tác vụ sequence-to-sequence như dịch máy, tóm tắt văn bản.





• GRU: là một dạng biến thể khác của LSTM, được gọi là cổng truy hồi đơn vị. Nó kết hợp cổng quên và cổng vào thành một cổng đơn giản gọi là cập nhật (update gate). Nó cũng nhập các ô trạng thái ẩn và thực hiện một số thay đổi khác. Kết quả của GRU đơn giản hơn nhiều so với LSTM.



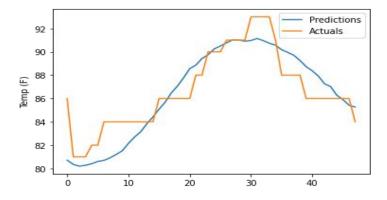


 Nhóm thực hiện huấn luyện và đánh giá các mô hình với các hyperparameters sau: epochs là 40, learning rate = 0.0001, hàm mục tiêu được lựa chọn là Mean squared error, metric là root mean square error, r2_score, mean absolute error và phương pháp optimizer là Adam.

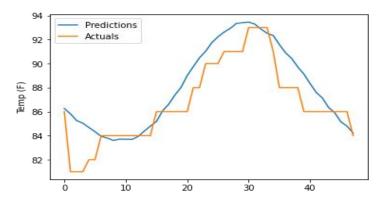


II. Kiến trúc hệ thống - LSTM

Sử dụng các trường: Temperature, time (chuyển về day sin + day cos + year sin + year cos), humidity, wind speed, wind, presure, condition. Time step =



• Sử dụng trường **Temperature**. Time step = 4

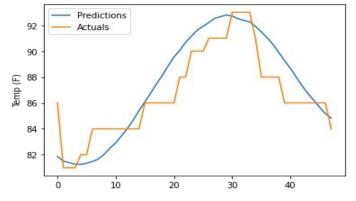




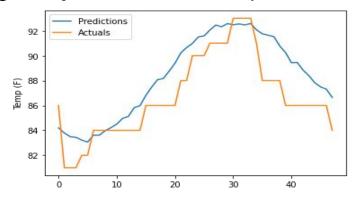
II. Kiến trúc hệ thống - GRU

Sử dụng các trường: Temperature, time (chuyển về day sin + day cos + year sin + year cos), humidity, wind speed, wind, presure, condition. Time step =

4



• Sử dụng trường **Temperature**. Time step = 4



II . Kiến trúc hệ thống

Kết quả trên tập test

Model	MSE	RMSE	MAE	R2 SCORE
LSTM + 10 truròng thuộc tính + time step = 4	2.9\$7	1.714	1.346	0.726
LSTM+ trường temperat ure + time step = 4	3.691	1.921	1.474	0.656
LSTM + 10 trường thuộc tính + time step = 1	3.197	1.788	1.508	0.820
GRU + 10 trường thuộc tính + time step = 4	3.255	1.804	1.487	0.697
GRU + trường temperat ure + time step = 4	4.397	2.097	1.802	0.590

DEMO