# NGHIÊN CỨU KHOA HỌC SINH VIỆN

Năm: 2023 - 2024



# Đề tài: Tìm hiểu về học tăng cường liên kết cho hệ thống AloT

SVTH: Phạm Duy Khoa<sup>1</sup>, Nguyễn Thị Anh Thư<sup>2</sup> GVHD: TS. Trần Thanh Nam\*

<sup>1</sup>Sinh viên ngành Khoa học máy tính, <sup>2</sup>Sinh viên ngành Mạng máy tính \*GVHD Khoa Công Nghê Thông Tin



### **GIỚI THIỆU**

#### IoT:

Kết nối các đối tượng vật lý trong cuộc sống hàng ngày để theo dõi, kiểm soát và ra quyết định.

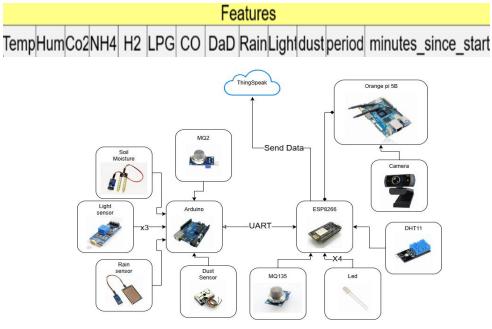
#### Thách thức:

- Lượng thiết bị loT gia tăng dẫn đến lượng dữ liệu khổng lồ.
- Khó khăn trong việc tập trung và xử lý dữ liệu.
- Giới hạn năng lực tính toán, bộ nhớ của từng thiết bị loT riêng

# TẬP DỮ LIỆU

Bộ dữ liệu thu thập được bao gồm hình ảnh và cảm biến.





Đợt	Dữ liệu cảm biến	Hình ảnh	train/ test	
1	28.684 mẫu	1460 ảnh	0.75/	
2	21.402 mẫu	2764 ảnh	0.25	

#### PHƯƠNG PHÁP THỰC HIỆN

#### 1. Federated Learning

Sử dụng Horizontal Federated Learning thay cho Vertical Federated Learning.

Sensor Data

Image Data

LSTM model

CNN+LSTM

[Next state

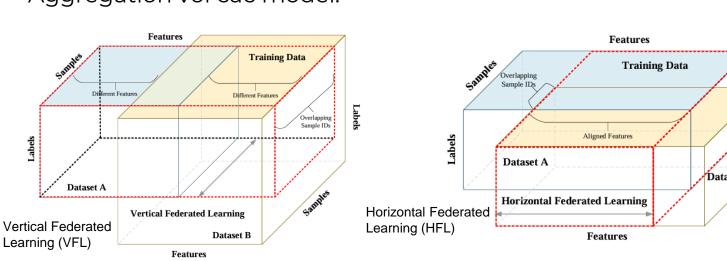
Reward]

Environment

Xử lý Data Distribution.

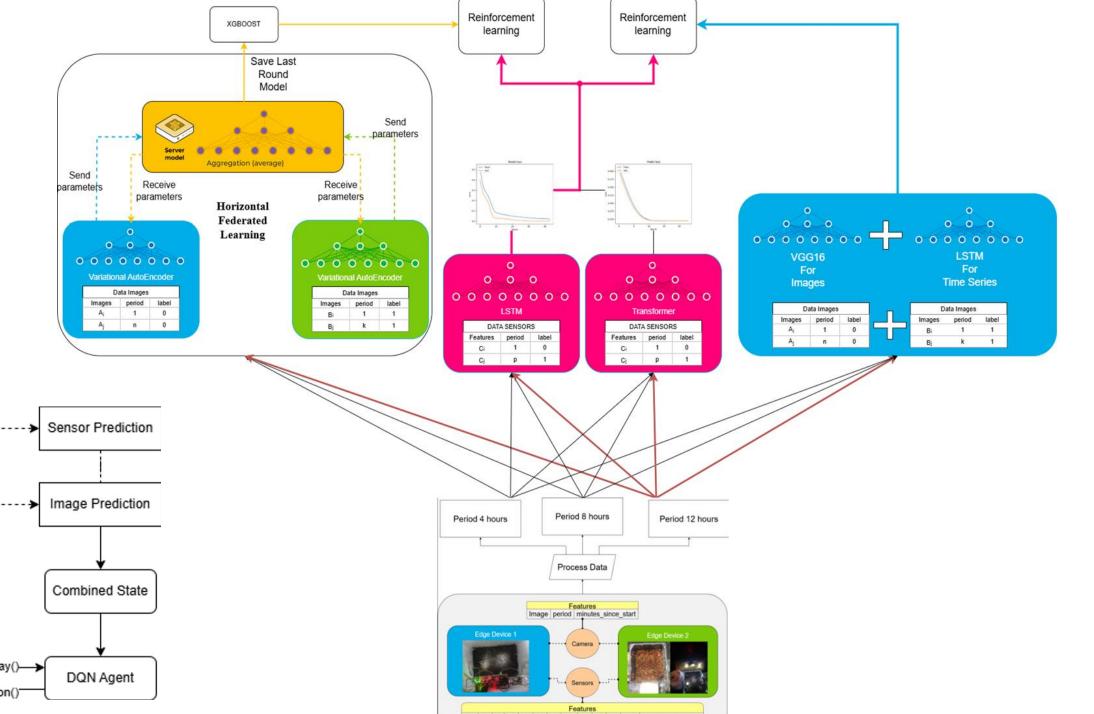
Model Training với Horizontal Federated.

Aggregation với các model.



Jiaju Qi, Qihao Zhou, Lei Lei and Kan Zheng: Federated Reinforcement Learning: Techniques, Applications, and Open Challenges. FIG 3-4, 7-8 (2021)

#### Minh hoạ hệ thống

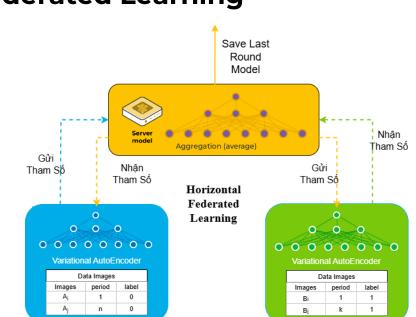


#### **Reinforcement Learning**

- Kết hợp thông tin từ cảm biến và hình ảnh để hiểu trạng thái hiện tại của môi trường. • Sử dụng DQN để học cách ước tính giá trị
- của các hành động giả tưởng(bật/tắt máy bơm, rèm) trong mỗi trạng thái. 1 • Cân bằng giữa việc thử nghiệm hành
- động mới (khám phá) và chọn hành động tốt nhất đã biết (khai thác). • Học từ trải nghiệm quá khứ thông qua bộ
- nhớ replay, giúp tăng tính ổn định và hiệu quả.

### M KẾT QUẢ THỰC NGHIỆM

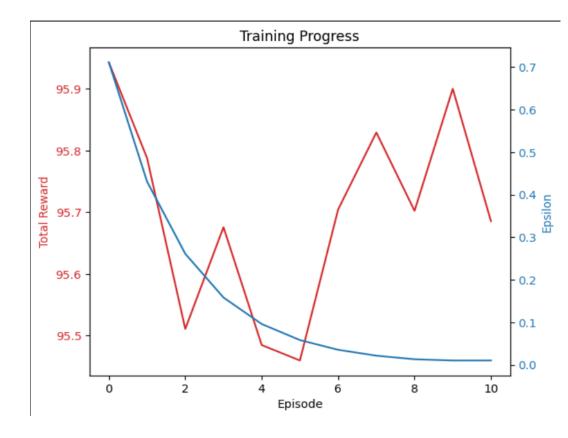
## 1. Federated Learning



### 3. Mô hình dự đoán dữ liệu

			Model loss	Model loss		
			0.5 Train Test	0.460 - Text		
	LSTM	Transformer	8 02-	§ 0325 -		
Parameters	132,609	25,074	0.1	0.300		
Train MAE	0.1070	0.4892	0.0	0.250		
Train loss MSE	0.0244	0.2447	0 10 20 30 40 Epoch	0 5 10 15 2 Epoch		
Test MAE	0.01479	0.4898				
Test loss MSE	0.00076	0.2449				
			0 0 0 0 0 0 0 0 LSTM	O O O O O O Transformer		
			DATA SENSORS	DATA SENSORS		
			Features period label Ci 1 0	Features period label		
			C <sub>j</sub> p 1	C <sub>j</sub> p 1		

### 2. Reinforcement Learning



Metric	EfficientNet	MobileNet	Federated RL	EfficientNet	MobileNet	Federated RL
	(Sample Data)	(Sample Data)	(Sample Data)	(Collected Data)	(Collected Data)	(Collected Data)
Accuracy	77.74%	81.5%	93.12%	68.56%	80.05%	89.37%
Loss	0.1517	0.135	0.105	0.176	0.223	0.127
Recall	79.57%	73.48%	88.5%	71.34%	70.17%	85.9%
Precision	83.65%	77.85%	89.01%	79.2%	73.8%	85.76%

## M KẾT LUẬN

Đề tài "Federated reinforcement learning for AloT" tối ưu việc xử lý dữ liêu với dữ liêu lớn và nhiều thiết bị IoT, giúp tiết kiệm thời gian và tài nguyên. Mô hình huấn luyện trên tập dữ liệu hơn 50.000 mẫu dữ liệu từ cảm biến và 4000 dữ liệu hình ảnh, đảm bảo độ chính xác cao. Đề so sánh giữa các mô hình thông thường và mô hình khi kết hợp giữa federated learning reainforcement learning để thấy được độ hiệu quả của federated reinforcement learning so với các mô hình thông thường.

