



THỰC TẬP CNTT 5: TRIỂN KHAI ỨNG DỤNG AI, IOT

Đề tài: Nhận diện hành động của người sử dụng cảm biến gia tốc

Giáo viên hướng dẫn: Lê Trung Hiếu & Nguyễn Văn Nhân

CNTT 16-01 Nhóm 11: • Trịnh Hoàng Hà

- Trịnh Thị Yến Mai
- Nguyễn Thị Lan Anh
- Mai Đức Hòa

NỘI DUNG TỔNG QUAN:





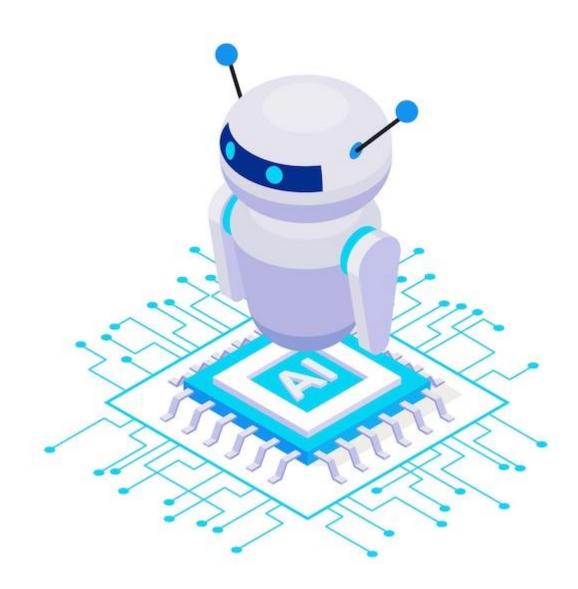


III. Các nghiên cứu liên quan

IV. Thiết kế và triển khai

V. Thực nghiệm và đánh giá

VI. Kết luận và hướng phát triển



I. GIỚI THIỆU ĐỀ TÀI



1. Lý do chọn đề tài

- Tính ứng dụng cao: Hỗ trợ giám sát sức khỏe, theo dõi vận động viên, an toàn lao động.
- Công nghệ loT phát triển mạnh: Kết hợp cảm biến gia tốc, vi điều khiển, và điện toán đám mây để thu thập và xử lý dữ liệu thời gian thực.
- **Ứng dụng trí tuệ nhân tạo (AI)**: Phân loại chính xác hành động (đứng,đi, chạy, ngồi, té ngã, nhảy), hỗ trợ phát hiện bất thường.
- Tính sáng tạo và thử thách: Đòi hỏi tích hợp cả phần cứng và phần mềm, giúp phát triển kỹ năng loT, Al và xử lý dữ liệu.



I. GIỚI THIỆU ĐỀ TÀI

DAINAM UNIVERSITY

2.Vị trí gắn cảm biến Lợi ích:

- Gần trung tâm trọng lượng cơ thể
- Phản Ánh Rõ Rệt Thay Đổi Tư Thế
- Ghi Nhận Tốt Chuyển Động Chu Kỳ



II. MỤC TIÊU VÀ ĐỀ XUẤT



- Xây dựng hệ thống nhận diện hành động
 - Thu thập dữ liệu từ cảm biến gia tốc để nhận diện đi, đứng, chạy, ngồi, ngã, nhảy.
 - Phân loại chính xác các hành động dựa trên đặc trưng của dữ liệu cảm biến.
- Úng dụng công nghệ loT và AI
 - Tích hợp cảm biến gia tốc với vi điều khiển để gửi dữ liệu thời gian thực.
 - Sử dụng thuật toán học máy để phân loại chính xác từng hành động.
- Phát triển ứng dụng thực tiễn
 - Hỗ trợ giám sát sức khỏe, theo dõi vận động viên, phát hiện té ngã ở người cao tuổi.
 - Cải thiện độ chính xác và tối ưu hóa hệ thống để triển khai thực tế.
- ➤Đề tài ứng dụng cảm biến gia tốc và AI để nhận diện các hành động đi, đứng, chạy, ngồi, ngã, nhảy hỗ trợ giám sát và phân tích chuyển động.Hệ thống có tiềm năng ứng dụng trong y tế, thể thao và an toàn lao động, góp phần nâng cao chất lượng cuộc sống.

III. CÁC NGHIÊN CỨU LIÊN QUAN



 Tái tạo chuyển động người theo thời gian thực từ 6 cảm biến IMU, sử dụng mô hình Transformer để cải thiện độ chính xác

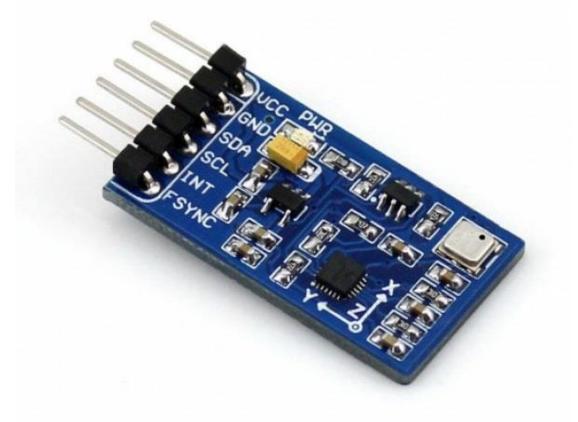
https://arxiv.org/pdf/2203.15720

 Transformer Network cho Dữ liệu Chuỗi Thời gian, Cảm biến và Thiết bị Đeo.

https://github.com/aqibsaeed/Sensor-Transformer

 Xây dựng hệ thống nhận dạng hành động sử dụng cảm biến gia tốc và các phương pháp học máy trên vi điều khiển hiệu năng thấp

https://www.researchgate.net/publication/364098315_Xay_dung_he_thong_nhan_dang_hanh_dong_su_dung_cam_bien_gia_toc_va_cac_phuong_phap_hoc_may_tren_vi_dieu_khien_hieu_nang_thap

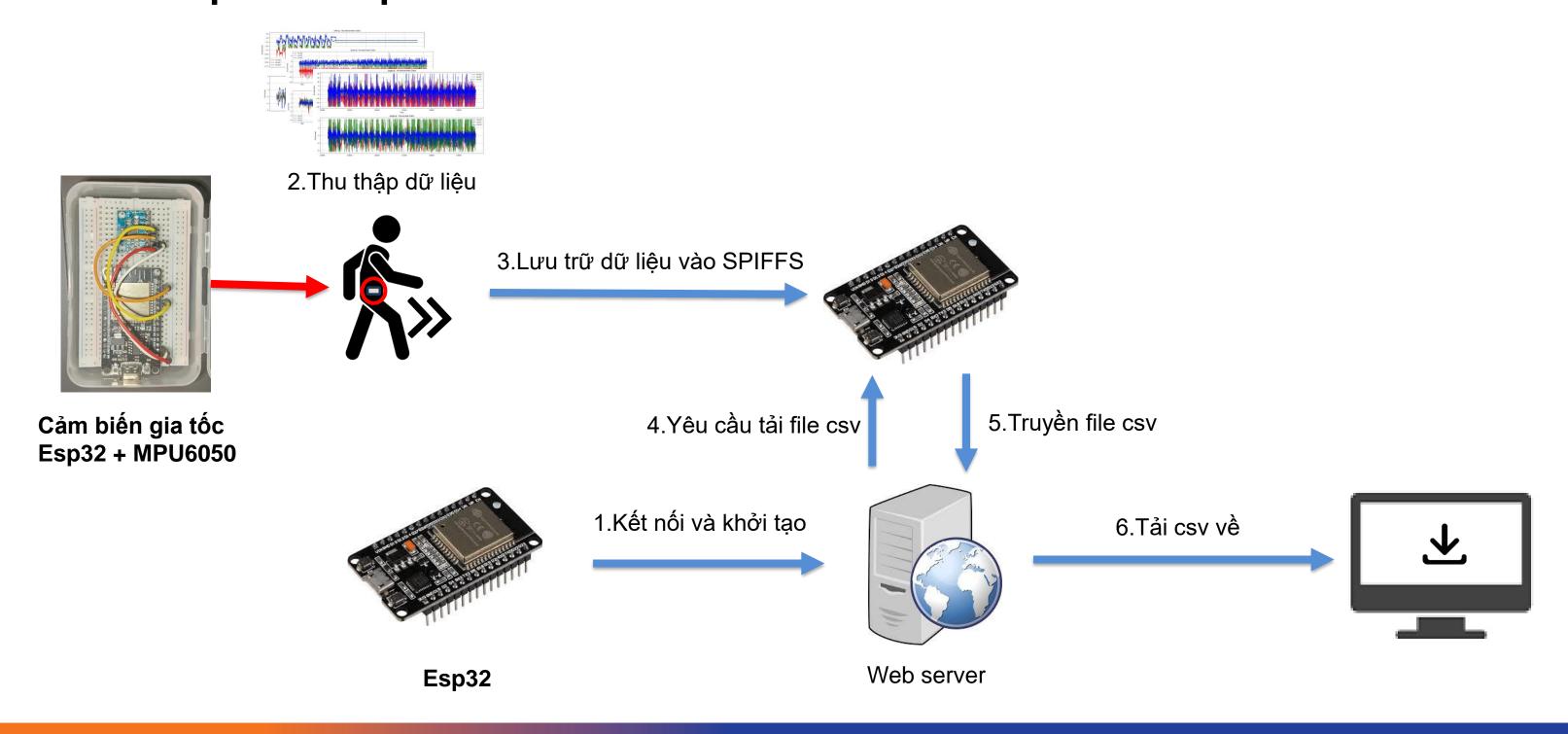




Xử lý dữ liệu

Đự đoán hoạt động

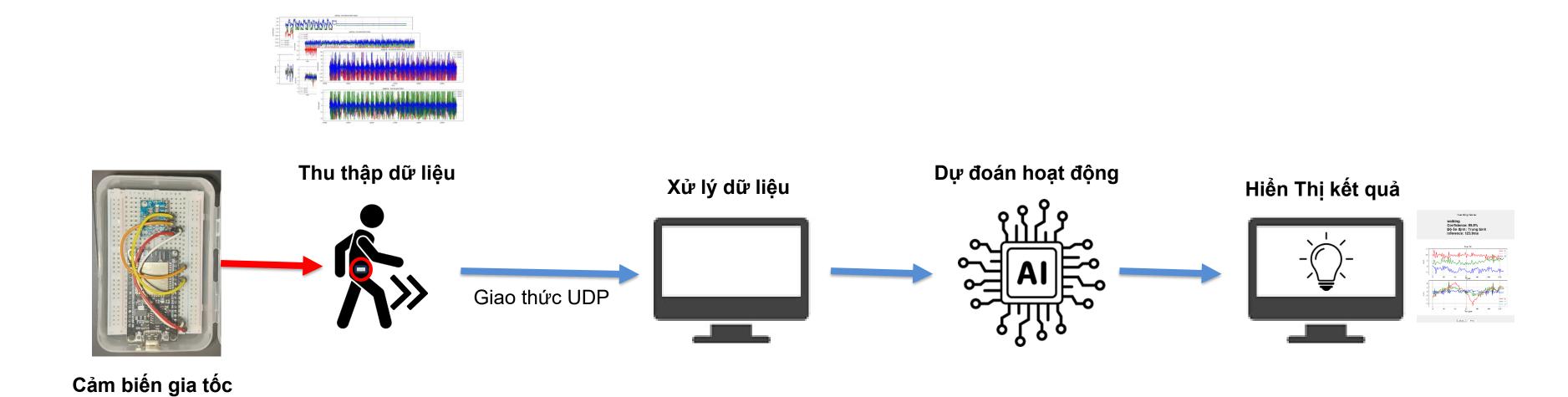
1. SƠ ĐỒ THU THẬP DỮ LIỆU





2. SƠ ĐỒ HỆ THỐNG

Esp32 + MPU6050

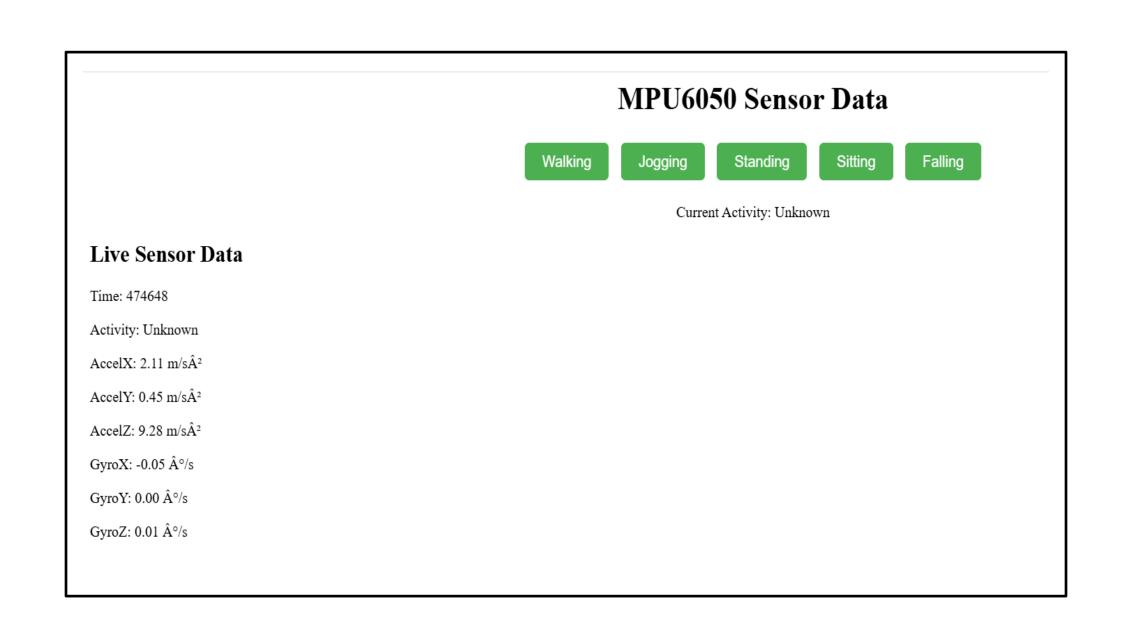


IV. THIẾT KẾ HỆ THỐNG



3. CHỨC NĂNG CHÍNH CỦA CODE TRONG ARDUINO

- Tạo Web Server để cung cấp giao diện điều khiển và truy cập dữ liệu qua trình duyệt web.
- Trang Web HTML
- Hiển thị dữ liệu cảm biến trực tiếp theo thời gian thực.
- 5 Nút bấm chọn hoạt động (Walking, Jogging, Standing, Sitting, Falling).
- Nút "Stop Recording" (hiện khi bắt đầu ghi).
- Liên kết "Download CSV" (hiện khi dừng ghi).





3. QUY TẮC THU THẬP DỮ LIỆU

Tần Số Thu Thập: 50 Hz (Hertz)

Hành động	Thời gian thực hiện	Mục đích thời gian
Đi bộ (Walking)	1 phút	Thu đủ chu kỳ, ổn định
Chạy bộ (Jogging)	1 phút	Thu đủ chu kỳ, ổn định
Đứng yên (Standing)	1 phút	Thu đủ đặc trưng
Ngồi (Sitting)	1 phút	Thu đủ đặc trưng
Ngã (Falling)	3 - 5 giây (quanh thời điểm ngã)	Ghi lai khoảnh khắc đôt ngôt
Nhảy	1 phút	



4. DỮ LIỆU ĐÃ THU THẬP - DẠNG CSV

- Dữ liệu được lưu trữ trong file văn bản, các giá trị được phân tách bằng dấu phẩy.
- •Cấu trúc

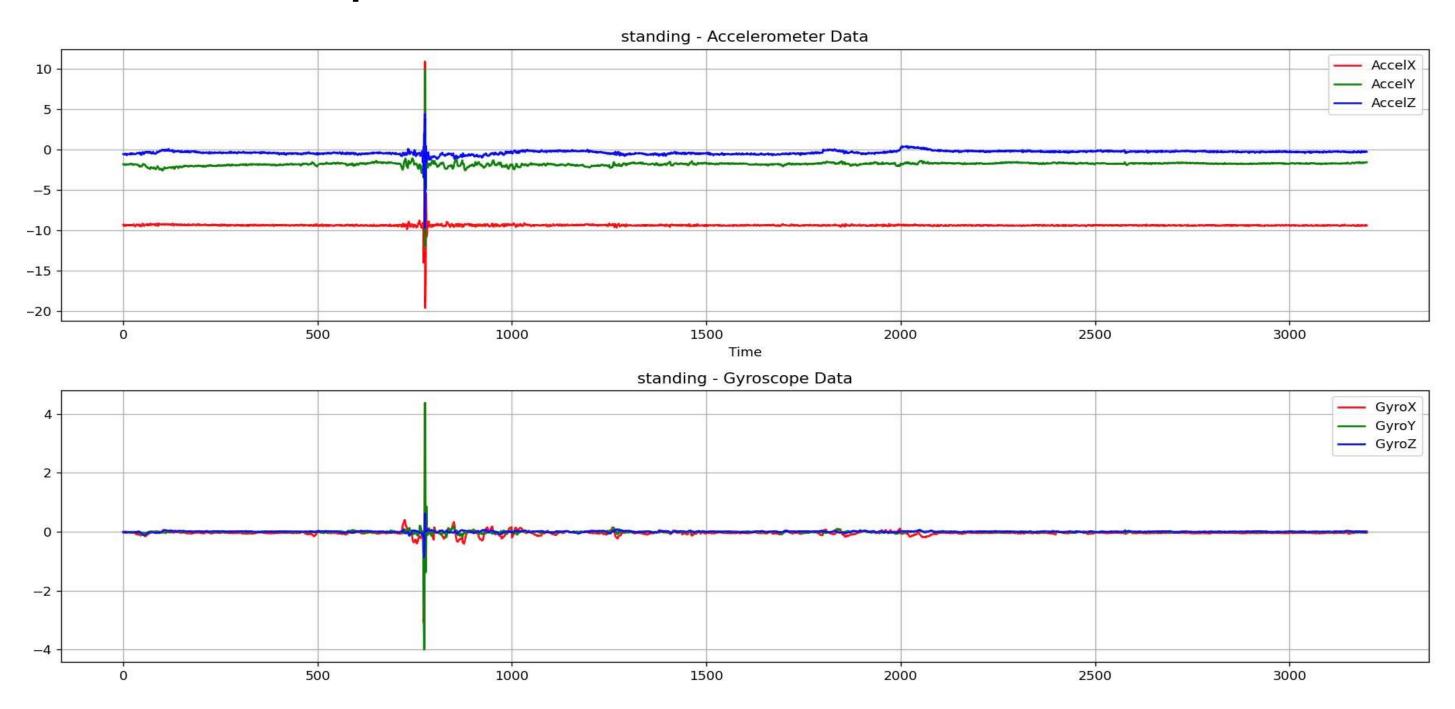
Time, AccelX, AccelY, AccelZ, GyroX, GyroY, GyroZ, ActivityLabel

49770,-6.04,6.90,-2.56,-0.01,-0.04,0.04,sitting

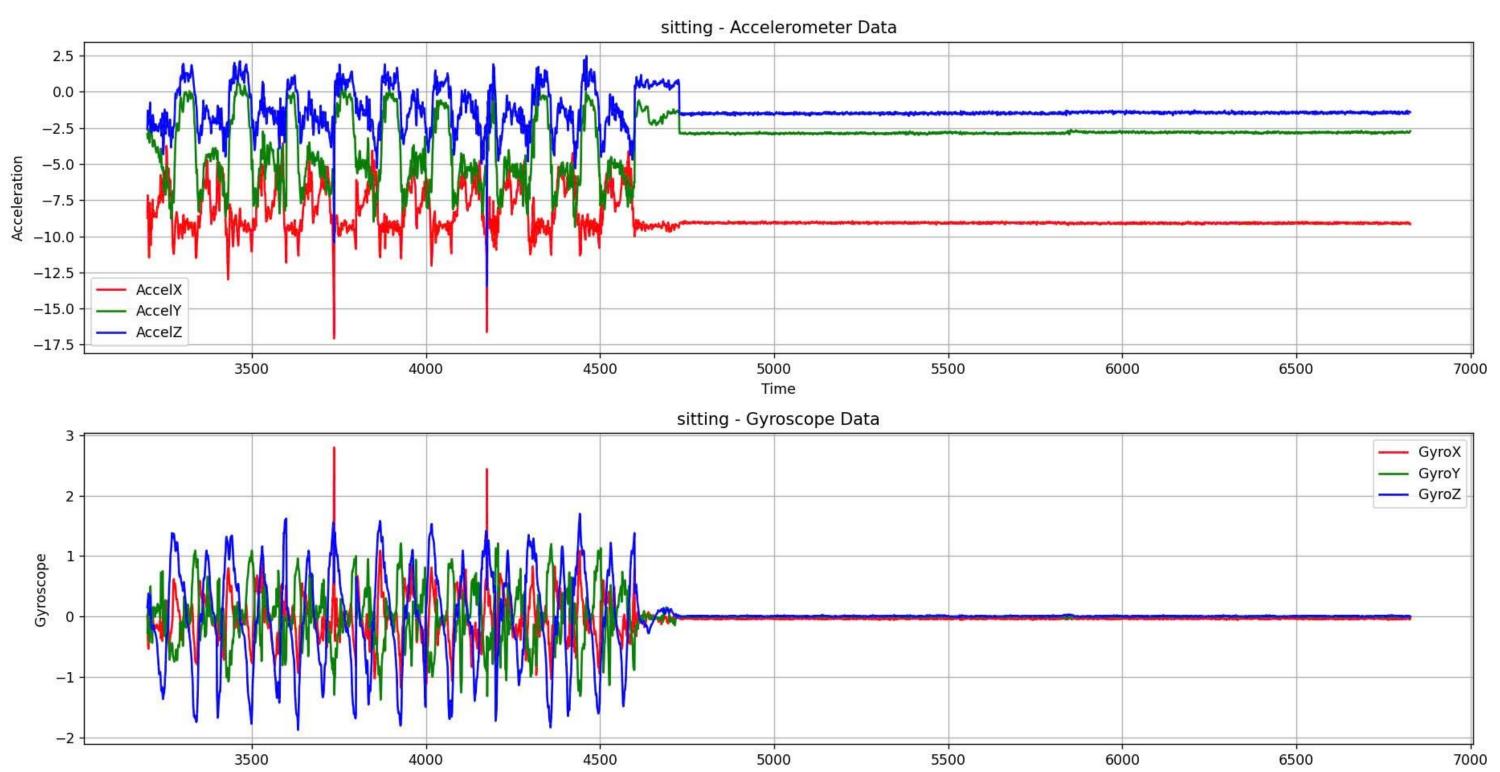
```
Time, AccelX, AccelY, AccelZ, GyroX, GyroY, GyroZ, ActivityLabel
49770, -6.04, 6.90, -2.56, -0.01, -0.04, 0.04, sitting
49790, -6.04, 7.20, -2.69, -0.03, -0.02, 0.04, sitting
49830, -5.97, 7.09, -2.58, -0.10, -0.06, 0.02, sitting
49850, -5.95, 7.05, -2.46, -0.11, -0.07, 0.02, sitting
49870, -5.89, 7.24, -2.36, -0.10, -0.04, 0.02, sitting
49890, -5.94, 7.31, -2.26, -0.11, -0.00, 0.02, sitting
49910,-6.01,7.37,-2.38,-0.09,0.01,0.01,sitting
49930,-5.93,7.02,-2.46,-0.07,-0.02,0.01,sitting
49950, -5.89, 7.12, -2.28, -0.09, 0.00, 0.02, sitting
49970, -5.98, 7.30, -2.36, -0.10, 0.04, 0.02, sitting
49990, -6.05, 7.26, -2.39, -0.12, 0.01, 0.01, sitting
50010, -5.97, 7.14, -2.42, -0.12, -0.03, -0.00, sitting
50030, -5.82, 7.05, -2.34, -0.10, -0.01, 0.00, sitting
50050, -5.95, 7.19, -2.46, -0.09, 0.04, 0.01, sitting
50070, -6.13, 7.20, -2.39, -0.09, 0.03, 0.01, sitting
50090,-6.05,6.85,-2.38,-0.10,0.00,0.00,sitting
50110,-6.02,6.87,-2.33,-0.08,0.01,0.01,sitting
50130,-6.01,7.04,-2.38,-0.07,0.03,0.02,sitting
50150,-6.07,7.13,-2.40,-0.06,0.02,0.02,sitting
50170, -6.17, 6.99, -2.47, -0.07, 0.00, 0.02, sitting
50190.-6.07.6.84.-2.31.-0.05.-0.01.0.02.sitting
```



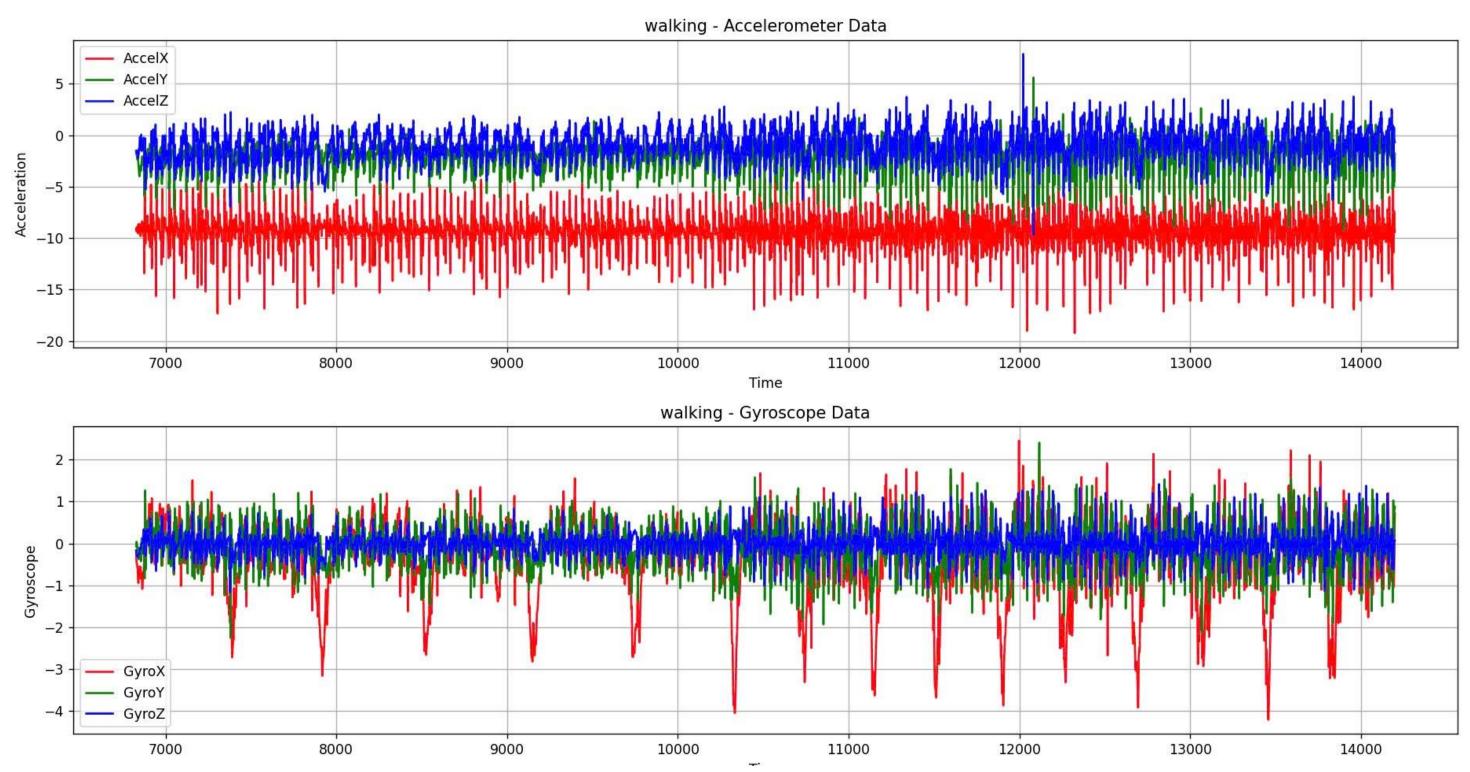
5. TRỰC QUAN HOÁ DỮ LIỆU



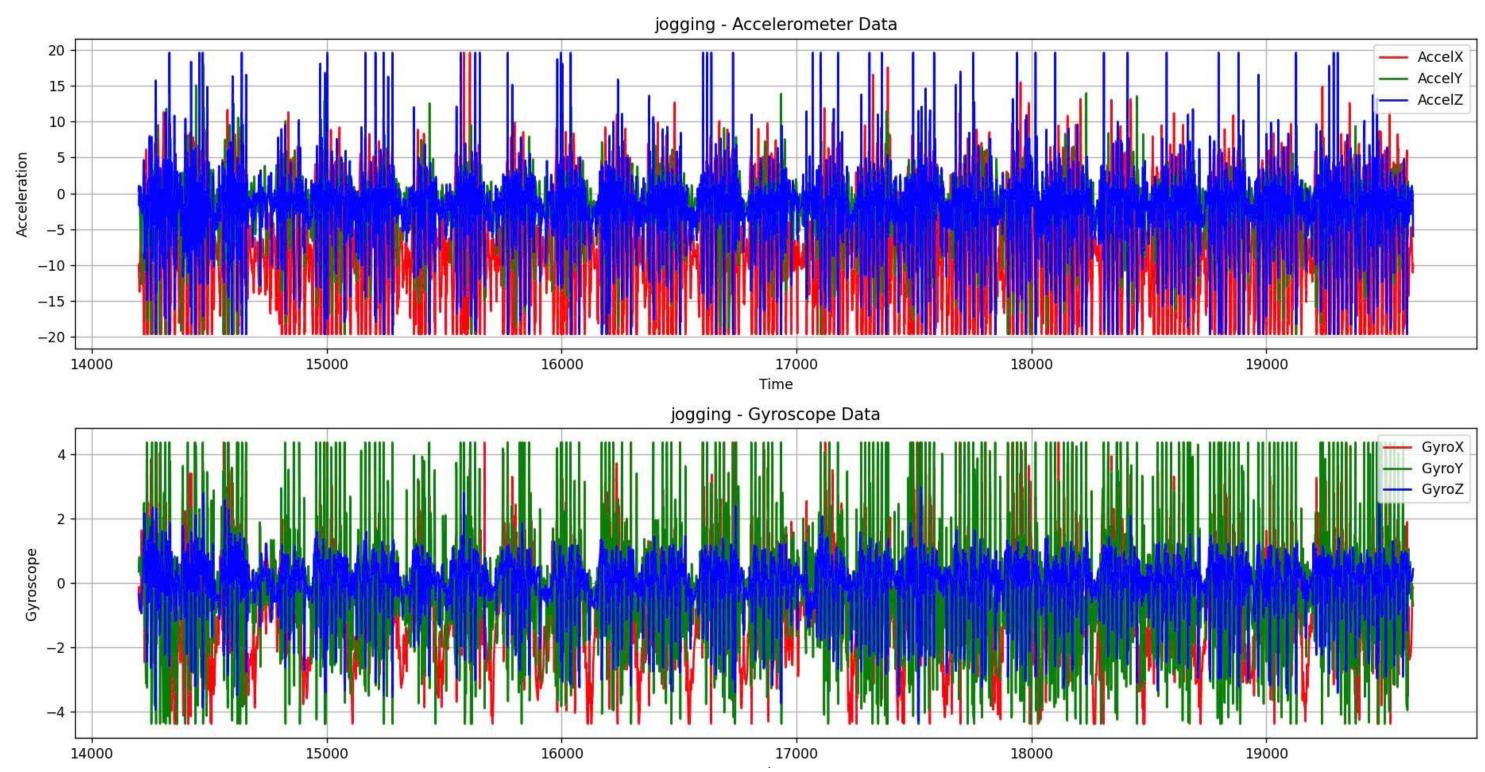




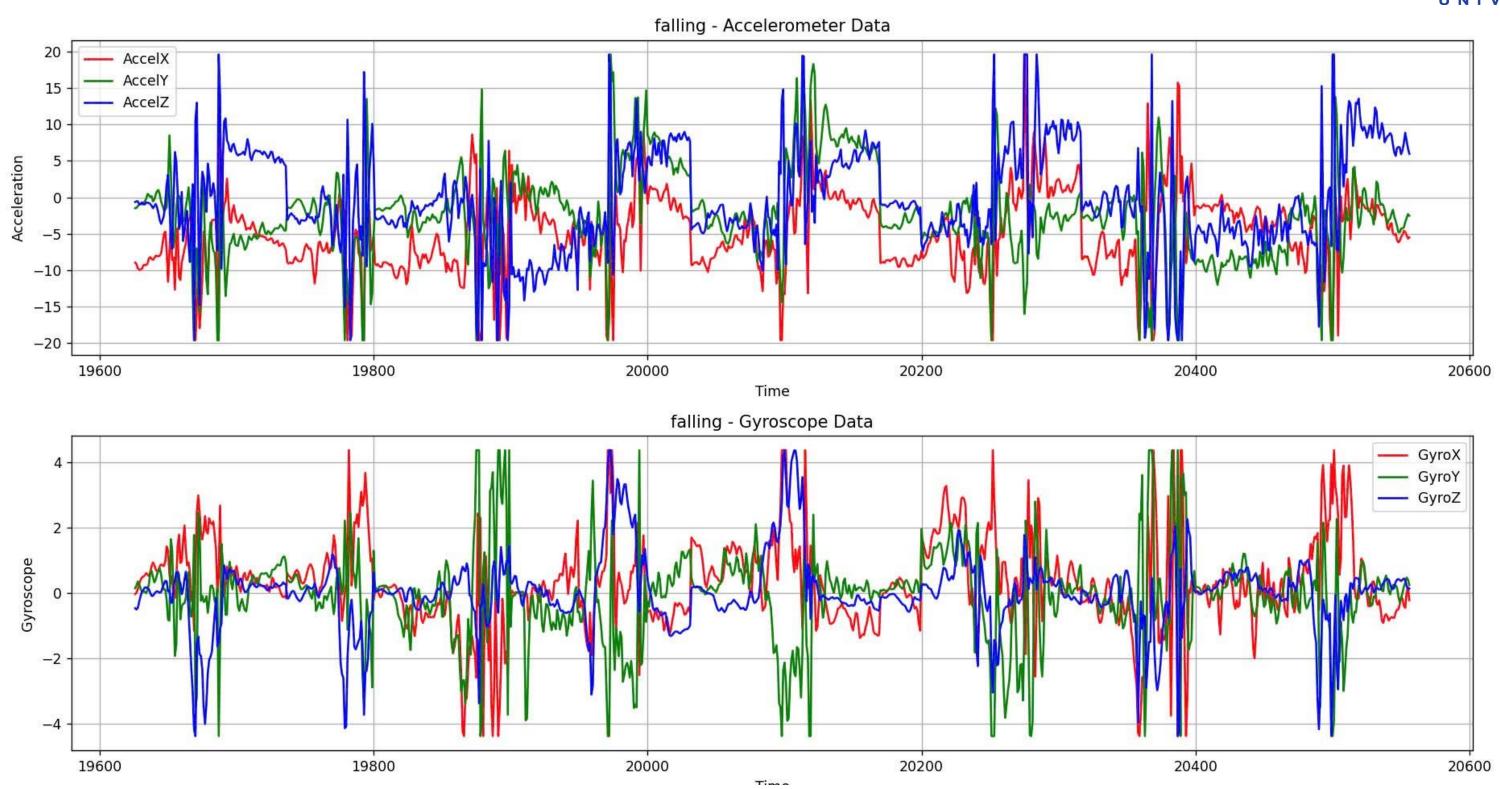




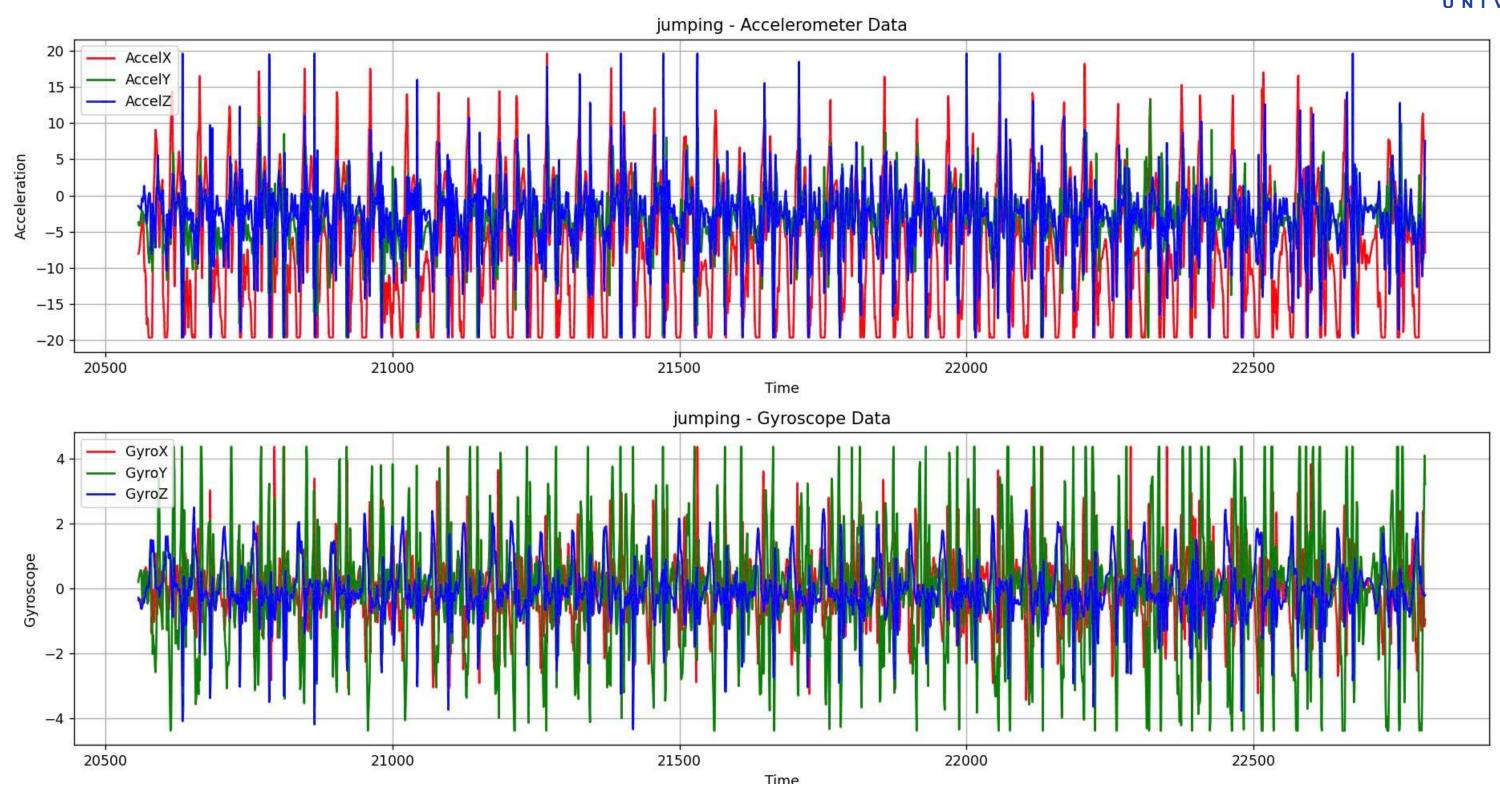














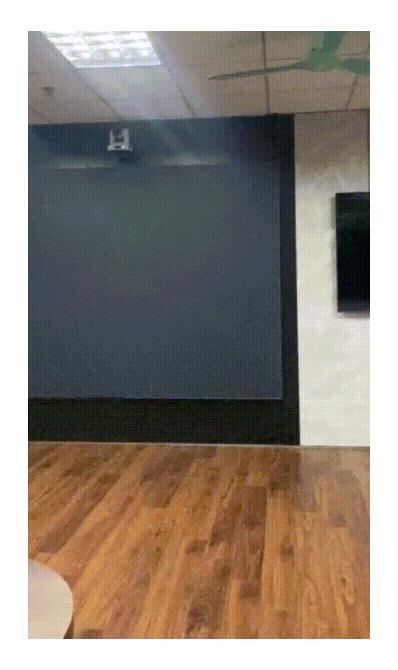
6. THU DỮ LIỆU



Hành động ngồi



Hành động đi



Hành động chạy





Hành động ngã



Hành động đứng



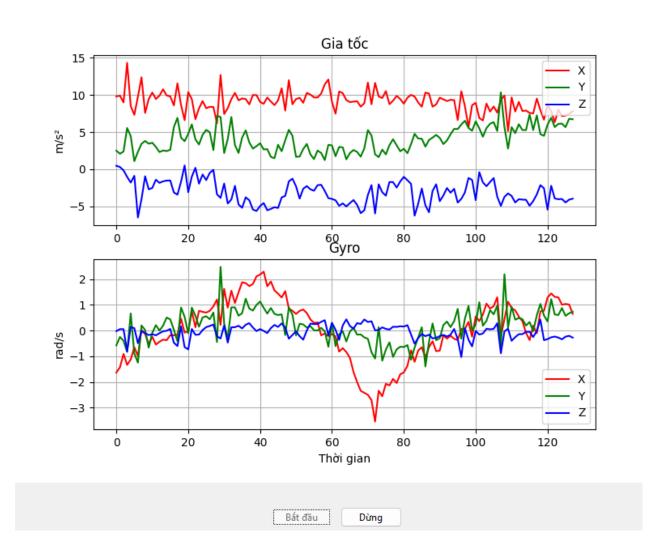
Hành động nhảy



7. MÔ HÌNH VÀ GIAO DIỆN

- Sử dụng mô hình Transformer phân tích dữ liệu cảm biến (gia tốc, con quay) để dự đoán 6 hoạt động:
- Standing
- Walking
- Sitting
- Jogging
- Falling
- Jumping
- Sử dụng thư viện Matplotlib để trực quan hóa và nhận diện theo thời gian thực





V. THỰC NGHIỆM VÀ ĐÁNH GIÁ



Mô hình Transformer là một giải pháp tiềm năng cho dự đoán hoạt động thời gian thực, với các cải tiến đã nâng cao độ chính xác và tính liên tục.

Ưu điểm:

- Kiến trúc linh hoạt và mạnh mẽ
- Tích hợp tốt với dữ liệu thực tế
- Cải tiến độ chính xác

Nhược điểm:

- Hiệu suất thời gian thực chưa tối ưu
- Phụ thuộc vào dữ liệu huấn luyện

Epoch 49/50 357/357 ————————————————————————————————————	—— 4s 10ms/step - accuracy: loss: 0.3053 - learning_rate:	
•	4s 10ms/step - accuracy: loss: 0.3035 - learning_rate:	
1.2500e-05	_	
Restoring model weights from the end of the best	epoch: 50.	
Lưu mô hình WARNING:absl:You are saving your model as an HDF5 file via `model.save()` or `keras.saving.save_model(model)`. This file format is considered legacy. We recommend using instead the native Keras format, e.g. `model.save('my_model.keras')` or `keras.saving.save_model(model, 'my_model.keras')`. ☑ Đã lưu mô hình!		
Đánh giá mô hình		
Test accuracy: 0.9139 45/45 ——————————————————————————————————	- 1s 7ms/step	

VI. KẾT LUẬN VÀ HƯỚNG PHÁT TRIỂN

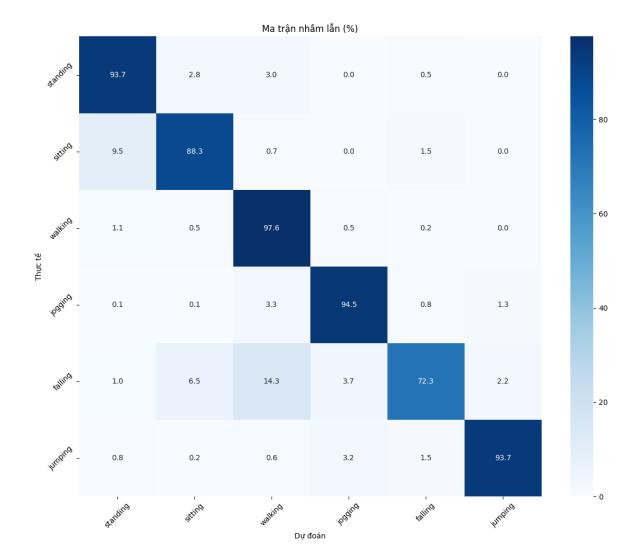


Kết luận:

- Hệ thống hiện tại có nền tảng tốt để dự đoán hoạt động liên tục
- Có tiềm năng dự đoán với độ chính xác cao

Cải thiện trong tương lai:

- Cải tiến thêm để đạt độ chính xác và độ tin cậy cao hơn trong các ứng dụng thực tế.
- Nâng cao hiệu suất và mở rộng khả năng sử dụng, đặc biệt trong các lĩnh vực như chăm sóc sức khỏe và giám sát an toàn.



Accuracy: 0.9381 Precision: 0.9397 Recall: 0.9381 F1-score: 0.9375



Thank How