Hệ thống phát hiện và cảnh báo té ngã thời gian thực tích hợp cảm biến, xử lý ảnh và định vị

Trần Đức Hảo

Ngày 16 tháng 9 năm 2025

Hệ thống phát hiện và cảnh báo té ngã thời gian thực tích hợp cảm biến, xử lý ảnh và định vị

Trần Đức Hảo

Ngày 16 tháng 9 năm 2025

2/29

Trần Đức Hảo Sylvan Ngày 16 tháng 9 năm 2025

Tác giả: Trần Đức Hảo Người hướng dẫn: PSG.TS Hà Hoàng Kha

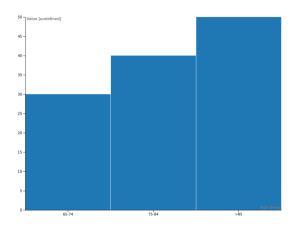
Khoa: Khoa Điện – Điện tử Trường: Trường Đại học BK.HCM

Ngày 16 tháng 9 năm 2025

3/29

Té ngã: Mối đe dọa toàn cầu

- Nguyên nhân chính gây chấn thương và tử vong không cố ý.
- WHO: $\sim 646,000$ ca tử vong/năm; > 80% ở các nước thu nhập trung bình/thấp.
- Người cao tuổi: 30% té ngã/năm ở người > 65 tuổi, tăng lên 50% ở người > 85 tuổi.



Hình: Tỷ lệ té ngã theo nhóm tuổi

Tổng quan các phương pháp phát hiện té ngã

- Dựa trên thị giác (Vision-based): Sử dụng camera và thuật toán nhận diện tư thế người (MediaPipe, OpenPose).
- Dựa trên cảm biến đeo (Wearable-based): Dùng cảm biến quán tính (IMU, MPU6050) trên thiết bị.
- Kết hợp đa phương thức (Multi-modal): Tích hợp dữ liệu từ nhiều nguồn để tăng độ chính xác.

Nghiên cứu trong và ngoài nước

Quốc tế

- Xu hướng: Sử dụng YOLO, Transformer, Al nhe, cảm biến mmWave
- Thành tưu: Giảm false alarm, tối ưu cho thiết bị biên. Sensor Fusion.

Trong nước

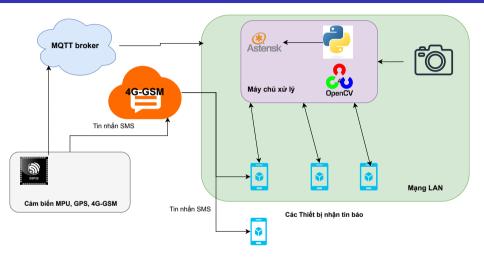
- Thực trạng: Chủ yếu mô hình thử nghiêm (PoC) với ESP32, Arduino.
- Hạn chế: Thiếu dữ liêu lớn, đô chính xác thấp (75-85%), thiếu tích hợp đa phương thức.

Mục tiêu Luận Văn

- Xây dựng hệ thống giám sát và cảnh báo té ngã thông minh, chi phí thấp.
- Phát hiện thời gian thực (real-time) bằng cách kết hợp dữ liệu cảm biến và hình ảnh.
- Thiết kế kiến trúc phân lớp, ổn định và dễ mở rộng.

7/29

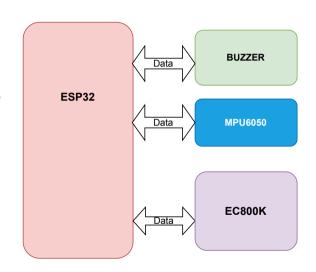
Kiến trúc hệ thống tổng thể



Hình: Sơ đồ hệ thống tổng thể

Hệ thống nhúng (ESP32)

- Phần cứng: ESP32, MPU6050, GPS EC800K.
- Nguyên lý: Phát hiện té ngã dựa trên ngưỡng động học.
- Giao tiếp: Gửi cảnh báo qua MQTT và SMS.
- Ưu điểm: Thiết bị độc lập, tiết kiệm năng lượng, dễ mở rộng.

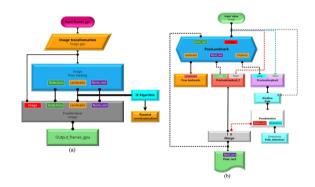


Hình: Sơ đồ nhúng ESP32 & truyền thông

9/29

Hệ thống phân tích hình ảnh

- Công nghệ: MediaPipe, OpenCV, YOLO để trích xuất các điểm khớp xương (keypoints) và phân tích tư thế.
- Quy trình: Phân tích góc nghiêng, vận tốc, tỉ lệ khung xương để nhận diện té ngã.
- Thuật toán: Sử dụng các mô hình học máy (ML) như SVM, Decision Tree.



Hình: Pipeline MediaPipe + YOLO

Hiệu năng và Giới hạn

Mục tiêu Hiệu năng

- Tổng độ trễ < 5 giây.
- Độ chính xác > 90%, False Alarm < 8%.
- Uptime dịch vụ MQTT > 99%.

Giới hạn nghiên cứu

- Hoạt động trong nhà với điều kiện ánh sáng và mạng ổn định.
- Nguyên mẫu ESP32 chưa tích hợp học sâu toàn phần.
- Không phát triển app di động/web phức tạp.

11/29

Tổng quan các phương pháp phát hiện té ngã

Phương pháp	Cơ chế	Ưu điểm	Nhược điểm
Đeo được	IMU (gia tốc kế, con quay hồi chuyển); phát hiện gia tốc/tư thế bất thường	Phản hồi nhanh; chính xác; chi phí thấp	Cần đeo liên tục; dễ false positive; pin/hiệu chuẩn
Môi trường	Cảm biến cố định: sàn áp suất, PIR, âm thanh; Al phân tích	Không xâm phạm; giám sát nhiều người; tích hợp smart home	Chi phí cao; phạm vi hạn chế; nhầm vật thể
Thị giác	Camera RGB/RGB- D/IR; pose estimation (OpenPose/MediaPipe)	Thông tin trực quan; không cần đeo; tích hợp giám sát	Quyền riêng tư; phụ thuộc ánh sáng; cần phần cứng mạnh
Đa phương thức	Kết hợp IMU + camera + môi trường; data fusion (Kalman/Deep Learning)	Độ chính xác cao; giảm cảnh báo sai; mở rộng phạm vi; kinh tế	Phức tạp; tốn năng lượng; đồng bộ khó

- Kết hợp dữ liệu để xác nhận té ngã, giảm false positive.
- Chế độ linh hoạt: In-situ (cục bộ) + Mobile (edge device).
- Bảo mật: xử lý cục bộ, chỉ gửi dữ liệu tối thiểu, tùy chỉnh khu vực nhạy cảm.

◆□▶ ◆□▶ ◆ ■ ▶ ◆ ■ りゅ

12/29

Các Giao Thức Truyền Thông trong Hệ Thống Cảnh Báo IoT

Hệ thống phát hiện ngã với ba giao thức cốt lõi

- SIP: Truyền tải âm thanh/video cảnh báo thời gian thực
- MQTT: Vận chuyển dữ liệu cảm biến từ thiết bị IoT
- JSON: Định dạng cấu trúc dữ liệu trao đổi

Mục tiêu

Xây dựng hệ thống cảnh báo không gián đoạn, độ trễ thấp từ cảm biến đến cuộc gọi VoIP

Trần Đức Hảo ESP32 Noày 16 tháng 9 năm 2025 13/29

Giao thức SIP - Khởi tạo Phiên

Chức năng chính:

- Thiết lập cuộc gọi VoIP từ hệ thống cảnh báo
- Kết nối với Asterisk PBX để gọi điện thoại
- Truyền âm thanh cảnh báo qua RTP

Các bước hoạt động:

- REGISTER: Đăng ký thiết bị với server
- INVITE: Khởi tạo cuộc gọi cảnh báo
- 3 ACK: Xác nhận kết nối thành công
- RTP: Truyền dữ liệu âm thanh
- BYE: Kết thúc cuộc gọi

Lưu ý

Sử dụng ICE để xuyên NAT, TLS/SRTP để bảo mật

Giao thức MQTT - Truyền Dữ Liêu Cảm Biến

Đặc điểm:

- Nhe, tiết kiệm băng thông cho thiết bi IoT
- Mô hình Publish/Subscribe qua Broker
- Hỗ trơ 3 mức QoS đảm bảo đô tin cây

Mức QoS:

- QoS 0: Gửi một lần (dữ liệu thường)
- QoS 1: Ít nhất một lần (có xác nhận)
- QoS 2: Đúng một lần (cảnh báo quan trong)

Ví du topic: sensor/room/temperature.alert/fall/detected

Trần Đức Hảo Ngày 16 tháng 9 năm 2025

JSON và Tích Hợp Hệ Thống

JSON - Định dạng dữ liệu:

- Nhẹ, dễ đọc, tương thích đa nền tảng
- Cấu hình thiết bị và trao đổi dữ liệu cảm biến
- Tối ưu payload cho MQTT

Luồng tích hợp hoàn chỉnh:

- ESP32 phát hiện ngã → tạo JSON payload
- Gửi qua MQTT topic với QoS phù hợp
- Úng dụng trung gian nhận và xử lý JSON
- Kích hoạt cuộc gọi SIP qua Asterisk AMI
- Phát cảnh báo âm thanh đến điện thoại



16/29

Kết Luận và Tối Ưu Hóa

Lợi ích của việc kết hợp 3 giao thức:

- MQTT: Thu thập dữ liệu hiệu quả từ cảm biến
- JSON: Cấu trúc dữ liệu linh hoạt, dễ xử lý
- SIP: Cảnh báo âm thanh tức thì, đáng tin cậy

Các biện pháp tối ưu:

- Payload JSON nhỏ gọn tiết kiệm năng lượng
- QoS MQTT phù hợp với mức độ quan trọng
- Tự động kết nối lại khi mất kết nối
- Bảo mật TLS cho MQTT và SIP

Kết quả

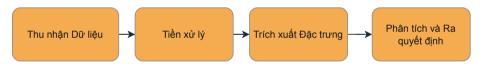
Hệ thống cảnh báo tự động, tin cậy từ thiết bị nhúng đến cuộc gọi VoIP

Trần Đức Hảo ESP32 Ngày 16 tháng 9 năm 2025

Tổng quan CV

Định nghĩa & Mục tiêu

CV cho máy tính **hiểu và phân tích hình ảnh/video** → phân loại, phát hiện, theo dõi, ước lượng tư thế. Mục tiêu: **Nhanh, chính xác, quy mô lớn**.



Hình: Pipeline CV: Thu nhận \rightarrow Tiền xử lý \rightarrow Trích xuất đặc trưng \rightarrow Ra quyết định.

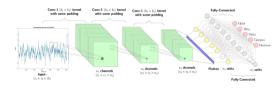
Bài toán CV cốt lõi

- Phân loại ảnh
- Phát hiện đối tượng (bounding box)
- Phân đoạn ảnh: ngữ nghĩa / thể hiện
- Uớc lượng Tư thế Người (HPE) → keypoints

19/29

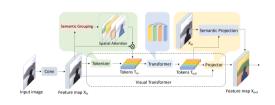
CNN & Vision Transformer

CNN: Tích chập + Pooling \rightarrow học đặc trưng phân cấp



Hình: CNN Operations

ViT: Chia ảnh thành patches → Self-Attention → quan hệ toàn cục



Hình: Vision Transformer

Tập dữ liệu & Metrics trong CV

Tập dữ liệu chính

- ImageNet [?]: >14 triệu ảnh, 20,000 nhãn. Chuẩn cho phân loại ảnh.
- COCO [?]: Hơn 330k ảnh, có bounding box, segmentation, keypoints. Chuẩn cho phát hiện đối tượng phân đoạn.
- MPII Human Pose: 25k ånh, 16 keypoints trên cơ thể người. Chuẩn cho HPE.
- COCO Keypoints: Mở rộng COCO cho 17 keypoints, hỗ trợ HPE thời gian thực.

Metrics

- IoU Trùng khớp hộp giới hạn
- mAP Hiệu suất phát hiện đối tượng
- F1-score Trung bình điều hòa Precision Recall
- OKS Độ chính xác keypoints HPE

21/29

Nhận diện Tư thế Người và Phát hiện Té ngã

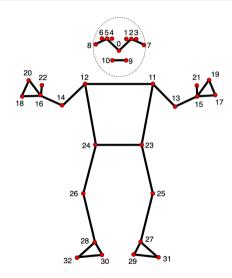
Tổng quan

Hệ thống tích hợp nhận diện tư thế (MediaPipe Pose) và phát hiện té ngã dựa trên đặc trưng động học/tư thế.

- Úng dụng: Giám sát an toàn, phát hiện té ngã.
- Nền tảng: Thị giác máy tính thời gian thực.

22/29

Nhận diện Tư thế Người



Khái niệm

Ước lượng vị trí khớp từ hình ảnh/video:

$$\mathcal{K} = \{k_i = (x_i, y_i, z_i, c_i)\}$$

 $(c_i \text{ là confidence score cho } m\tilde{0}i \text{ keypoint}).$

Phương pháp

- Top-down: Phát hiện người trước, sau đó keypoints (MediaPipe).
- Bottom-up: Keypoints trước, nhóm thành người sau (OpenPose).

Keypoints cơ bản trong HPE (Human

MediaPipe Pose – Kiến trúc BlazePose

Kiến trúc BlazePose

BlazePose tối ưu HPE 3D với:

- Nodes: Các module xử lý tín hiệu hình ảnh.
- Edges: Luồng dữ liệu đồng bộ giữa các module.

(Nodes = các bước tính toán; Edges = kết nối dữ liệu giữa các bước).

24/29

MediaPipe Pose – Thành phần Hậu xử lý

Thành phần chính

- Detection: ROI từ ảnh RGB, phát hiện người.
- Landmark: 33 keypoints 3D, Loss: $\mathcal{L} = \sum \lambda_i \mathcal{L}_i$.
- Tracking: Dự đoán vị trí ROI cho khung tiếp theo.

(Landmark 3D giúp đánh giá tư thế và động tác).

Hậu xử lý

- One Euro Filter: Làm mịn nhiễu trong dữ liệu keypoints.
- Chuẩn hóa z: Dựa trên hông, tăng độ chính xác 3D.

25/29

Thuật toán Phát hiện Té ngã

Đặc trưng Động học

- ullet Vận tốc COM: $ec{v}_{\mathsf{COM}} = rac{\Delta ec{p}}{\Delta t}$
- Gia tốc: $a=\frac{\|\Delta \vec{v}\|}{\Delta t}$

Đặc trưng Tư thế

- AR (Aspect Ratio): Tăng khi người nằm ngang
- θ_{body}: Góc vai-hông
- Δh_{head} : Giảm chiều cao đầu

(AR, θ , Δh giúp xác định tư thế bất thường).

Ba Giai đoạn Phát hiện

- Sớm: Tốc độ/gia tốc COM cao
- **2 Xác nhận:** AR, θ_{body} chỉ nằm ngang
- **3** Bất động: Chuyển động $< M_{th}$

Tiêu đề Slide



Tiêu đề Slide



Tiêu đề Slide

Nội dung chính ở đây...

