# Nhận diện sự xuất hiện bất thường trên các mặt cắt sàn lọc tim thai nhi bằng phương pháp học sâu

Lê Pham Hoài Uyên<sup>1</sup>

<sup>1</sup> Trường đại học Công nghệ thông tin, Đại học quốc gia thành phố Hồ Chí Minh, Việt Nam

#### What?

Chúng tôi mong muốn nghiên cứu để nhận diện về bệnh tim bẩm sinh trong siêu âm tim thai nhi bằng phương pháp học sâu

- Sử dung các mang lưới học sâu xếp chồng lên nhau để nhân diện sư bất thường trong hình ảnh siêu âm, phân biệt sự bất thường xuất phát từ mặt cắt nào.
- Xây dựng tập dữ liệu UCardiacFetalUS bằng tổng hợp các bô dataset khác và các hình ảnh được công khai.

#### Why?

- Bệnh tim bẩm sinh là một trong những bệnh lý nguy hiếm đối với trẻ sơ sinh hiện nay, có thể dư đoán khi người mẹ mang thai đang 18 – 22 tuần tuổi. Vì vậy việc dư đoán sớm các bất thường về tim để có thể giảm thiểu tình trang tim bẩm sinh nguy hiểm là một trong những điều đau đầu trong ngành y khoa và cả học sâu.
- Bô dữ liêu được tổng hợp tập trung vào hình ảnh tĩnh, hình ảnh siêu âm doppler của thai nhi.

## **Overview** Build the dataset Classification of abnormalities **UCardiacFetal US Normal Normal 3VV Abnormal 3VV 3VT Abnormal 3VT Abnormal Abnormal**

## **Description**

### 1. Build the dataset

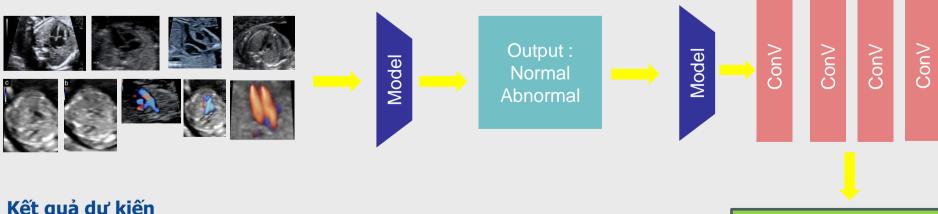
- Xây dựng bộ dữ liệu UCardiacFetalUS gồm các hình ảnh mặt cắt tim thai nhi từ 4CV, 3VV/3VT, LVOT/RVOT và các góc nhìn khác, các góc xoay khác nhau và các tuần thai kì khác nhau.
- Hình ảnh được tổng hợp từ các bộ dữ liệu đã được công khai, ngoài ra thu thập, trích xuất thêm từ các bài báo đã có sẵn.

## 2. Normal/Abnormal US detection

- Nghiên cứu sử dụng học máy các mô hình: DensetNet101 để phân biết nhân diên với hình ảnh có dấu hiệu bất thường ở tim thai nhi
- Resize 224x224
- Epoch 10

## 3. Classification of abnormal

- Nghiên cứu các mô hình xếp chồng lên nhau gồm nhiều lớp để nhận diện các sự bất thường từ mặt cắt nào trong tim thai nhi.
- Bao gồm: ResNet50, MobileNetV2, Xception, ResNet101.



#### 4. Kết quả dư kiến

- Đối với phát hiện bất thường:
- o Accuracy: 0.984
- o F1: 0.98
- Đối với sự phân loại bất thường:
- Accuracy: 0.93 0.96
- o F1: 0.92 0.96

**Output:** Abnormal 4CV Abnormal 3VT/3VV Abnormal LVOT/RVOT Others

