

## 2021 Synopsys ARC 盃 AloT 設計應用競賽 提案作品

作品標題- AloT PD Foot Pressure Sensing Insole

報告人**- 蘇彥儒** 2021/7/25

- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望



- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望

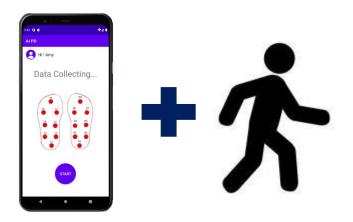


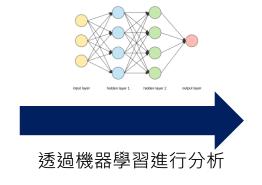
## 作品概述- IoT-based PD Foot Pressure Sensing Insole

- **前情提要:**帕金森氏症 (Parkinson's disease, 簡稱 PD) 是一種慢性運動神經退化疾病, 早期的症狀有運動功能減退和步態異常。
- 作品用途: 藉由蒐集平日步態足壓並進行前處理後,以 Neural Network model 進行分析與預測,判斷受試者是否具有類似 PD 患者的特徵。

#### • 作品目標:

- 監控步態狀況,以盡早發現潛在 PD 患者
- 作為 PD 患者的醫療輔具,評估復健效果







使用程式紀錄步態

判斷是否為帕金森氏症高風險族群

- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望



### 難點與創新

#### 善用WE-I Plus主打功能

- (a) WE-I Plus The Ultralow Power Sensor Fusion Processor for AloT Applications 在這次作品,我們善用此開發板的最大特色,將用來判斷帕金森氏症的 NN Model從電腦轉至 WE-I Plus ,藉由輕便易攜、低功耗等特性,使用者不再受到有線傳輸的束縛,資料可透過 WE-I Plus 直接傳至手機,達成隨時隨地監控的功能。
- (b) WE-I Plus provide the development environment for TensorFlow Lite

使用 TensorFlow Lite 不只縮小模型空間,透過同時使用 TensorFlow Lite 所支援的micro\_interpreter 函式庫,減少運算所花的時間。

### 難點與創新

Part A:硬體裝置、資料處理

- 1. 資料正規化:由於壓力感測器有個體差異,我們使用推拉力計量測各感測器於單位施力下的數值,並根據所得趨勢線做電壓轉壓力的調校。
- 2. ADC擴充應用:智慧鞋墊上我們搭載樹莓派以讀取、傳輸足壓數值,為讀取類比壓力值, 我們另外使用 8-Channel 12-Bit ADC 進行擴充。
- 3. 資料前處理:為解決壓力感測器有時因踩踏不良而造成的數值錯誤,我們設定一上限,若數值大於上限就將其改為前一個數值
- 4. 無線傳輸: 硬體架構與控制介面之間採無線傳輸, 不再受限於傳輸線長度, 使整體使用 更具機動性與便利性。

### 難點與創新

#### Part B: database 處理、 model training

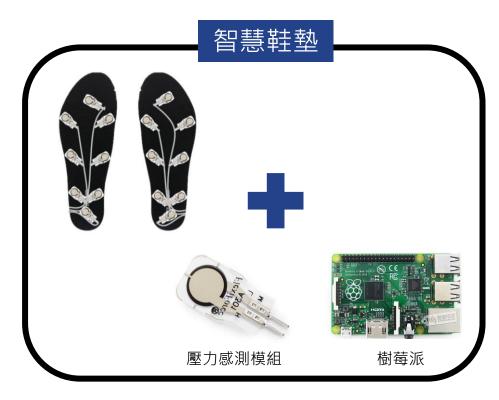
- 1. 資料前處理:對使用的 gait dataset 之資料進行預先處理,以減少誤差
  - a. Remove round trip effects
  - b. Remove starting and stopping effects
- 2. 步距計算與 data slicing: 由於受試者的步速皆不相同,固定時間內每人走的步數會有差異,為保持資料一致性,我們藉由偵測步伐的swing and stride,利用內插法將一步劃分為100個等距資料點,以四步作為一筆資料,透過資料分割方式增加 training 數據量,並同時減低誤差。
- 3. Model Quantization: model在經過quantization後,經由不同的方式儲存,可以大幅降低model的儲存空間,原本的.h5檔案大小約為800kB左右,再經過quantization後,放到WE-I PLUS上的約是90kB,變為原本的1/9

unsigned int right\_model\_float32\_v3\_tflite\_len = 90400;

- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望



### 設計與實現- 硬體實現



#### 功能:

- 1. Data Collection
- 2. Data Preprocessing



功能: User 介面 (控制 + 顯示結果)

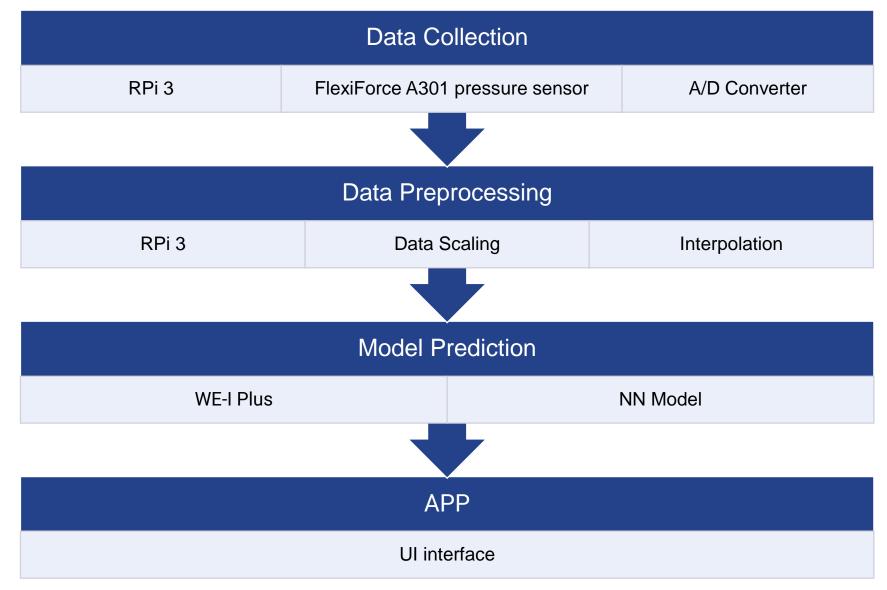
#### WE-I Plus



#### 功能:

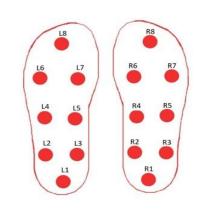
- 1. Machine Learning
- 2. Predict Results

## 設計與實現-軟體實現



#### 設計與實現

- 資料收集
  - 以樹莓派讀取左右腳鞋墊各八個壓力感測器訊號,做完資料前處理後再以UART方式傳送至 WE-I Plus 進行判斷。



(圖一)感測器放置示意圖



(圖二) FlexiForce A301



(圖三) 裝上感壓器的鞋墊

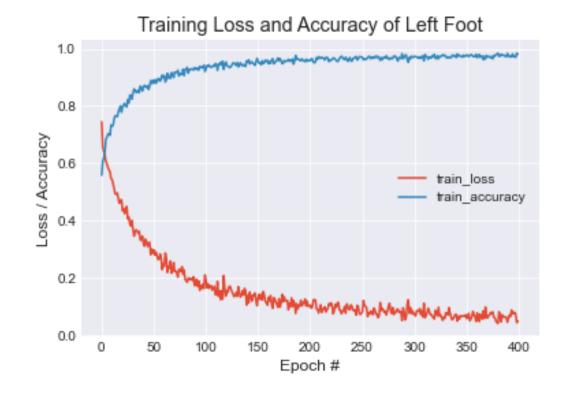


(圖四) 放入球鞋後實品圖

### 設計與實現

- 模型訓練
  - optimizer:採用Adam optimizer
  - Training Accuracy: 97% ~ 98%
  - Test Accuracy: 85% 左右

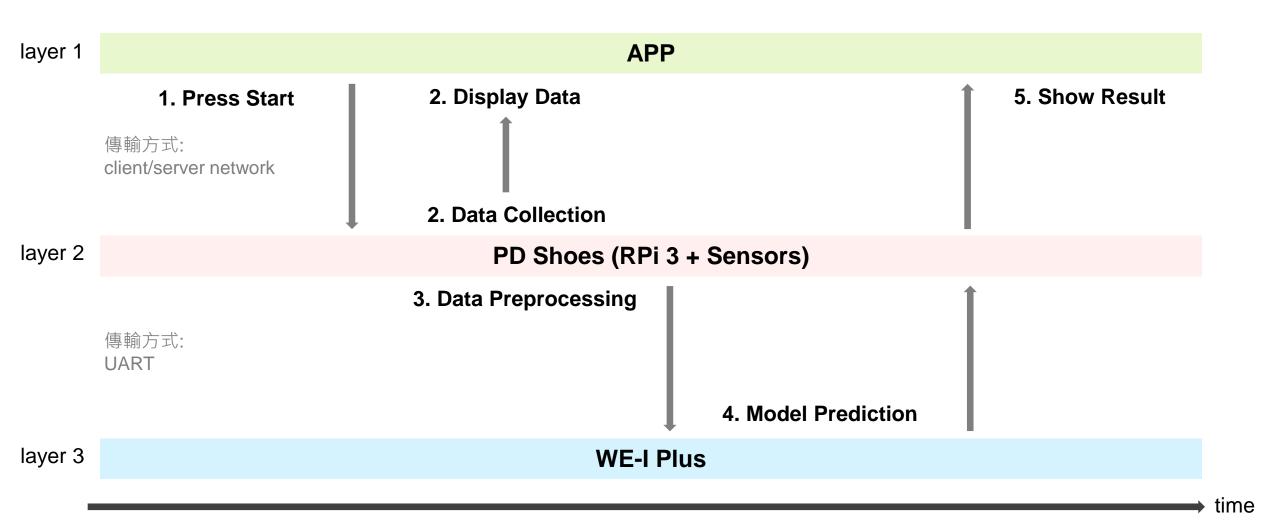
- Total params: 54,698



- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望



• 運作架構圖



- 作品介紹網頁: https://amy411016.github.io/
- 現階段架構可分為5部分:
  - (a) 足壓墊硬體建置,利用 socket 將足壓資料傳至 APP 同步顯示
  - (b) 對實測資料進行 data preprocessing
  - (c) 以 UART 將前處理後數據傳至 WE-I Plus
  - (d) 將 trained model 載入板子,並對資料進行預測
  - (e) 將預測結果回傳至 APP,利用介面即可查看足壓資料與測試結果

- (a) 足壓墊硬體建置,利用 socket 將足壓資料傳至 APP 同步顯示
  - 將鞋墊端整成排線,開發板等裝置則以束帶固定於小腿,加強穿戴性
  - RPi 3 數值讀取: 以 100Hz 的取樣頻率讀取感測器的壓力值
  - 資料傳送: 以 client 傳到手機上的 server
  - APP 端: 同步顯示足壓分布



裝上感壓器的鞋墊



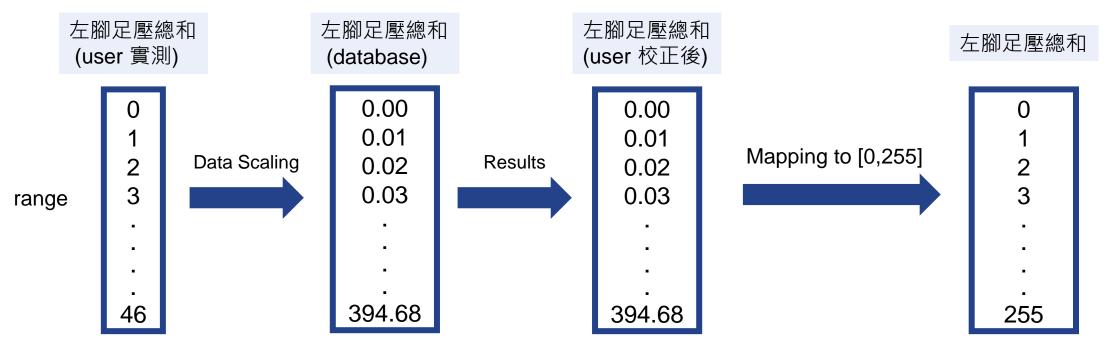
智慧鞋墊裝置**實**體圖



介面中央為壓力分佈圖,各點會 因當下壓力大小呈現不同顏色, 藉此得知行徑時的壓力分佈。

APP 介面

- (b) 對實測資料進行 data preprocessing
  - 由於壓力模組所得數據與資料庫數據兩者有量值區間差異,我們利用第一四分位數與第三四分位數進行 data scaling
  - 為符合 WE-I Plus uint8 input,會再分別將左右腳足壓總和 mapping 到 [0,255] 區間
  - 透過偵測步伐,利用內插法將一步劃分為100個等距資料點,以四步作為一筆資料



- (c) 以 UART 方式將修正後資料傳至 WE-I Plus
  - 左右腳 RPi 3 各自蒐集完數據並進行前處理後,先利用 client/server network 將左腳 資料匯至右腳
  - 由右腳 RPi 3 利用 UART 統一將資料傳至 WE-I Plus

- (d) 將trained model載入板子,並對資料進行預測
  - 以下是我們使用正常人的資料測試的結果

(Co : normal person Pt: patient)

```
right : pt score: 0.3%
right : co score: 99.6%
left : pt score: 4.6%
left : co score: 95.3%
```



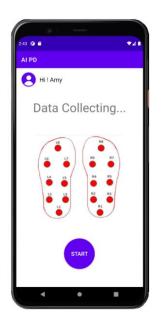
由此可知判斷結果為Co (測試正確!)

● 結果會回傳至手機端,於GUI顯示

- (e) 將預測結果回傳至 APP, 利用介面即可查看足壓資料與測試結果
  - APP 操作流程



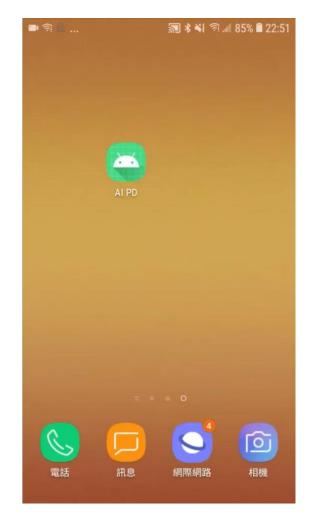








(e) 將預測結果回傳至 APP,利用介面即可查看足壓資料與測試結果



- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望



#### 測試結果 - 架構改良效果

- 原先架構:我們將 data preprocessing 放在 WE-I Plus 執行, RPi 3 僅負責接收並傳送 raw data, 因raw data資料量較大,在此架構下從 RPi 3 資料蒐集完畢到 WE-I Plus 回傳分數約需 6 秒
- 考量 WE-I Plus 最大優勢為搭載 tflite 加速模型運算,我們決定先在RPi 3做前處理以減少資料傳輸量, WE-I Plus 則單純負責 model prediction。透過此法,不僅能讓整體效率大幅提升,達到即時的結果預測,更保留 WE-I Plus 的運算力與空間,以應付日後單次運算所須處理的模型更多更複雜的情況
- 改良後架構:從 RPi 3 資料蒐集完畢到 WE-I Plus 回傳分數僅需 1.5 秒

RPi 3 O.658 sec RPi 3 Data Mapping 完畢 Data Mapping 完畢 Data Preprocessing 完畢 O.667 sec Data Preprocessing 完畢 O.667 sec Data Preprocessing 完畢 Data Preprocessing 完畢 Data Preprocessing 完畢 Data Preprocessing 完

#### 測試結果 - 耗電狀況

•目前使用的供電系統:3.7V 4000mAh 鋰電池

• 左腳裝置 (RPi 3): 電流 0.25A, 電壓5V, 功率1.25瓦

-> 續航力:11.84 hr

• 右腳裝置 (RPi 3 + WE-I Plus): 電流 0.35A, 電壓5V, 功率1.75瓦

-> 續航力:8.457 hr

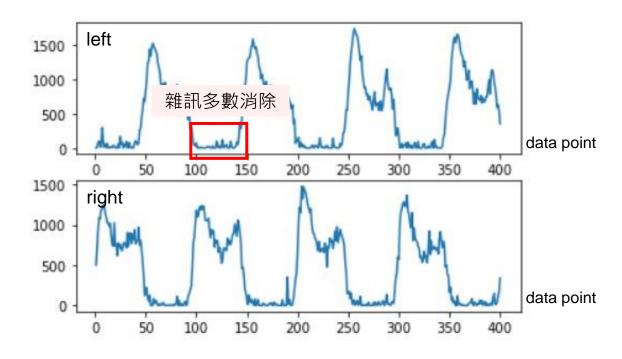
• 若需更長時間續航力,更換較大容量的電池即可

### 測試結果 – 前處理效果

我們將測試者的原始資料[1]以及經過 data scaling (Q1-Q3 mapping) + 切成 steps [2] 的足壓繪出,可看出原本接近 0 產生的震盪雜訊值明顯消失了

#### raw data left 1500 1000 明顯雜訊 500 time 1500 right 1000 500 time 36 38 34

#### data after preprocessing



#### 測試結果 – 判斷效果

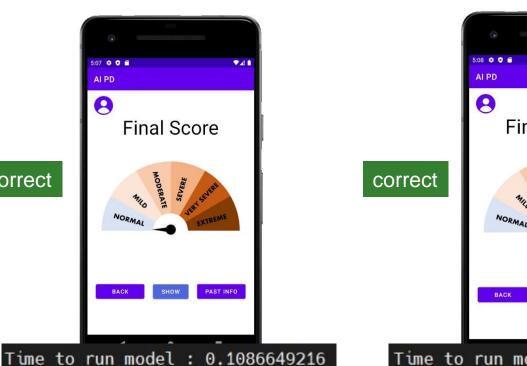
此為組內成員親自穿上鞋墊行走 30 秒後所得結果,可見三名測試者的分數皆順利 落在正常人 (normal) 的區段

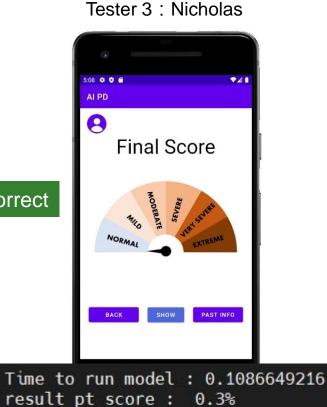
Tester 1 : Lowry 8 **Final Score** correct Time to run model: 0.1086649216 result pt score: 0.0%

result co score : 99.6%

Tester 2: Boki Final Score

correct





result co score: 99.6%

result pt score: 0.0%

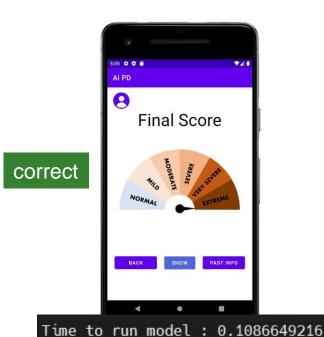
result co score : 99.6%

#### 測試結果 – 判斷效果

因身邊無 PD 患者可協助測試,我們在一開始便從資料庫保留幾筆測資 (未使用於 training) 做為測試組,以下六組內只有一組判斷錯誤,正確率優良

• 以下名稱含 Co 為健康測試者,含 Pt 則為患者

Database Test 1: SiPt34



result pt score : 99.6%

result co score: 0.0%

Database Test 2: JuPt09



Time to run model: 0.1086649216 result pt score : 99.6%

result co score: 0.0%

Database Test 3: SiPt22



Time to run model: 0.1086649216

result pt score : 64.8% result co score : 35.1%

#### 測試結果 – 判斷效果

• 以下名稱含 Co 為健康測試者, 含 Pt 則為患者

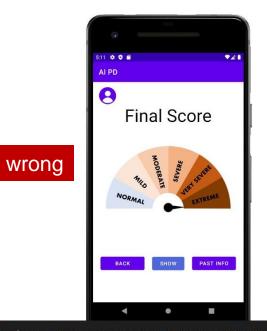
Database Test 4: GaCo15



Time to run model : 0.1086649216

result pt score : 0.3% result co score : 99.6%

Database Test 5: JuCo04



Time to run model: 0.1086649216

result pt score : 99.6% result co score : 0.0%

Database Test 6: SiCo18



Time to run model: 0.1086649216

result pt score : 0.0% result co score : 99.6%

- 作品概述
- 難點與創新
- 設計與實現
- 作品進度
- 測試結果
- 總結展望



#### 總結展望

#### 短期:

- 架設資料庫,使用者可獲取歷史資料
- 優化 APP 介面與使用者體驗

#### 中期:

- 利用過往資料結合數據分析,判斷是否有惡化或好轉趨勢

#### 長期:

- 當擁有更多病症及健康相關資料庫,可分別訓練模型並燒錄至 WE-I Plus,搭配各種感測器 (ex. 血氧計),使其成為全方位健康智能管家,貼身記錄使用者的健康情況



# Thank You

