崑山科技大學 資訊工程系 學生專題製作報告

CNN 模型判別肺炎 X 光影像 Web 平台系統

A Web Platform System of CNN Model Discriminate Lungs' X-ray Image

指導教授:李宗儒

專題組員 1: 蘇宇祥 學號: 4070E021 專題組員 2: 陳冠喨 學號: 4070E020 專題組員 3: 沈明楷 學號: 4070E022

中華民國 111 年 05 月

崑山科技大學 資訊工程系 學生專題製作報告

CNN 模型判別肺炎 X 光影像 Web 平台系統

A Web Platform System of CNN Model Discriminate Lungs' X-ray Image

指導教授:李宗儒

專題組員 1: 蘇宇祥 學號: 4070E021 專題組員 2: 陳冠喨 學號: 4070E020 專題組員 3: 沈明楷 學號: 4070E022

中華民國 111 年 05 月

CNN 模型判別肺炎 X 光影像 Web 平台系統

蘇宇祥 陳冠喨 沈明楷

崑山科技大學資訊工程系

摘要

新型冠狀肺炎 (Covid-19, Corona Virus Disease 2019) 近年來肆虐全球,截至 2022年3月27日,全球已累計報告逾4.80億例確診個案,其中逾612.1萬人死亡,病 死率約為1.27%,是人類歷史上大規模流行病之一。台灣在2020年初就出現第一起 病例,然而新型冠狀肺炎症狀有發燒、咳嗽、肌肉痠痛、嗅味覺失調等症狀,更是 會讓肺部產生纖維化,因此當醫護人員檢測時,除了進行抗原快篩與核酸檢測(PCR)外,醫師會透過照胸腔X光來查看病情,不過隨著病例增加,以及利用傳統的人工 判讀肺部X光影像檢驗方式,醫師查看相關資料時可能會有誤判情況發生,可能導致患者失去黃金醫療時間,為此希望能夠解決判讀上的問題。

而現代科技日新月異,科技開始能介入人類生活,能解決許多問題,漸漸地人工智慧(Artificial Intelligence, AI)與影像辨識技術開始與醫療結合,渴望透過科技解決當前所遇問題,達到AI生物醫療,希望可以藉由人工智慧協助,讓醫師有更精確的判斷,患者能夠及早治療、對症下藥,把握黃金時間。

關鍵詞:新型冠狀肺炎、影像辨識、生物醫療

誌 謝

在大學專題製作期間,作品與報告書能完成,需要感謝本組指導教授李宗儒老師,在此獻上最大的謝意。專題一開始李宗儒老師就慢慢引導我們,讓我們思考想要做什麼類型的專題,解決哪種狀況等,在製作過程中,也誨人不倦的耐心指導與協助,提供良好的學習環境與資源,更是在我們遇到瓶頸時,給予我們適當的引導。

從當初的摸索到對專題有想法後再實作出來,這段過程當中,雖然我們遇到了許多的障礙,很多時候都讓我們不知自己的方向該如何做,同時也以目前的能力與上課中所學的知識來製作此專題,因應老師所說,專題做完不代表結束,這只是表面的結束,重要的是從中學習到了甚麼,例如適時的報告進度(時間的控管)、與一個上進的態度(愉快的學習)。看看自己所製作的專題,自己也是知道還不夠完美,也沒達到理想的標準,只有不斷精進的能力,才有更好更完美地作品。

目錄

摘 要	3
第一章 緒 論	10
1.1 研究動機與目的	10
1.2 研究方法	10
1.2.1 卷積神經網路 (CNNs/ ConvNets)	10
1. 全連接網絡	10
1.1 輸入層	.11
1.2 隱藏層	.11
1.3 輸出層	.11
2. 卷積神經網路	.11
2.1 卷積層	.11
2.2 池化層	12
2.2.1 Max pooling (最大池化)	12
2.2.2 Average pooling(平均池化)[6]	12
1.3 系統概述	13
1.4 工作分配	13
第二章 系統相關技術介紹	14
2.1 Python	14
2.2 Flask	14
2.2.1 Flask 簡介	14
2.2.2 Route 路由	14
2.2.3 HTTP Methods (GET & POST requests)	
2.2.4 Templates (動態文件)	15
2.2.5 Static (静態文件)	15
2.2.6 url_for () · redirect	15
2.2.7 flash message	15
2.2.8 extends(模板繼承)	16
2.3 Flask-SQLAlchemy[13]	18
2.4 SQLite 管理工具	19
第三章 系統流程與架構	20
3.1 系統操作流程	20
3.2 系統架構	21
第四章 系統功能說明	21
4.1 醫學影像訓練子系統	21
4.1.1 醫學影像蒐集	
4.1.2 醫學影像模型訓練[16]	24

4.2	使用者 Web 介面子系統	25
4.3	後端 Web Server 子系統	25
第五	章 結論	30
第六	章 參考文獻	31

圖目錄

昌	1 卷積層運算過程	11
圖	2 最大池化層示意圖	. 12
圖	3 平均池化層示意圖	. 12
圖	4 Flask pip 安裝套件	. 14
圖	5 url_for () 示意圖	. 15
圖	6 import Flash	. 16
圖	7 設定 secret key 加密	. 16
圖	8 將迴圈程式新增到欲顯示的 html	. 16
昌	9 删除介面的 flash message	. 16
圖	10 繼承語法	. 17
圖	11 home.html 父模板	. 17
圖	12 upload.html 子模板	. 18
圖	13 upload.html 已繼承 home.html 的 navbar 導覽列	. 18
圖	14 Flask-SQLAlchemy	. 18
啚	15 DB Browser 軟體	. 19
啚	16 醫師上傳 x 光至資料庫	. 20
圖	17 本組系統使用者頁面	. 20
圖	18 上傳資料進入資料庫	. 21
圖	19 系統架構圖	. 21
啚	20 Kaggle Open Data	. 22
圖	21 將數據下載到本地電腦	. 22
圖	22 測試集資料(正常肺部)	. 23
圖	23 測試集資料(罹患肺炎)	
啚	24 影像訓練模型增益率	. 24
啚	25 影像訓練模型遺失率	. 24
	26 模型訓練後產生之模型檔案(提供給伺服網頁使用)	
	27 使用者前端登入介面	
	28 登入後會依照帳號顯示醫生名稱	
	29 辨識 X 光片介面	
	30 資料上傳至資料庫中	
	31 辨識記錄查詢介面	
	32 辨識記錄列表	
	33 ksul 身分登入頁面	
啚	34 編輯頁面畫面,並點選 Update 按鈕,但是只有病患姓名與上傳日期能更	良改
		. 28
啚	35 修改病患姓名	. 28

啚	36	Flash message 顯示已更新,資料庫也更新成功	. 28
圖	37	刪除前之資料庫	. 29
昌	38	系統 alert 警告是否刪除該筆資料	. 29
啚	39	Flash message 顯示該筆紀錄已刪除	. 29
啚	40	該筆資料已被刪除	. 29
昌	41	重新進入查詢也發現該筆紀錄已刪除	. 30

表目錄

表	1	組員工作分配表	13
表	2	資料庫示意表	19

第一章緒論

1.1 研究動機與目的

近年來 COVID-19 (Covid-19, Corona Virus Disease 2019) 新冠肺炎影響急遽,醫療院所為檢疫與掌握病患是否罹患肺炎,傳統的方式是由醫師人工判讀肺部 X 光影像,有時會造成誤判,很可能導致患者失去黃金醫療時間,現在當科技日新月異,漸漸人工智慧 (Artificial Intelligence, AI) 影像辨識技術結合醫學影像,達到 AI 生物醫療,希望可以藉由人工智慧協助,讓醫師有更精確的判斷,患者能夠及早治療。本研究首先透過醫師拍攝患者胸腔 X 光,再將患者肺部 X 光影像檔,透過預先訓練完成之影像辨識模型來進行預測,預測之結果可讓特定醫師根據病患狀況進行相關醫療動作。雖然已有相關的研究與成果,但本作品將以優化的使用者 Web 介面為特色,並搭配相關的資料儲存和分析技術,提供更完整與方便的操作環境。

1.2 研究方法

本研究以卷積神經網路(Convolutional Neural Network, CNN)為主要機器學習方法。以類神經網路演算法(Artificial Neural Network, ANN)為主要演算法。

1.2.1 卷積神經網路 (CNNs/ConvNets)

卷積神經網路[1]已成為眾多領域的研究方法之一,它是目前深度神經網路 deep neural network 領域的發展主力,由具有可學習權重和偏差的神經元組成,可以直接上傳或是輸入所需的圖像檔,免除了圖像的複雜處理與分類,因此得到研究人員的廣泛使用。而提到 CNN 卷積神經網路,讓人聯想到深度學習模型主要有全連接(Fully Connected, FC)網絡結構、卷積神經網絡(Convolutional Neural Network, CNN)和循環神經網絡(Recurrent Neural Network, RNN)。它們各有自身的特點,在不同的實驗擁有重要地位。

1. 全連接網絡

在 CNN 結構中,經多個卷積層和池化層後,連接著 1 個或 1 個以上的全連接層 [2],全連接層中的每個神經元與其前一層的所有神經元進行全連接。可以整合卷積層或池化層中,具有類別區分性的局部信息,全連接網路就是一個分類器,把我們經過數個卷積、池化後的結果進行分類。全連接層能將學到的「分散式特徵表示」映射到樣本標記空間的作用由三個部分組成,分別是輸入層 (Input Layers)、

隱藏層 (Hidden Layers) 以及輸出層 (Output Layers)。[3]

1.1 輸入層

輸入層將輸入資料提出特徵值,舉例來說,要預測一個貓還是狗,我們將現有 的資料可能是外觀、體型,而這些就是你要放進輸入層的特徵。

1.2 隱藏層

隱藏層就是在背後進行運算,由神經元組成,透過前向傳播(Forward propagation)計算出我們的所輸出的值。

1.3 輸出層

而輸出層透過所輸入特徵值,經過隱藏層的演算所得到的預測值,再藉由縮小預測值與實際標準值,讓我們隱藏層的參數,最後訓練出一組判斷率相對上高的模型。

2. 卷積神經網路

近幾年來,隨著快速發展人工智慧,深度學習受到越來越多的研究者的使用。 卷積神經網絡,因它的圖像分類、目標檢測、圖像語義分割等領域取得一定的成果, 卷積神經網絡是由多張圖片中提取特徵的卷基層 (convolutional layer) 和用於特徵 處理的取樣層 (pooling layer,也稱為池化層),交疊組成的多層神經網。[4]

2.1 卷積層

卷積層是由多個特徵面組成的,每個特徵上又有多個神經元組成,它每一個神經元都有相對應的卷積層與上層特徵面的區部連結,卷基層是一個矩陣(對於二維而言可為3*3、5*5的矩陣),卷積運算就是將原始圖片的與特定的 Feature Detector (filter) 做卷積運算(符號⊗)

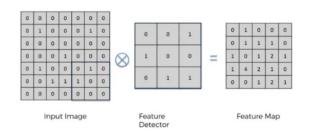


圖 1 卷積層運算過程

中間的 Feature Detector (Filter) 會隨機產生,目的是從中篩選圖片當中的一些特徵,進行了多次卷積後,可能因操作使用不同的過濾器,最終導致特徵顯現的不同,最後將這些特徵圖片放在一起,作為卷積層最後的輸出。

2.2 池化層

池化層[5]主要用於做圖片的特徵萃取,其過程中,圖形的縮放不會影響,經由這樣的 scaling 我們也可以再一次的減少神經網路的參數,優點為縮減模型的大小且提高計算速度。常見的池化方式有 Max pooling (最大池化)與 Average pooling (平均池化)兩種。

2.2.1 Max pooling (最大池化)

最大池化是從過濾器覆蓋的特徵圖區域中選擇最大元素。最大池化層之後的 輸出將是一個包含前一個特徵圖最突出特徵的特徵圖(如圖 2.2.1)。

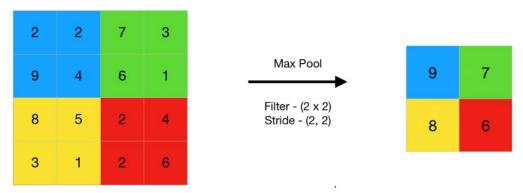


圖 2 最大池化層示意圖

2.2.2 Average pooling (平均池化) [6]

平均池化計算特徵圖塊的平均值。平均池化通常在卷積層之後使用,在眾多淤快數據中,提取每區塊計算出的平均值,有別於最大池化層,能更平滑地提取特徵。

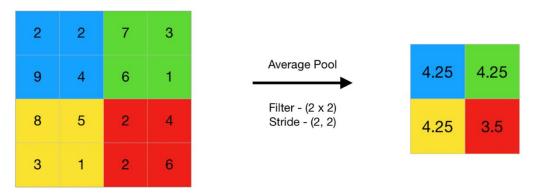


圖 3 平均池化層示意圖

1.3 系統概述

本系統擁有三大子系統。分別為醫學影像訓練子系統、使用者 Web 界面子系統以及網頁伺服 Web Server 子系統。

- 醫學影像訓練子系統:到開放式資料網站(Kaggle)蒐集肺部 X 光影像, 包括正常肺部 X 光與罹患肺炎 X 光兩種影像,獲取後進行資料處理與影 像模型訓練。
- 使用者 Web 界面子系統:本系統擁有一網頁前端子系統,提供使用者將圖片於任一方上傳,影像透過與置於伺服子系統之模型比對,再將結果回傳於前端告知使用者。使用者有專屬的帳號密碼,提供安全性。這個網站必須要由相關醫師才能進入,而非開放式的網站,讓病患的醫療資訊曝光。
- 網頁伺服 Web Server 子系統:利用 Python Flask 撰寫伺服網頁程式,可將模型置於此處,並透過伺服器將前後端整合,將比對結果輸出於前端。

1.4 工作分配

組員	內名	\$	備註
蘇宇祥	1.	醫學影像蒐集與 CNN 模型訓練	
	2.	前端頁面設計	
	3.	系統整合	
陳冠喨	1.	前端頁面排版設計	
	2.	醫學影像蒐集	
	3.	系統整合	
沈明楷	1.	後端 Web Server 程式撰寫	
	2.	SQLite 資料庫語法與設定	
	3.	系統整合	

表 1 組員工作分配表

第二章 系統相關技術介紹

2.1 Python

Python 程式是一種易學、功能強大的程式語言。其具有高效能的高階資料結構,也有簡單但有效的方法去實現物件導向程式設計。Python 優化的語法和動態型別,結合其直譯特性,使它成為大數據分析、人工智慧等重要主流語言。而本組透過 Python 執行模型訓練、後端銜接。

2.2 Flask

2.2.1 Flask 簡介

Flask 是 Python 的輕量 Web 微框架[7],是由 Jinja2(Jinja 也是 Ronacher 創作, 是給 Python 程式語言的模板引擎,並在 BSD 許可證下發行。)模板引擎和 Werkzeug WSGI(Web Server Gateway Interface)工具箱組成。透過 flask 可以輕易架設網站, 使用 CMD(命令提示字元) pip 指令來安裝 Flask 套件。pip 是 Python 安裝管理 套件工具,所以我們需要用到 pip install flask 來進行下載。

pip install flask

圖 4 Flask pip 安裝套件

2.2.2 Route 路由

使用者可透過自己所定義的路由,來訪問網頁。程式中的@app.route ("/") 是路由的位置 (/代表預設首頁),CMD (命令提示字元) 輸入 flask run 來執行,預設網址 localhost (http://127.0.0.1:5000/),假設網站是/flask,那@app.route ("/flask") 即可建立網路路由[8]。

2.2.3 HTTP Methods (GET & POST requests)

GET 跟 POST requests 可透過@app.route () 新增 method 來處理 HTTP 請求。 [9]

- ◆ Request:是用來取得數據,需透過 from flask import request 來 import 套件。
- ◆ GET:將數據傳送,利用『?』作為第一個參數的連接符號,第二個之後的參數 是以『&』符號作為連接符號。
- ◆ POST:由於使用 GET 方法傳送資料會曝露資訊在網址列,若要使用安全性較

高的方式就是使用 POST 資料表單發送到伺服器。

2.2.4 Templates (動態文件)

專案文件夾中新增 templates 資料夾,可以將副檔名.html 的檔案放入,利用 render template()渲染模板可以將 html 檔進行渲染。[10]

2.2.5 Static (靜態文件)

若 flask 需要處理 static 靜態檔案 (CSS、Javascript、圖片),需要在該專案資料夾中新增 static 資料夾,將欲加入的靜態檔案放入 static 資料夾中才可以使用。

2.2.6 url for () redirect

透過 url_for 取得函數的 URL, 並非是 route 路徑。而 redirect 可以讓 flask 重新導向頁面,利用 url for 與 redirect 的搭配我們就可以重新導向指定的頁面。

圖 5 url for () 示意圖

2.2.7 flash message

當使用者提交資料後,若資料的格式不符合或是要告訴使用者處理流程是否完成,可以透過 flash 訊息顯示[11]的方式告訴使用者哪個資料填寫錯誤不符合,或者是使用者登入成功,會跳出 message 來告訴使用者[11],首先使用者需要先 import flash,flask 有用到 session 需要一組密碼進行 secret key 加密,透過迴圈來取得訊息,來判斷有無 message 訊息,例如:本專題的刪除功能,若使用者成功刪除的該筆紀錄,則會顯示綠色的該筆紀錄已刪除字樣。

圖 6 import Flash

```
app = Flask(__name__)
app.config['SQLALCHEMY_DATABASE_URI'] = 'sqlite:///img1227.db'
app.config['SQLALCHEMY_TRACK_MODIFICATIONS'] = False
app.config['SECRET_KEY'] = 'cnn|'
db_init(app)
```

圖 7 設定 secret key 加密

圖 8 將迴圈程式新增到欲顯示的 html

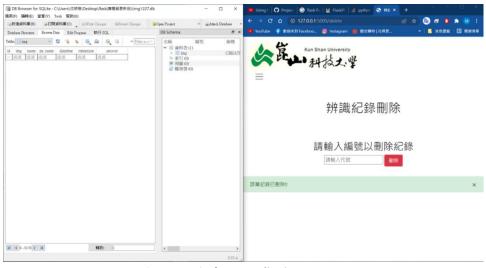


圖 9 刪除介面的 flash message

2.2.8 extends (模板繼承)

利用 $\{\%$ block content % $\}$ $\}$ $\}$ % endblock % $\}$ 放父樣板所沒有的內容。使用 block 區塊是子樣板的關鍵字,content 是子模板本體的名稱。在同一個頁面 content 的名稱不能一樣。[12]

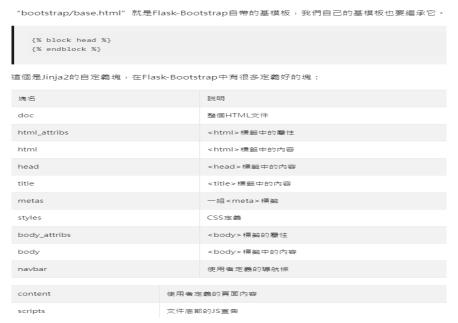


圖 10 繼承語法

圖 11 home.html 父模板

圖 12 upload.html 子模板



圖 13 upload.html 已繼承 home.html 的 navbar 導覽列

2.3 Flask-SQLAlchemy[13]

Flask 本身不支援 SQL 操作, SQLAlchemy 支援物件關係對映器 ORM (Object Relational Mapper) 框架來使用資料庫, SQLAlchemy 可使用 SQLite、PostgreSQL、MySQL、Oracle,使用 ORM 來操作資料庫,透過 pip install flask-sqlalchemy 來安裝套件。[13]

```
from flask import Flask
from flask_sqlalchemy import SQLAlchemy

app = Flask(__name__)
app.config['SQLALCHEMY_DATABASE_URI'] = 'sqlite:///tmp/test.db'
db = SQLAlchemy(app)

class User(db.Model):
   id = db.Column(db.Integer, primary_key=True)
   username = db.Column(db.String(80), unique=True, nullable=False)
   email = db.Column(db.String(120), unique=True, nullable=False)

def __repr__(self):
    return '<User %r>' % self.username
```

圖 14 Flask-SQLAlchemy

使用 app.config 來連線到 database 設定 SQLite 資料庫的路徑,本專題使用較輕量的資料庫 SQLite 進行資料庫的操作,下方 class 去定義資料庫欄位,如上圖所示,這是一個資料表為 User 的 table (表格) id、username、email 為資料庫欄位 (Column)。

- ◆ db string 的格式 (Integer、float、string……等)
- ◆ unique = True (設定為唯一性)
- ◆ index = True (索引值)
- ◆ nullable = True (允許為 null 空值)
- ◆ default = '預設值'

id	name	age
1	Ksu	18
2	Steven	22
3	Grady	21

表 2 資料庫示意表

2.4 SQLite 管理工具

DB Browser for SQLite:圖形化管理資料庫工具,可以設定資料庫欄位,本專題透過此軟體來管理 SQLite 資料庫,例如:醫師的 id 及密碼、醫師上傳的 X 光片 (x-ray)以 BLOB(Binary Large Object)的格式儲存在資料庫、上傳時間或是辨識結果.....等。

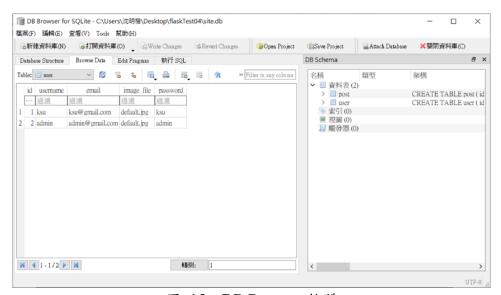


圖 15 DB Browser 軟體

BLOB(Binary Large Object)[14]用來儲存二進位檔案,像是影音、圖片或是大型文件,本專題利用 BLOB 格式儲存醫師從前端所上傳的 X 光片影像。[14]



圖 16 醫師上傳 x 光至資料庫

第三章 系統流程與架構

3.1 系統操作流程

使用者先登入自己帳號密碼後,點選「選擇圖片」後,可由任意處將影像上傳,填入病患相關資料後,即可按下「辨識」,系統即會與後端伺服網頁之模型比對後,將結果顯示於前端,並將資料送進資料庫內,以備特定醫師查看與後續動作。



圖 17 本組系統使用者頁面

	id	img	name	pa_name	datetime	mimetype	answer	~	■ 資料表 (3) > ■ img
	過濾	過濾	過濾	過濾	過濾	過濾	過濾		> opost
1	4	BLOB	ksul	041	20220415	image/jpeg	Normal (正常)		> user
2	5	BLOB	ksu	007	20220414	image/jpeg	Pneumonia (肺炎)		索引 (0)
3	7	BLOB	ksu	001	20220410	image/jpeg	Normal (正常)		■ 視圖 (0) ■ 觸發器 (0)
4	8	BLOB	ksu	006	20220414	image/jpeg	Normal (正常)		
5	9	BLOB	ksu	林小音	20220419	image/jpeg	Normal (正常)		
6	10	BLOB	ksu	王阿宏	20220419	image/jpeg	Normal (正常)		

圖 18 上傳資料進入資料庫

3.2 系統架構

此系統分為三階段,分別為影像選擇、肺炎辨識與上傳資料庫。影像先由訓練端訓練模型後,提供模型檔案給 Web Server 放置,再由使用者上傳之影像比對,結果顯示與上傳資料庫。

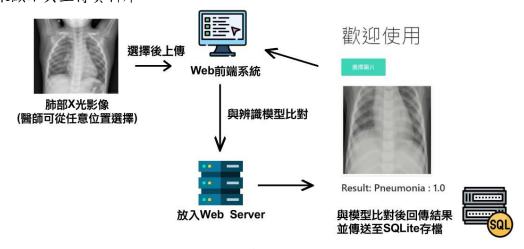


圖 19 系統架構圖

第四章 系統功能說明

4.1 醫學影像訓練子系統

4.1.1 醫學影像蒐集

資料集到開放式網站資源 Kaggle 下載到本地端。下載後進行影像處理並開始訓練模型,以下為流程與數據圖:

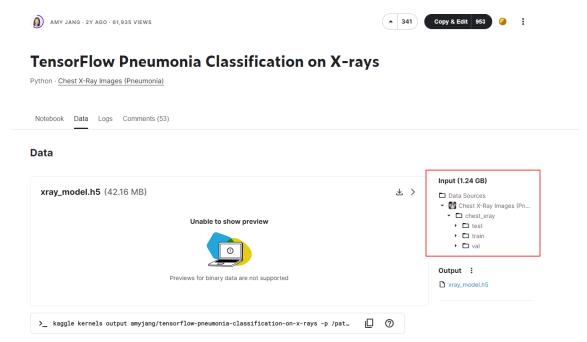


圖 20 Kaggle Open Data[15]

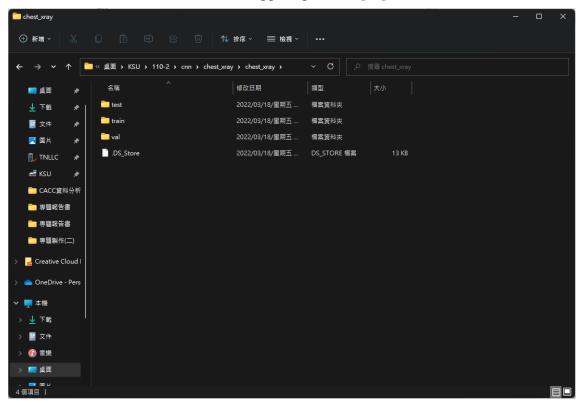


圖 21 將數據下載到本地電腦

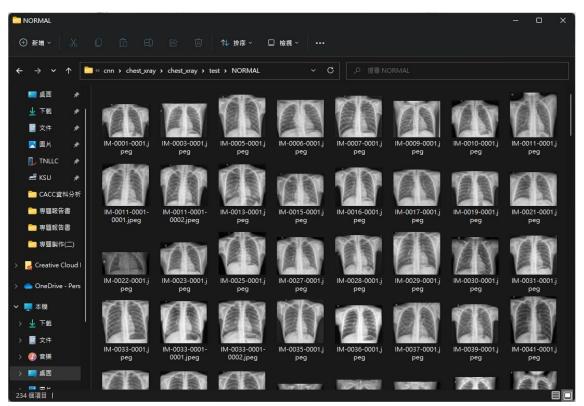


圖 22 測試集資料(正常肺部)

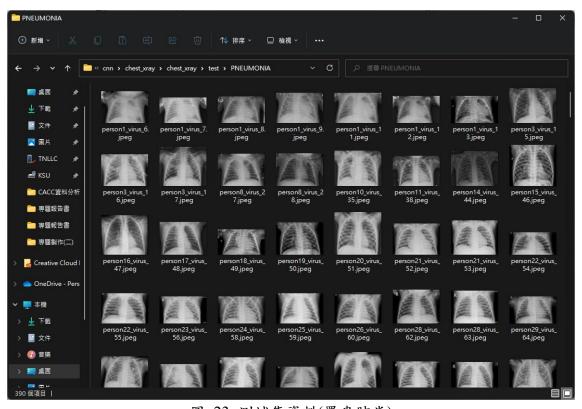


圖 23 測試集資料(罹患肺炎)

4.1.2 醫學影像模型訓練[16]

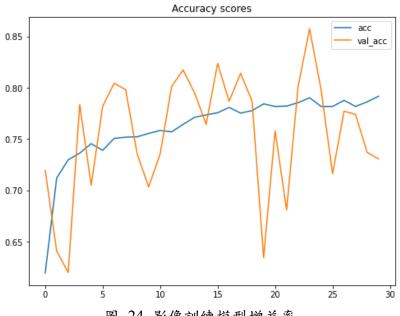


圖 24 影像訓練模型增益率

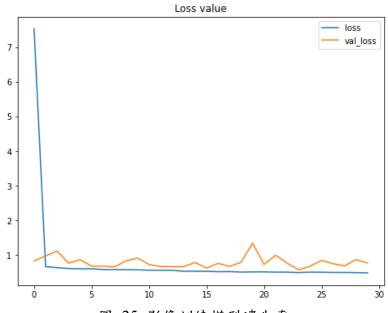


圖 25 影像訓練模型遺失率

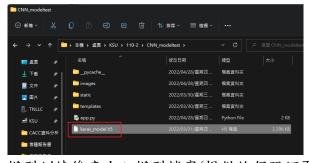


圖 26 模型訓練後產生之模型檔案(提供給伺服網頁使用)

4.2 使用者 Web 介面子系統

使用者(醫師)登入介面,讓使用者有專屬的帳號密碼,提供安全性。這個網站 必須要由相關醫師才能進入,而非開放式的網站,讓病患的醫療資訊曝光。

Log In	
Email	
Password	
□ Remember Me	
Login	
Forgot Password?	

圖 27 使用者前端登入介面

使用者(醫師)登入後的介面,紅框處為該帳密使用者名稱會自動帶入,例如:登入的使用者名稱為 ksu,系統會顯示歡迎登入 ksu 醫師而不會顯示其他人;若登入的使用者為 ksul,則顯示歡迎登入 ksul 醫師; ksu 跟 ksul 是不同使用者,故無法與用對方的身分去進行其他進一步的操作。



圖 28 登入後會依照帳號顯示醫生名稱

4.3 後端 Web Server 子系統

使用者(醫師)點擊 sidebar 功能列的辨識 X 光片來上傳患者肺部影像 X 光透過 Web 前端介面上傳至 Web server(網頁伺服器), X 光影像、病患姓名、上傳時間及 辨識結果正常(NORMAL)或是肺炎(PNEUMONIA)會儲存到資料庫(Database)。 X 光影像是以 BLOB 的格式來儲存圖片。



圖 29 辨識 X 光片介面



圖 30 資料上傳至資料庫中

使用者(醫師)可查詢患者肺部影像 X 光辨識紀錄,但本系統是無法查詢到別人的辨識紀錄,能提供安全性。本系統的輸入框會自動帶入使用者名稱,透過使用者名稱去查詢該使用者的辨識歷史紀錄,使用者無法去更改輸入框,故無法去查詢別人的歷史紀錄來進一步保護隱私。點選查詢按鈕後會列出表格(table)即是辨識歷史紀錄,表格最左邊會有編輯按鈕,下一個步驟會解釋編輯按鈕功能。

例如身分為 ksu:



圖 31 辨識記錄查詢介面

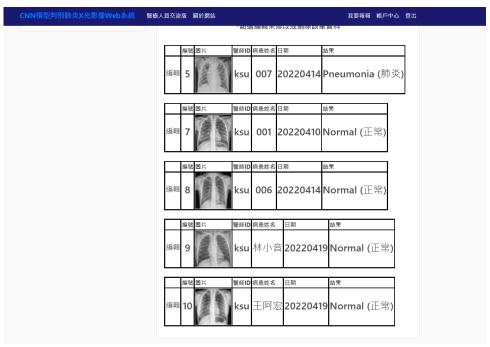


圖 32 辨識記錄列表

例如身分為 ksul:



圖 33 ksul 身分登入頁面

使用者(醫師)點擊表格最左邊的編輯會看到 Update(更新)與 Delete(刪除)的兩個按鈕:

● Update 更新按鈕:當使用者想要修改錯誤的辨識紀錄,可點選編號左邊編輯的按鈕,即可進入編輯介面,點選 Update 按鈕就能夠修改病患姓名或上傳影像的日期。若成功刪除會有 Flash message 來提醒使用者該筆資料已更新。例如欲更改編號 8(ID 8)的資訊:



圖 34 編輯頁面畫面,並點選 Update 按鈕,但是只有病患姓名與上傳日期能更改



圖 35 修改病患姓名



圖 36 Flash message 顯示已更新,資料庫也更新成功

Delete 刪除按鈕:使用者想要刪除某一筆辨識的歷史紀錄,可點選編號左邊編輯的按鈕,即可進入編輯介面,點選 Delete 刪除按鈕,系統會跳出警告進一步詢問是否要刪除該筆資料,點擊「是,我要刪除」字樣即可刪除該筆的紀錄。
 資料庫也會刪除掉紀錄。



圖 37 刪除前之資料庫



圖 38 系統 alert 警告是否刪除該筆資料



圖 39 Flash message 顯示該筆紀錄已刪除

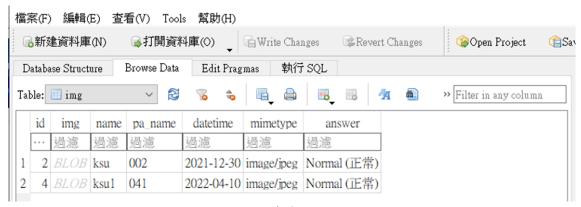


圖 40 該筆資料已被刪除



圖 41 重新進入查詢也發現該筆紀錄已刪除

第五章 結論

第六章 參考文獻

- Convolutional Neural Networks (CNNs / ConvNets) , https://cs231n.github.io/convolutional-networks/
- 2. 深度學習網路學習筆記(一)-全連接層, 旅人_Eric, https://blog.csdn.net/qq37099552/article/details/100918664, 2019-09-17
- 循環神經網路,百科知識, https://www.easyatm.com.tw/wiki/%E5%BE%AA%E7%92%B0%E7%A5%9E%E7%B6%93%E7%B6%B2%E8%B7%AF
- 4. 卷積神經網路 (Convolutional Neural, CNN), 李宏毅, https://hackmd.io/@allen108108/rkn-oVGA4
- 5. A Gentle Introduction to Pooling Layers for Convolutional Neural Networks, Jason Brownlee, https://machinelearningmastery.com/pooling-layers-for-convolutional-neural-networks, 2019/04/22
- 6. Average Pooling, https://paperswithcode.com/method/average-pooling
- 7. Flask, 維基百科, https://zh.m.wikipedia.org/zh-tw/Flask
- 8. Flask-Routing , https://flask.palletsprojects.com/en/2.1.x/quickstart/#routing
- 9. Flask HTTP methods, handle GET & POST requests, Python Tutorial, https://pythonbasics.org/flask-http-methods/
- 10. Flask-Template , https://flask.palletsprojects.com/en/2.1.x/quickstart/#rendering-templates
- 11. Flask 實作_基礎_10_flash message, https://hackmd.io/@shaoeChen/BkkbvYIff?type=view
- 12. Child Template, https://flask.palletsprojects.com/en/1.1.x/patterns/templateinheritance/
- 13. Flask-SQLAlchemy, https://flask-sqlalchemy.palletsprojects.com/en/2.x/
- 14. Binary Large Objects , https://docs.oracle.com/cd/E17276_01/html/api_reference/C/blob.html
- 15. TensorFlow Pneumonia Classification on X-rays, https://www.kaggle.com/code/amyjang/tensorflow-pneumonia-classification-on-x-rays/data
- 16. Pneumonia Detection using CNN with Implementation in Python, https://www.analyticsvidhya.com/blog/2020/09/pneumonia-detection-using-cnn-with-implementation-in-python/, 2020/09/16