# 基於深度網路之人臉情感檢測系統

# 開放平台期末專題

組長 1051447 梁雅錡

組員 1051536 林渟瑄 1051539 李羿禎 1053336 陳妙樺 1053347 陳吟瑄

June 14, 2019

# **Contents**

1	產品	·介紹	4
	1.1	目的	4
	1.2	預期讀者和閱讀建議	5
	1.3	計畫範圍	5
2	總體	2描述	6
	2.1	產品透視	6
	2.2	產品功能	7
	2.3	用户類別和特質	8
	2.4	操作環境	8
		2.4.1 軟體需求	8
		2.4.2 硬體需求	9
	2.5	設計和實作上的限制	9
	2.6	系統假設和依賴	10
3	介面	9規格設計	11
	3.1	使用者介面	11
	3.2	硬體介面	12
	3.3	軟體介面	12
4	系統		14
	4.1	重點描述(Description and Priority)	14
	4.2	刺激/反應(Stimulus/Response Sequences)	14
	4.3	功能性需求	19

5	其他非功能性需求		
	5.1	性能需求	20
	5.2	Safety需求	20
	5.3	Security需求	20
6	附錄		21
	6.1	量化成果	21

# 1 產品介紹

#### 1.1 目的

隨著世界經濟的快速發展,產業轉型已成爲全球化趨勢下的經濟發展策略。爲了 同時滿足客户的各種不同需求情境,未來台灣產業的轉型,自然也面臨一些挑戰,包 括:產業轉型腳步落後、人口紅利的消失、創新集中特定領域且效益不足、以及區域 經濟整合等議題。

其中,產業轉型腳步落後的問題,以台灣服務產業爲例,趨勢已邁向行動科技, 且朝智慧生活應用發展,例如:智慧建築、智慧工廠、智慧醫療等,但服務產業在自 動化管理的導入與整合能力皆有待強化,包括:服務態度、商品品質、以及倉儲管理 等管理手段。

在服務態度的自動化管理上,充滿笑容的服務態度已成爲服務產業的互動過程中,最不可或缺的必備條件之一。傳統管理從業人員服務態度的方式,是經由問卷、電話調查,獲得客户對從業人員服務態度的反應後,進而檢討從業人員服務態度的缺失。

然而,上述方法是透過人工且被動的方式,得知從業人員的服務狀況,服務產業的管理者,無法主動獲得從業人員當下的服務態度表現。由此可知,服務產業在管理 端的自動整合能力確實有待加強。

因此,我們開發基於深度網路之人臉情感檢測系統,如圖1.1所示,將人臉的情感做明確的量化,檢測從業人員的情緒反應,透過檢測結果可隨時針對服務態度做調整,提供未來的服務產業在服務態度的品質上,擁有更優質的自動化管理系統,以提高服務產業的競爭力與優勢條件,加速台灣服務產業成功轉型升級。



圖 1.1: 基於深度網路之人臉情感檢測系統,讀取從業人員影像,檢測從業人員的情緒 反應。

## 1.2 預期讀者和閱讀建議

本SRS文件提供給使用者、開發團隊與維護人員閱讀,使用者透過閱讀本文件, 了解產品以及操作説明,開發團隊進行產品開發時的依據,與維護人員日後維護系統 時的參考文件。

## 1.3 計畫範圍

與其他章節有所重複,請參考文件1.1。

## 2 總體描述

## 2.1 產品透視

爲了能有效的檢測從業人員的服務態度,並針對個人進行情感檢測,我們開發基 於深度網路之人臉情感檢測系統,如圖2.1所示,本系統分爲兩部分實施,第一部分 是人臉偵測模組,第二部分是情緒量化模組。

第一部分:人臉偵測模組,我們爲了針對個人進行情感檢測,利用服務場所的監視器或攝影機,讀取拍攝到的從業人員影像,並且輸入至人臉偵測模組,進行人臉偵測,偵測各個從業人員的人臉特徵。

第二部分:情緒量化模組,我們導入人臉偵測模組偵測到的人臉特徵,進行情緒量化,計算該人臉的笑容強度,以視覺化方式呈現於監控畫面,具體呈現從業人員在服務態度上的情緒表現。

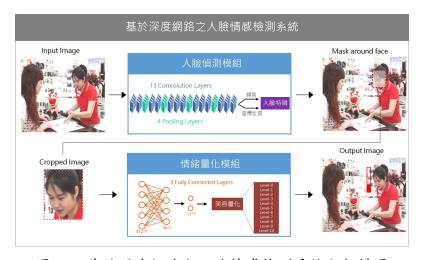


圖 2.1: 基於深度網路之人臉情感檢測系統之架構圖

### 2.2 產品功能

爲提供未來的服務產業在服務態度的品質上,擁有更優質的自動化管理系統,我們提出基於深度網路之人臉情感檢測系統,透過監視器或攝影機,時刻撷取個別從業人員的影像,檢測從業人員在服務態度上的情緒表現,讓管理者可以即時得知從業人員的服務態度,並針對檢測結果進行矯正,因此,本產品列舉有下列功能:

#### • 偵測從業人員人臉特徵,針對個人進行情感檢測

我們將透過工作場所的監視器與攝影機, 類取從業人員影像, 將類取到的影像輸入本系統, 經由本團隊設計的人臉偵測模組即時分析後, 便可獲得符合該從業人員的人臉特徵, 以便針對個人進行情感檢測, 如圖2.2所示。



#### 偵測從業人員人臉特徵

- 時刻擷取從業人員影像
- 人臉偵測模組即時偵測
- 輸出從業人員人臉特徵

圖 2.2: 偵測從業人員人臉特徵示意圖

#### • 計算從業人員笑容強度,監視從業人員服務態度

讀取人臉偵測模組輸出的人臉特徵,透過我們設計的情緒量化模組,針對從業人員的人臉特徵,計算笑容量化數值,將人臉的情感做明確的量化,並以視覺化的方式,顯示笑容量化數值於監控畫面,讓管理者可以隨時鎮針對檢測結果,進行服務態度品質上的檢討與控管,如圖2.3所示。



#### 計算從業人員笑容強度

- 輸入人臉特徵進行量化
- 情緒量化模組計算強度
- 視覺化顯示笑容量化數值

圖 23. 偵測從業人員人臉特徵示意圖

### 2.3 用户類別和特質

在服務態度的自動化管理上,充滿笑容的服務態度已成爲服務產業的互動過程中,最不可或缺的必備條件之一。因此,我們基於深度網路之人臉情感檢測系統,可量化從業人員的情緒,將本產品導入服務產業的自動化管理系統。因此,本產品的用户類別可以分爲(1)從業人員檢測自身情緒反應,(2)管理者監視從業人員服務狀態,本產品的用户類別如下:

#### (1) 從業人員檢測自身情緒反應

本產品可以即時偵測個別從業人員的臉部情緒,將從業人員的情緒分成笑容量 化數值 $0\sim10$ ,共11種笑容量化數值,情緒越開心笑容量化數值也越大。其中, 這11種笑容量化數值可粗略分爲4種情景,分別爲無笑容(笑容量化數值 $0\sim1$ )、 微笑(笑容量化數值 $2\sim4$ )、露齒笑(笑容量化數值 $5\sim7$ )、張嘴笑(笑容量化數 值 $8\sim10$ )。透過將從業人員的臉部情緒做清楚的量化,可以檢測各個從業人員在 服務態度上的情緒反應。

#### (2) 管理者監視從業人員服務態度

我們爲了具體呈現從業人員在服務態度上的情緒表現,設計將從業人員的檢測 結果,以視覺化的方式,即時輸出於監控畫面上,管理者透過監視從業人員的 笑容量化數值,可以針對從業人員的服務態度做矯正,達到有效的控管從業人 員服務態度。

## 2.4 操作環境

### 2.4.1 軟體需求

(1) 作業系統: Windows 10

(2) 主要開發程式語言: Python 3.6

(3) 程式開發軟體:Pycharm

#### 2.4.2 硬體需求

(1) 攝影鏡頭:具有720、1080p的高解析度,以及自動對焦的功能

(2) 螢幕:1080p/60fps的最大解析度

(3) NVIDIA Jetson TX2: JetPack 4.2

## 2.5 設計和實作上的限制

由於本產品需安裝在服務場所,因此需要攝影機或監視器來拍攝從業人員影像。 我們預計於室內之小型服務場所(空間小於15m),安裝HD網路攝影機;於室內之大 型服務場所(空間大於15m)或室外任何場所,安裝夜視半球監視器,如圖2.4所示。其 中,攝影機與監視器分別具有720、1080p的高解析度,以及自動對焦的功能,因此, 均能在服務場所有效拍攝各個從業人員影像。



#### HD 網路攝影機 技術規格

能的可折疊攜帶網 適用:電腦螢幕通用腳架

路攝影機

具有適用於 HD視 最大解析度: 720p/30fps 訊通話自動對焦功 對焦類型:自動對焦;視野:69°

範圍:15m<sup>2</sup>



#### 技術規格 夜視半球監視器

視半球監視器

具有1080p高解析 最大解析度: 1080p/60fps 度以及感紅外線IR 對焦類型:自動對焦;視野:360° 鍍膜處理鏡頭的夜 適用:室內、外牆角皆可安裝

範圍: 25m<sup>2</sup>

圖 2.4: 本系統所需之環境需求示意圖

## 2.6 系統假設和依賴

本產品做出以下假設:

1. 使用的套件包含:

套件	版本
OpenCV	3.4.3
Tensorflow	1.9.0
Keras	2.2.2

- 2.使用者的電腦有內建鏡頭或能外接鏡頭
- 3.使用者所在的環境能夠連上網路。

若以上假設不正確、不一致或被更改,就會使系統受到影響。

# 3 介面規格設計

## 3.1 使用者介面

本產品在計算使用者之笑容量化數值時,我們利用電腦螢幕作爲監控畫面的形式,顯示使用者影像以及其笑容量化數值,如圖3.1所示。其中,圖3.1(a)爲從業人員以微笑表情服務客人時的情形,笑容量化數值檢測結果爲3;圖3.1(b)爲從業人員以露齒笑表情服務客人時的情形,笑容量化數值檢測結果爲6。透過即時顯示從業人員的笑容量化數值,管理者可從監控畫面得知各個從業人員的笑容數值,並依管理者需求,矯正從業人員服務態度。

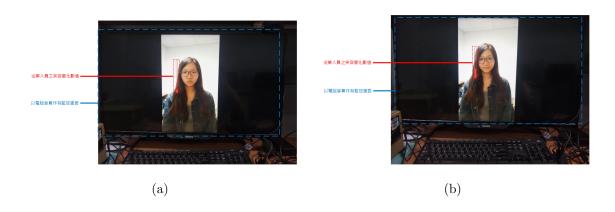


圖 3.1: 使用者介面呈現結果。(a)使用者笑容量化數值爲3;(b)使用者笑容量化數值爲6。

### 3.2 硬體介面

硬體設計方面,我們使用NVIDIA Jetson TX2,如圖3.2(a)所示,來執行本系統的程式,且搭載了最新版本的SDK — JetPack 4.2,可提供快速又精準的人工智慧推論機制,因此本團隊選擇使用NVIDIA Jetson TX2來展示本系統的執行成果。並且,我們利用HD網路攝影機連接NVIDIA Jetson TX2,以拍攝從業人員影像。HD網路攝影機如圖3.2(b)所示,是具有適用於HD自動對焦功能的可折疊攜帶網路攝影機。透過硬體介面的設計,使本系統得以在服務場所有效拍攝各個從業人員影像。



圖 3.2: 本產品之硬體設備。(a)NVIDIA Jetson TX2實體圖;(b)HD網路攝影機實體圖。

## 3.3 軟體介面

軟體設計方面,本產品主要分成四個步驟,分別爲輸入圖片(Input image)、 人臉位置(Bounding box)、裁切人臉位置(Cropped image)、以及輸出圖片(Output image),如圖3.3所示。首先,在輸入圖片時,我們以HD網路攝影機爲例,解析度 爲720p,即大小爲1280\*720的圖片;接著透過本系統設計之人臉偵測模組,獲得該從 業人員的臉部位置,且以bounding box的形式儲存,其具有4個bit,分別爲座標x、座 標y、寬(w)、高(h);獲得人臉位置後,依據此位置裁切此範圍的圖片,得到寬爲w、 高爲h的裁切圖片;最後,情緒量化模組會根據此裁切圖片進行笑容量化數值的計 算,計算後的笑容量化數值將以視覺化的方式與原輸入圖片,共同輸出於監控畫面上,輸出圖片大小仍爲1280\*720。

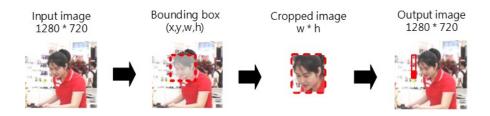


圖 3.3: 本產品之軟體設計分成四個步驟實行,分別爲輸入圖片(Input image)、人臉位置(Bounding box)、裁切人臉位置(Cropped image)、以及輸出圖片(Output image)。

# 4 系統特色

## 4.1 重點描述(Description and Priority)

本系統的主要目標,是提出一套基於深度網路之人臉情感檢測系統,將拍攝後的從業人員影像,運用人工智慧(Artificial Intelligence, AI)中的深度學習(Deep Learning),配合卷積神經網路(Convolution Neural Networks, CNNs)進行情感檢測,提供服務產業在服務態度的自動化管理系統。

本系統分爲兩部分實施,第一部分是人臉偵測模組,第二部分是情緒量化模組。 首先,將攝影機或監視器拍攝的圖片,輸入至人臉偵測模組,獲得該從業人員的臉部 位置,並將它裁切。之後將裁切的圖片輸入至情緒量化模組,進行笑容量化數值的計 算,並視覺化顯示於監控畫面,具體呈現從業人員在服務態度上的情緒表現。

## 4.2 刺激/反應(Stimulus/Response Sequences)

#### • 人臉偵測模組

爲了針對個人進行情感檢測,我們設計一套人臉偵測模組,偵測各個從業人員的人臉特徵。首先,我們利用服務場所的監視器或攝影機,讀取拍攝到的從業人員影像,並且輸入至人臉偵測模組,如圖4.1所示,進行人臉偵測。

首先,讀取從業人員的影像後,我們採用Google提供的TensorFlow模組,來設計卷積神經網路架構模型。我們預計提出的卷積神經網路架構,是由1個輸入層、13個卷積層(Convolutional Layer)、4個池化層(Pooling Layer)、以及1個輸出層所構成。

其中,在卷積層中,將輸入圖片與濾波器(Filter)進行卷積運算,並使用線性整

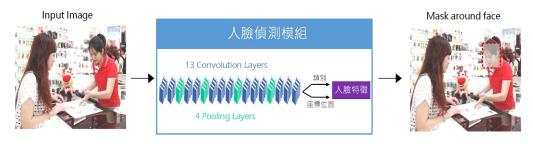


圖 4.1: 人臉偵測模組架構圖

流函數 (Rectified Linear Unit, ReLU),作為活化函數(Activation Function)後,輸出特徵圖(Feature Maps),取得從業人員影像的局部特徵。在池化層中,採用最大池化層(Max Pooling Layer),並選出每個特徵圖的局部範圍中最大的數值,成為該局部的數值,以減少特徵圖像素,並保留重要特徵。

並且,爲了使偵測更準確,我們藉由調整卷積層、池化層的特徵圖數量,以及設計模型的損失函數(Loss Function)調整模型參數,使得訓練出來的係數以及誤差達到最佳的準確率(Accuracy)。

當從業人員影像經過卷積神經網路計算後,輸出層將輸出兩個資訊,分別爲座標位置、類別。其中,座標位置是經由卷積層跟池化層的運算後,所得之人臉位置;類別則是判斷該人臉位置,是屬於有人臉的前景(Foreground)類別、或是無人臉的背景(Background)類別。

最後,將這兩個資訊合併成人臉特徵,共同作爲人臉偵測模組的輸出,便可得 到個人的臉部特徵,再透過情緒量化模組,針對個人進行情感檢測。

#### 情緒量化模組

透過人臉偵測模組,獲得從業人員的人臉特徵後,爲了量化人臉特徵的情緒, 我們設計一個情緒量化模組。首先,導入人臉偵測模組輸出的人臉特徵,如 圖4.2所示,進行情緒量化。

讀入人臉特徵後,將屬於前景的人臉座標位置,經由2個全連接層(Fully Connected Layer),並使用線性整流函數,配合大量數據庫的訓練,計算該人臉的笑容量化數值。

其中,笑容量化數值的計算,透過獲得屬於前景的人臉座標位置,計算每個人

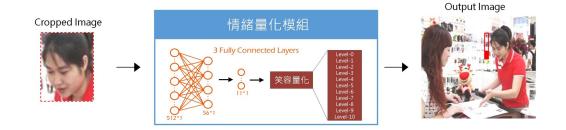


圖 4.2: 情緒量化模組架構圖

臉與各個笑容等級的符合機率,且選出符合機率最大的笑容等級,成爲個別從業人員的笑容量化數值。再透過一個輸出層,利用全連接的方式,輸出從業人員的笑容量化數值。

最後,爲了讓管理者可以即時查看從業人員的情緒表現,我們將笑容量化數值 即時顯示於監控畫面,並以視覺化方式,具體呈現每一位從業人員在服務態度 上的情緒表現。

此外,在我們這組所設計的情緒量化數據庫中,如圖4.3所示,包含0到10共11個 笑容等級,等級越高代表開心程度越高,其劃分等級的標準,主要是以眼部及 嘴部,來做爲量化笑容的主要依據。因此,我們運用情緒量化數據庫,來訓練 上述的模型,使情緒量化模組能夠準確地量化笑容等級。

# **HappyNet**

• 11 happiness levels

• Images:

train: 7 K pcs test: 2.5 K pcs

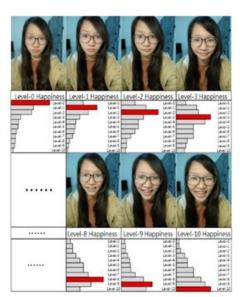


圖 4.3: 情緒量化數據庫

#### • 反應(response)

本系統的測試案例可粗略分爲兩種:包含人臉的案例、不包含人臉的案例,兩種案例分別呈現如下:

在包含人臉的案例中,我們進行單人與多人的測試案例。首先,在單人的測試案例,如圖4.4所示,透過本系統的模組計算後,圖4.4(a)、4.4(b)、4.4(c)、以及4.4(d)分別被檢測爲笑容量化數值0、3、6、9的笑容等級,因此,本系統在有包含人臉的測試上,均能夠成功偵測人臉,並計算出符合該人臉特徵的笑容量化數值。情緒。

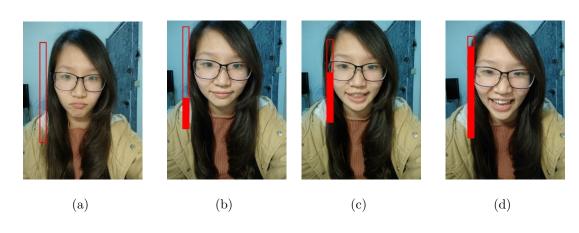


圖 4.4: 包含人臉的測試案例成果圖。(a)檢測出笑容量化數值爲0;(b)檢測出笑容量 化數值爲3;(c)檢測出笑容量化數值爲6;(d)檢測出笑容量化數值爲9。

在多人的測試案例中,我們分成4種情境進行測試,分別會拍攝兩位、三位、 四位、以及五位從業人員,如圖4.5所示,我們在每種情況都能準確檢測到每一 位從業人員的情緒,且笑容量化數值均符合個別從業人員的笑容強度,由此可 知,本系統在同一個拍攝視角內,可以一次檢測多位從業人員的服務態度,以 滿足服務產業的需求。





(a)



(c)



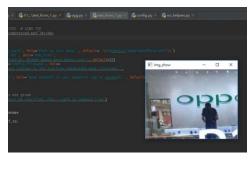
(d)

(b)

圖 4.5: 包含人臉的多人測試案例成果圖。(a)兩位;(b) 三位;(c) 四位;(d) 五位。(a)兩位;(b) 三位;(c) 四位;(d) 五位。

在不包含人臉的案例中,如圖4.6所示,均爲不包含人臉的影像,透過本系統的模組計算後,圖4.6(a)、4.6(b)都沒有偵測到符合人臉的特徵,因此不做笑容數值的計算,也沒有進行額外的影像處理,會直接輸出原始讀取的輸入圖片。





(a)

(b)

圖 4.6: 不包含人臉的測試案例成果圖。(a)沒有偵測到人臉,故沒有輸出笑容量化數值;(b)沒有偵測到人臉,故沒有輸出笑容量化數值。

## 4.3 功能性需求

功能性需求	功能性需求描述
即時讀取從業人員影像	利用監視器或攝影機,將從業人員的影像,即時輸入
	本系統。
偵測從業人員人臉特徵	<b>偵測符合該從業人員的人臉特徵,以便針對個人進行</b>
	情感檢測。
計算從業人員笑容強度	本系統爲了量化從業人員的情緒表現,計算其人臉特
	徵的笑容量化數值。
監視從業人員服務態度	透過視覺化的方式顯示笑容量化數值,讓管理者得
	知,該從業人員在服務態度上的情緒表現。

# 5 其他非功能性需求

# 5.1 性能需求

非功能性需求	非功能性需求描述
蒐集與整理數據集	本系統設計的情緒量化數據庫,包含0到10共11個笑容等級,等級越
	高代表開心程度越高,劃分等級的標準,主要是以眼部及嘴部,做為
	量化笑容的主要依據。因此我們這組蒐集了每個笑容等級的圖片,
	使11種笑容等級的圖片能蒐集完整,並建構成可以用來訓練的格式。
設計人臉偵測模組	本系統設計人臉偵測模組,使模組可以偵測輸入影像中,包含人臉的
	前景位置,作爲該從業人員的人臉特徵,且準確率達九成以上。
設計情緒量化模組	本系統設計情緒量化模組,針對從業人員的人臉特徵,計算笑容量化
	數值,且準確率達九成以上。
檢測結果視覺化	本系統讓管理者可以即時查看從業人員的情緒表現,得到笑容量化數
	值後,將以視覺化的方式,呈現於監控畫面。

# 5.2 Safety需求

None.

# 5.3 Security需求

None.

# 6 附錄

## 6.1 量化成果

在量化成果的測試上,爲了證明本系統的實用性,需準確量化個別從業人員的情緒表現,因此,我們總共使用7000張包含人臉的影像,並且利用Precision(P)作爲評估指標,公式如下:

$$Precision = \frac{TP}{TP + FP}$$

其中,TP是指True Positive,FP是指False Positive。透過此公式的計算,將正確量化的結果除以預測量化的結果,得到Precision的數值,如表6.1第二列及第四列所示,Precision的數值越大,表示量化笑容的準確度越高,因此從量化成果得知,本系統能達到良好的預期效果。

表 6.1: 本系統情緒量化準確度的量化成果

笑容量化數值	1	2	3	4	5
Precision	92.64%	90.07%	94.18%	89.80%	92.13%
笑容量化數值	6	7	8	9	10
Precision	88.79%	90.92%	95.48%	93.25%	91.88%