口罩人臉識別

生機碩二 R09631031 賴怡穎

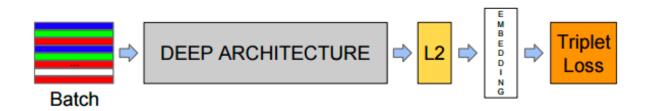
OBJECTIVES

在 Covid 19 的肆虐下,與口罩共生成為新的生活模式,在帶著口罩的情況下,人臉辨識的準確度下降,為解決此問題,本研究開發一口罩人臉識別系統,透過生成模擬口罩影像於已有的人臉數據集,用於擴充訓練集,同時於已存在的人臉辨識模型Google net 中加入 Attention 機制,使其加重於眼部特徵的識別,進而增加在臉部區域產生部分阻擋後,人臉辨識的正確率。

RESEARCH METHOD

- 1. 臉部特徵擷取與臉部校正:
- 1.1. Dlib:以方向梯度直方圖 (HOG) 的特徵加上線性分類器 (linear classifier) 、影像金字塔 (image pyramid) 與滑動窗格 (sliding window) 來實作,透過擷取臉部68個特徵點作為臉部訓練特徵。
- 1.2. Multi-task Cascaded Convolutional Networks (MTCNN): 把人臉檢測與特徵點檢測共用一個骨幹網路 (Backbone CNN)做模型堆疊,並透過三層網路進行多任務學習,三層網路包含PNet、RNet和ONet。首先由PNet分析,產生若干個候選框(包括候選框座標、候選框中5個關鍵點座標,共14個數據),以及每個候選框的置信度,然後將所有候選框進行NMS(非極大值抑制演算法)計算,將輸出結果對映到原影象上。隨後,在原影象上截取出PNet確定的所有影象片段,並將其縮放至24×24大小,然後交由RNet處理。RNet經過計算,輸出每個候選框的置信度和修正值。此時,再次執行NMS演算法,將置信度高於閾值的候選框加以修正(即加上修正值),然後輸出結果。
- 1.3. 仿射矩陣(Affine Matrix):透過MTCNN獲得的臉部Bounding box 可透過旋轉,平移,伸縮等方式,將五官轉移成正向,進行後續的embedding。
- 2. FACENET 架構

FACENET 架構如下圖一所示,其主要成分包含五大重點:

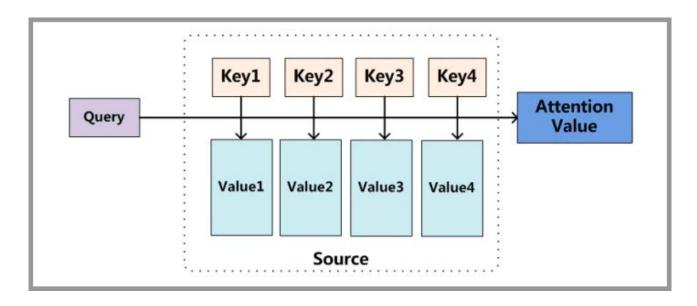


- 2.1. Batch: 將以 Dlib/MTCNN 處理完畢的 Facial alignment 參數以Batch 輸入。
- 2.2. Deep Architecture: 一般常見的 CNN 模型, Google 官方使用的是 Inception ResNet-v2。
- 2.3. L2:透過L2 normalization 對資料進行歸一化
- 2.4. Embedding:生成 output 向量特徵
- 2.5. Triplet Loss:損失函數

$$L = max(d(a, p) - d(a, n) + margin, 0)$$
 (1)

其中a為錨點,p與 a 是同一類別的樣本,n與 a 是不同類別的樣本,d為歐式距離,即透過拉近(a,p)的距離,拉遠(a,n)的距離來獲得最小的誤差。

3. Attention機制: Attention機制如圖二所是,即透過動態調整輸入內容的權重參數,進而降低訓練模型的參數量與訓練複雜度,並且解決RNN模型無法平行計算的困擾。



REFERENCE

- 1. DENG, H.; FENG, Z.; QIAN, G.; LV, X.; LI, H.; LI, G. MFCOSFACE: A MASKED-FACE RECOGNITION ALGORITHM BASED ON LARGE MARGIN COSINE LOSS. *APPL. SCI.* 2021, *11*, 7310. <u>HTTPS://DOI.ORG/10.3390/APP11167310</u>
- 2. KAIPENG ZHANG., ZHANPENG ZHANG., ZHIFENG LI, YU QIAO. JOINT FACE DETECTION AND ALIGNMENT USING MULTI-TASK CASCADED CONVOLUTIONAL NETWORKS. INSTITUTE OF ELECTRICAL AND ELECTRONICS ENGINEERS (IEEE). 2016, 11, 1499–1503.
- 3. SCHROFF, FLORIAN & KALENICHENKO, DMITRY & PHILBIN, JAMES. (2015). FACENET: A UNIFIED EMBEDDING FOR FACE RECOGNITION AND CLUSTERING. 815-823. 10.1109/CVPR.2015.7298682.