主題一:GAN 模型實際操作生成圖片

一、模型介紹:

網站名稱:AI Gahaku

網站連結:https://ai-art.tokyo/

網站描述:利用生成對抗網絡(GAN)將上傳的照片變成像各種經典畫作的風

格,特別是將人像照片變成肖像畫風格。

模型技術: pix2pix (cGAN)

技術簡介:條件生成對抗網絡(cGAN, Conditional Generative Adversarial

Networks)是一種生成對抗網絡(GAN)的變體,其中生成圖像的 過程是「有條件」的,生成時不僅利用隨機的 noise 來創造圖像,還 會根據給定的條件(如輸入圖像或特定的標籤)來生成對應的圖

像,完成各種圖像的轉換。

二、生成結果:

本文透過上傳多位於 Google 搜尋後的隨機現任總統照片,觀察到 AI Gahaku 能夠在 5 秒內生成出近 40 種的經典畫作風格照片,圖 1 至圖 4 為 4 組 牛成前後的比較範例。牛成的結果可以滿有效的去除人像外的背景,但牛成出 的結果有些不符合原圖像、不自然或缺少細節的描繪,例如:圖 1 賴清德屬色 為黃種人膚色,但生成結果卻偏向白種人的膚色;圖2及圖3中川普的髮絲生 成出一片白色並未有紋理感, 普丁額頭上的紋路也並未被描繪出; 圖 4 的雙眼 扭曲且牙齒生成的結果十分不自然。此部分推測可能受限於經典畫作多參考於 19世紀的歐洲畫作,因此川普及普丁兩位生成的結果十分還原原本的樣貌,而 非白種人的膚色生成後顏色偏亮,加上經典畫作中很少露齒笑的樣貌,再加上 紋路細節的辨識也不尚精確,因此造成圖4生成圖像的不自然。

由上述可見,GAN 模型本身的特點也可能對生成品質產生影響。GAN 由 兩個部分組成:生成器和判別器,兩者相互對抗訓練。生成器的目標是創建真 實的圖像,而判別器則試圖辨別這些圖像是否真實。儘管這樣的對抗過程能夠 促進生成器創造出高品質的圖像,但如果訓練數據集中缺乏現代人物的多樣 性, 生成的結果可能仍會偏離真實的樣貌。



圖 1 賴清德生成前(左)後(右)比較



圖 2 唐納·川普生成前(左)後(右)比較



圖 3 弗拉迪米爾·普丁生成前(左)後(右)比較



圖 4 西里爾·拉瑪佛沙生成前(左)後(右)比較

三、現今 GAN 較少人使用的原因:

依據 Google 搜尋後上普遍的說法,主要是因為隨著新技術如擴散模型 (Stable Diffusion、DALL·E 2) 出現,這些方法能提供更穩定、高質量且易於控制的結果,如 GAN 的訓練過程不穩定,需要大量的計算資源而容易導致模型崩潰,而 Stable Diffusion 訓練過程穩定; Stable Diffusion 相較於 GAN 更能夠生成更清晰或真實的圖像,進而取代了 GAN 的應用。