中華民國第 63 屆中小學科學展覽會 作品說明書

科 別:電腦與資訊學科

組 別:高級中等學校組

作品名稱:基於深度學習之排球運動影片球體追蹤

關 鍵 詞:深度學習、排球、物件追蹤

編 號:

摘要

本研究旨在使用一般攝影機拍攝的排球比賽影片,利用深度學習模型追蹤排球軌跡,以減少多臺高速攝影機的需求,並節省人工觀看影片的時間成本。

本研究利用 TrackNetV2 這個基於卷積神經網路的深度學習框架,自行標記排球比賽資料集後進行訓練,訓練後的結果可以成功追蹤影片中的排球,常用的深度學習評價指標數值為 Accuracy(正確預測的樣本數占總樣本數的比例)=93.1%, Precision(預測為正樣本中真正為正樣本的比例)=96.5%, Recall(被正確識別為正樣本的佔所有正樣本的比例)=95.6%。本研究成功地使用一般攝影機追蹤排球軌跡,證明了深度學習模型在排球比賽分析中的應用價值。

壹、前言

一、研究動機

近年來,物件追蹤技術被廣泛應用於球類運動上,例如鷹眼系統(Hawk-Eye)已被應用於網球、羽球等運動,以追蹤和記錄球的路徑。然而由於其架設成本高,多數運動員無法負擔。為了解決此問題,國立交通大學網路最佳化實驗室開發了深度學習架構 TrackNet,可以由一般攝影機拍攝之網球比賽影片追蹤網球軌跡。(鍾奉原,2020)

排球在我校是非常興盛的一種運動,經常舉辦班際球賽等排球比賽,因此我們便想利用 TrackNetV2 追蹤排球比賽影片中的排球,以協助分析排球比賽,減少人工花費大量時間觀 看的成本。

二、研究目的

應用 TrackNetV2 追蹤由一般攝影機(非高速攝影機)所錄製之排球比賽影片中的排球,藉由自動追蹤球的路徑協助排球比賽的賽事分析。

三、文獻回顧

傳統影像物件辨識是根據物件的外顯特徵和統計特徵進行偵測的,但排球比賽中的排球 會因打擊的關係而導致有變形的情況出現,再加上移動速度過快,快門相對於球的速度來說 較慢,因此容易有影像殘留及模糊的現象出現。

(一) TrackNet

TrackNet (黃昱銓,2018)提出了一個以 CNN (Convolutional Neural Network, 卷積神經網路)為基礎的深度學習架構(如圖 1)。但不同於其他深度學習網路,它容許一次輸入多張連續幀,可從中學習球的影像特徵及軌跡特性。然後仿效 FCN (Fully Convolutional Network,全卷積網路)的生成階段,生成用於偵測及定位球的熱度圖(如圖 2)。最後再依據熱度圖計算畫面中可能存在的網球。這個模型不僅能從模糊影像中定位球的存在,更可以進一步的判斷受遮擋的網球位置,可以很好的達到我們的需求。

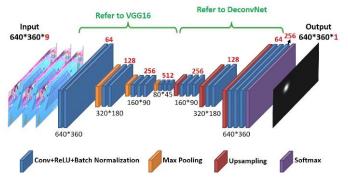


圖 1 、TrackNet 架構圖 (黃昱銓, 2018)

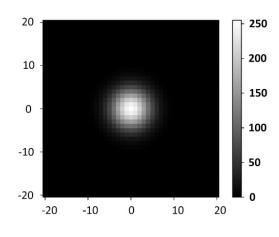


圖 2 、熱度圖 (黃昱銓,2018)

(二) TrackNetV2

TrackNetV2(Nian-En Sun et al., 2020)在 TrackNet 的基礎上改進了它的處理速度、準確度、記憶體用量等。他們將 TrackNet 的模型重新設計,讓它從一個 MISO (Multiple-In Single-Out)的模型變成一個 MIMO (Multiple-In Multiple-Out)的模型,處理速度從原本的 2.6 FPS (Frame per second)上升到 31.8 FPS。他們也參考了 U-Net 的 skip connection (殘差連接),將卷積層所得的特徵圖(feature map)串聯到相應的上採樣層(upsampling layer),以此方式將低層次與高層次的特徵結合起來以提高準確度。他們所使用的資料集為來自 18 場羽球比賽共 55563 幀的羽球比賽影片。

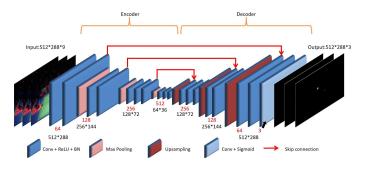


圖 3 、TrackNetV2 架構圖 (Nian-En Sun et al., 2020)

(三)卷積神經網路

卷積神經網路(Convolutional Neural Network, CNN)是一種深度學習的神經網路模型,常被應用於影像識別方面。CNN 的結構包含卷積層(Convolution Layer)、池化層(Pooling Layer)、全連接層(Fully Connected Layer)。

1. 概念

(1)權值共享

在一般的圖像內有許多的特徵是相同的,如特定的輪廓或線條,那我們就可以讓相同幾個神經元組成的卷積核去學習這個特徵,透過滑動窗口對整張圖片進行卷積,進而達到節省參數的效果。(Cinnamon AI Taiwan, 2019)

(2)保留位置資訊

圖片中的像素(Pixels)與其鄰近的像素會有一定的關聯度,若使用 FC (Fully Connected,全連接網路結構)的結構來訓練圖像資訊的話,要先通過一個展開(Flatten)的步驟,把高維的資訊拉成一條直線,如此一來就會大量失去特徵之間的空間資訊。(Cinnamon AI Taiwan, 2019)

2. 結構

(1) 卷積層 (Convolution Layer)

卷積層負責提取圖像中的局部特徵,其原理是透過許多的卷積核 (kernel)在圖片上進行滑動擷取特徵。將圖片與特定的卷積核進行卷積運算。

| 0 | 0 | 9 | 0 | 0 | | | | | | | | |
|--|---|----|---|---|---|---|---|----|---|-----|---|----|
| 0 | 1 | 11 | 1 | 0 | | 1 | 0 | -1 | | -24 | 0 | 24 |
| 8 | 9 | 12 | 9 | 8 | * | 1 | 0 | -1 | = | -26 | 0 | 26 |
| 0 | 1 | 11 | 1 | 0 | | 1 | 0 | -1 | | -24 | 0 | 24 |
| 0 | 0 | 9 | 0 | 0 | | | | | | | | |
| | | | | | | | | | | | | |
| $12 \times 1 + 9 \times 0 + 8 \times (-1) +$ | | | | | | | | | | | | |
| $11 \times 1 + 1 \times 0 + 0 \times (-1) +$ | | | | | | | | | | | | |

圖 4 、卷積層 (Brandon Da Silva, 2018)

 $9 \times 1 + 0 \times 0 + 0 \times (-1) = 24$

(2)池化層 (Pooling Layer)

池化層是用來大幅降低參數量級(降維)、降低過擬合問題、緩解卷積層對位置的敏感度。池化層的計算與卷積層一樣,都是透過滑動視窗框選的局部數值進行數值運算,最常用的計算方式為 Max pooling,在框選的局部數值中挑出最大值。(李聲伊,2020)

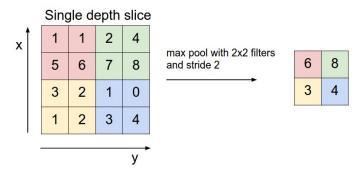


圖 5 、池化層 (Max pooling) (cs231n, 2021)

(3)全連接層 (Fully Connected Layer)

在經過攤平(Flatten)變為一維數據後,全連接層(FC)主要在做最後的特徵提取,並且利用最後一層 FC 當作分類器。

貳、研究設備與器材

一、硬體設備

- (一)中央處理器 (CPU) AMD Ryzen 9 5950X 16-Core Processor
- (二)記憶體:32GiB
- (三)圖形處理器 (GPU): NVIDIA GeForce RTX 3090 (GPU 記憶體 24 GiB)
- (四)作業系統:Linux (Ubuntu 20.04.01)

二、軟體及工具環境

- (一) Python 3.7.13: 具有高效能的高階資料結構,直譯式且物件導向的程式語言。
- (二) moviepy.editor 1.0.3:是一個 Python 用來編輯影片的函式庫。
- (三) PyQt5 5.15.7: 是一個 Python 用來創建圖形使用介面 (Graphical User Interface, GUI) 應用程式的函式庫。
- (四) pandas 1.3.5:是一個 Python 用來操作及分析資料的函式庫。
- (五) PyMySQL 1.0.2: 是 Python 用來連接到 MySQL 資料庫伺服器的一個介面。
- (六) opency-python 4.6.0.66: 是一個用於解決電腦視覺相關問題的 Python 函式庫。
- (七) imutils 0.5.4:整合了 OpenCV 、numpy 和 matplotlib 的相關操作的套件,主要用於進行圖像處理。
- (八) Pillow 9.2.0: 是一個 Python 中用於影像辨識的套件庫,可以用來旋轉照片、 嵌字、合成照片、變更圖片解析度等。
- (九) piexif 1.1.3:可以讀取與修改圖片 Exif(可交換圖檔格式)的套件,通常與Pillow 搭配使用。
- (十) scikit-learn 1.0.2:是一個開源資料分析函式庫,具有各種分類、回歸和集群分析。
- (十一) keras 2.9.0: 是一款用 Python 編寫而成的開源神經網路函式庫,能搭配 TensorFlow、Theano 等運作。
- (十二) TensorFlow 2.9.2: 是現在重要的深度學習框架之一,支援各式不同的深度學習演算法。
- (十三) CUDA 10.1.243: 是用於圖形處理單元 (graphical processing units, GPU) 的平行運算平台和程式設計模型。

參、研究過程或方法

肆、研究結果

伍、討論

陸、結論

柒、參考文獻資料

一、 10 程式中(2021 年 10 月 6 日)。[Day 24] 機器學習- 不能忽視的過擬合與欠擬合。 檢自:https://ithelp.ithome.com.tw/articles/10278254