



快刀中文相似度比對報告書

報告編號: BFEE8BA114928278E5FA6D6496069BEF

比對文檔: 乒乓論文

製作時間: 2024-04-30 11:38:08

作者姓名: 黃偉祥

比對範圍:中國學術期刊資料庫、中國學位論文全文資料庫、中國學術會議論文資料庫、中國學術網頁資料庫、臺灣碩

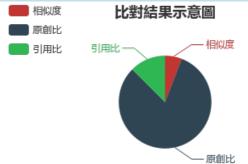
博士全文資料庫、網路資源、雲論文庫

時間範圍: 1990-01-01至2024-04-30

一、比對結果

論文總字數:3525 相似度:5.84%

比對資料:原創比:(81.65%) 引用比:(12.51%)



二、相似文獻列表

序號	相似文獻	相似來源數	相似度
1	標題:從實驗室到現實世界:近期AI研究的實際應用	1個	0.65%
2	標題:8 個日常自然語言處理(NLP) 範例	1個	0.52%
3	標題:公告試題僅供參考		0.39%
4	標題:國立金門大學資訊工程學系113年個人申請 - University TW		0.39%
5	標題:2021加速轉型9大趨勢(六)加速AI生命周期循環,MLOps將成	1個	0.39%
6	標題:NVIDIA NGC 系統:AI 模型加速應用程式開發	1個	0.39%
7	標題:國立金門大學資訊工程學系	1個	0.39%
8	標題: JavaScript 陣列(Array)的方法Part 1 - iT 邦幫忙	1個	0.36%
9	標題:第三章系統設計理念、架構與功能	1個	0.36%
10	標題:智慧行銷解決問題的幾個層析	1個	0.32%
11	標題:數位轉型與智慧製造面面觀-54	1個	0.32%
12	標題:一般-AI 2.0: 開啟大航海時代	1個	0.32%
13	標題: Day9.企業經營環境下的大數據時代 - iT 邦幫忙	1個	0.32%
14	標題: ChatGPT 3.5 API 使用方法及心得感想	1個	0.32%
15	標題:肌力訓練10動作在家就能練!健身教練肌力訓練菜單公開	1個	0.32%
16	標題: AI可以幫你做什麼?5個工作讓你更高效!	1個	0.32%
17	標題: Technology Research - Page 2 - Claires Blog	1個	0.29%
18	標題:[資料分析&機器學習] 第2.4講:資料前處理(Missing data	1個	0.26%
19	標題:/Lesson 6: 淺度機器學習: PCA、SVD 及其在影像處理的應用	1個	0.26%
20	標題:論文寫作要點-論文格式-細則	1個	0.23%
21	標題:機器學習看得見Lesson 2 — 透過殘差圖判斷模型訓練成果	1個	0.23%
22	標題:機器學習模型的結果- Dynamics 365 Finance	1個	0.23%
23	標題:提要226:純量函數之梯度(Gradient)	1個	0.23%
24	標題:110 年國中教育會考—數學科	1個	0.23%
25	標題: 簡單的演算法筆記 - 寫點科普	1個	0.19%
26	標題:考科2:資料處理與分析概論-參考樣題	1個	0.19%

27	標題:資料型態(C語言)-維基百科,自由的百科全書	1個	0.19%
28	標題:演算法-維基百科,自由的百科全書	1個	0.19%
29	標題:第三章系統設計第一節系統發展流程	1個	0.16%
30	0 標題:AI機器學習成效不好,原來是這些環節出了問題		0.16%
31	標題: chapter 1 系統分析設計概觀	1個	0.16%
32	標題: YOLOv4 產業應用心得整理-張家銘	1個	0.13%
33	標題:成功的論文摘要/研究摘要怎麼寫? - Wordvice Blog	1個	0.13%
34	標題:研究方法的類型有哪些?(實例與技巧)-Wordvice Blog	1個	0.13%
35	標題:機器/深度學習:基礎介紹-損失函數(loss function)	1個	0.13%
36	標題: Yolo 系列簡介	1個	0.13%
37	標題: YOLOv1 詳細解讀. 設計概念: by Steven Meng	1個	0.13%
38	標題:YOLO v1 物件偵測~論文整理	1個	0.13%
39	標題:本土19505例「較上週少約18.4%」、死亡65例境外增356例	1個	0.13%
40	標題:如何撰寫研究結果與討論?	1個	0.13%
41	標題:李錫捷	1個	0.10%
42	標題:教師部落格-國立金門大學資訊工程學系	1個	0.10%
43	標題:李錫捷-國立金門大學閩南文化碩士學位學程	1個	0.10%
44	標題: English Introduction - 閩南文化碩士學位學程- 國立金門大學	1個	0.10%
45	標題: 專任教師 - 閩南文化碩士學位學程- 國立金門大學	1個	0.10%
46	標題:特別議程第二十二屆離島研討會ITAOI 2024	1個	0.10%
47	標題: ITAOI-2024-IS06 - 離島資訊技術與應用研討會	1個	0.10%
48	標題:結論 辭典檢視- 教育部《國語辭典簡編本》2021	1個	0.06%
49	標題:結論怎麼寫?	1個	0.06%
50	標題:論文摘要與前言有什麼不同	1個	0.06%
51	標題:藉由討論和結論來解釋論文中的研究發現	1個	0.06%
52	標題:【Maker玩AI】用Roboflow + Ultralytics HUB訓練與管理	1個	0.06%

三、相似片段詳情

序號	原文句子	相似段落	相似度
1	國立金門大學資訊工程學系	相似内容片段: 國立金門大學資訊工程學系特色:1.著重程式設計、資訊系統開發應用與電子資訊技術整合設計人才培育。並提供數位學習與專業認證學習平台,提昇學生競爭力。2 相似内容標題: 國立金門大學資訊工程學系	100%
2	加速模型的開發和部署過程。	相似内容片段: 模型、SDK 和Helm 圖表,讓您可以在同一個地方快速加速應用程式開發和部署的過程。 Deep learning models for Language Modelling. 語言建模. 語言模型是自然語言處理相似内容標題: NVIDIA NGC 系統:AI 模型加速應用程式開發	100%
3	從而執行各種任務,如學習、理解、推理和解決問 題。	相似内容片段: AI的目標是使機器能夠執行需要智慧、學習、理解、推理和解決問題等能力的任務,而不僅僅是執行傳統的預定指令。 AI不僅僅包括一個單一的技術或方法相似內容標題: 從實驗室到現實世界:近期AI研究的實際應用	85%
4	如自然語言處理、影像辨識、智能搜索等。	相似内容片段: 有關 如自然語言處理 影像辨識 智能搜索等 的學術文章 相似内容標題: 8 個日常自然語言處理(NLP) 範例	100%

5	其系統架構圖如圖一所示。	相似内容片段: 圖片、及2D 動畫等組成之多媒體視覺化與引導操作之 互動式教材内容。如圖3.1 系統架構圖所示,本研究 之系統架構包含硬體設備、作業系統及使.用軟體三個 層面。使用本教材 相似内容標題: 第三章系統設計理念、架構與功能	100%
6	然後記錄在我們的陣列中。	相似内容片段: 今天要來學一下關於操作 <mark>陣列(Array)的手法,透過這些方法我們可以更好地操作陣列中的元素以達到需求。而且我們可以透過在瀏覽器上查看陣列的原型物件了解目前瀏覽器實相似内容標題: JavaScript 陣列(Array)的方法Part 1 - iT 邦幫忙</mark>	100%
7	輸出結果範例如圖十二所示。	相似内容片段: 小美使用Python 語言欲產生整數7~12 的不重複亂數序列,輸出結果範例如圖(六)所示。 根據圖(七)的程式碼,回答下列題組問題。圖(六).圖(七) 相似内容標題: 公告試題僅供參考	100%

四、全文簡明報告

1 段落相似度: 0.00%

人工智慧於乒乓球動態偵測及球速計算之研究與應用

2 段落相似度: 0.00%

黃偉祥、李易、陳先正、李錫捷*

3 段落相似度: 100.00%

國立金門大學資訊工程學系 4 段落相似度: 100.00%

*cjlee@nqu.edu.tw

5 段落相似度: 100.00%

論文摘要

6 段落相似度: 0.00%

本研究使用以 Roboflow 上的 MS COCO 為基礎模型,搭配自行錄製的訓練影片,以每秒 30 幀的速度對乒乓球進行物件 偵測。該研究主要以解析度為 1280*720 的連續影片作為訓練集,並採由上而下的視角進行拍攝。

7 段落相似度: 0.00%

結合以 Python 開發的演算法來對每顆球的速度及落點進行分析,期望打造出能實時檢測乒乓球的位置與速度來進行得分計算的監測系統,以此幫助運動員在訓練時可以將注意力都用在訓練上並在訓練結束後可以得到分析結果。本研究希望能藉此提升乒乓球在國際賽場上的地位,幫助該運動未來的發展以及應用,同時促進 AI 在這一領域的突破,以此帶來更多貼近生活、並為生活帶來便利之研究。

8 段落相似度: 0.00%

關鍵詞:桌球、物體識別、Roboflow

9 段落相似度: 100.00%

前言

10 段落相似度: 10.71%

人工智慧是一種模擬人類智慧的技術,通過電腦系統模擬人類的思維過程和行為,從而執行各種任務,如學習、理解、推理和解決問題。它的目標是使機器能夠像人類一樣感知、理解和應對環境,並自主地進行決策和行動。機器視覺則是人工智慧的一個分支,它使機器能夠理解和解釋視覺信息,就像人類的視覺系統一樣。通過使用各種感測器和相機,機器視覺系統可以捕捉、處理和分析圖像或視頻數據,並從中提取有用的信息。這些系統通常使用深度學習和計算機視覺技術來檢測和識別圖像中的對象、人物、場景和動作,從而實現自主導航、監控、品質控制、醫學影像分析等應用。機器視覺的目標是讓機器能夠以類似於人類的方式理解和利用視覺信息,從而更好地與世界互動和協作。

11 段落相似度: 9.91%

本研究便是採用機器視覺的方式,先通過攝影機紀錄乒乓球的對打過程,再一幀一幀的對其進行標記,然後將資料集傳給Rob oflow模型(MS COCO)進行訓練。Roboflow是一個強大的工具,可以幫助開發者和研究人員輕鬆管理、標記和訓練機器學習模型所需的圖像數據。它提供了一個直觀的界面,讓用戶可以快速上傳、轉換和標記圖像數據,同時還能自動處理數據增強、分類和標記等任務,節省了大量的時間和精力。Roboflow支持多種機器學習框架和平台,讓用戶可以輕鬆地將標記好的數據集集成到他們的項目中,加速模型的開發和部署過程。

12 段落相似度: 5.62%

在這次的研究中,我們參考了過往以單視角、低質量攝像頭為主的乒乓球分析[1],以此加強我們在訓練資料上的蒐集過程,並透過基於機器視覺的乒乓球比賽戰術大數據分析及應用研究結構[2],來協助進行實時的球體物件偵測。在該研究過程裡,我們主要使用乒乓球發球機作為我們的訓練對手。乒乓球發球機是一種專為乒乓球運動員設計的訓練工具。它通常由一個可調節的發球機構、發球速度控制器和發球頻率調節器組成。這種機器能夠模擬各種不同的球路和速度,讓運動員有機會在訓練中練習應對不同類型的球,提高他們的反應速度和技術水平。它也是一種很好的自我訓練工具,運動員可以根據自己的需要調整發球模式,隨時進行訓練,提升技術。為了能更了解發球機的運動過程,我們參考了與其相關的發現和研究[3],以此更好的調整相關參數,包括速度、角動量、落點等等。

13 段落相似度: 7.24%

而在訓練資料的蒐集過程中,我們也需對其進行資料標記。資料標記是將原始資料加工處理的過程,透過標記人員根據特定規則或標準,將資料標上標籤、標記或分類,以便機器學習模型能夠理解和處理這些資料。這包括文字、圖像、音訊等各種形式的資料。資料標記的目的是讓機器能夠準確地理解和處理資料,從而實現各種應用,如自然語言處理、影像辨識、智能搜索等。本研究便是使用於 Roboflow 平台上內建的資料標記功能,對數百張的圖片進行相關圈選和處理。並在處理完畢後利用其內建的訓練系統對圖像進行分析,以此誕生我們的模型。

14 段落相似度: 0.00%

在訓練過程裡,我們參考了YOLOv5 在類似項目上的球體偵測表現[4],以此推斷我們的期望值。並效仿其他針對乒乓球的物體檢測器研究[5],對我們的模型進行實際訓練。為了解決資料量不夠充足的問題,我們對每一幀進行分割和旋轉,並與驗證集進行搭配達到反覆訓練、確認之目的,以此降低最終的 loss 值。該作法除了可以減輕與測試集的差異,還可降低過擬合的可能性,從而符合現實世界的期望。

15 段落相似度: 0.00%

待訓練完畢,本研究使用 Python 來對偵測結果進行分析,並參考基於空間域資訊的乒乓球落點檢測演算法研究[6],來計算球體在三維空間中的落點及速度,從而實現得分的計算。而為了能時刻追蹤乒乓球的軌跡來源,我們也參考了基於時態特徵的軌跡檢測研究[7],以此避免多個球體出現時的路徑偵測錯誤,造成選手在得分過程中的誤判。

16 段落相似度: 0.00%

該研究希望能以此方法來達到實時的速度與分數檢測效果,從而降低相關的運動工作成本,達到令選手專注於訓練之目的。

| 17 | 段落相似度: 100.00%

研究方法

18 段落相似度: 100.00%

1、系統設計

19 段落相似度: 19.30%

本研究採用Roboflow平台來進行實作,然後將我們在Roboflow上訓練好的模型導入到Python來撰寫的演算法並進行進一步的分析。其系統架構圖如圖一所示。

20 段落相似度: 0.00%

圖一、系統架構圖

21 段落相似度: 100.00%

2、Roboflow

| 22 | 段落相似度: 0.00%

本研究使用了約1000張的圖像來進行乒乓球物體識別的訓練,透過Roboflow平台上提供的影像前處理功能來增加資料量,最後透過平台上提供的 MS COCOv7 公開模型來進行訓練。 MS COCO 是基於YOLOv8這個強大的物體識別模型去進行訓練出來的模型。

23 段落相似度: 0.00%

A. 資料標記

24 段落相似度: 7.07%

在資料標記的部分我們使用Roboflow平台上提供的Auto Label的功能去做第一步的標記,然後人工去進行下一步的審核 與修正。Auto Label 是Roboflow套用autodistill提供的自動標記功能。我們分別標記了靜止的球(綠色框)與正在快速移動的球(麵條狀,紫色框),範例如圖二所示。

25 段落相似度: 0.00%

圖二、標記範例

26 段落相似度: 100.00%

B. 資料前處理

27 段落相似度: 0.00%

首先我們將圖像重新調整為320*320以防訓練的速度太慢,之後對圖像進行Tile將圖像切割成2(row)*4(column)這是為了提升小型物體識別的準確率。之後對訓練資料做水平與垂直反轉,為了增加資料量,最後會將重複的圖像刪除。經過前處理後的圖像如圖三所示。

28 段落相似度: 100.00%

圖三、經過前處理後

29 段落相似度: 100.00%

C. 資料集介紹

30 段落相似度: 0.00%

我們利用手機從上方拍攝影片,將其轉換為圖像,fps為30。 我們的資料量從大約1000張的圖像經過前處理後的到15184 張圖像,其中84%為訓練資料共12784張,11%為驗證資料共1600張,5%為測試資料共800張。

31 段落相似度: 0.00%

3、演算法

32 段落相似度: 3.19%

為了能抓到球的移動軌跡,我們對每顆球進行 id 標記,使其都能抓到最初的來源,從而更好的銜接之後的得分判定。在抓取過程中,我們將影片的每一幀獨自拆開,並利用 Roboflow 的 API 取得每一畫面下的球的位置、數量、座標等等,然後記錄在我們的陣列中。紀錄完畢後,我們將每一幀與前一幀進行比較,根據相對位置取得其目前球的速度、方向,並儲存在原始的資料結構裡。等到所有球的速度跟方向都抓到後,我們再對其進行大小比較,取得目前球的最小速度值;再對所有從來源球到目前球的配對進行比較,同樣以最小速度值的配對作為正確可能,從而排除球體來源路徑重複的情況,並更好的將結果印在螢幕上。該演

算法的時間複雜度為O(n^3),因為要先用迴圈抓到目前一幀下的球,再列出該幀下所有球的可能路徑,然後再對所有可能路徑進行比較、去除重疊的軌跡。未來還會再用更好的方式對其進行優化,但目前已經能出正確抓出球速及軌跡。

33 段落相似度: 0.00%

而為了計算出球速,我們透過球桌上四點的座標如圖十三所示,首先計算出對於Y軸每一個pixel等於0.2796cm (137cm/4 90pixel)。接下來計算X軸,但是我們拍攝的角度導致桌子在影像上呈現一個菱形,所以我們在計算X軸時需要對於每一個X軸在Y軸上的變化量以減少誤差。首先我們計算出X軸上最短的邊(最大值)與最長的邊(最小值)的對應值分別為0.306cm/pixel 與0.17cm/pixel。相減後得到他們的相差值為0.136cm/pixel,接著用這個值除以Y軸的距離490(704-214)可得Y軸每改變1那麼X軸的對應就改變0.0002775cm/pixel。最後將X與Y軸的變化計算出實際移動的距離(cm)後除以每一幀的時間變化(0.03333s)可得速度(cm/s),再經過單位轉換可得到常用的速度單位(km/h)。

34 段落相似度: 0.00%

圖十三、圖像裡球桌的比例

35 段落相似度: 3.20%

舉例,像圖十二中的frame4 到fram5,球id為5從[646.50,256.00] 到 [682.50,345.00]為例。對Y軸來說球移動了89pi xel,換算後實際移動的距離為24.8844cm。對X軸來說球移動了36pixel,X軸對應值為0.306-0.0002775*86.5=0.2819c m/pixel,所以對X軸來說實際移動了10.15cm。透過直角公式可得實際移動距離為26.8748cm。我們每兩幀之間的時間差為0.033333s,速度為806.325cm/s,經過單位轉換可得29.0277km/h。

| 36 | 段落相似度: 100.00%

研究結果

|37||段落相似度: 100.00%

1.模型訓練結果

38 段落相似度: 0.00%

模型訓練結果的各指標與準確率如下列圖片所示。

39 段落相似度: 0.00%

圖四、mAP

40 段落相似度: 100.00%

圖五、Box Loss

41 段落相似度: 0.00%

圖六、Class Loss

42 段落相似度: 100.00%

圖七、Object Loss

43 段落相似度: 0.00%

圖八、每個類別的精確度(驗證集)

44 段落相似度: 0.00%

圖九、每個類別的精確度(測試集)

45 段落相似度: 0.00%

圖十、其他損失函數與指標

|46||段落相似度: 100.00%

2.模型表現

47 段落相似度: 0.00%

模型訓練好後,我們可以透過Roboflow的網頁將想要測試的影片去進行測試,它會實時地更新預測結果與預測信心,範例如圖十一所示。

48 段落相似度: 0.00%

圖十一、模型表現測試

49 段落相似度: 100.00%

3.演算法結果

50 段落相似度: 15.58%

我們使用python語言來撰寫我們判斷移動中的球與計算速度的演算法,輸出結果會顯示抓到的正在移動中的球的一些重要數值,如:球的ID與來源ID、移動方向、速度。輸出結果範例如圖十二所示。

51 段落相似度: 0.00%

圖十二、演算法輸出結果範例

52 段落相似度: 100.00%

結論

53 段落相似度: 0.00%

透過本研究,我們成功使用物體識別做到乒乓球的移動捕捉,並搭配演算法計算出乒乓球的移動速度、移動方向以及移動路徑。本研究所蒐集的影片資料高達數十部,並藉由切割方式取得數干張圖樣,透過 Roboflow 的訓練可達到實時的檢測,並最大可能的避免漏抓的情况。本研究成功建構出一套系統,能讓使用者以投喂影像的方式了解到球的運動形式,藉此在不依賴肉眼捕捉的情况下做出合理的得分判斷。該研究希望能以此協助運動員的訓練,幫助打造良好的乒乓球練習環境,並拓展至諸如奧運、世運等國際賽事上,以此對該項運動帶來發展。

54 引用段落

參考文獻

55 引用段落

S. Triamlumlerd, M. Pracha, P. Kongsuwan and P. Angsuchotmetee (2017) "A table tennis performance a nalyzer via a single-view low-quality camera"

56 引用段落

J. -R. Chang, C. -J. Wang, Z. -K. Wei, C. -J. Lu and H. -Y. Lin (2023) "A Research Structure of Big Data Anal ysis and Application for Table Tennis Match Tactics Based on Computer Vision"

57 引用段落

M. Esmael, H. Ahmad, K. AlKouh, M. Almohammad, T. Jamal and O. Accouche (2023) "Spin-Ninja Table Te nnis Training Robot"

58 引用段落

Bhuvana J, T.T. Mirnalinee, B. Bharathi, Jayasooryan S, Lokesh N N (2021) "YOLOv5for Stroke Detection a nd Classification in Table Tennis"

59 引用段落

Kiran (2018) "Training an object detector to track a table tennis ball"

60 引用段落

Tao Ning, Changcheng Wang, Meng Fu & Xiaodong Duan (2023) "A study on table tennis landing point d etection algorithm based on spatial domain information"

61 引用段落

Wenjie Li, Xiangpeng Liu, Kang An, Chengjin Qin and Yuhua Cheng (2023) "Table Tennis Track Detection

五、免責聲明

- 1、本報告經由快刀PPvS中文相似度比對系統自動產生,比對結果僅供參考。
- 2、快刀PPvS中文相似度比對系統的報告及文字內容,版權為其著作權利人所有。

六、聯繫我們

網站: www.ppvs.org | 電話: 02-28230833| 專線: 0938180607

說 1.紅色文字表示經系統比對到之相似文字黑色文本表示暫無疑慮

明: 2.比對結果僅供參考,倘有疏漏,請依據專家評斷為準

Email: talk@ppvs.org http://www.ppvs.org/blog

f

http://www.facebook.com/ppvsorg