比奇堡天眼

以深度學習建立魚的立體輪廓

指導教授:蔡宇軒 教授 00757103 洪鈺凱 00757129 劉永萱 00757140 黃湘庭 00857206 張祐琪

簡介

本專題以實現立體魚隻輪廓為主軸,透過機器學習來重建 3D 魚影像,利用 DeepLabCut 深度學習訓練工具,追蹤魚的運動行為,找 出特徵點相對應之座標,並映射出來使其 3D 化,透過計算機來再現魚隻模型,並利用 Kalman 濾波器優化結果,進而呈現水族箱的樣貌。

實驗流程

使用 DeepLabCut 深度學習工具,先進行 2D 影像標點,利用合併作業將多位實驗人員建立之資料集合併並訓練,初步得出可用於辨識之模型。再藉由後續訓練流程,重複訓練成更加精準的 2D 辨識模型,以進行 3D 建構作業。

建立 3D 專案 ,利用模型辨識之 2D 座標,經雙目視覺之立體校正,透過三角測量進行重投影,建構出三維空間,得出 3D 輪廓影片。 利用 Kalman 濾波器修正狀態預測值,確保能得到穩定的標點資料,並利用魚雙眼對稱之原理找出被遮擋的魚眼,建構出魚隻完整輪廓。

結果

在二維魚的影像辨識方面,可以看到使用 DeepLabCut 模型的學習成果: 誤差隨著迭代次數的增加降低。

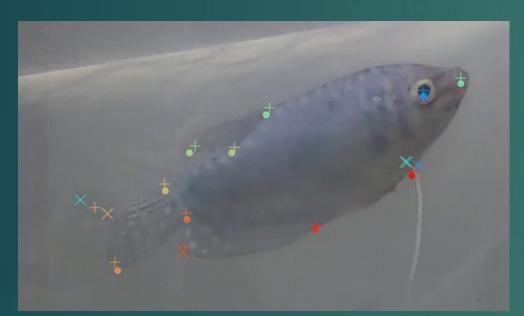
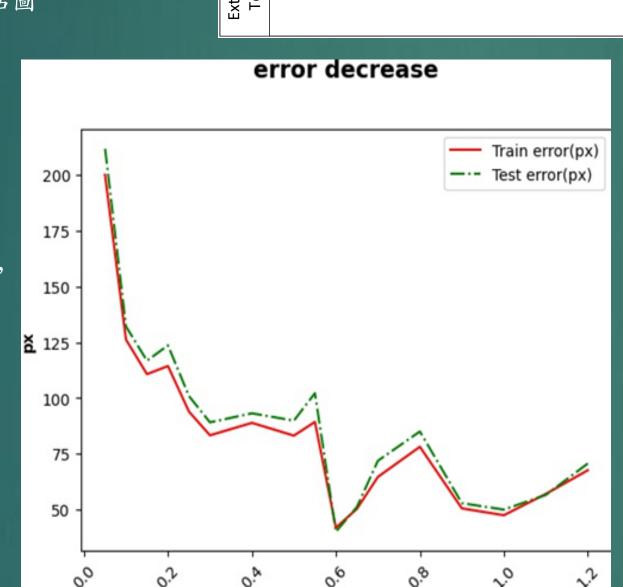


圖2、誤差評估圖

圖 2 是深度學習網路 的誤差評估資料。

藉由對比使用者提供 之部位原(圓點)與 現有模型所提出之點) 現有模型所提出之點) 可以看出現有模型 於部位領測的準確 與平均誤差。



number of iteration

圖3、誤差-迭代關係圖

圖 4 為 2D 影像訓練模型辨識結果,兩者為同一時間不同角度所拍

圖5則是將圖4之兩不同視角2D影像進行三維重建,並配合Kalman濾波器及魚眼估計方法,得出具穩定性之完整骨架。

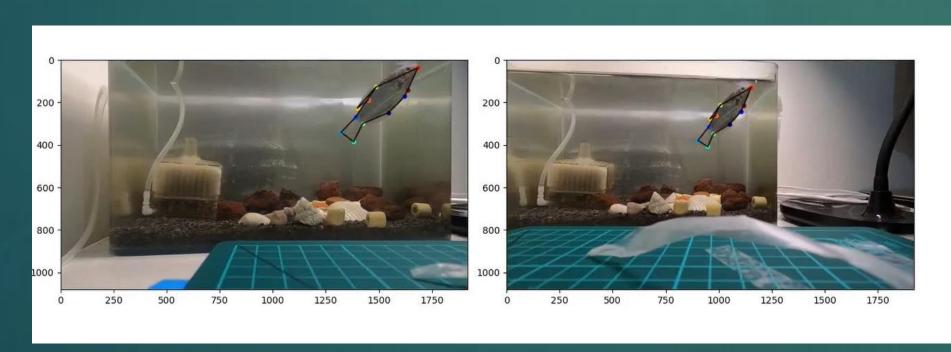


圖 4、2D辨識結果圖

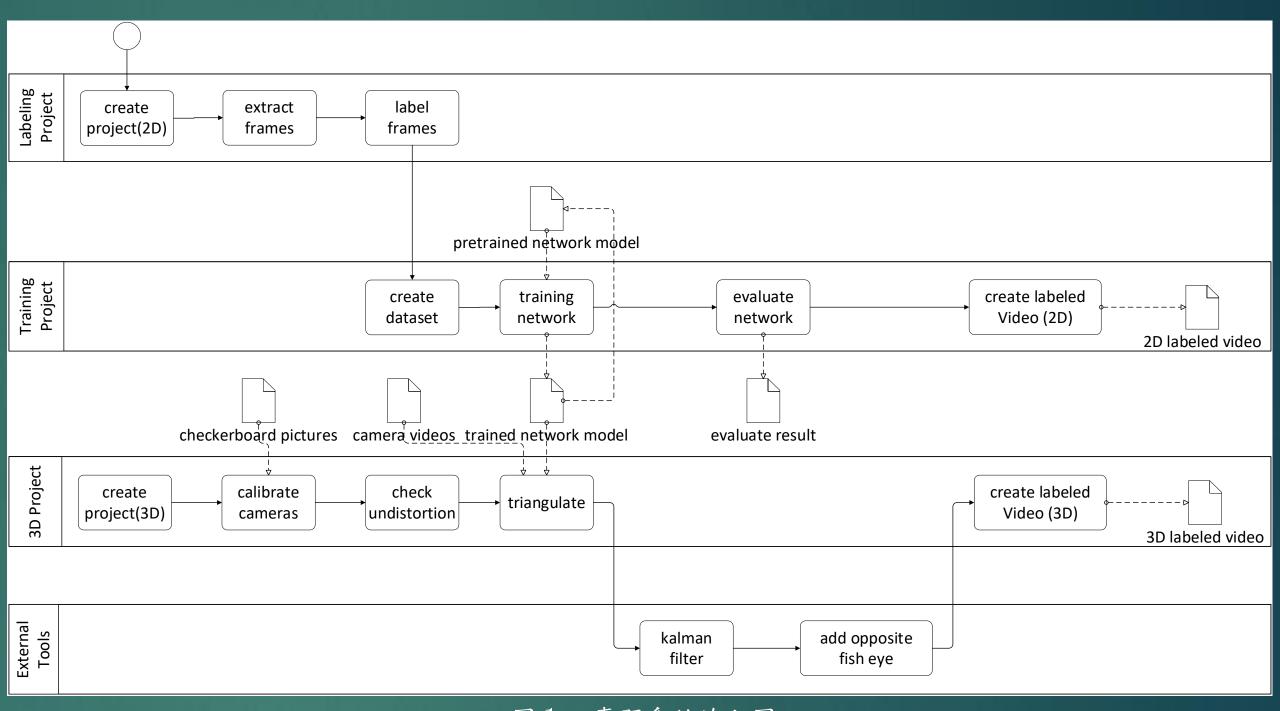


圖1、專題系統流程圖

圖 3 是由横軸-疊代次數 (單位:百萬)與縱軸-誤差 (單位:像素)所作,並且得出相當準確的 2D 的標點辨識結果。

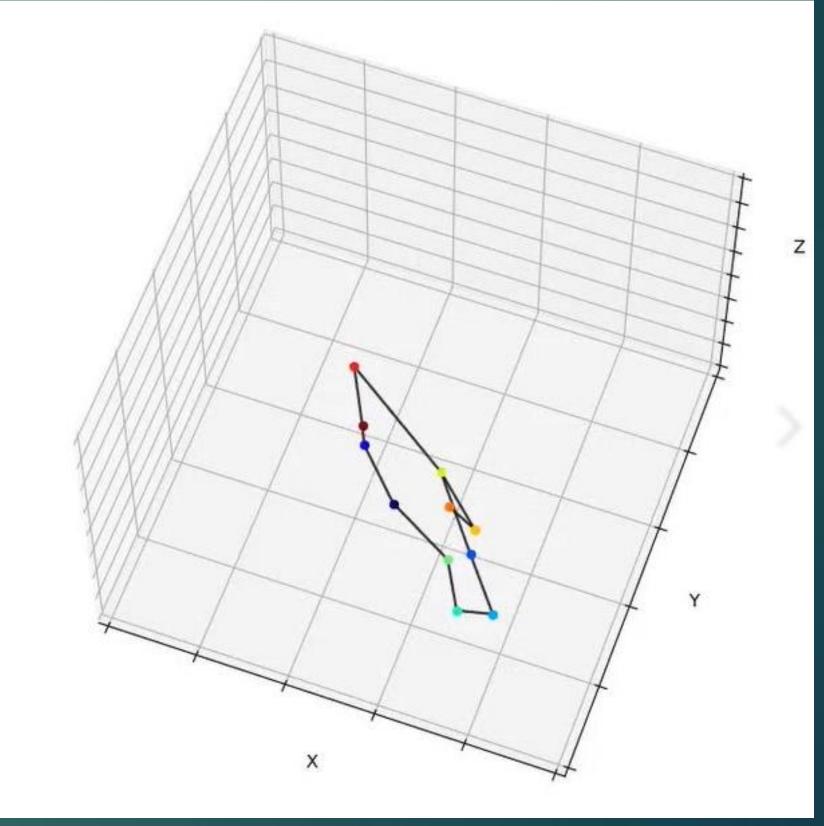


圖5、3D辨識結果圖

結論

攝。

本專題以建立立體魚隻輪廓為目的,透過像是相機校準、圖像特徵檢測、Kalman濾波器等等工具,來完成這次主題,通過這些我們了解到3D技術中的基礎,未來若是有機會再更進一步鑽研,結合不同類型的技術,如3D投影、3D列印等等技術應用來延伸創作,把成果化為實品,又能打造不同的成果,未來發展性可期。