

高等電腦視覺

Final Project

姓名：闕楷宸

學號：114318047

指導老師：黃正民

作業說明:

作業架構:

```
best_mix_150.pt          requirement.txt
boat_direction_comparison.png  SD_Dreambooth
boat_direction_yolo_n_tradition.py  SDXL_Dreambooth
Dataset_given            stern_wave_comparison_table.png
fp_per_image_comparison.png  stern_wave_yolo_n_tradition.py
output                   tools
problem.pdf              Unit_test
README.md                 YOLOV8_OBB
```

requirement.txt:

請在執行程式前先設置環境

```
pip install -r requirement.txt
```

best_mix_150.pt: YOLOv8 OBB model for AI method in stern wave and boat direction detection

boat_direction_yolo_n_tradition.py:

執行船的方向程式於傳統影像處理與AI

stern_wave_yolo_n_tradition.py:

執行尾流偵測程式於傳統影像處理與AI

輸出表格:

stern_wave_comparison_table.png

boat_direction_comparison.png

fp_per_image_comparison.png

輸出圖片及影像:

output/

```
boat_direction_trad_vis  stern_wave_trad_vis
boat_direction_yolo_vis  stern_wave_yolo_vis
```

主程式boat_direction_yolo_n_tradition.py與
stern_wave_yolo_n_tradition.py

建置執行(window,linux)

建議在虛擬環境中執行:

```
python3 -m venv acv_env  
source acv_env/bin/activate  
pip install --upgrade pip  
pip install -r requirement.txt
```

Source code:

https://github.com/KaiChenChueh/ACV_Final.git

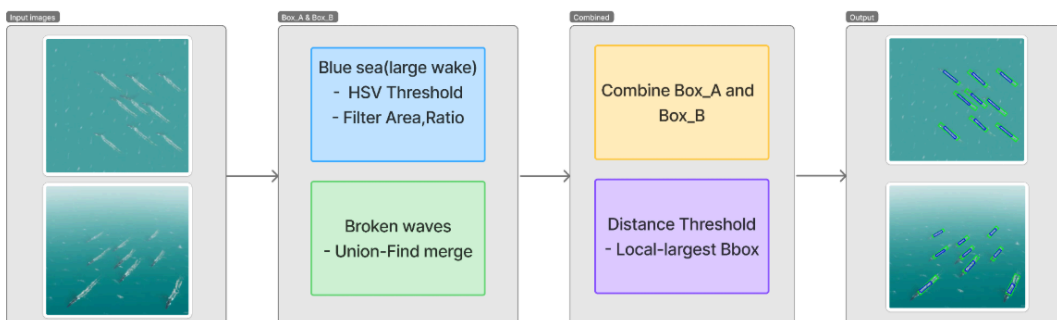
1. Stern wave detection

Use the same program and parameters for all photos

Comparison: Traditional (T) vs YOLO (Y)
Metric: Avg IoU / Exec Time

	1	2	3
a	T: 0.41 / 0.009s Y: 0.37 / 0.910s	T: 0.38 / 0.005s Y: 0.33 / 0.007s	T: 0.72 / 0.098s Y: 0.36 / 0.040s
b	T: 0.38 / 0.008s Y: 0.31 / 0.008s	T: 0.43 / 0.017s Y: 0.31 / 0.007s	T: 0.31 / 0.015s Y: 0.53 / 0.006s
c	T: 0.13 / 0.149s Y: 0.20 / 0.008s	T: 0.48 / 0.424s Y: 0.39 / 0.006s	T: 0.13 / 0.626s Y: 0.54 / 0.006s

stern_wave_comparison_table.png



Discussion(1)

本程式由傳統影像處理以及YOLOv8 OBB所組成, 上半部為傳統影像處理的部份, 以下說明:

傳統影像處理:

Candidate Bbox Generation:

- **Box_A (顏色特徵):** 使用 **get_blue_sea_boxes** 透過 HSV 閾值過濾出深藍色海浪區域(low saturation, high value)。
- **Box_B (紋理特徵):** 使用 **get_loop_and_micro_boxes** 透過自適應閾值 (Adaptive Thresholding) 捕捉細碎波浪與紋理。

Refinement:

- **Union-Find 合併演算法:** 使用 **merge_overlapping_boxes_unionfind**, 利用演算法將重疊或鄰近的碎片化框合併為完整物件。
- **雜訊抑制:** **suppress_close_small_boxes** 函數會移除靠近主要波浪的小型雜訊框。

深度學習流程:

模型載入: 載入預訓練權重 **best_mix_150.pt**

推論與格式轉換: 執行 YOLOv8 推論, 並將輸出的 OBB (Oriented Bounding Box) 格式轉換為與傳統方法一致的座標格式以便評估。

以下則為視覺化的部份(表格輸出):

解析 Ground Truth (**parse_gt_file**): 讀取標註文件中的座標並轉換為多邊形點集。

計算 IoU (**calculate_iou_poly**): 使用 **shapely** 函式庫計算兩個旋轉多邊形之間的 Intersection over Union (IoU)。

評估指標 (**compute_avg_iou, compute_tp_fp_fn**): 計算平均 IoU, 並根據 IoU 閾值 (預設 0.3) 統計 True Positive (TP)、False Positive (FP) 與 False Negative (FN)。

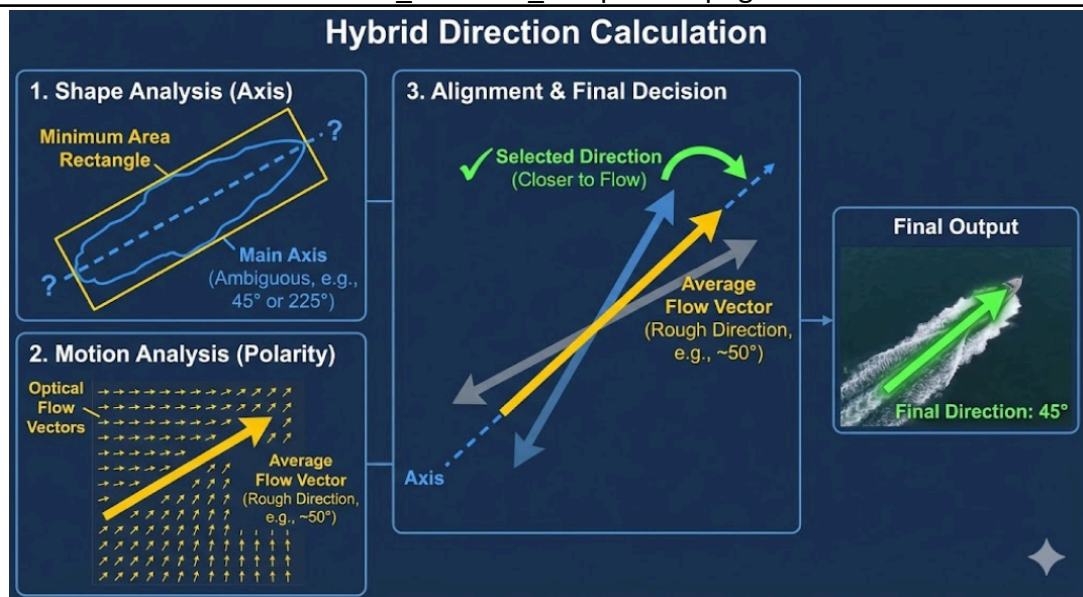
2. Identify the boat direction i image sequence

Use the same program and parameters for all videos

Comparison: Avg Angle Error | Tracking Rate | Avg Time/Frame

	1			2		
d	T:	5.9°	13.5%	0.007s	T:	40.4°
	Y:	5.5°	100.0%	0.011s	Y:	2.9°
e	T:	4.1°	13.1%	0.005s	T:	95.9°
	Y:	6.5°	100.0%	0.008s	Y:	41.0°
f	T:	56.9°	11.4%	0.024s	T:	45.2°
	Y:	13.9°	65.0%	0.010s	Y:	40.9°

boat_direction_comparison.png



Discussion (2)

此程式碼可分成四個模組：

資料處理與工具模組 (Utility & Data Handling)

- **GT 解析 (parse_gt_file)**：讀取Ground Truth文字檔，解析每一幀船隻的頭尾座標 (p1, p2)。
- **幾何計算**：包含計算角度 (calculate_gt_angle) 與計算角度誤差 (get_angle_diff, 處理 0°/360° 的週期性問題)。

方法一：傳統電腦視覺演算法 (Traditional Approach)

這是由多個步驟串聯而成的 Pipeline：

- 偵測階段 (TradBoatDetector)：採用多種特徵融合策略。
 - 顏色特徵：利用HSV色彩空間過濾（高飽和度、低亮度）來抓取船體。
 - 特定場景特徵 (Sunset)：針對夕陽/反光場景，利用藍色通道閾值與Top-Hat運算。
 - 動態特徵：若靜態特徵失效，使用背景相減法 (BackgroundSubtractorMOG2) 抓取移動物體。
- 光流計算 (FlowComputer)：
 - 使用 Lucas-Kanade 光流法 (calcOpticalFlowPyrLK) 計算船隻區域的運動向量，用於輔助判斷前進方向。
- 追蹤與方向估計 (HybridTracker)：
 - 追蹤：基於歐式距離將當前偵測結果與歷史軌跡關聯。
 - 方向計算：
 1. 主軸提取：對船隻輪廓進行PCA或最小外接矩形 (minAreaRect) 找出船身主軸。
 2. 方向修正：利用光流向量解決PCA的180度模糊問題（區分船頭與船尾）。

方法二：深度學習演算法 (YOLO Approach)

- 模型推論 (yolo_detect_centers)：
 - 載入預訓練的 YOLOv8 模型 (best_mix_150.pt)。
 - 直接輸出 OBB (Oriented Bounding Box, 旋轉邊框)。
- 方向計算：
 - 直接從 YOLO 預測的旋轉框座標 (xyxyxyxy) 計算長邊的角度作為航向。

評估與視覺化模組 (Evaluation & Visualization)

- 雙線執行：針對每個測試影片 (d1, d2, e1...) 分別執行上述兩種方法。
- 指標計算：
 - 角度誤差 (Avg Angle Error)：預測角度與 GT 角度的差異。
 - 追蹤率 (Tracking Rate)：成功偵測到船隻的幀數比例。
 - 執行速度 (Time/Frame)：計算平均每幀處理時間。
- 結果輸出：
 - 生成帶有箭頭視覺化的影片。
 - 使用 matplotlib 繪製詳細的比較表格 (boat_direction_comparison.png)，並以紅字標示表現較優的指標。