CAE SUMMER INTERNSHIP

基於合成孔徑雷達與多源數據應用之歷史洪水範圍重建

利用ML4Flood進行洪水範圍預測

指導老師 | 汪立本

專案經理 | 陳彥呈

實習生 | 游常心

研究背景

淹水災害是全球常見且嚴重的自然災害之一,為了要即時掌握災情、規劃防災應變,遙測技術在災後監測中扮演關鍵角色。目前常見的遙測淹水檢測方法主要包括合成孔徑雷達(Synthetic Aperture Radar, SAR)影像與光學衛星(Optical)影像。

目前常見的遙測淹水檢測方法主要包括合成孔徑雷達(Synthetic Aperture Radar, SAR)影像與光學衛星(Optical)影像。

SAR為主動式遙測,可穿透雲層與降雨,具備全天候、全天時觀測能力,能有效辨識水體的低後向散射特性,因此在颱風或豪雨期間尤為適用。而光學影像雖具備高解析度與真實色彩,但受限於天候條件,常在關鍵時刻無法獲取有效觀測資料。兩者各有優劣,整合兩者或針對應用選擇合適來源為淹水檢測的重要課題之一。

SAR

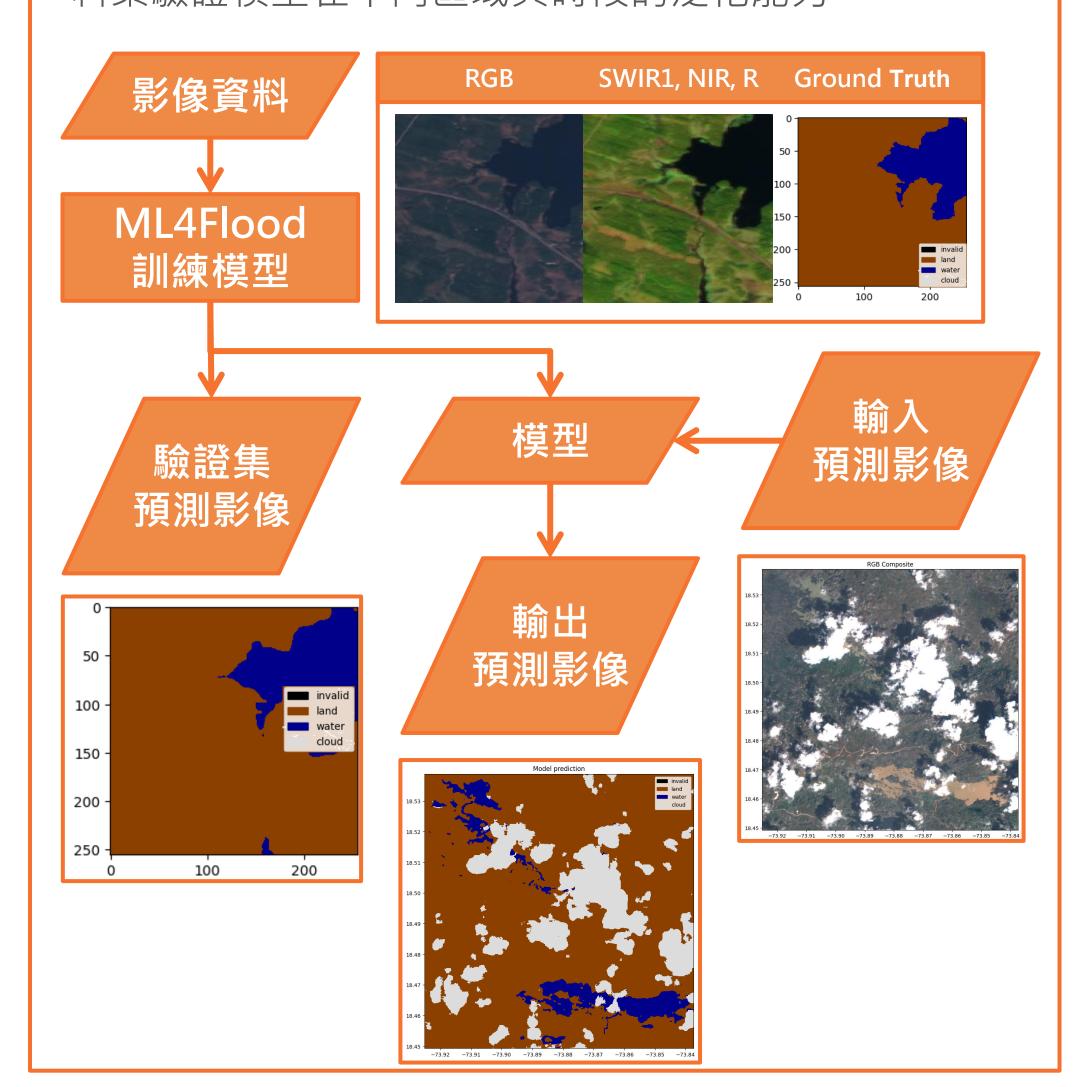
- 主動式遙測
- 全天候、全天時觀測
- 對水體**散射低**,易識別淹水區
- Sentinel-1
- 缺點: Speckle noise需處理

Optical

- 被動式遙測
- 高解析度與真實色彩
- 可透過多光譜波段計算指標
- Sentinel-2
- 缺點:易受天氣影響、雲層遮蔽

研究方法

本研究使用 ML4Flood (機器學習用於洪水檢測與預測) 開源架構進行模型的訓練,蒐集多源遙測影像 (光學影像與SAR影像資料)。使用U-Net深度學習模型進行洪水淹沒區分割與分類。最後以多組測試資料集驗證模型在不同區域與時段的泛化能力。



Reference

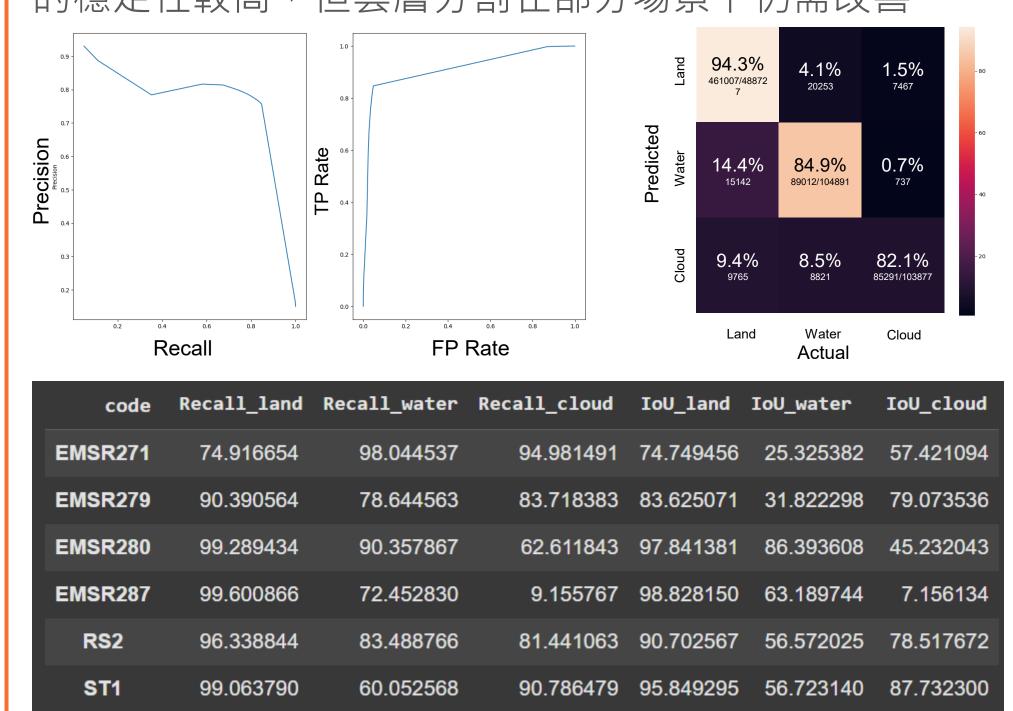
- [1] E. Portalés-Julià, G. Mateo-García, C. Purcell, and L. Gómez-Chova, "Global flood extent segmentation in optical satellite images," Sci. Rep., vol. 13, no. 1, Nov. 2023, doi: 10.1038/s41598-023-47595-7.
- [2] F. Fakhri and I. Gkanatsios, "Quantitative evaluation of flood extent detection using attention U-Net case studies from Eastern South Wales Australia in March 2021 and July 2022," Sci. Rep., vol. 15, no. 1, p. 12377, Apr. 2025, doi: 10.1038/s41598-025-92734-x.

研究成果

在所有測試事件中,平均 Recall_land 達 91.07%、Recall_water 為 75.88%、Recall_cloud 為 84.21%,顯示模型對陸域與雲層具有較高的召回率,而水體辨識仍有進一步提升空間。

平均 loU 方面, 陸域達 86.70%、水體為 64.17%、雲層為 39.00%。

整體而言,模型在不同地區與事件中對陸域與水體檢測的穩定性較高,但雲層分割在部分場景下仍需改善。



未來展望

由於 SAR 與 Optical 影像需在同一天取得,且 Optical 影像必須雲量遮蔽極少才能作為有效觀測資料,因此符合條件的資料較難取得。後續將持續事件蒐集與篩選,整合開源模型與多源數據建立洪水資料庫,以支撐模型的實際部屬。未來計畫透過 Streamlit 以及 Geemap 開發互動式網頁平台,用於洪水預測與即時視覺化分析,提升資料應用效率與決策支持能力。