

Ultra Lightweight Dehaze Methods for Robot Vision Using High-Level Synthesis

日期：2025/12/23

講者：宋啟嘉

FPGA 發展趨勢

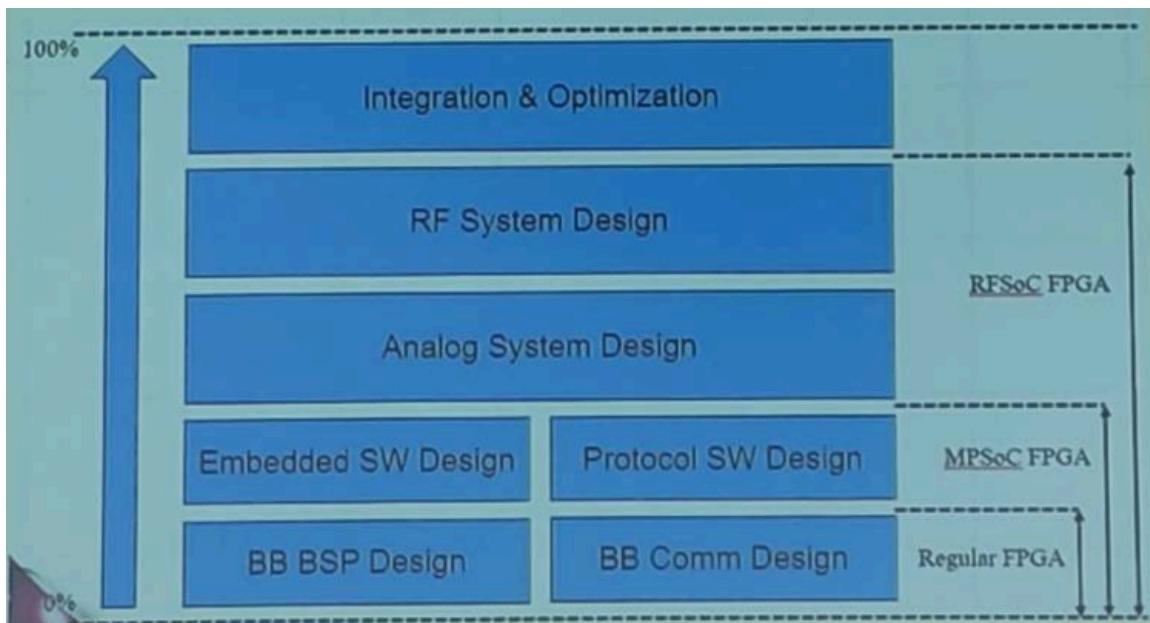
- 製程：**7nm FinFET+**
- 成本：**1990 : \$1 → 2020 : \$0.01**
- 雲端：AWS 自 2018 起大量導入 FPGA (>50%)
- 架構趨勢：**異質加速 (ARM + FPGA + ADC/DAC)**

FPGA 架構演進脈絡

FPGA → SOPC → SoC FPGA → MPSoC → Cloud FPGA → RFSoC

- **FPGA (~1980)**：純邏輯，HDL 開發
- **SOPC FPGA (2004–2012)**：Soft CPU (Nios / MicroBlaze)
- **SoC FPGA (2012–2017)**：整合 ARM Cortex-A + Linux
- **MPSoC FPGA (2017–至今)**：多核心 ARM / GPU / RT core
- **Cloud FPGA (2019–至今)**：資料中心虛擬化 FPGA
- **RFSoC FPGA (2017–至今)**：ADC/DAC + RF 直接整合

異質運算 FPGA



多核心 FPGA

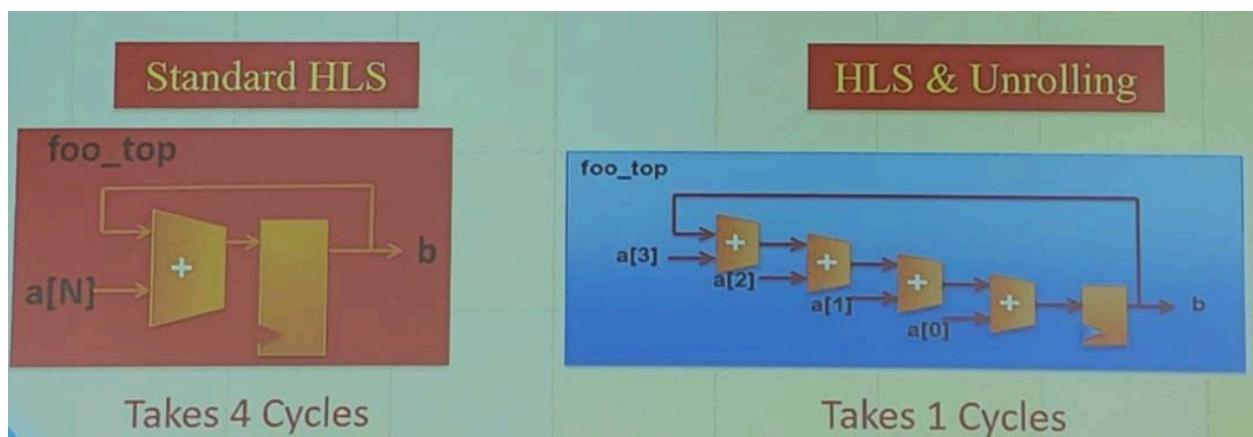
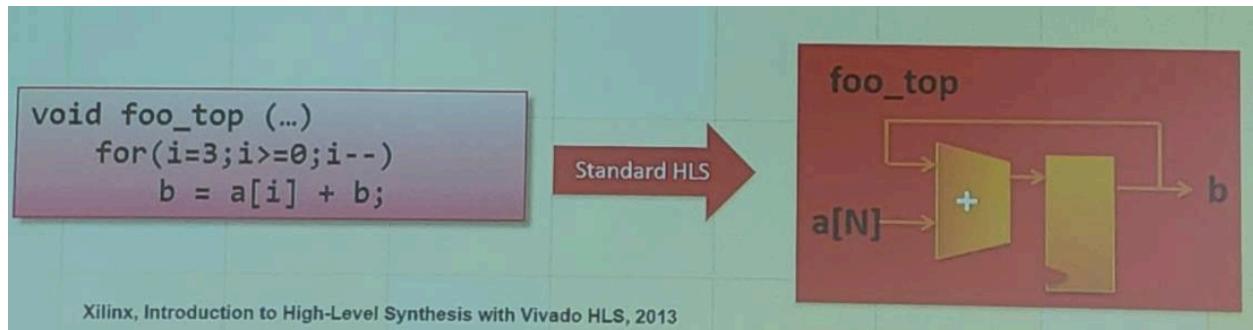
- 組合：**Multi-core CPU + FPGA**
- 應用：AI、ML、Pattern Recognition、ADAS、SDR
- 平台對比：
 - Xilinx + ARM → MPSoC / RFSoC
 - Intel + Altera → Xeon Phi / RF FPGA

HLS (High-Level Synthesis)

- C/C++ → RTL
- 目的：
 - 降低硬體開發門檻
 - 加速設計探索
- 特點：
 - 可從同一份 C code 產生多種 RTL
 - 透過 directives 控制效能 / 面積

Optimization

Loop Unrolling

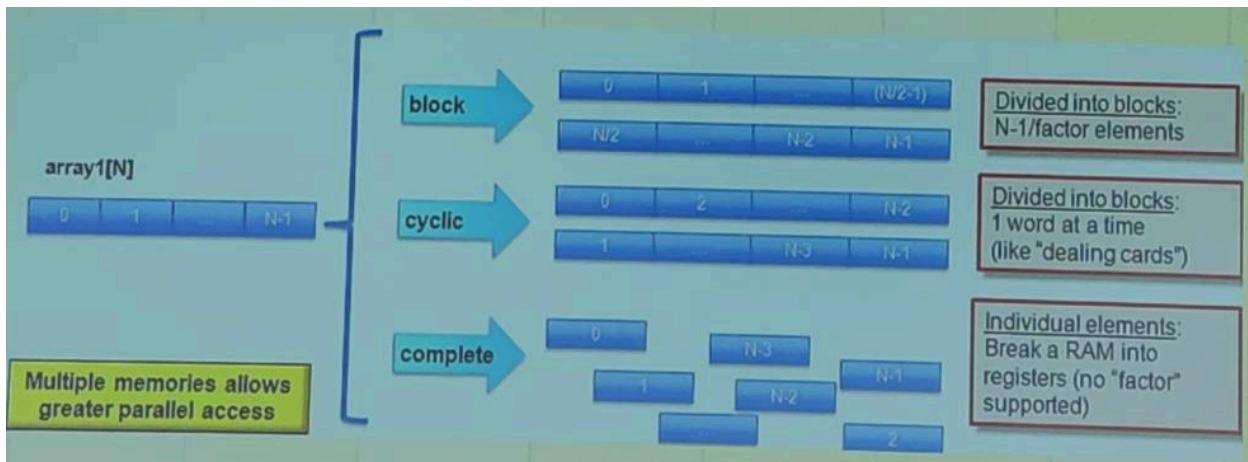
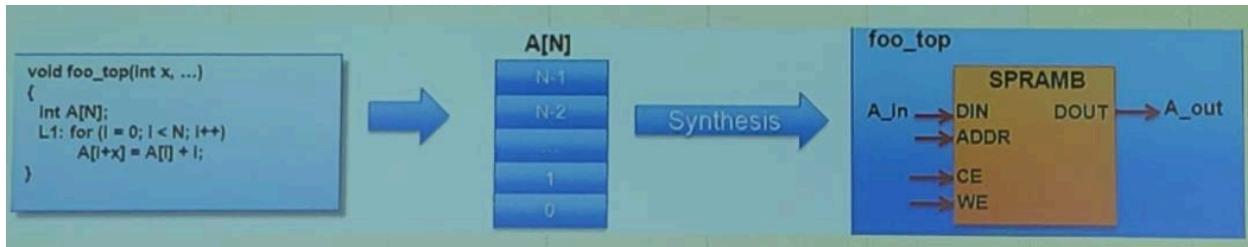


- 預設 : loop 是 **rolled** (一個加法器重複用)
- Unrolling :
 - 複製硬體資源
 - 多個 iteration 同時執行
- 效果 :
 - Latency \downarrow (例如 4 cycles \rightarrow 1 cycle)
 - Area \uparrow (硬體用量增加)



提升平行度 (Parallelism), 用面積換速度

Array Partitioning



- HLS 預設：array \rightarrow RAM (一次只能存取有限筆)
- Partition 方式：
 - **block**：連續切塊
 - **cyclic**：交錯分配 (像發牌)
 - **complete**：每個 element 一個 register
- 效果：
 - 允許多筆資料同時讀寫
 - 支援 unrolling / pipelining



提高記憶體頻寬，不 partition, unroll 也跑不快

Resource Allocation

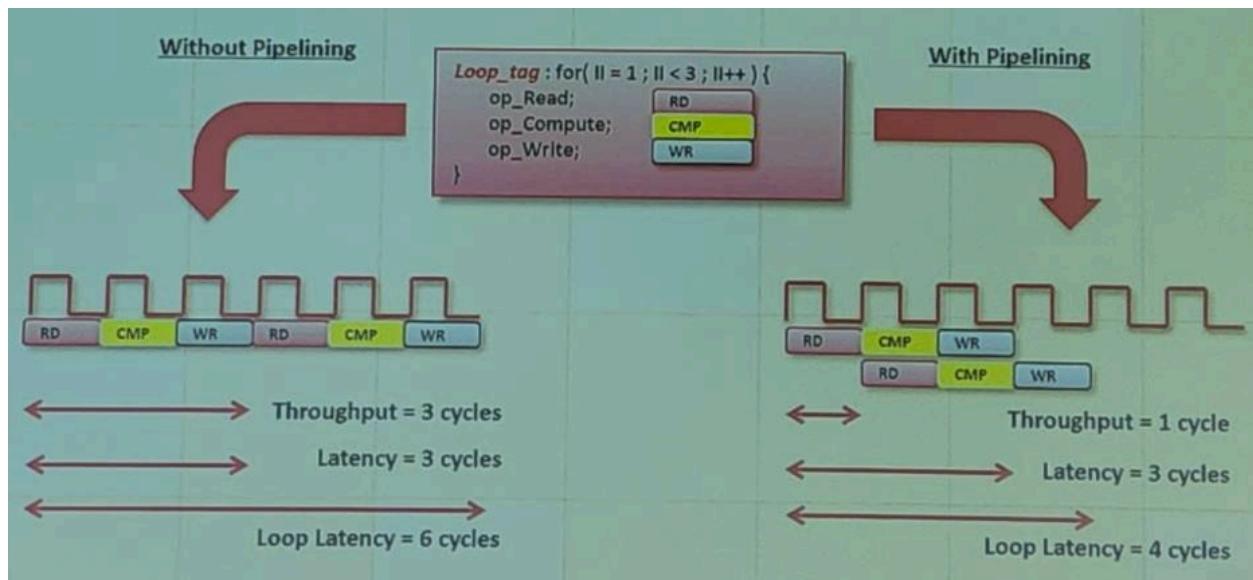
Core	Description
Mul	Combinational mult
Mul3s	3-Stage pipelined mult
	HLS determine stages

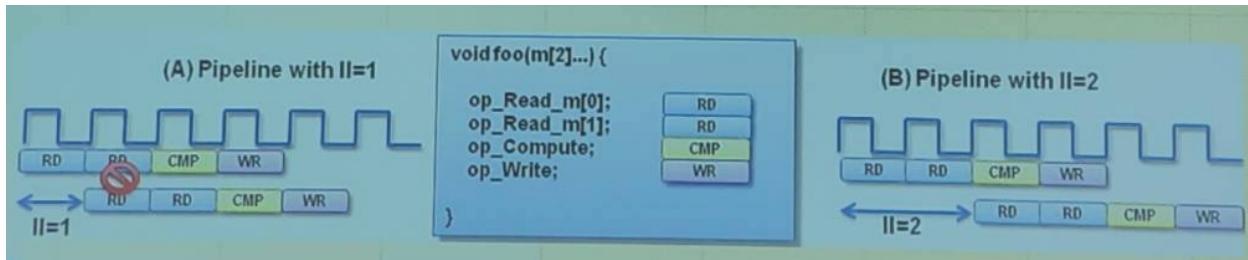
- 指定運算資源數量 (如 adder / multiplier)
- 可指定 core 類型：
 - Mul：組合邏輯
 - Mul3s：3-stage pipeline
 - MulnS：HLS 自動決定
- 效果：
 - Area ↓
 - Latency 可能 ↑



控制面積，用 directive 控制硬體「長怎樣」

Loop Pipelining





- 核心概念：**Iteration Interval (II)**
 - $II =$ 每隔幾個 cycle 開始下一次 iteration
- 理想： $II = 1$ (每 cycle 一筆資料)
- 但 $II=1$ 可能失敗原因：
 - Memory port 不夠
 - 資源衝突
- 解法：
 - Array partition
 - 放寬 II (例如 $II=2$)

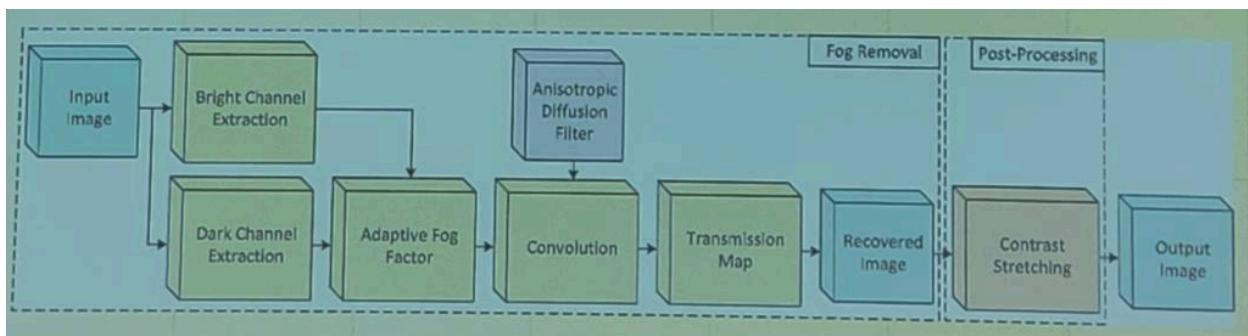


提高 Throughput

Dehazer

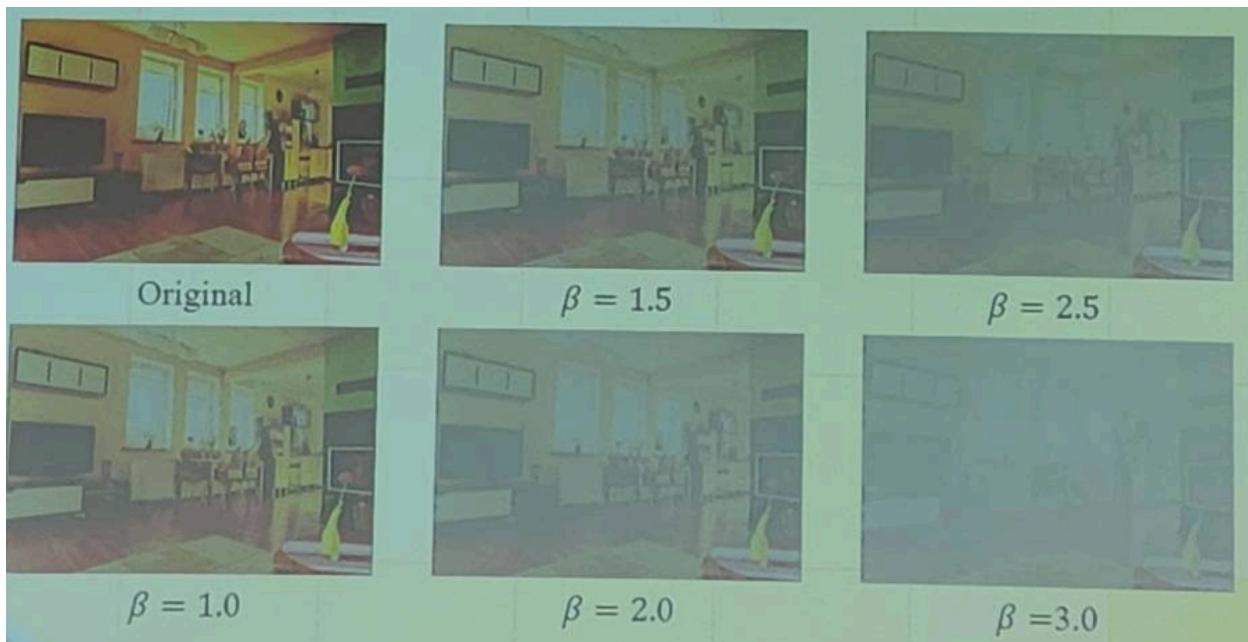
- 霧氣會影響：
 - Object detection
 - Classification
 - Tracking
 - Segmentation
- 對 YOLO / ViT 等模型效能有負面影響
- 前處理 (Dehaze) 可以幫助後端 AI**

Dehaze 方法流程

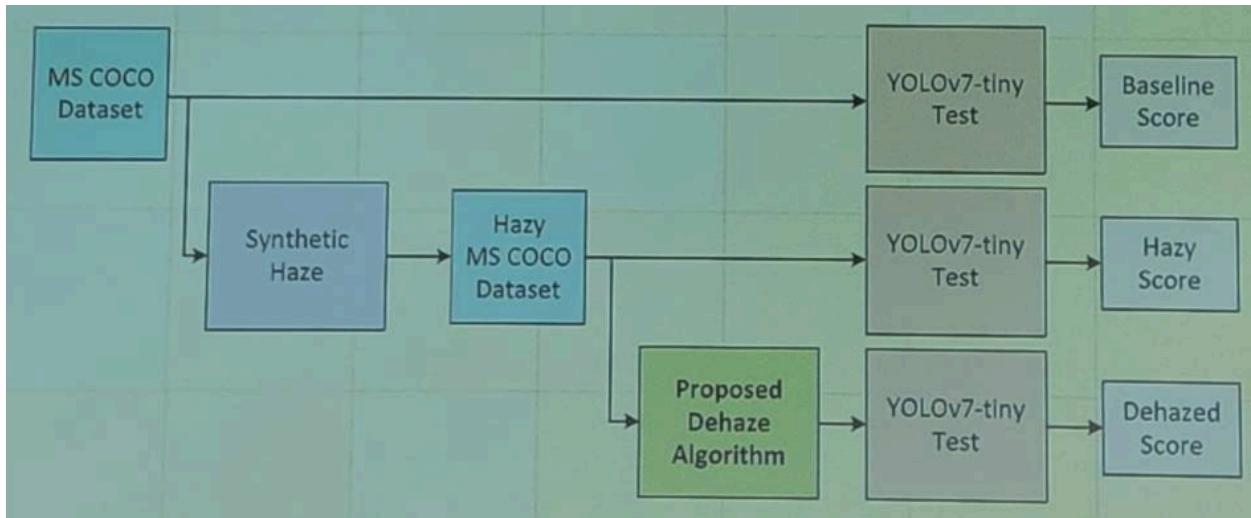


Synthetic Haze (COCO Dataset)

- 使用 **MiDaS depth estimator** 產生 depth map
- 基於 **atmospheric scattering model** 合成霧氣
- 霧濃度以 $\beta = 1.0 \sim 3.0$ 控制（越大越濃）
- 建立 **多等級霧氣 COCO dataset**



Computer Vision 評估流程



- Dataset : MS COCO
 - Model : **YOLOv7-tiny**
 - 比較三組：
 1. Baseline (原始 COCO)
 2. Hazy COCO
 3. Dehazed COCO (Proposed)
-