2023全國智慧製造大數據分析競賽決賽 團隊測驗報告

報名序號:112085

團隊名稱:第三年

註1:請用本PowerPoint 文件撰寫團隊測驗報告,請轉成PDF檔案繳交。

註2:依據競賽須知第八條,第5項規定:

決賽簡報之書面及口頭報告、服裝,均不得使用學校系所標誌、提及學校系所、教授姓名及任何可供辨識參賽者身分的資料,違者取消參賽資格,或由主辦單位及評審會議決定處

理方式

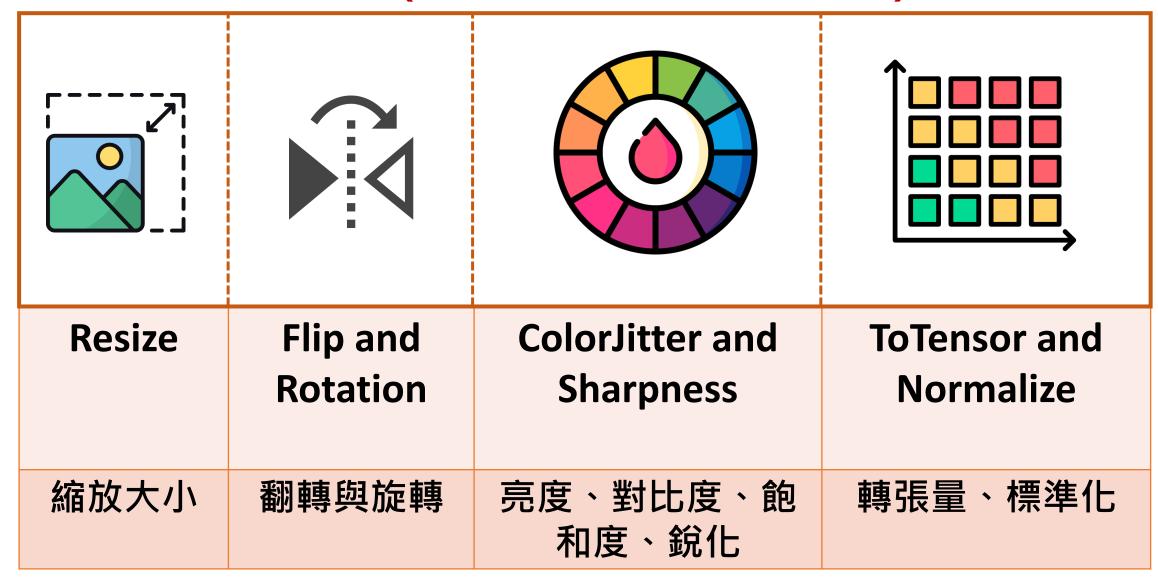
註3:請於11/25(六) 12:41前繳交團隊測驗報告及測驗結果,至主辦單位指定網站。

【提醒】

11/25(六)請繳交兩種檔案:

- 1. 簡報檔, 檔名命名規則如下, 使用英文命名:
 - ProjectA:報名序號_projectA_report.pdf,例如:112999_projectA_report.pdf
 - ProjectB:報名序號_projectB_report.pdf,例如:112999_projectB_report.pdf
- 2. 決賽測驗結果檔,檔名命名規則如下,使用英文命名:
 - ProjectA:報名序號_projectA_ans.csv,例如:112999_projectA_ans.csv
 - ProjectB:報名序號_projectB_ans.csv,例如:112999_projectB_ans.csv

一、資料前處理(說明資料前處理過程)



二、演算法和模型介紹(fomula)

- 使用模型: EfficientNet
- EfficientNet目標在有限的memory以及flops下,最大化accuracy,公式如下:

$$\begin{aligned} \max_{d,w,r} & Accuracy \big(\mathcal{N}(d,w,r) \big) \\ s.t. & \mathcal{N}(d,w,r) = \bigodot_{i=1...s} \hat{\mathcal{F}}_i^{d\cdot \hat{L}_i} \big(X_{\langle r\cdot \hat{H}_i,r\cdot \hat{W}_i,w\cdot \hat{C}_i \rangle} \big) \\ & \operatorname{Memory}(\mathcal{N}) \leq \operatorname{target_memory} \\ & \operatorname{FLOPS}(\mathcal{N}) \leq \operatorname{target_flops} \end{aligned}$$

• 優化器:SGD · learning rate = 0.03

二、演算法和模型介紹(compound scaling)

EfficientNet作者發現平衡net的width、depth、resolution的縮放倍率是得到更高精度以及效率的關鍵。

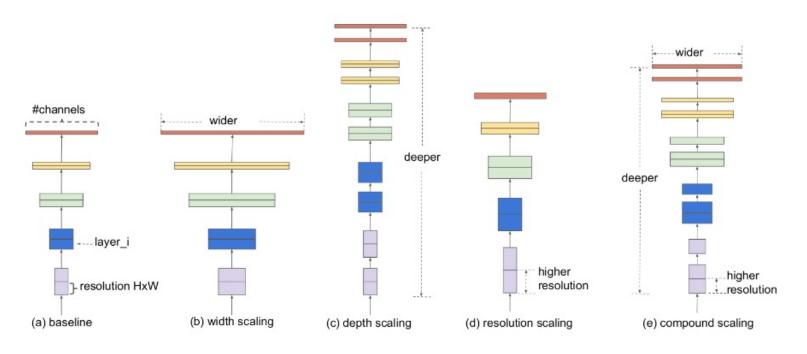
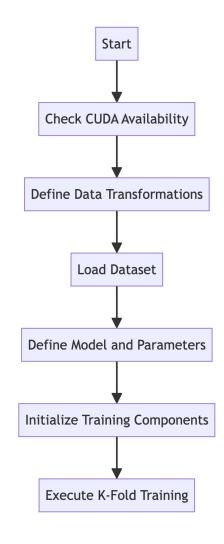
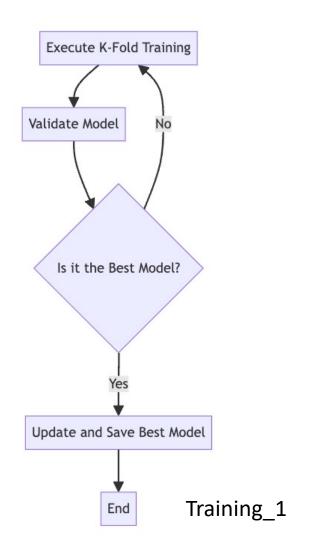


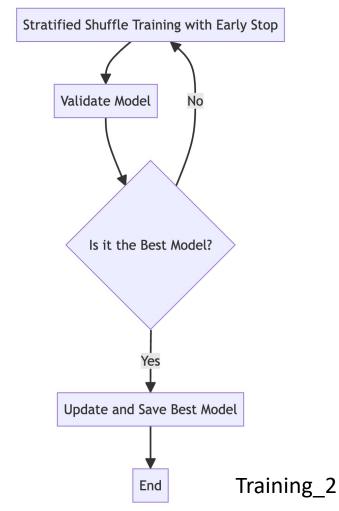
Figure 2. Model Scaling. (a) is a baseline network example; (b)-(d) are conventional scaling that only increases one dimension of network width, depth, or resolution. (e) is our proposed compound scaling method that uniformly scales all three dimensions with a fixed ratio.

$$\begin{aligned} depth: d &= \alpha^{\phi} \\ width: w &= \beta^{\phi} \\ resolution: r &= \gamma^{\phi} \\ s.t. \quad \alpha \cdot \beta^2 \cdot \gamma^2 \approx 2 \\ \alpha &\geq 1, \beta \geq 1, \gamma \geq 1 \end{aligned}$$

二、演算法和模型介紹(介紹方法細節)







三、執行環境/套裝選擇/執行方式

Execute environment: pytorch Model:

- torch 2.0.1
- torchvision 0.15.2
- numpy 1.24.3
- Scikit-learn 1.1.2