Name: 林恆毅 Student ID: 113034531

1.

• Select one type of product from the dataset: carpet

• Number of defect classes: 5

• Types of defect classes: color, cut, hole, metal contamination, thread

• Number of images used in your dataset: 60

• Distribution of training and test data: 0.8, 0.2

• Image dimensions: 1024*1024*3

2.

resnet 選擇原本為 resnet18,調整為 resnet34、resnet50 後並未差異太多,以 resnet50 作為後續實驗的選擇,原本的 epoch 僅設置為 50 有點少,調整為十倍 epoch = 100 時訓練結果有顯著提升至 75%,調整為 epoch = 500 後又進一步提升至 83.3333%,最後調低 Learning Rate 讓 Best Val Acc 達到 91.6667%,根據實驗結果,調整較多訓練次數對預測準確率影響最為顯著,由 50 調整至 500 就大幅提升 Best Val Acc,其餘參數調整亦可以微幅提升預測準確率。

	Train Loss	Train Acc	Val Loss	Val Acc	Best Val Loss	Best Val Acc
Initial Result	1.4864	41.6667%	1.7474	8.3333%	1.7474	33.3333%
resnet34	1.4762	50.0000%	3.0344	16.6667%	2.0906	25.0000%
resnet50	1.4017	45.8333%	3.0640	25.0000%	1.9011	25.0000%
resnet50 epoch = 100	1.4631	41.6667%	1.2624	41.6667%	1.0955	75.0000%
resnet50 epoch = 500	1.1698	58.3333%	0.8693	75.0000%	0.8032	83.3333%
resnet50 epoch = 500 lr = 10 ^ -4	1.3436	50.0000%	1.1904	66.6667%	1.1146	91.6667%

3.

(i)

long-tail distribution 尾部會在分佈的末端緩慢地趨近於零,累積分布函數中,隨機變量 X 的 distribution 出現以下狀況時,被稱為是一個 long-tail distribution

$$\lim_{x\to\infty}\Pr[X>x+t|X>x]=1,$$

Long Tail
Items

Long-Tailed Distribution

(ii)

Korkmaz S. Deep learning-based imbalanced data classification for drug discovery. J Chem Inf Model 2020

使用 SMOTE 透過線性插值在少數類樣本之間產生合成樣本,少數類上進行 Oversampling,採用 fully-connected neural network 結合 ReLU activation、Dropout 正則化,防止 Overfitting,在 Validation Dataset上嘗試多個閾值去測試表現並選出最佳閾值來應用於 Testing Dataset。

在此 Case 上可以用 SMOTE 生成更多 Defect Data 解決缺陷樣本太少的情況,還可以在 Loss Function 中對缺陷類別增加權重。

4.

可以訓練模型學習正常圖像的特徵,在異常樣本重建時會有較大誤差,也可以對good 的圖像進行資料增強 (e.g., 縮放、水平翻轉等),或是可以以無監督學習方法,使用 Autoencoders 或 GANs 等模型學習良好影像的特徵,利用只有 good 樣本的訓練集,不需要異常標籤就能建立有效的檢測模型。

5.

(i)

需每張影像中缺陷物體的 bounding box,標明 defect 的位置和類別,每個缺陷 區域的邊界框應準確標示出缺陷的範圍,並標註該缺陷的類型。

影像分割則需像素級 mask、每個像素對應的缺陷類別標籤並精確標記缺陷的輪廓和區域。

(ii)

這些模型在大型數據集上預訓練有強大的特徵提取能力,可通過遷移學習應用於有限的缺陷樣本達到良好效果,適合辨識不同尺寸、形狀,並能有效處理各種光照條件和背景差異,比微調這些模型所需的計算資源和訓練時間更少更高效。