

國立台南大學資訊工程學系109級畢業專題 以行動裝置實現表面粗糙度之量測 Surface Roughness Measurement With Mobile Device

第5組 成員:高嘉謙、郭峻霖

摘要

在機械及鋼鐵製程中,表面粗糙度的即時量測是很重要的環節,如製品的摩擦力和耐磨性、零件與零件的契合度、物品耐用度都與表面粗糙程度有密切關聯。我們透過光學的方式,在手機上加裝放大倍率之物鏡,作為取得待測物表面影像的方法,經影像處理後,進入卷積神經網路擷取影像特徵並做迴歸,以預測出表面粗糙度(Ra)。

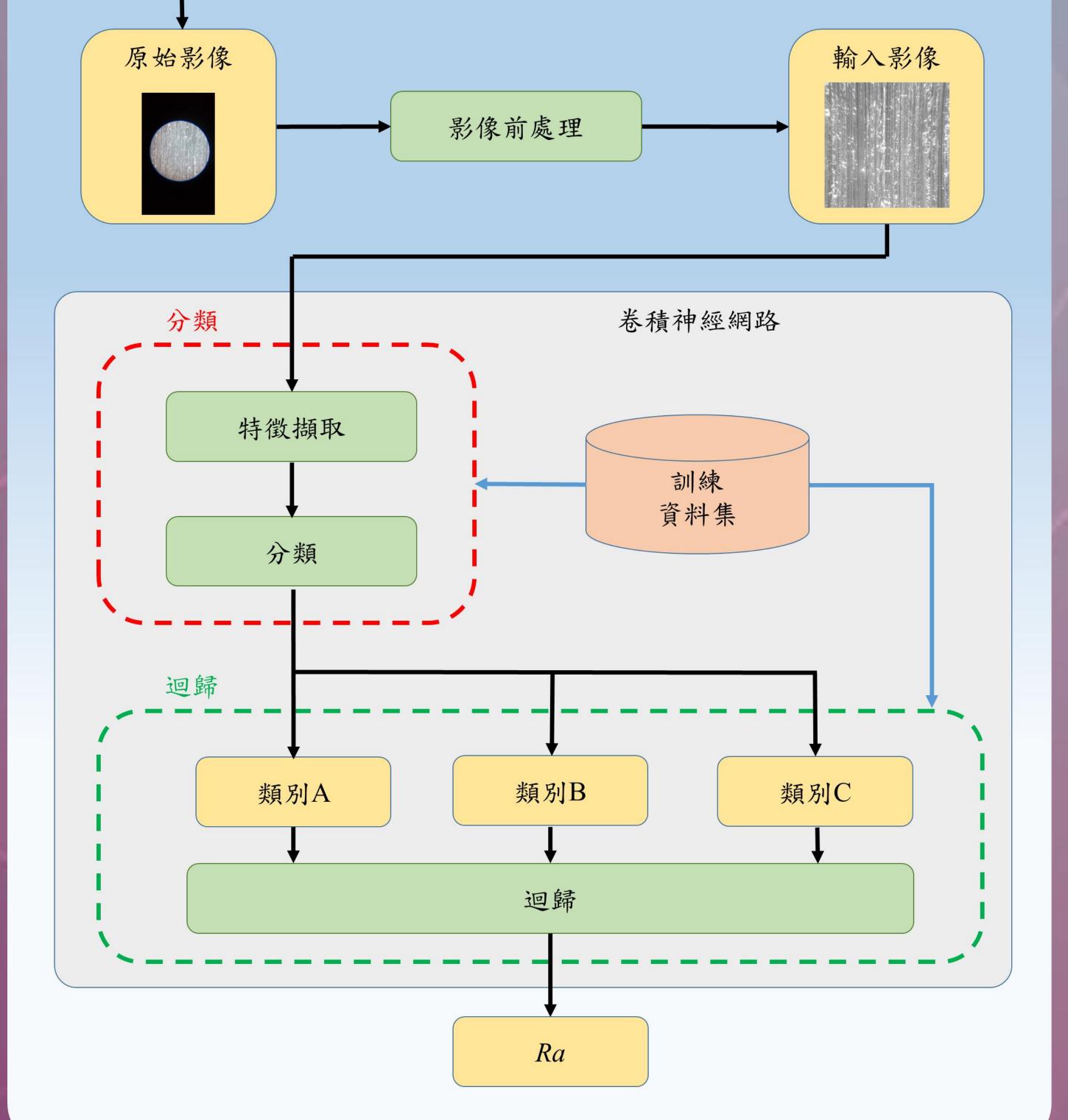
動機



探針式粗糙度量測儀

系統流程與架構





成果

召回率(Recall) = $\frac{TP}{TP+FN}$

TP:預測類別與實際類別相同 FN:預測類別與實際類別不同

平均錯誤率(Average error rate) = $\frac{\Sigma \left| \left(\frac{T_i - P_i}{T_i} \right) \right|}{N}$ T: 實際Ra P: 預測Ra N: 測試影像總數量

1. 分類

召回率						
類別資料集	類別A	類別B	類別C	整體		
資料擴增前	64.2%	93.8%	52.9%	83.0%		
資料擴增後	57.1%	90.7%	58.8%	80.2%		

2. 各類別迴歸

平均錯誤率						
類別資料集	類別A	類別B	類別C	整體		
資料擴增前	0.187	0.172	0.097	0.166		
資料擴增後	0.165	0.163	0.086	0.154		

3. 分類後迴歸

平均錯誤率:

擴增前: 0.247

擴增後: 0.290

3-1. 依照分類結果,在對應上的類別進行迴歸

(X軸為測試圖片編號,Y軸為Ra)

3-2. 替換類別B的迴歸網路,並用所有訓練資料訓練出的

回歸網路取代 平均錯誤率: 擴增前: 0.194 擴增後: 0.227

單從迴歸上觀察,在資料擴增之後平均錯誤率皆有些許的下降,可見資料的增加對迴歸確實有著正向的影響。而當將擴增資料進行分類,分類結果相較擴增前有少許下降,再以分類結果做迴歸並不能得到較低的平均錯誤率,可知分類的準確性是得到相近Ra的首要條件。

優點

便宜

省時

探針式量測儀需在表面上下移動以描繪表面輪廓,而本專案在對待測物表面取像後,即可進行粗糙度的估測。

便攜性

不像探針式量測儀需小心存放與使用, 以避免損壞鑽石探針,較不適合隨身攜帶。