#### 國立中央大學

資訊工程學系 碩士論文

灰階至 RGB:卷積神經網路可解釋性模型的優化 與擴展

From Gray to RGB: Optimization and Extension of CNN-based Interpretable Model

研 究 生:涂建名

指導教授:蘇木春 博士

中華民國一百一十三年六月

灰階至 RGB: 卷積神經網路可解釋性模型的優化 與擴展

## 摘要

關鍵字:可解釋的人工智慧,深度學習,色彩感知,性能提升

# From Gray to RGB: Optimization and Extension of CNN-based Interpretable Model

#### **Abstract**

**Keywords:** Explainable Artificial Intelligence, Deep Learning, Color Perception, Performance Enhancement

## 誌謝

## 目錄

			頁	次				
摘要								
Abstract								
誌謝								
目	錄			iv				
_	•	緒論		1				
	1.1	研究動	7機	1				
	1.2	研究目	的	1				
	1.3	論文架		1				
二	•	背景知	<b>」識以及文獻回顧</b>	2				
	2.1	背景知	7識	2				
		2.1.1	卷積神經網路	2				
		2.1.2	人如何感知彩色影像	2				
	2.2	文獻回	顧	2				
		2.2.1	可解釋性人工智慧的演進與分類	2				
		2.2.2	對於 Inherently Interpretable 可解釋性模型之研究	3				
		2.2.3	對於 Post-hoc 可解釋性模型之研究	3				
		2.2.4	近年可解釋性模型趨勢之研究	3				
		2.2.5	以卷積神經網路為基礎的具可解釋性的深度學習模					
		型		3				

三	•	研究方法		4
	3.1	對以卷	積神經網路為基礎的具可解釋性的深度學習模型之	
	改進			4
		3.1.1	優化模型流程與新增平行處理	4
		3.1.2	優化空間位置保留機制之設計	4
		3.1.3	優化放射狀基底函數	4
	3.2	以卷積	神經網路為基礎的 RGB 三通道可解釋性模型	4
		3.2.1	模型架構	4
		3.2.2	模型參數	4
		3.2.3	RGB 三通道卷積模組設計與實現	4
		3.2.4	模型流程	4
	3.3	量化推	論成果之方法	4
_		<b>德</b> 以 41	소나 선생 시트 199	_
四			計與結果	5
	4.1		化模型與以卷積神經網路為基礎的具可解釋性的深	_
	度學		之比較	5
		4.1.1	資料集介紹	5
		4.1.2	實驗設計	5
		4.1.3	實驗結果	5
	4.2	模型保	留空間位置特徵之臉部驗證實驗	5
		4.2.1	實驗背景與目的	5
		4.2.2	資料集介紹	5
		4.2.3	模型架構與參數	5
		4.2.4	實驗結果	5
	4.3	以卷積	神經網路為基礎的 RGB 三通道可解釋性模型之效	
	果驗	證		6
		4.3.1	資料集介紹	6
		4.3.2	實驗設計	6

夂	<b>冬老→虧</b>								
	5.2	未來展	望	7					
五	•	總結		7					
		4.4.3	實驗結果	6					
		4.4.2	模型架構與參數	6					
		4.4.1	資料集介紹	6					
	4.4	實際用	於現實瘧疾影像上的效果	6					
		4.3.3	實驗結果	6					

# 圖目錄

頁次

## 表目錄

頁次

## 一、 緒論

- 1.1 研究動機
- 1.2 研究目的
- 1.3 論文架構

#### 二、 背景知識以及文獻回顧

- 2.1 背景知識
- 2.1.1 卷積神經網路
- 2.1.2 人如何感知彩色影像
- 2.2 文獻回顧
- 2.2.1 可解釋性人工智慧的演進與分類

Decision Tree: [1] grinsztajn2022treebased

介紹可解釋性人工智慧的歷程,分類,各分類著名的論文的簡介

- 2.2.2 對於 Inherently Interpretable 可解釋性模型之研究
- 2.2.2.1 基於多層自我映射圖之可視覺化深度學習模型
- 2.2.3 對於 Post-hoc 可解釋性模型之研究
- 2.2.3.1 Local Interpretable Model-agnostic Explanations(LIME)
- 2.2.3.2 Shapley Additive Explanations(SHAP)
- 2.2.4 近年可解釋性模型趨勢之研究
- 2.2.4.1 Tabnet: Attentive interpretable tabular learning
- 2.2.4.2 Building more explainable artificial intelligence with argumentation

XAI 的新趨勢使用論證的方式來解釋,特別是計算論證有助於理解理性決策的所有步驟以及在不確定性下進行推理。[2]

2.2.5 以恭積神經網路為基礎的具可解釋性的深度學習模型

#### 三、 研究方法

- 3.1 對以卷積神經網路為基礎的具可解釋性的深 度學習模型之改進
- 3.1.1 優化模型流程與新增平行處理
- 3.1.2 優化空間位置保留機制之設計
- 3.1.3 優化放射狀基底函數
- 3.2 以卷積神經網路為基礎的 RGB 三通道可解釋 性模型
- 3.2.1 模型架構
- 3.2.2 模型參數
- 3.2.3 RGB 三通道卷積模組設計與實現
- 3.2.4 模型流程
- 3.3 量化推論成果之方法

#### 四、 實驗設計與結果

- 4.1 灰階優化模型與以卷積神經網路為基礎的具 可解釋性的深度學習模型之比較
- 4.1.1 資料集介紹
- 4.1.2 實驗設計
- 4.1.3 實驗結果
- 4.2 模型保留空間位置特徵之臉部驗證實驗
- 4.2.1 實驗背景與目的
- 4.2.2 資料集介紹
- 4.2.3 模型架構與參數
- 4.2.4 實驗結果

- 4.3 以卷積神經網路為基礎的 RGB 三通道可解釋 性模型之效果驗證
- 4.3.1 資料集介紹
- 4.3.2 實驗設計
- 4.3.3 實驗結果
- 4.4 實際用於現實瘧疾影像上的效果
- 4.4.1 資料集介紹
- 4.4.2 模型架構與參數
- 4.4.3 實驗結果

## 五、總結

- 5.1 結論
- 5.2 未來展望

## 參考文獻

- [1] L. Rokach, "Decision forest: Twenty years of research," *Information Fusion*, vol. 27, pp. 111–125, 2016.
- [2] L. Longo, M. Brcic, F. Cabitza, *et al.*, "Explainable artificial intelligence (xai) 2.0: A manifesto of open challenges and interdisciplinary research directions," *Information Fusion*, vol. 106, p. 102 301, 2024.