

### รายงานโครงงาน

## ภาคการศึกษาที่ 1 ปีการศึกษา 2566

## รายวิชา 523480 โครงงานวิศวกรรมคอมพิวเตอร์

(Computer Engineering Project)

เรื่อง

IQ Puzzler Solve

ผู้จัดทำ

นายธีรวัฒน์ กูดกิ่ง รหัสนักศึกษา B6321031

อาจารย์ที่ปรึกษาโครงงาน

อาจารย์ ดร.วิชัย ศรีสุรักษ์

สาขาวิศวกรรมคอมพิวเตอร์

สำนักวิชาวิศวกรรมศาสตร์ มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี

## กิตติกรรมประกาศ

โครงงานเรื่อง "IQ Puzzle Solver" สำเร็จลุล่วงได้ด้วยดีเนื่องจากได้รับความกรุณาอย่างสูงจาก อาจารย์ ดร.วิชัย ศรีสุรักษ์ สาขาวิศกรรมคอมพิวเตอร์ มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี ที่กรุณาแนะนำ และชี้แนะมาโดย ตลอด รวมถึงสนับสนุนอุปกรณ์ทางด้านฮาร์ดแวร์ต่างๆที่เหมาะสม ตั้งแต่เริ่มต้นโครงงานจนสำเร็จด้วยดี ผู้จัดทำ โครงงานขอขอบคุณด้วยความเคารพอย่างสูงไว้ ณ โอกาสนี้

ผู้จัดทำ

( นายธีรวัฒน์ กูดกิ่ง )

หัวข้อโครงงาน : IQ Puzzler Solve

ประเภท : การประยุกต์ปัญญาประดิษฐ์และการประมวลผลภาพ

ผู้เสนอโครงงาน : นายธีรวัฒน์ กูดกิ่ง รหัสนักศึกษา B6321031

อาจารย์ที่ปรึกษาโครงงาน: อาจารย์ ดร.วิชัย ศรีสุรักษ์

ปีการศึกษา : 1/2566

### บทคัดย่อ

โครงงานนี้มีวัตุประสงค์เพื่ออกแบบและพัฒนาโปรแกรมสำหรับแก้ปัญหาปริศนาเกม IQ Puzzler PRO โดยตรวจจับพื้นที่ว่างสำหรับวางบล็อกที่เหลืออยู่ด้วยวิธีการประมวลผลภาพ เนื่องจากการวางของชิ้นบล็อกแต่ละ ชิ้นนั้นสามารถปรับเปลี่ยนทิศทางและรูปแบบการวางได้มากสุดถึงชิ้นละ 8 รูปแบบ อัลกอริทึมในการแก้ปัญหา ปริศนาสามารถแก้ไขในจุดนั้นโดยไม่จำเป็นต้องวางภาพต้นแบบให้เหมาะสมกับพื้นที่ที่เหลืออยู่ ทำให้มีความ สะดวกและยืดหยุ่นในการใช้งานสูง อีกทั้งยังใช้การตรวจจับขอบวงกลมของชิ้นบล็อกในการประมวลผลภาพเพื่อให้ ได้เอาต์พุตเป็น array โดยระบบที่ผู้จัดทำพัฒนาขึ้นสามารถเรียนรู้และประมวลผลลัพธ์ของปริศนาได้อย่างมี ประสิทธิภาพ

ผลของโครงงานแสดงให้เห็นว่า วิธีในการแก้ปัญหาของจำนวนชิ้นบล็อกที่มากขึ้นจะทำให้เวลาของการ แก้ปัญหาเพิ่มขึ้นไปด้วย ผู้จัดโครงงานทำจึงนำวิธีการเปรียบเทียบผลลัพธ์ที่เคยทำแล้วกับภาพต้นแบบ เพื่อให้ ผลลัพธ์ที่เร็วขึ้น และทำการบันทึกผลลัพธ์ที่สมบูรณ์ลงไปเพื่อใช้ในการใช้งานโปรแกรมครั้งถัดไป

# สารบัญ

กิ	าตติกรรมประกาศร						
บ	ทคัดเ	ย่อ	, ૧				
ส	ารบัญ	Ų	. ଜ				
1	บ	ทนำ	. 1				
	1.1	ความเป็นมาและความสำคัญ	. 1				
	1.2	วัตถุประสงค์	. 3				
	1.3	ตัวชี้วัด และการบรรลุวัตถุประสงค์	. 2				
		ขอบเขตของโครงงาน					
	1.5	ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	. 2				
	1.6	แผนการดำเนินงาน	. 4				
2	เย	วกสารและทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง	. 5				
		Python					
		Object Detection					
		Computer Vision					
		Image Processing					
		OpenCV					
		Edge Detection					
	2.7	Gaussian Blur	.6				
		Hough Transform					
		Hough Circle Transform					
3	ขั้	นตอนและวิธีการดำเนินการ	3.				

3	3.1	กล่า	วนำ	8
3	3.2	อุปก	รณ์ที่ใช้	8
3	3.3	ข้	นตอนการดำเนินการ	8
	3.	.3.1	ค้นหว้าและจัดเตรียมข้อมูลที่จำเป็นต่อการทำโครงงาน	8
	3.	.3.2	เขียนโปรแกรมอัลกอริทึมในการแก้ปัญหา	10
	3.	.3.3	ทำ Model Object Detection ด้วย YOLOv8 บนแพลตฟอร์ม roboflow	16
	3.	3.4	ปรับใช้งานกับกล้อง Web Camera	25
	3.	.3.5	เขียนโปรแกรมเปรียบเทียบผลลัพธ์	28
	3.	.3.6	การปรับพารามิเตอร์กับเขียนโปรแกรมเพิ่มเติม	30
	3.	.3.7	โปรแกรมแบบสมบูรณ์	34
4	N	ลการ	ดำเนินงาน	39
4	l.1	ผลล้	ุ้พธ์ของโครงงาน	39
4	1.2	ผลที	คาดว่าจะได้รับ	42
4	1.3	การ	พัฒนาต่อยอด	42
5	ป	ญหา	และข้อเสนอแนะ	43
5	5.1	ปัญา	หาและข้อผิดพลาด	43
5	5.2	ข้อเส	สนอแนะและแนวทางการแก้ไขปัญหา	43
บรร	สณา	านุกร	N	44

### บทที่ 1

#### บทน้ำ

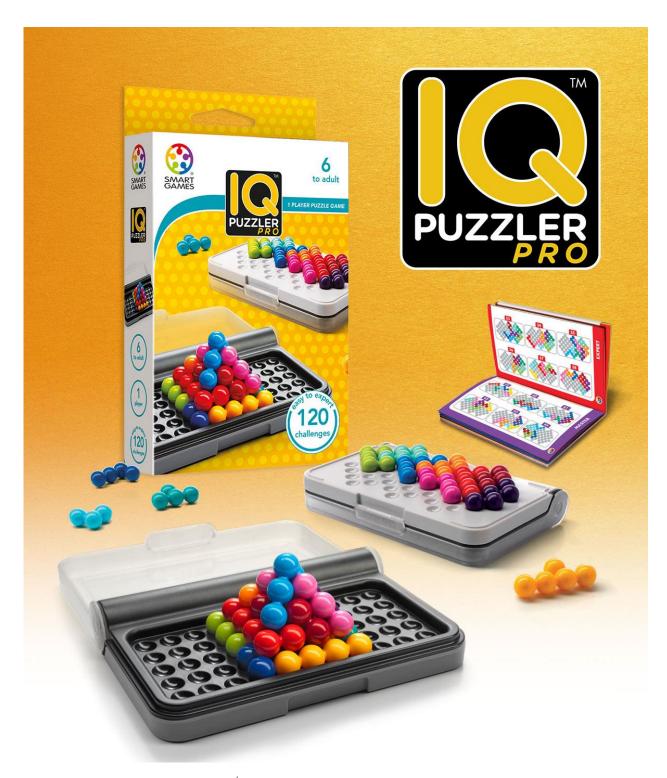
## 1.1 ความเป็นมาและความสำคัญ

ปัจจุบันมีของเล่นและเกมที่ใช้ฝึกฝนทักษะการคิด วิเคราะห์วางขายอยู่ทั่วไปทั้งในตลาดออนไลน์และ ท้องตลาดทั่วไป มีตั้งแต่ราคาถูกที่สามารถจับต้องได้ไปจนถึงหลักแสน แต่ก็มีของเล่นหรือเกมบางชนิดที่มีความ ยากในการเล่นที่แตกต่างกัน ทั้งในเรื่องของระยะเวลาในการเล่น ความยุ่งยากซับซ้อนของปริศนา และรูปแบบที่ไม่ ซ้ำ เช่น LEGO, Tetris หรือแม้แต่เกมต่อบล็อกของเด็กประถม

ปัญหาเหล่านี้ อาจทำให้ผู้เล่นใช้เวลาอยู่กับของเล่นพวกนี้นานเกินไป จนทำให้เบื่อหรือเลิกเล่นไปในที่สุด แต่ ปัจจุบันเทคโนโลยีปัญญาประดิษฐ์ (AI : Artificial Intelligence) กำลังเป็นที่นิยมในโลกออนไลน์ การเข้าถึงที่ สะดวกและรวดเร็ว และสามารถใช้งานได้ทุกที่ ซึ่งมีผู้พัฒนาสิ่งนี้อยู่ทั่วโลก

ผู้จัดทำโครงงานจึงตระหนักได้ว่า จะดีกว่าไหมถ้าหากว่าเราสามารกใช้ปัญญาประดิษฐ์ในการแก้ไขปัญหา ปริศนาเหล่านั้น และแสดงผลลัพธ์รวมไปถึงขั้นตอนของปริศนาต่าง ๆ ให้ผู้เล่นที่ไม่สามารถแก้ปริศนาได้ ประหยัดเวลาในของเล่นหรือเกมที่พวกเขามี

จึงทำให้เกิดเป็นโครงงาน IQ Puzzler Solve ปัญญาประดิษฐ์ที่แก้ปัญหาการวางชิ้นส่วนบล็อกของ IQ Puzzler PRO ของเล่นพัฒนาทักษะการแก้ไขปัญหาการวางบล็อก ที่มีจำนวนจำกัดและพื้นที่ที่กำหนดมาให้ ผู้เล่น สามารถใช้กล้อง web cam เพื่อตรวจจับบล็อกแต่และบล็อกและพื้นที่วางบล็อกทั้งหมดของเกม IQ Puzzler PRO เพื่อให้ปัญญาประดิษฐ์ทำการบอกวิธีการวางบล็อกแบบสมบูรณ์ให้ผู้เล่น แล้วบันทึกผลลัพธ์ไว้เพื่อ เปรียบเทียบกับการแก้ปัญหาครั้งหน้ากับรูปแบบที่ซ้ำหรือคล้ายคลึงกัน



รูปที่ 1.1 เกมทดสอบสมอง IQ Puzzler PRO

ที่มา (https://d32bxxnq6qs937.cloudfront.net/sites/default/files/smartgames-product-banner\_IO-Puzzler-Pro\_0.jpg)

## 1.2 วัตถุประสงค์

- เพื่อตอบสนองความต้องการของผู้เล่นในการแก้ไขปัญหาปริศนาเกม IQ Puzzler PRO
- เพื่อให้ผลลัพธ์ที่ถูกต้องและแม่นยำสำหรับพื้นที่วางบล็อกแต่ละชิ้นของเกม IQ Puzzler PRO
- เพื่อลดความเครียดและเวลาในการวิเคราะห์ปริศนาเกม IQ Puzzler PRO ของผู้เล่น
- เพื่อใช้งาน Software ควบคู่กับ Hardware ได้อยากถูกต้องและเหมาะสม
- เพื่อให้ได้ Software ที่สามารถนำไปใช้งานได้จริง

## 1.3 ตัวชี้วัด และการบรรลุวัตถุประสงค์

- สามารถแก้ไขปัญหาการวางบล็อกเกม IQ Puzzler PRO ที่มีให้ในพื้นที่ที่กำหนดไว้ได้
- สามารถประยุกต์ใช้งานกับกล้อง web camera แบบเรียลไทม์ได้
- สามารถตรวจจับชิ้นบล็อกของเกม IQ Puzzler PRO และแยกประเภทได้
- สามารถตรวจจับพื้นที่ทั้งหมดของเกม IQ Puzzler PRO แล้วแปลงค่าเป็น array ได้
- สามารถเปรียบเทียบผลลัพธ์ที่คล้ายคลึงกับผลลัพธ์ที่เคยทำมาก่อน

### 1.4 ขอบเขตของโครงงาน

- พัฒนาปัญญาประดิษฐ์ให้สามารถใช้งานได้กับวัตถุของจริง
- วิเคราะห์รูปแบบการวางบล็อกของเกม IQ Puzzler PRO ที่มีในพื้นที่ที่กำหนดได้ถูกต้องและรวดเร็ว

### 1.5 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

- ผู้จัดทำโครงงานได้นำความรู้มาประยุกต์ใช้ให้เข้ารูปแบบธุรกิจอุตสาหกรรม
- ผู้เล่นหรือผู้ใช้งานมีความสนุกสนานและคลายเครียดในการแก้ปัญหาปริศนาเกม IQ Puzzler PRO
- ลดปัญหาในการใช้เวลาเพื่อวิเคราะห์ผลลัพธ์ของปัญหาเกม IQ Puzzler PRO
- ตัวโครงงานหรือเอกสารที่เกี่ยวข้อง เป็นแนวทางในการพัฒนาปัญญาประดิษฐ์ และการตรวจจับวัตถุ แก่ผู้ ที่สนใจศึกษา

1.6 แผนการดำเนินงาน ตารางที่ 1.1 แผนการดำเนินงาน

หัวข้อการทำงาน	ระยะเวลา			
มากายแบบสา	ก.ค. 2566	ส.ค. 2566	ก.ย. 2566	ต.ค. 2566
เขียนโปรแกรมสำหรับการแก้ปัญหา	วันที่ 24 ถึง วันที่ 31	-	-	-
ทำ model object detection	-	วันที่ 1 ถึง วันที่ 31	วันที่ 1 ถึง วันที่ 30	-
ใช้กล้อง web camera ในการทดสอบ	-	-	-	วันที่ 1 ถึง วันที่ 10
เขียนโปรแกรมสำหรับ การเปรียบรูปภาพ	-	-	-	วันที่ 11 ถึง วันที่ 20
ปรับค่าพารามิเตอร์ทั้งหมดให้สมบูรณ์	-	-	-	วันที่ 21 - วันที่ 26

## บทที่ 2

# เอกสารและทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง

โครงงานนี้ใช้ภาษาโปรแกรม Python ในการเขียนอัลกอริทีมในการแก้ปัญหาการวางบล็อกของเกม IQ Puzzler Pro ซึ่งทำงานบนแพลตฟอร์มของ Google Colab ในการวิเคราะห์คำตอบที่มีความไปได้จำนวน มาก และใช้ OpenCV บนแพลตฟอร์มของ Jupyter notebook ในการประมวลผลภาพ (Image Processing) โดยใช้วิธีการตรวจจับวัตถุ (Object Detection) เพื่อให้แยกชนิดของบล็อกเกม IQ Puzzler Pro แต่ละชนิด ซึ่งมรกระบวนการประมวลผลภาพต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องเช่น การหาขอบของภาพ (Edge Detection) และ Hough transforms เป็นต้น

### 2.1 Python

Python เป็นภาษาการเขียนโปรแกรมที่ใช้อย่างแพร่หลายในเว็บแอปพลิเคชัน การพัฒนา ซอฟต์แวร์ วิทยาศาสตร์ข้อมูล และแมชชีนเลิร์นนิง (ML) นักพัฒนาใช้ Python เนื่องจากมีประสิทธิภาพ เรียนรู้ง่าย และสามารถทำงานบนแพลตฟอร์มต่างๆ ได้มากมาย ทั้งนี้ซอฟต์แวร์ Python สามารถดาวน์ โหลดได้ฟรี ผสานการทำงานร่วมกับระบบทุกประเภท และเพิ่มความเร็วในการพัฒนา ซึ่งผู้จัดทำโครงงาน ใช้ภาษา Python ในการเขียนโปรแกรมเป็นหลัก

## 2.2 Object Detection

Object Detection (การตรวจจับวัตถุ) คือ เทคโนโลยีในทางคอมพิวเตอร์ หลักการที่เกี่ยวกับ Computer Vision และ Image Processing ที่ใช้ในงาน AI ตรวจจับวัตถุชนิดที่กำหนด เช่น มนุษย์ รถยนต์ อาคาร ที่อยู่ในรูปภาพ หรือวิดีโอ

### 2.3 Computer Vision

Computer Vision (คอมพิวเตอร์วิทัศน์) คือ แขนงหนึ่งของวิทยาการปัญญาประดิษฐ์ หรือ AI โดยการสร้างอวัยวะที่เสมือนดวงตาให้คอมพิวเตอร์หรือระบบ ทำให้สามารถจดจำ เข้าใจ และวิเคราะห์ ข้อมูลภาพได้ เช่น รูปภาพนิ่ง วิดีโอ หรืออินพุตต่างๆ ที่เน้นด้านภาพเป็นหลัก ได้อย่างชาญฉลาด แม่นยำ และตอบสนองต่อข้อมูลภาพที่มองเห็นได้อย่างรวดเร็ว

### 2.4 Image Processing

Image Processing (การประมวลผลภาพ) หมายถึง กระบวนการจัดการและวิเคราะห์รูปภาพให้ เป็นข้อมูลในแบบดิจิทัล โดยใช้คอมพิวเตอร์การ เพื่อให้ได้ข้อมูลที่เราต้องการทั้งในเชิงคุณภาพและ ปริมาณ (ขนาด รูปร่าง) หลังจากนั้นเราสามารถนำข้อมูลไปวิเคราะห์ และสร้างเป็นระบบ

#### 2.5 OpenCV

OpenCV คือไลบรารีโอเพ่นซอร์สที่นิยมสำหรับการประมวลผลภาพขั้นพื้นฐาน เช่น การเบลอ ภาพ การผสมภาพ การเพิ่มคุณภาพของภาพ เพิ่มคุณภาพของวิดีโอ การรู้จำวัตถุต่าง ๆ ในภาพ หรือ การ ตรวจจับใบหน้าหรือวัตถุต่าง ๆ ในภาพและวิดีโอได้

#### 2.6 Edge Detection

Edge Detection (การหาขอบของภาพ) เป็นการหาเส้นขอบของวัตถุที่อยู่ในภาพ หาได้จาก การ ใช้หลักการหาความชั้นของค่า intensity หากรูปนั้นไม่มีขอบภาพ ค่า intensity ของแต่ละ pixel ก็จะ ใกล้เคียงกัน ทำให้ไม่เกิดความชั้น ซึ่งโดยปกติความชั้นสามารถหาได้จาก

$$f'(x) = \frac{df}{dx}(x)$$

แต่เนื่องจากค่า intensity ไม่ได้เป็นแบบ continuous เราจึงหาความชั้นในรูปแบบของ discrete แทน ซึ่งสามารถทำได้โดย

$$\frac{df}{du}(u) \approx \frac{f(u+1) - f(u-1)}{(u+1) + (u-1)} = \frac{f(u+1) - f(u-1)}{2}$$

#### 2.7 Gaussian Blur

Gaussian blur เป็นการเบลอภาพด้วยการใช้ค่าเฉลี่ยแบบถ่วงน้ำหนัก ซึ่งภาพจะเบลอน้อยลง แต่เบลออย่างเป็นธรรมชาติ นอกจากนี้จากนี้จะสามารถรักษาเส้นขอบในภาพได้มากขึ้นเมื่อเทียบกับการ เบลอภาพแบบอื่น ๆ Gaussian function คือ

$$G(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{x^2}{\sigma^2}}$$

### 2.8 Hough Transform

เป็นวิธีการที่นิยมในการวิเคราะห์หาวัตุภายในภาพที่มีรูปทรงเรขาคณิต (Parametric Shape) ที่ สามารถสร้างรูปดังกล่าวจากสมการ เช่น วงกลม เส้นตรง โดยวิธีการประมวลผลเพื่อหาวัตถุดังกล่าว ภายในภาพด้วย Hough Transform โดยในโครงงานนี้เราจะใช้วิธี Hough Circle Transform ในการ วิเคราะห์หาวัตถุรูปทรงกลมภายในภาพ

### 2.9 Hough Circle Transform

จากสมการ

การคำนวณหาตำแหน่งวงกลมในภาพด้วยวิธี Hough Circle ทำได้โดยสร้าง Accumulator (A) ของรัศมีที่ต้องการหา (r) แล้วทำการวาดวงกลมใน A ด้วยรัศมี r ของทุกจุดสีดำ (X,Y) ภายในภาพ ซึ่ง ตำแหน่งมี่มีค่า vote สูงของ A คือตำแหน่งที่พบวงกลมรัศมีดังกล่าว

และ 
$$x = a + r \cdot cos\theta$$
 ,  $y = b + r \cdot sin\theta$ 

 $(x-a)^2 + (y-b)^2 = r^2$ 

รูปที่ 2.1 การหาวงกลมด้วยวิธีการ Hough Circle Transform (ซ้าย) เป็นรูปภาพที่ต้องการหาวงกลมรัศมี R ซึ่งมีจุดอยู่
3 จุด , (ขวา) วาดวงกลมรัศมี R ใน Parametric space (accumulator array) โดยจุดที่ตัดกันมากที่สุดคือจุดที่มีค่า
vote สูงสุดซึ่งเป็นจุดศูนย์กลางของคำตอบ

### บทที่ 3

## ขั้นตอนและวิธีการดำเนินการ

#### 3.1 กล่าวน้ำ

โครงงานนี้มุ่งเน้นการออกแบบและพัฒนาโปรแกรมให้สะดวกในการใช้งาน มีความยืดหยุ่นในการ ประมวลผลชิ้นส่วนบล็อกเกม IQ Puzzler PRO ได้หลายรูปแบบ และมีความสามารถในการแก้ปัญหาปริศนาได้ อย่างรวดเร็วและถูกต้อง โดยระบบจะเปรียบเทียบภาพต้นแบบกับข้อมูลปริศนาที่เคยแก้ไว้ก่อนหน้านี้ทั้งหมดหาก ไม่พบคำตอบ ให้เรียนรู้ภาพต้นแบบของพื้นที่ที่กำหนดให้และบล็อกที่เหลืออยู่ของเกม IQ Puzzler PRO แล้ว ประมวลผลหาผลลัพธ์ที่ถูกต้องที่สุดให้กับผู้เล่น จากนั้นทำการบันทึกผลเพื่อใช้เปรียบเทียบกับผลรับในครั้งถัดไป

## 3.2 อุปกรณ์ที่ใช้

- ภาษาโปรแกรม Python รวมไปถึง OpenCV library
- แพลตฟอร์มการทำงาน (Google Colab , Jupyter notebook)
- กล้องเว็บแคม (Web camera) , กล้องถ่ายภาพแบบดิจิตอล (Digital Camera)
- ชุดของเล่น IQ Puzzler PRO ( <a href="https://www.smartgames.eu/uk/one-player-games/iq-puzzler-pro">https://www.smartgames.eu/uk/one-player-games/iq-puzzler-pro</a>)

## 3.3 ขั้นตอนการดำเนินการ

## 3.3.1 ค้นหว้าและจัดเตรียมข้อมูลที่จำเป็นต่อการทำโครงงาน

- จัดหาชิ้นงานตามร้านค้าออนไลน์หรือร้านค้าทั่วไป (https://www.smartgames.eu/uk/one-player-games/iq-puzzler-pro)
- แต้มจุดให้กับบล็อกที่สีเหมือนกัน เนื่องจากบล็อกทั้งหมดที่ได้มามี 12 ชิ้น แต่มีสีของบล็อกแค่ 6
   สี จึงต้องนำสีมาแต้มจุดเพื่อสร้างความแตกต่างของบล็อกที่มีสีเดียวกัน



รูปที่ 3.3.1 ตัวอย่างการแต้มจุดของบล็อกที่มีสีเดียวกัน

สืบค้นรูปแบบโปรแกรมและเกมปริศนาที่คล้ายคลึงกัน



รูปที่ 3.3.2 เกมบล็อกปริศนา IQ Block Puzzle



รูปที่ 3.3.3 เกมวงจรปริศนา IQ Circuit

### 3.3.2 เขียนโปรแกรมอัลกอริทึมในการแก้ปัญหา

กำหนดชุดข้อมูลทดสอบเพื่อใช้ในการทำงาน โดยการกำหนดข้อมูลของบล็อกเป็น array



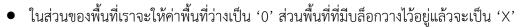


รูปที่ 3.3.4 ภาพตัวอย่างบล็อก สามารถแปลงเป็นค่า array ได้ดังนี้

Blue = [1,0,0,0],[1,1,1,1] (ภาพซ้าย) / Yellow = [1,0,0],[1,1,0],[0,1,1] (ภาพขวา)

## ผลลัพธ์ของการกำหนดบล็อกทั้งหมดที่ได้

```
import numpy as np
           = np.array([[1, 1, 1, 1], [1, 0, 0, 0]])
blue
blue_dot = np.array([[1, 1, 1, 1], [0, 1, 0, 0]])
green
           = np.array([[1, 1], [1, 0]])
green_dot = np.array([[0, 0, 1], [1, 1, 1]])
lb dot
           = np.array([[1, 1, 0], [1, 1, 1]])
lg dot
           = np.array([[1, 1, 0], [0, 1, 1]])
light_blue = np.array([[0, 1, 1, 1], [1, 1, 0, 0]])
light_green = np.array([[0, 1, 0], [1, 1, 1]])
orange
            = np.array([[0, 0, 1], [0, 0, 1], [1, 1, 1]])
orange dot = np.array([[0, 1, 1], [1, 1, 0], [0, 1, 0]])
yellow
            = np.array([[0, 0, 1], [0, 1, 1], [1, 1, 0]])
yellow_dot = np.array([[1, 0, 1], [1, 1, 1]])
```





รูปที่ 3.3.5 ภาพตัวอย่างพื้นที่บล็อก ที่มีขนาดกลว้าง 11 ช่อง สูง 5 ช่อง สามารถแปลงเป็นค่า array ได้ดังนี้

## • เขียนฟังก์ชันตรวจสอบพื้นที่ที่มีว่าสามารถวางบล็อกได้หรือไม่

```
def can_place_block(block, row, col):
   block_rows, block_cols = block.shape
   return (
      row + block_rows <= area.shape[0] and
      col + block_cols <= area.shape[1] and
      not np.any(block * (area[row:row + block_rows, col:col + block_cols] != '0'))</pre>
```

**หมายเหตุ** : ฟังก์ชัน can\_place\_block(): เป็นฟังก์ชันที่ใช้เพื่อตรวจสอบพื้นที่ว่างใน area ว่าว่างหรือไม่ เพื่อที่จะทำการวาง บล็อกที่ต้องการลงไป โดยมีเงื่อนไขคือ 1. จะต้องไม่ออกนอกขอบเขตของ area ที่มีขนาดแถวเป็น 11 ช่อง และขนาดคอลัมนเป็น 5 ช่อง และ 2. พิกัดใน area ที่กำลังจะวางต้องมีค่า '0' หมายความว่า พื้นที่พิกัดนั้นสามารถรถวางได้เพราะมีที่ว่างอยู่

### • เขียนฟังก์ชันการวางบล็อกที่ต้องการ

```
def place_block(block, row, col, block_name):
    area[row:row + block.shape[0], col:col + block.shape[1]][block == 1] = block_name
```

หมายเหตุ : ฟังก์ชัน place\_block(): เป็นฟังก์ชันที่ใช้เพื่อวางบล็อกที่พิกัดใน area โดยจะแทนค่าของตัวมันลงไปในพิกัดนั้น ๆ

## • เขียนฟังก์ชันการลบบล็อกที่ต้องการ

```
def remove_block(block, row, col):
    area[row:row + block.shape[0],col:col+block.shape[1]][block == 1] = '0'
```

**หมายเหตุ** : ฟังก์ชัน remove\_block(): เป็นฟังก์ชันที่ใช้เพื่อลบบล็อกที่พิกัดใน area โดยจะแทนค่า '0' ลงไปในพิกัดนั้น ๆ เพื่อที่จะให้บล็อกอื่น ๆ มาแทนที่ในอนาคต

#### เขียนฟังก์ชันการแก้ไขปัญหา

```
def solve(block names, remaining blocks):
  if len(block names) == 3:
     return True
  for row in range(area.shape[0]):
     for col in range(area.shape[1]):
        for block name in remaining blocks:
          block_matrix = blocks[block_name]
          for in range(8):
             if can place block(block matrix, row, col):
                place_block(block_matrix, row, col, block_name)
                block names.append(block name)
                remaining_blocks.remove(block_name)
                if solve(block names, remaining blocks):
                   return True
                remove block(block matrix, row, col)
                block names.pop()
                remaining_blocks.append(block_name)
             block_matrix = np.rot90(block_matrix) if _ < 4 else np.flipud(block_matrix)
```

หมายเหตุ: ฟังก์ชัน solve(): เป็นฟังก์ชันที่ใช้เพื่อแก้ปริศนาการวางบล็อกที่เป็นแบบฟังก์ชันเวียนบังเกิด (recursive function) โดยมีเงื่อนไขการจบฟังก์ชัน คือ เมื่อมีจำนวนบล็อกในลิสต์บล็อกที่วางแล้วจนครบ (ในตัวอย่างโค้ดนี้จะใช้เป็น 3 บล็อก) กรณีนี้ข้อ ยกตัวอย่างชื่อบล็อกเป็น (A, B, C) โดยเริ่มจากบล็อก A ตามลำดับ ซึ่งการทำงานของฟังก์ชันเริ่มจากการตรวจสอบพื้นที่การวาง บล็อกว่าสามารถวางได้ใหม หากวางได้ให้ทำการวางบล็อก A ลงไปที่พิกัดนั้น แล้วนำบล็อก A ไปใสในลิสต์ของบล็อกที่วางแล้ว จากนั้นเรียกใช้ฟังก์ชัน solve(): อีกครั้งเพื่อดึงบล็อกในลิสต์บล็อกที่เหลืออยู่ (B, C) ตามลำดับ หากสามารถวางบล็อก B ได้ให้ทำ การนำบล็อก B ไปใส่ไว้ในลิสต์บล็อกที่วางแล้วกับบล็อก A แล้วเรียกใช้ฟังก์ชัน solve(): อีกครั้งที่บล็อก C ถ้าบล็อก C ไม่มีพื้นที่ที่ สามารถวางได้ให้ทำการหมุน บล็อก C 90 องศา หากหมุดครบ 360 องศาแล้วยังไม่สามารถวางบล็อก B ออกมาในลิสต์บล็อกที่ เหลืออยู่ก่อนแล้วให้บล็อก C ใช้งานฟังก์ชัน solve() ถ้าบล็อก C วางได้ ให้เรียกใช้ฟังก์ชัน solve(): ที่บล็อก B ต่อ หากบล็อก B วางได้แสดงว่าจำนวนบล็อกที่ถูกวางแล้วเท่ากับจำนวนบล็อกที่มีตอนเริ่ม ดังนั้นเงื่อนไขการการจบฟังก์ชันเป็นจริง จึงจบการทำงาน

## • อัลกอริทึมโปรแกรมแก้ไขปัญหาปริศนาทั้งหมด

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.colors import ListedColormap
blocks = {
  'A': np.array([[1, 0, 0, 0], [1, 1, 1, 1]]),
  'B': np.array([[1, 1, 1], [1, 0, 1]]),
  'C': np.array([[1, 0, 0], [1, 1, 0], [0, 1, 1]]),}
area = np.array([
 def can place block(block, row, col):
 block rows, block cols = block.shape
 return (
    row + block rows <= area.shape[0] and
    col + block cols <= area.shape[1] and
    not np.any(block * (area[row:row + block rows, col:col + block cols] != '0'))
```

```
def place block(block, row, col, block name):
  area[row:row + block.shape[0], col:col + block.shape[1]][block == 1] = block name
def remove block(block, row, col):
  area[row:row + block.shape[0],col:col+block.shape[1]][block == 1] = '0'
def solve(block_names, remaining_blocks):
  if len(block names) == 3:
     return True
  for row in range(area.shape[0]):
     for col in range(area.shape[1]):
        for block name in remaining blocks:
          block matrix = blocks[block name]
          for _ in range(8):
             if can place block(block matrix, row, col):
                place block(block matrix, row, col, block name)
                block names.append(block name)
                remaining blocks.remove(block name)
                if solve(block names, remaining blocks):
                   return True
                remove_block(block_matrix, row, col)
                block_names.pop()
                remaining blocks.append(block name)
             block matrix = np.rot90(block matrix) if < 4 else np.flipud(block matrix)
block names = []
remaining blocks = list(blocks.keys())
if solve(block_names, remaining_blocks):
 block colors = {'A': 'red', 'B': 'blue', 'C': 'green'}
 cmap colors = [block colors.get(block name, 'white') for block name in block names]
 cmap_colors.append('white')
 cmap = ListedColormap(cmap colors)
 colored area = np.zeros like(area, dtype=int)
 for i, block name in enumerate(block names):
  colored_area[area == block_name] = i + 1
```

```
colored_area[area == '0'] = 0

plt.imshow(colored_area, cmap=cmap, interpolation='none', vmin=0, vmax=len(block_names) ,extent=[0, area.shape[1], area.shape[0], 0])

plt.xticks(range(area.shape[1]))

plt.yticks(range(area.shape[0]))

plt.grid(True, color='black', linewidth=1)

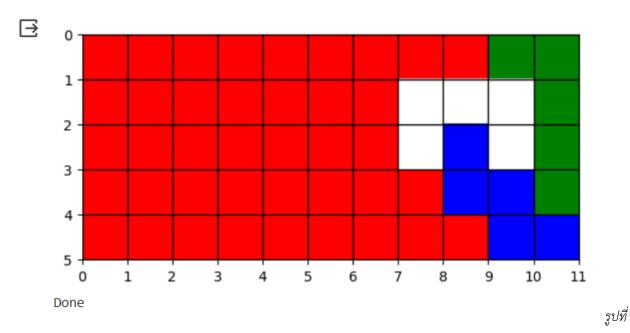
plt.show()

else:

print("No solution found")

print("Done")
```

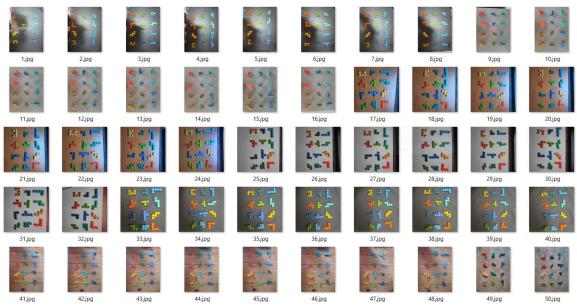
**หมายเหตุ** : การเขียนโปรแกรมทดสอบนี้ใช้การกำหนดค่า พื้นที่ และ รูปแบบของบล็อก แบบ Hard code โดยใช้รูปที่ 3.3.5 เป็น ต้นแบบ และผลลัพธ์ที่ได้เป็นดัง รูปที่ 3.3.6



3.3.6 ผลลัพธ์การทดสอบโปรแกรม

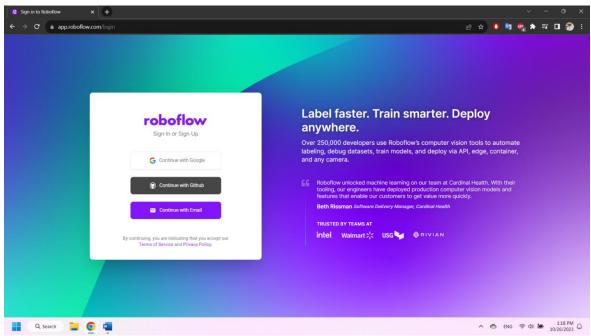
### 3.3.3 ทำ Model Object Detection ด้วย YOLOv8 บนแพลตฟอร์ม roboflow

🔍 เตรียมข้อมูลที่ต้องการเทรน (รวบรวมชุดข้อมูลรูปภาพที่มีบล็อกทั้งหมด 12 ชิ้น)



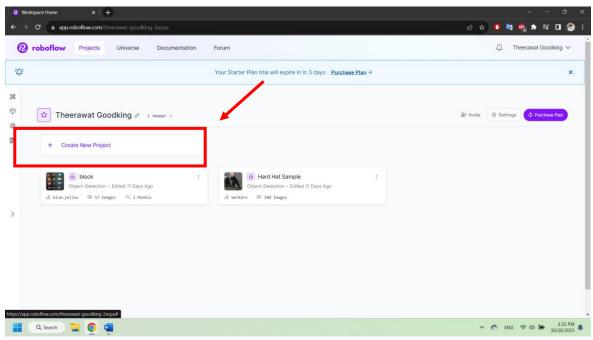
รูปที่ 3.3.7 ภาพตัวอย่างชุดข้อมูลของบล็อกทั้งหมด

• เข้าสู่ระบบเว็บไซต์ของ roboflow (<u>https://app.roboflow.com/login</u>)



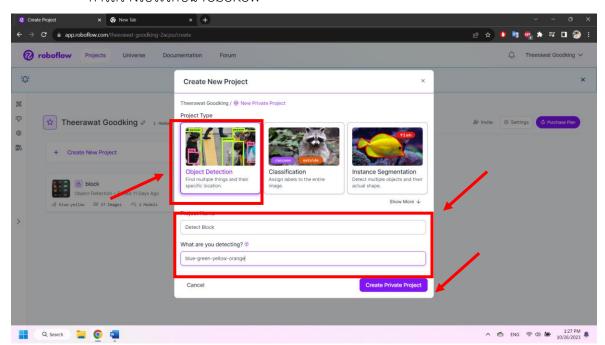
รูปที่ 3.3.8 หน้าเข้าสู่ระบบของ roboflow (<a href="https://app.roboflow.com/login">https://app.roboflow.com/login</a>)

หลังจากเข้าสู่ระบบแล้วให้ทำการกดเลือก Create New Project



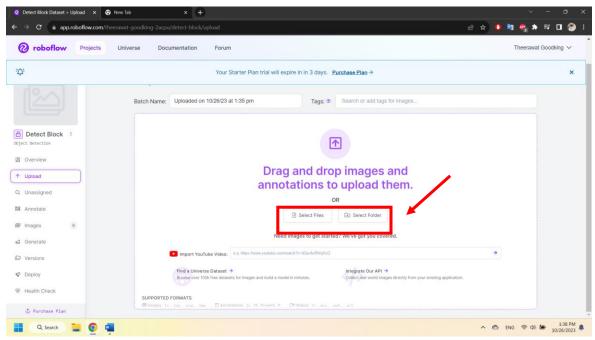
รูปที่ 3.3.9 หน้าแรกหลังจากเข้าสู่ระบบของ roboflow

• การสร้างโปรเจคบน roboflow



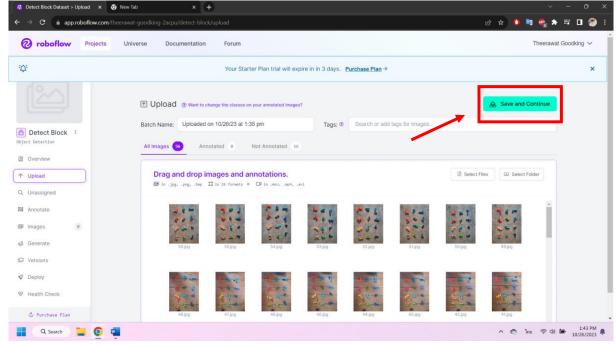
รูปที่ 3.3.10 เลือกประเภทของโปรเจค ในที่นี้ผู้จัดทำจะใช้การตรวจจับวัตถุ (Object Detection) จากนั้นให้ทำการใส่ชื่อโปรเจค และใส่ชนิดวัตถุที่ต้องการลงไป จากนั้นให้กด Create Private Project

หลังจากกด แล้วให้ทำการ Upload ไฟล์ภาพชุดข้อมูลที่เราเตรียมไว้ลงไป



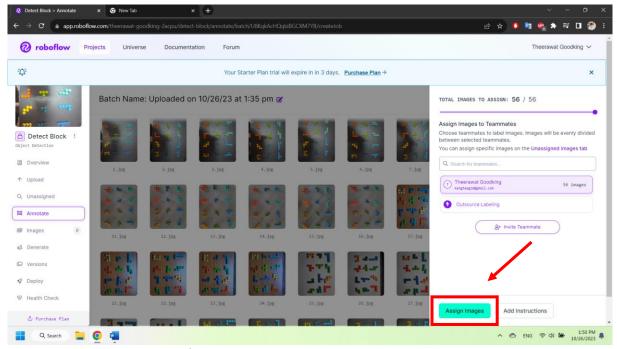
รูปที่ 3.3.11 หน้า Upload ไฟล์ภาพ โดยสามารถเลือกได้ว่าจะ Upload เป็นไฟล์หรือโฟลเดอร์ก็ได้

หลังจาก Upload ไฟล์ทั้งหมดแล้วให้กด Save and Continue



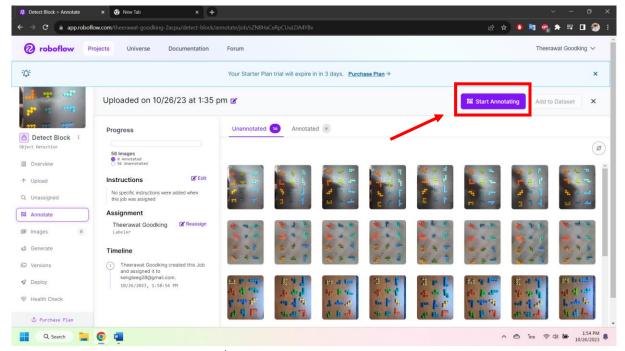
รูปที่ 3.3.12 ผลลัพธ์หลังจากการ Upload ไฟล์

• จากนั้นให้ทำการกด Assign Images เพื่อเสร็จสิ้นการ Upload ทั้งหมด



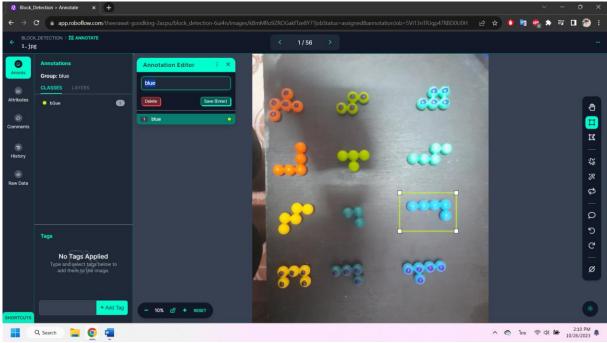
รูปที่ 3.3.13 ผลลัพธ์หลังจากการกด Save and Continue

ทำการกด Start Annotating เพื่อเริ่มทำการ Label ของภาพ



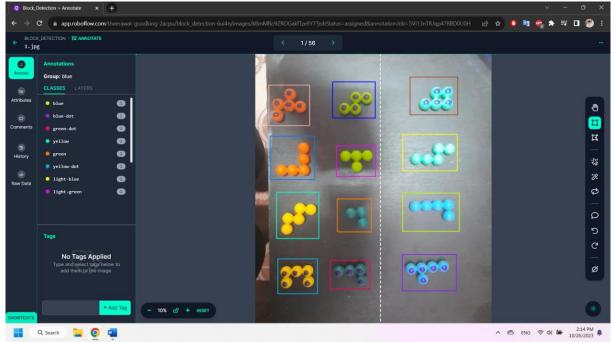
รูปที่ 3.3.14 หน้าหลักของการ Label รูปภาพ

การ Label ภาพของวัตุ



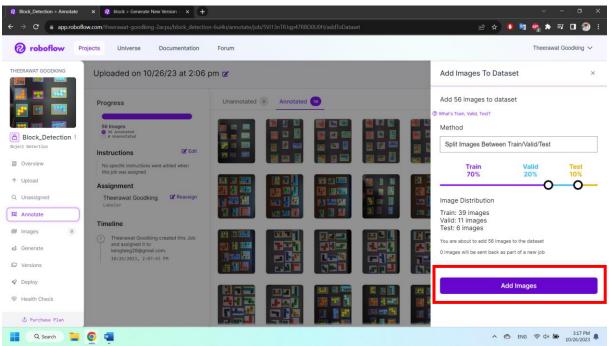
รูปที่ 3.3.15 หลังจากกด Start Annotating ให้เริ่มทำการ Label ภาพโดยการวาดกรอบขึ้นมาและใส่ Classes ที่ต้องการลงไป

• ทำการวาดกรอบของบล็อกทั้งหมดพร้อมใส่ Classes ให้กับบล็อกแต่ละชนิดจนครบทุกรูป



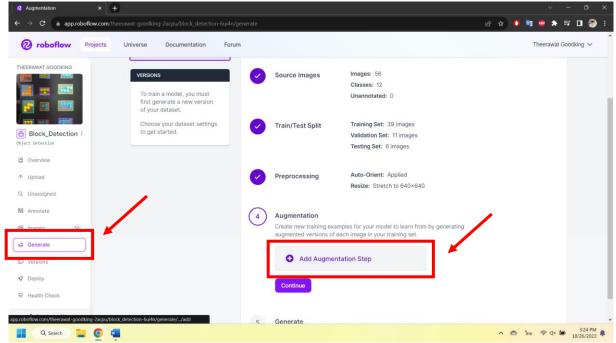
รูปที่ 3.3.16 หน้าจอของการ Label บล็อกทั้งหมด

หลังจากทำการ Label ภาพทั้งหมดแล้วให้ทำกด Add Image เพื่อแบ่งสัดส่วนภาพ

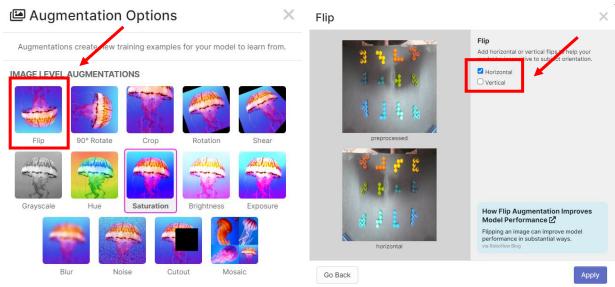


รูปที่ 3.3.17 หน้าจอหลักจากของการ Label ภาพทั้งหมด

ทำการ Generate ชุดข้อมูล

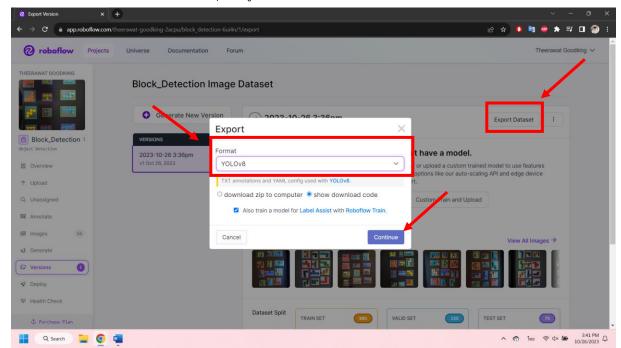


รูปที่ 3.3.18 มาที่หน้า Generate กด Continue ที่ขั้นตอน Preprocessing แล้วกด Add Augmentation Step



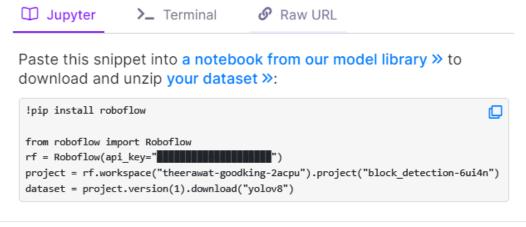
รูปที่ 3.3.19 ทำการเลือก Flip จากนั้นเลือก Horizontal แล้วกด Apply

หลังจาก Generate ชุดข้อมูลแล้วให้ทำการเลือก version ของ dataset



รูปที่ 3.3.20 กด Continue ที่ขั้นตอน Augmentation แล้วกด Generate จากนั้นกด Export Dataset แล้วเลือก Format เป็น YOLOv8 แล้วกด Continue

• เราจะได้ API KEY ของชุดข้อมูลที่เราสร้างมา



รูปที่ 3.3.21 ผลลัพธ์ API Key ของชุดข้อมูล

• มาที่ Google Colab แล้วตั้งค่า Runtime ให้เป็น GPU



รูปที่ 3.3.22 ตรวจสอบว่า GPU ในการทำงานหรือไม่ และกำหนดค่า HOME ให้เป็น part ของ Google colab

## ทำการติดตั้ง YOLOv8

```
1 !pip install ultralytics==8.0.20

3 from IPython import display
4 display.clear_output()

6 import ultralytics
7 ultralytics.checks()

Ultralytics YOLOV8.0.20 Python-3.10.12 torch-2.1.0+cu118 CUDA:0 (Tesla T4, 15102MiB)
Setup complete (2 CPUs, 12.7 GB RAM, 27.1/78.2 GB disk)

[4] 1 from ultralytics import YOLO
2
3 from IPython.display import display, Image
```

รูปที่ 3.3.23 ผลลัพธ์การติดตั้ง YOLOv8

• นำ roboflow API Key มาใช้งาน



รูปที่ 3.3.24 การใช้งาน roboflow API key ของผู้จัดทำโครงงาน

• ทำการเทรนโมเดล YOLOv8 โดยค่า epochs คือจำนวนรอบในการเทรน

%cd {HOME}

!yolo task=detect mode=train model=yolov8s.pt data={dataset.location}/data.yaml epochs=25 imgsz=800 plots=True

• ทำการประเมินโมเดลและนำไปใช้งาน

%cd {HOME}

!yolo task=detect mode=val model={HOME}/runs/detect/train/weights/best.pt data={dataset.location}/data.yaml

### 3.3.4 ปรับใช้งานกับกล้อง Web Camera

• ทำการติดตั้ง library OpenCV และ Jupyter notebook

pip install opency-python	pip install notebook
---------------------------	----------------------

## ทดสอบการทำงานกับกล้องวีดีโอ

```
import cv2

cap = cv2.VideoCapture(0)

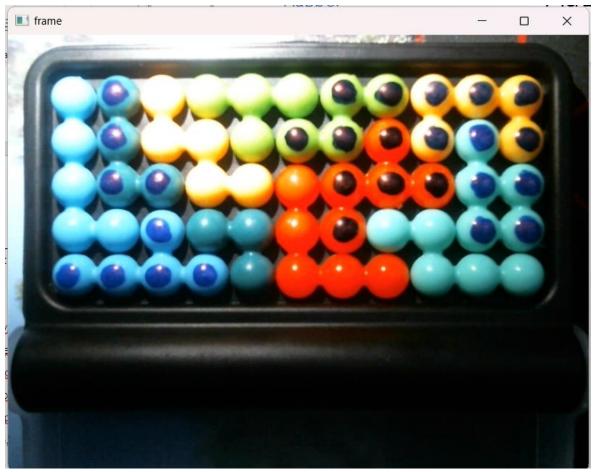
while cv2.waitKey(1) & 0xFF != ord('q'):

ret, frame = cap.read()

cv2.imshow('frame', frame)

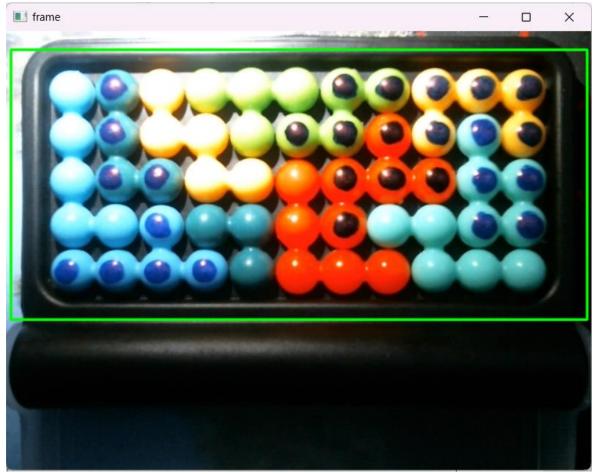
cap.release()

cv2.destroyAllWindows()
```



รูปที่ 3.3.25 ผลการทำงานกับภาพกล้องวีดีโอ

• ใส่คำสั่ง cv2.rectangle(image, (x1, y1), (x2, y2), ( 0, 255, 0 ), 2) เพื่อวาดกรอบสี่หเลี่ยมผืน ผ้าลงบนภาพโดยค่า (x1, y1) คือจุดของมุมซ้ายบนของสีเหลี่ยม และค่า (x2, y2) คือจุดของมุม ขวาล่า0E07



รูปที่ 3.3.26 ผลการวาดกรอบสี่เหลี่ยมลงบนภาพ

• ใส่คำสั่ง crop ภาพในพิกัดที่ต้องการและทำการขยายภาพเป็น 1.5 เท่าแล้วบันทึกภาพ

```
import cv2
cap = cv2.VideoCapture(1)
while cv2.waitKey(1) & 0xFF != ord('q'):
    ret, frame = cap.read()
    image = frame.copy()
    cv2.rectangle(image, (5, 20), (635, 315), (0, 255, 0), 2)
    cv2.imshow('frame', image)
```

```
roi_cropped = frame[20:315, 5:635]

roi_width = int(roi_cropped.shape[1] * (150 / 100))

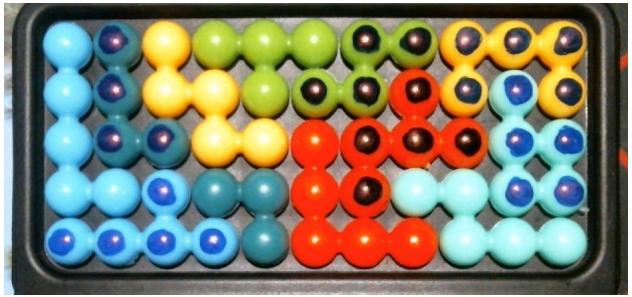
roi_height = int(roi_cropped.shape[0] * (150 / 100))

cropped = cv2.resize(roi_cropped, (roi_width,roi_height), interpolation = cv.INTER_AREA)

cv2.imwrite('./pic/test/save_result.jpg', cropped)

cap.release()

cv2.destroyAllWindows()
```



รูปที่ 3.3.27 ผลการ crop ภาพ

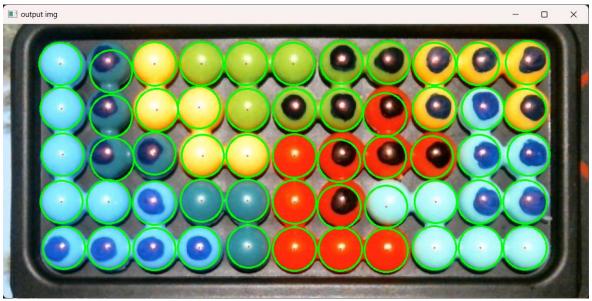
## • เขียนฟังก์ชันเพื่อตรวจจับขอบของรูปภาพเพื่อวาดวงกลมลงไป

```
import cv2 as cv
import numpy as np
img = cv.imread('./pic/test/save_result.jpg')
img2 = img.copy()
gray = cv.cvtColor(img, cv.COLOR_BGR2GRAY)
gray = cv.GaussianBlur(gray, (7, 7), 1.5)
circles = cv.HoughCircles(gray, cv.HOUGH_GRADIENT, 1.5, 72, param1=50, param2=25, minRadius=25, maxRadius=45)
circles = np.uint16(np.around(circles))
for i in circles[0, :]:
```

```
center, radius = (i[0], i[1]), i[2]
cv.circle(img2, center, radius, (0, 255, 0), 2)
cv.circle(img2, center, 1, (0, 0, 255), 1)
cv.imshow("output img", img2)
cv.waitKey(0)
cv.destroyAllWindows()
```

หมายเหตุ : การทำงานของโค้ดนี้คือการอ่านภาพต้นแบบแล้วทำการเปลี่ยนเป็นภาพชาวดำ เพื่อทำการเบลอภาพด้วยเทคนิค

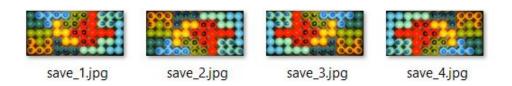
Gaussian Filter เพื่อทำให้ตรวจจับขอบของวงกลมได้ง่ายขึ้น



รูปที่ 3.3.28 ภาพผลการตรวจจับวงกลมภาพถ่าย

### 3.3.5 เขียนโปรแกรมเปรียบเทียบผลลัพธ์

ทำการเก็บข้อมูลภาพผลลัพธ์ที่สมบูรณ์ของปริศนาเกม IQ Puzzler PRO เพื่อใช้ในการ
 เปรียบเทียบกับภาพต้นแบบ โดยภาพผลลัพธ์ที่สมบูรณ์ 1 ภาพ สามารถบันทึกแยกได้เป็น
 รูปแบบภาพ 4 รูปแบบ ได้แก่ (ภาพต้นฉบับ ภาพพลิกแนวตั้ง ภาพพลิกแนวนอน ภาพพลิกทั้ง
 แนวตั้งแนวนอน) เพราะว่าพื้นที่การวางบล็อกที่ทั้งหมดเป็นรูปสี่เหลี่ยมผืนผ้า ความเป็นไปได้ใน
 การวางบล็อกสลับแนวตั้งแนวนอนจึงมีสูง



รูปที่ 3.3.29 ตัวอย่าง ภาพข้อมูลผลลัพธ์ที่เคยทำไว้

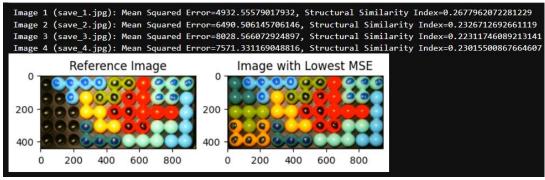
### เขียนโปรแกรมเพื่อเปรียบเทียบภาพต้นแบบกับภาพผลลัพธ์ที่เคยทำไว้

```
import os
import cv2
from skimage.metrics import structural similarity as ssim
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
def mse(image1, image2):
  return np.sum((image1.astype("float") - image2.astype("float")) ** 2) / float(image1.size)
def compare_images(reference_image, image_folder):
  gray reference image = cv2.cvtColor(reference image, cv2.COLOR BGR2GRAY)
  results = \Pi
  min mse image, min mse value = None, float('inf')
  for index, jpeg file in enumerate(os.listdir(image folder), start=1):
     image_path = os.path.join(image_folder, jpeg_file)
     current image = cv2.imread(image path)
     current_image = cv2.resize(current_image, (reference_image.shape[1], reference_image.shape[0]))
     gray_image = cv2.cvtColor(current_image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
     mse value = mse(gray reference image, gray image)
     ssim value = ssim(gray reference image, gray image)
     results.append((f"Image {index} ({jpeg file})", mse value, ssim value))
     if mse_value < min_mse_value:
        min_mse_value, min_mse_image = mse_value, current_image
  return results, min mse image
reference image path = "./test/save 9.jpg"
```

```
reference_image = cv2.imread(reference_image_path)
image_folder = "./compare/"
results, min_mse_image = compare_images(reference_image, image_folder)
for name, mse_value, ssim_value in results:
    print(f"{name}: Mean Squared Error={mse_value}, Structural Similarity Index={ssim_value}")

plt.subplot(1, 2, 1)
plt.imshow(cv2.cvtColor(reference_image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title("Reference Image")
plt.subplot(1, 2, 2)
plt.imshow(cv2.cvtColor(min_mse_image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title("Image with Lowest MSE")
plt.show()
```

หมายเหตุ : การทำงานของโค้ดนี้เป็นการนำภาพสองภาพมาเปรียบเทียบโดยการหาค่า Mean Squared Error (MSE) ของทั้งสอง ภาพ โดยจะยึดภาพต้นแบบไว้แล้วทำการเปรียบเทียบกับทุกภาพผลลัพธ์ที่เคยบันทึกไว้ จากนั้นเหลือภาพที่มีค่า MSE มาแสดงผล



รูปที่ 3.3.30 ภาพเปรียบเทียบของภาพต้นแบบกับภาพผลลัพธ์ที่เคยทำไว้ที่มีค่า Mean Squared Error น้อยที่สุด

### 3.3.6 การปรับพารามิเตอร์กับเขียนโปรแกรมเพิ่มเติม

เพื่อให้ส่วนประกอบทั้งหมดทำงานร่วมกันได้อย่างสมบูรณ์จึงต้องมีการปรับค่าพารามิเตอร์บางอย่างหรือเขียน โปรแกรมเพิ่มเติมเข้าไป ได้แก่

การเพิ่มคำสั่งค้นหาคำในไฟล์ json เนื่องจากการเรียกใช้การตรวจจับวัตถุจาก API ของ
 roboflow การที่ตรวจจับวัตถุแล้วส่งผลลัพธ์เป็นข้อความเป็นไฟล์ json จึงทำให้ต้องเขียนคำสั่ง
 เพื่อตรวจจับคำในไฟล์แล้วเพิ่มค่า array ของบล็อกที่ถูกตรวจพบลงไปในตัวแปร result\_dict
 เพื่อใช้งานในการแก้ปัญหาปริศนา

```
from roboflow import Roboflow
import numpy as np
import json
rf = Roboflow(api key="mg8d8MEBGoGh7NAQG7j4")
project = rf.workspace().project("block-6bulo")
model = project.version(1).model
json_result = model.predict("./pic/test/test02.jpg", confidence=30, overlap=30).json()
str result = json.dumps(json result)
blue, blue_dot, green, green_dot, lb_dot, lg_dot, light_blue, light_green, orange, orange_dot, yellow_dot =
   np.array(matrix) for matrix in [
      [[1, 1, 1, 1], [1, 0, 0, 0]],
      [[1, 1, 1, 1], [0, 1, 0, 0]],[[1, 1], [1, 0]],
      [[0, 0, 1], [1, 1, 1]],
      [[1, 1, 0], [1, 1, 1]],
      [[1, 1, 0], [0, 1, 1]],
      [[0, 1, 1, 1], [1, 1, 0, 0]],
      [[0, 1, 0], [1, 1, 1]],
      [[0, 0, 1], [0, 0, 1], [1, 1, 1]],
      [[0, 1, 1], [1, 1, 0], [0, 1, 0]],
      [[1, 0, 1], [1, 1, 1]],]]
word matrices = {
   "blue": blue, "blue-dot": blue dot,
   "green": green, "green-dot": green_dot,
   "lb-dot": lb dot, "lg-dot": lg dot,
   "light-blue": light blue, "light-green": light green,
   "orange": orange, "orange-dot": orange_dot, "yellow-dot": yellow_dot}
result word = [word for word in word matrices if word in str result]
result_dict = {word: word_matrices.get(word) for word in result_word}
print(result dict)
```

## • เพิ่มการตรวจจำนวนภาพในไฟล์ที่ต้องการบันทึกเพื่อที่จะทำการตั้งชื่อไฟล์อัตโรมัติ

file\_list = os.listdir("./pic/test")
num\_images = sum(file.lower().endswith('.jpg') for file in file\_list)
print(num\_images)

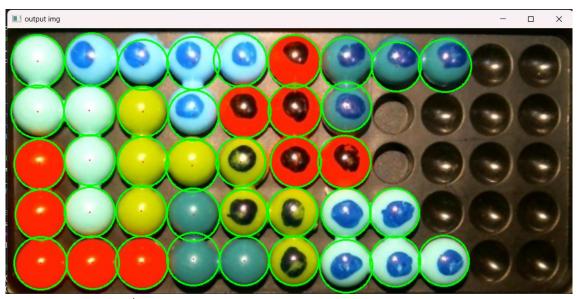
การแก้ไขพารามิเตอร์ของตรวจหาขอบวงกลม โดยแก้ไขและเพิ่มคำสั่งเพื่อตรวจจับวงกลมเพื่อให้ ผลลัพธ์ที่ได้เป็น array ขนาดแถวเป็น 11 และคอลัมนเป็น 5 จากนั้นให้ทำการอ่านค่าและ ตรวจจับขนาดของพื้นที่ที่มีขนาดมากกว่า 4700 เพราะวงกลมของชิ้นบล็อกมีขนาดโดยเฉลี่ยอยู่ ที่ 4700 – 4800 โดยหากวงกลมที่ตรวจพบมีพื้นที่มากกว่าที่ตั้งเงื่อนไขไวโปรแกรมจะทำการใส่ ค่า 'X' ลงไปใน array และหากไม่ตรวจพบอะไรก็ให้ใส่ค่า '0' ลงไปแทน



รูปที่ 3.3.31 ภาพพื้นที่ของเกม IQ Puzzler PRO จะเห็นได้ว่ามีขนาดวงกลมอยู่ 2 แบบคือ วงกลมของชิ้นบล็อกกับวงกลมของ พื้นที่ โดยถ้าเราบล็อกเต็มพื้นจะมีวงกลมขนาดใหญ่ของชิ้นบล็อก และวงกลมขนาดเล็กของพื้นที่

```
import cv2 as cv
import numpy as np
img = cv.imread('./pic/test/save 8.jpg')
img2 = img.copy()
gray = cv.cvtColor(img, cv.COLOR BGR2GRAY)
gray = cv.GaussianBlur(gray, (7, 7), 1.5)
circles=cv.HoughCircles(gray,cv.HOUGH_GRADIENT,1.5,72,param1=50,param2=25,minRadius=25,maxRadius=45)
circles = np.uint16(np.around(circles))
name, none = 'X', '0'
rows, cols = 5, 11
height, width = img.shape[:2]
cell height, cell width = height // rows + 1, width // cols + 1
grid matrix = np.full((rows, cols), none, dtype=str)
for i in circles[0, :]:
  center, radius = (i[0], i[1]), i[2]
  area = np.pi * radius ** 2
  row index, col index = center[1]/ cell height, center[0]//cell width
  if area > 4700:
     cv.circle(img2, center, radius, (0, 255, 0), 2)
     cv.circle(img2, center, 1, (0, 0, 255), 1)
     grid_matrix[row_index, col_index] = name
result_list = grid_matrix.tolist()
print(result list)
cv.imshow("output img", img2)
cv.waitKey(0)
cv.destroyAllWindows()
```

**หมายเหตุ** : การทำงานของโค้ดนี้เป็นจะแสดงผลลัพธ์รูปที่ 3.3.13 และให้ผลลัพธ์ที่เป็น array ดังนี้



รูปที่ 3.3.32 ผลลัพธ์ของการแก้ไขพารามิเตอร์ของตรวจหาขอบวงกลมการ

## 3.3.7 โปรแกรมแบบสมบูรณ์

```
import os
import json
import cv2 as cv
import numpy as np
from roboflow import Roboflow
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.colors import ListedColormap
cap = cv.VideoCapture(0)
file_list = os.listdir("./pic/test")
num_images = sum(file.lower().endswith('.jpg') for file in file_list)
while cv.waitKey(1) & 0xFF != ord('q'):
  ret, frame = cap.read()
  image = frame.copy()
  cv.rectangle(image, (5, 20), (635, 315), (0, 255, 0), 2)
   cv.imshow('frame', image)
roi cropped = frame[20:315, 5:635]
roi_width = int(roi_cropped.shape[1] * (150 / 100))
```

```
roi height = int(roi cropped.shape[0] * (150 / 100))
cropped=cv.resize(roi cropped,(roi width,roi height),interpolation=cv.INTER AREA)
cv.imwrite(f'./pic/test/save {num images}.jpg', cropped)
cap.release()
cv.destroyAllWindows()
img2 = cropped.copy()
gray = cv.cvtColor(cropped, cv.COLOR BGR2GRAY)
gray = cv.GaussianBlur(gray, (7, 7), 1.5)
circles = cv.HoughCircles(gray, cv.HOUGH GRADIENT, 1.5, 72, param1=50, param2=25, minRadius=25,
maxRadius=45)
circles = np.uint16(np.around(circles))
name, none = 'X', '0'
rows, cols = 5, 11
height, width = cropped.shape[:2]
cell height, cell width = height // rows + 1, width // cols + 1
grid matrix = np.full((rows, cols), none, dtype=str)
for i in circles[0, :]:
  center, radius = (i[0], i[1]), i[2]
  area = np.pi * radius ** 2
  row_index, col_index = center[1]//cell_height, center[0]//cell_width
  if area > 4700:
     cv.circle(img2, center, radius, (0, 255, 0), 2)
     cv.circle(img2, center, 1, (0, 0, 255), 1)
     grid matrix[row index, col index] = name
result list = grid matrix.tolist()
c.imshow("output img", img2)
cv.waitKey(0)
cv.destroyAllWindows()
rf = Roboflow(api key="mg8d8MEBGoGh7NAQG7j4")
project = rf.workspace().project("block-6bulo")
```

```
model = project.version(1).model
json result=model.predict("./pic/test/test.jpg",confidence=40,overlap=30).json()
str result = json.dumps(json result)
blue, blue_dot, green, green_dot, lb_dot, lg_dot, light_blue, light_green, orange, orange_dot, yellow,
yellow dot = [
  np.array(matrix) for matrix in [
     [[1, 1, 1, 1], [1, 0, 0, 0]],
     [[1, 1, 1, 1], [0, 1, 0, 0]],
     [[1, 1], [1, 0]],
     [[0, 0, 1], [1, 1, 1]],
     [[1, 1, 0], [1, 1, 1]],
     [[1, 1, 0], [0, 1, 1]],
     [[0, 1, 1, 1], [1, 1, 0, 0]],
     [[0, 1, 0], [1, 1, 1]],
     [[0, 0, 1], [0, 0, 1], [1, 1, 1]],
     [[0, 1, 1], [1, 1, 0], [0, 1, 0]],
     [[0, 0, 1], [0, 1, 1], [1, 1, 0]],
     [[1, 0, 1], [1, 1, 1]],]]
word matrices = {
   "blue": blue, "blue-dot": blue dot,
  "green": green, "green-dot": green_dot,
  "lb-dot": lb dot, "lg-dot": lg dot,
  "light-blue": light_blue, "light-green": light_green,
  "orange": orange, "orange-dot": orange dot,
   "yellow": yellow, "yellow-dot": yellow dot}
result word = []
blocks = {}
for word in word list:
  if word in str result:
      blocks [word] = word matrices.get(word, None)
      result word.append(word)
```

```
area = np.array((result list),dtype='str')
def can_place_block(block, row, col):
  block rows, block cols = block.shape
  return (
     row + block_rows <= area.shape[0] and
     col + block_cols <= area.shape[1] and
     not np.any(block * (area[row:row + block_rows, col:col + block_cols] != '0')))
def place block(block, row, col, block name):
  area[row:row + block.shape[0], col:col + block.shape[1]][block == 1] = block name
def remove_block(block, row, col):
  area[row:row + block.shape[0],col:col+block.shape[1]][block == 1] = '0'
def solve(block names, remaining blocks):
  if len(block_names) == 3:
     return True
  for row in range(area.shape[0]):
     for col in range(area.shape[1]):
        for block_name in remaining_blocks:
          block matrix = blocks[block name]
          for in range(8):
             if can place block(block matrix, row, col):
                place block(block matrix, row, col, block name)
                block_names.append(block_name)
                remaining blocks.remove(block name)
                if solve(block_names, remaining_blocks):
                   return True
                remove block(block matrix, row, col)
                block names.pop()
                remaining blocks.append(block name)
             block_matrix = np.rot90(block_matrix) if _ < 4 else np.flipud(block_matrix)
```

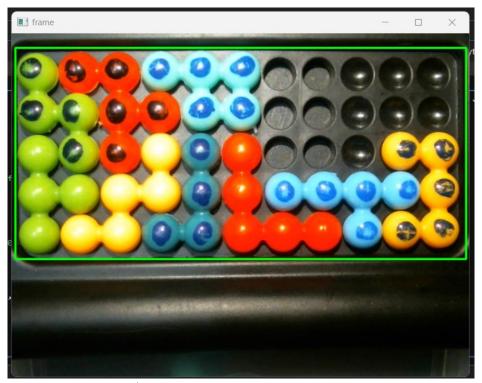
```
return not remaining_blocks
block names = []
remaining_blocks = list(blocks.keys())
if solve(block_names, remaining_blocks):
  if solve(block_names, remaining_blocks):
     block_colors = {block_name: plt.cm.tab20(i) for i, block_name in enumerate(block_names)}
  cmap = ListedColormap([block_colors[block_name] for block_name in block_names])
  for i in range(area.shape[0]):
     for j in range(area.shape[1]):
        plt.text(j+0.5,i+0.5,area[i,j],ha='center',va='center',fontsize=10)
  plt.imshow(np.zeros_like(area, dtype=int), cmap=cmap, interpolation='none', extent=[0, area.shape[1],
area.shape[0], 0])
  plt.xticks(range(area.shape[1]+1))
  plt.yticks(range(area.shape[0]+1))
  plt.grid(True, color='black', linewidth=1)
  plt.show()
else:
   print("No solution found")
print("Done")
```

# บทที่ 4

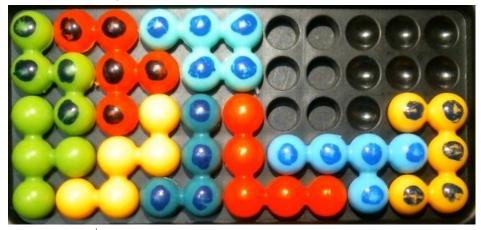
# ผลการดำเนินงาน

## 4.1 ผลลัพธ์ของโครงงาน

ทำการเปิดกล้องวีดีโอเผื่อบันทึกผลภาพพื้นที่ในการวางบล็อกเพื่อนำไปใช้งานกับการเปรียบเทียบภาพ
 และการตรวจจับขอบวงกลม

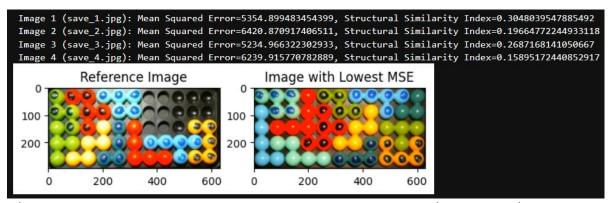


รูปที่ 4.1.1 ภาพขณะรันโปรแกรมการเปิดกล้องวีดีโอ



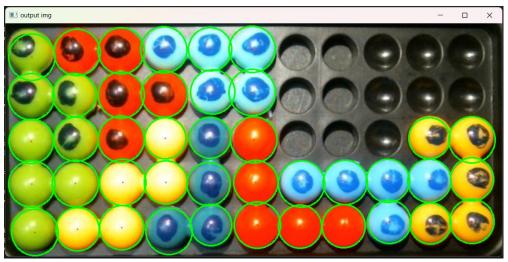
รูปที่ 4.1.2 ภาพผลการทดลองหลังการรันโปรแกรมการเปิดกล้องวีดีโอ

#### • ทำการเปรียบภาพที่ได้มากับภาพผลลัพธ์ที่มี



รูปที่ 4.1.3 ภาพผลการทดลองหลังการรันโปรแกรมการเปรียบเทียบภาพ จะเห็นได้ว่าภาพที่มีค่า MSE น้อยที่สุดไม่ตรงกับผลลัพธ์ ที่ต้องการ แสดงว่าปริศนาปัญหาชุดนี้ยังไม่เคยได้รับการแก้ไขจากโปรแกรม

• ทำการตรวจจับขอบของวงกลมจากภาพผลลัพธ์ รูปที่ 4.1.2

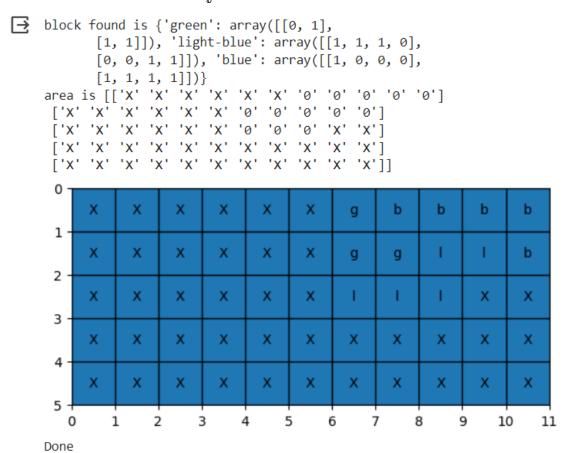


รูปที่ 4.1.3 ภาพผลการทดลองหลังการรันโปรแกรมการตรวจจับขอบของวงกลม ผลลัพธ์ที่ได้ในรูปแบบของ array คือ

ทำการตรวจจับบล็อกที่เหลืออยู่ โดยใช้ API Key จาก roboflow โดยผลลัพธ์ที่ได้ดป็นดังนี้

{'green': array([[0, 1],[1, 1]]), 'light-blue': array([[1, 1, 1, 0],[0, 0, 1, 1]]), 'blue': array([[1, 0, 0, 0],[1, 1, 1, 1]])}

• ทำการใช้งานโปรแกรมแก้ปัญหาปริศนา



รูปที่ 4.1.4 ผลลัพธ์การแก้ปัญหาปริศนา โดยค่า 'X' คือพื้นที่ที่มีบล็อกอื่นวางไว้แล้ว , ค่า 'g' คือตำแหน่งที่บล็อก green ต้องวาง , ค่า 'b' คือตำแหน่งที่บล็อก blue ต้องวาง

หลักจากที่ทดลองแก้ไขปัญหาปริศนาไปหลาย ๆ รูปแบบบน Google Colab ผลที่ได้พบว่า ตารางที่ 1.2 ผลการทดสอบ

จำนวนบล็อกที่ยังไม่ได้วาง	เวลาที่โปรแกรมใช้แก้ปัญหา
1-3 ชิ้น	น้อยกว่า 3 วินาที
4 ชิ้น	ประมาณ 4 ถึง 10 วินาที
5 ชิ้น	ประมาณ 7 ถึง 10 นาที
6 ชิ้น	ประมาณ 57 นาที ถึง 72 นาที
7 ชิ้น	มากกว่า 7 ชั่วโมง

วีดีโอผลลัพธ์ (<u>https://www.youtube.com/playlist?list=PL8-PHAVyXiDoh7Tq6DP4Z5xRWlU7htIOa</u>)

### 4.2ผลที่คาดว่าจะได้รับ

- สามารถแสดงผลลัพธ์ในรูปแบบของสีแต่ละบล็อก
- สามารถตรวจจับชิ้นบล็อกบน Window แบบเรียลไทม์
- ใช้เวลาในการแก้ปัญหาเร็วกว่านี้ เช่น จำนวนบล็อกที่ยังไม่ได้วาง 5 ชิ้น จะใช้เวลาในการแก้ปัญหาต่ำกว่า 5 นาที เป็นต้น

#### 4.3 การพัฒนาต่อยอด

- สามารถนำไปพัฒนาเป็น Web Application หรือ Mobile Application ได้
- สามารถนำอัลกอริทึมหรือโค้ดต้นแบบไปพัฒนาเพื่อแก้ปัญหาปริศนากับเกมอื่น ๆ ได้
- นำความรู้ในการตรวจจับวัตุไปใช้ในงานอุตสาหกรรมที่ต้องใช้การตรวจจับและแยกวัตุได้
- นำความรู้การหาขอบวัตุทรงกรมไปใช้งานกับงานรูปแบบที่คล้ายกันได้ เช่น การตรวจจับเหรียญ การตรวจ การฝนกระดาษคำตอบของข้อสอบ เป็นต้น

#### บทที่ 5

# ปัญหา และข้อเสนอแนะ

จากการดำเนินการศึกษาข้อมูลเกี่ยวกับการทำงานและการพัฒนาโครงงานได้พบปัญหาต่างๆและมี ข้อเสนอแนะในการพัฒนาโปรแกรมสำหรับพัฒนาโปรแกรมในอนาคตเพื่อนำไปใช้งานจริงดังนี้

### 5.1 ปัญหาและข้อผิดพลาด

- การแก้ปัญหาปริศนาเพื่อหาผลลัพธ์สำหรับบล็อกที่ใช้วาง ยิ่งมีบล็อกเยอะยิ่งใช้เวลามากในการทำงานของ โปรแกรมเพื่อหาความเป็นไปได้ของผลลัพธ์ที่ดีที่สุด
- การตรวจจับวัตุที่ยังมีความถูกต้องน้อย อีกทั้งคุณภาพกล้องวีดีโอที่ใช้ตรวจจับมีความคมชัดไปมากพอ
  และรวมไปถึงส่งรบกวนจากธรรมชาติ เช่น แสงที่ตกกระทบกับชิ้นส่วนบล็อกจึงที่ให้สีหรือรูปแบบบล็อก
  คลาดเคลื่อนหรือลมที่พัดทพให้กล้องสั่นจนไม่สามารถโฟกัสกับภาพชิ้นส่วนบล็อกได้ จนทำให้การ
  ตรวจจับชิ้นส่วนบล็อกเกิดการผิดพลาด
- การหาค่าขอบของวงกลมที่เกิดจากแสงเงาจนทำให้เกิดวงกลมหลายวงซ้อนทับกันจนทำให้ Hough
  Circle Transform เกิดการหาขอบของวงกลมที่คลาดเคลื่อน
- โมเดลที่มีการตรวจจับวัตถุซ้ำซ้อนกันจนทำให้ไม่สามารถแก้ปัญหาปริศนาได้
- ผลลัพธ์การแก้ปัญหาปริศนาที่ได้ยังไม่สามารถแสดงผลค่าสีของแต่ละบล็อกได้ ทำได้เพียงแต่แสดงค่า
   ตัวอักษรของบล็อกในผลลัพธ์

### 5.2 ข้อเสนอแนะและแนวทางการแก้ไขปัญหา

- ทำการเทรนโมเดลโดยใช้ข้อมูลที่มากขึ้นและดีขึ้น เพื่อให้การตรวจจับวัตุมีความถูกต้องมากขึ้น
- ทำการใช้งานกล้องวีดีโอที่มีคุณภาพดี และใช้ในพื้นที่ที่มีแสงคงที่และไม่มีลม
- 🗨 ขัดผิวของชิ้นส่วนบล็อกให้มีลักษณะขรุขระเพื่อไม่ให้มีแสงสะท้อนบนตัวบล็อก
- ทาสีชิ้นส่วนบล็อกให้มีสีที่แตกต่างกันอยากชัดเจนแทนการแต้มจุดบนตัวบล็อก
- แก้ไขฟังก์ชันการแก้ปริศนาโดยศึกษาทฤษฎีต่าง ๆ เพื่อให้ได้ผลลัพธ์ที่รวดเร็ว

#### บรรณานุกรม

- การเขียนโปรเกรมภาษา Python พื้นฐาน [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://www.youtube.com/watch?v=N1fnq4MF3AE)
- การแก้ปัญหาการวางบล็อกของเกม IQ Block Puzzle [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://github.com/quantixed/iq-block-solver)
- การแก้ปัญหาการวางบล็อกของเกม IQ Circuit [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://github.com/adrienduque/IO circuit solver)
- การใช้ Hough Circle Transform [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 ตุลาคม 2566 แหล่งที่มา (https://medium.com/@isinsuarici/hough-circle-transform-parameter-tuning-with-examples-6b63478377c9)
- การใช้ Jupyter notebook [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://www.dataquest.io/blog/jupyter-notebook-tutorial/)
- การใช้ Google Colab [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://web.eecs.umich.edu/~justincj/teaching/eecs442//WI2021/colab.html)
- การเทรน YOLOv5 model บน Google Colab [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://github.com/roboflow/notebooks?ref=blog.roboflow.com)
- การสร้างชุดข้อมูลจากการ Label ภาพ [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://blog.roboflow.com/how-to-train-yolov8-on-a-custom-dataset/)
- การเปรียบเทียบรูปภาพด้วยภาษา Python [ออนไลน์] สืบค้นเมื่อวันที่ 20 กรกฎาคม 2566 แหล่งที่มา (https://pvimagesearch.com/2014/09/15/python-compare-two-images/)