

โครงงานวิทยาศาสตร์ สาขาคอมพิวเตอร์

เรื่อง การพัฒนาโมเดล wayaj เพื่อการตรวจจับใบหน้าและนับจำนวนคนเข้าห้องสมุด

Development of the Wayaj model for facial detection and people counting in the library.

โดย

นางสาวจิรัชญา กัญญะพิลา นายวายุภักษ์ สมเมือง

ครูที่ปรึกษา

นายจิรายุส อรุณเดชาชัย

รายงานฉบับนี้เป็นส่วนประกอบของโครงงานวิทยศาสตร์
สาขาคอมพิวเตอร์ ระดับชั้นมัธยมศึกษาตอนปลาย
ตามหลักสูตรโรงเรียนวิทยาศาสตร์ภูมิภาค โรงเรียนวิทยาศาสตร์จุฬาภรณราชวิทยาลัย เลย



โครงงานวิทยาศาสตร์ สาขาคอมพิวเตอร์

เรื่อง การพัฒนาโมเดล wayaj เพื่อการตรวจจับใบหน้าและนับจำนวนคนเข้าห้องสมุด

Development of the Wayaj model for facial detection and people counting in the library.

โดย

นางสาวจิรัชญา กัญญะพิลา นายวายุภักษ์ สมเมือง

ลงชื่อ	ครูที่ปรึกษาหลัก	ลงชื่อ	รองผู้อำนวยการ
(นายจิรายุส อรุณเด	ชาชัย)	(นายปรัชญากร	ฮดมาลี)
	ลงชื่อ	ผู้อำนวยการ	
	(ขายกิตติชัย ช	กรายเทลง)	

ชื่อโครงงาน : การพัฒนาโมเดล wayaj เพื่อการตรวจจับใบหน้าและนับจำนวนคนเข้าห้องสมุด

ชื่อผู้จัดทำ : นางสาวจิรัชญา กัญญะพิลา

นายวายุภักษ์ สมเมือง

ชื่อครูที่ปรึกษา : นายจิรายุส อรุณเดชาชัย

สาขา : คอมพิวเตอร์

โรงเรียน : วิทยาศาสตร์จุฬาภรณราชวิทยาลัย เลย

บทคัดย่อ

โครงงานนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพในการนับและตรวจจับผู้คนเข้าห้องสมุดและรวบรวม ข้อมูลทางสถิติ ทำการทดลองโดยการนำ Dataset ที่นำมาจาก Kaggle และเว็บไซต์อื่นๆที่เชื่อถือได้จำนวน 4000-5000 รูปเพื่อใช้ในการเทรนโมเดล Object detection ด้วย Neural network ผ่านการ Label โครงสร้างใบหน้าของ ข้อมูลใน Dataset เพื่อทำให้ Ai รู้จักใบหน้า และทำการทำ Preprocessing และ Data augmentation สำหรับจัด ระเบียบ เพิ่มจำนวนของข้อมูล และทำการเทรนซ้ำเป็นจำนวน 50 Epochs เพื่อเพิ่มค่าความแม่นยำในการตรวจจับ ใบหน้า จากการทดสอบประสิทธิภาพของโปรแกรมตรวจจับคนเข้าห้องสมุด มีรายการในการทดสอบแรกคือการ ทดสอบประสิทธิภาพการตรวจจับกับระยะทางเป็นจำนวน 20 ครั้ง คือ ระยะห่างที่กล้องสามารถตรวจจับได้อย่าง แม่นยำ ในระยะ 0.5 1 1.5 2 เมตรมีความแม่นยำในการตรวจคือ 100% 100% 100% 100% 0% ตามลำดับ และ เมื่อนำโมเดล wayaj ไปทดสอบประสิทธิภาพกับโมเดลตัวอื่นๆด้วยชุดข้อมูลรูปภาพใบหน้าทั้งหมด 237 ได้ค่าความ แม่นยำดังนี้ YOLOv5x ได้ความแม่นยำ 100% โมเดล cv2.frontface ได้ความแม่นยำ 90.29% และโมเดล wayaj ได้ ความแม่นยำ 97.89% โดยโมเดลถือได้ว่าโมเดล wayaj มีประสิทธิภาพมากกว่าโมเดล cv2.frontface ถึง 7.6% และ ยังมีประสิทธิภาพใกล้เคียงกับโมเดล YOLOv5x ที่มีการตรวจจับทั้งตัวในการประมวลผลอีกด้วย

คำสำคัญ: Dataset, Kaggle, Object detection, neural network, Label, Ai, Preprocessing, Data augmentation, Epochs, Google sheet

กิตติกรรมประกาศ

โครงงานฉบับนี้สำเร็จลุล่วงไปด้วยดี ขอขอบคุณ นายกิตติชัย กรวยทอง ผู้อำนวยการโรงเรียน
วิทยาศาสตร์จุฬาภรณราชวิทยาลัย เลย ที่ให้ความอนุเคราะห์ในการทำโครงงานครั้งนี้รวมไปถึงนายจิรายุส
อรุณเดชาชัยครูที่ปรึกษาโครงงาน ผู้ให้ทั้งความรู้ ความช่วยเหลือ คำชี้แนะรวมทั้งให้หลักการข้อคิดเห็นต่างๆ
อันเป็นประโยชน์อย่างยิ่งต่อการพัฒนาโครงงานและขอขอบคุณ เพื่อน ๆ ที่ได้ให้ความช่วยเหลือในการทดสอบ
และแสดงความคิดเห็นต่อโครงงาน

ท้ายที่สุด ขอกราบขอบพระคุณ คุณพ่อและคุณแม่ ผู้เป็นที่รักไว้ ณ ที่นี้ และทางผู้จัดทำหวังเป็นอย่าง ยิ่งว่ารายงานโครงงานฉบับนี้จะเป็นประโยชน์สำหรับท่านที่ต้องการศึกษาค้นคว้าต่อไป

คณะผู้จัดทำ

นางสาวจิรัชญา กัญญะพิลา

นายวายุภักษ์ สมเมือง

สารบัญ

	หน้า
บทคัดย่อ	ก
กิตติกรรมประกาศ	ข
สารบัญ	ମ
สารบัญภาพและตาราง	จ
บทที่ 1 ที่มาและความสำคัญ	
ที่มาและความสำคัญ	1
วัตถุประสงค์	1
ขอบเขตการศึกษา	1
สมมุติฐาน	1
ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	1
นิยามเชิงปฏิบัติการ	2
บทที่ 2 เอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	
Python	3
Google sheets	3
OpenCV	4
Neural network	5
Numpy	5
Github	5
JSON	6
Visual studio code	7
Gradient Descent	8
Convolutional Neural Network	9
Roboflow	11
บทที่ 3 วิธีการดำเนินการ	
วัสดุอุปกรณ์และโปรแกรมที่ใช้	13
ขั้นตอนการดำเนินงาน	13
บทที่ 4 ผลการดำเนินงาน	
การดำเนินการทดสอบประสิทธิภาพ	20
วิเคราห์ผลการทดสอบประสิทธิภาพ	20

สารบัญ(ต่อ)

	หน้า
บทที่ 5 สรุปผลการศึกษา	
สรุปผลการศึกษา	23
อภิปรายผล	23
ข้อเสนอแนะ	24
บรรณานุกรม	25
ภาคผนวก	27

สารบัญรูปภาพและตาราง

	หน้า
บทที่ 2 เอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	
รูปที่ 2.1 Python	3
รูปที่ 2.2 Google Sheets	3
รูปที่ 2.3 OpenCV	4
รูปที่ 2.4 Numpy	5
รูปที่ 2.5 Github	6
รูปที่ 2.6 รูปแบบการเก็บข้อมูลประเภท JSON object	7
รูปที่ 2.7 รูปแบบการเก็บข้อมูลประเภท array	7
รูปที่ 2.8 Visual studio code	7
รูปที่ 2.9 กราฟของค่า weight gradient descent	8
รูปที่ 2.10 ตัวกรอง 3x3	9
รูปที่ 2.11 ซ้าย: filter เลื่อนไปบน input. ขวา: ผลลัพธ์การคำนวณซึ่งออกมาเป็น Feature map.	10
รูปที่ 2.12 การ Stride และ Padding	10
รูปที่ 2.13 Max Pooling	11
รูปที่ 2.14 Roboflow	11
รูปที่ 2.15 กราฟแสดงการแปลงภาพหรือวิดีโอเป็นระดับส่วนตัวในเวลาจริงที่มีสภาพอัตราส่วนที่ดี	12
ที่สุดของYOLOv5x	
บทที่ 3 วิธีการดำเนินการ	
รูปที่ 3.1 การ label รูปภาพก่อนนำไปเทรนโมเดล	13
รูปที่ 3.2 ตัวอย่างการทดสอบ	14
รูปที่ 3.3 ทำการทำ Preprocessing	14
รูปที่3.4 Auto-Orient	15
รูปที่3.5 Image Augmentation	15
รูปที่3.6 การปรับ Brightness	16
รูปที่3.7 การปรับ Exposure	16
รูปที่3.8 การ blur รูปภาพ	16
รูปที่3.9 เพิ่ม Noise	16
รูปที่3.10 Mosaic	17
รูปที่3.11 Bounding Box	17
รูปที่3.12 Bounding Box: Flip	17

สารบัญรูปภาพและตาราง

	หน้
รูปที่3.13 Bounding Box: Crop	17
รูปที่ 3.14 Get snippet	18
รูปที่ 3.15 การเลือก Yolo v5 Pytorch	18
รูปที่ 3.16 การนำโค้ดที่ได้มามาใส่ในGoogle colab	18
รูปที่ 3.17 การเตรียมโปรแกรมก่อนการ Deploy	18
บทที่ 4 ผลการดำเนินงาน	
รูปที่ 4.1 แผนภูมิแสดงความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าของแต่ละคลาส	20
รูปที่ 4.2 กราฟแสดงความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าของแต่ละคลาส	21
ตารางที่ 4.1 ตารางแสดงความสัมพันธ์ระหว่างระยะห่างจากกล้องตรวจจับกับความแม่นยำ	21
ของโมเดล wayaj	
รูปที่ 4.3 กราฟแสดงความต่อเนื่องของค่าต่างๆจากการเทรน Ai	21
รูปที่ 4.4 แผนภูมิแสดงการเปรียบเทียบความแม่นยำของโมเดล wayaj เปรียบเทียบกับโมเดล	22
cv2.frontface และ YOLOv5x กับชุดข้อมูล setA	
รูปที่ 4.5 กราฟการเปรียบเทียบความแม่นยำของโมเดล wayaj เปรียบเทียบกับโมเดล	22
cv2.frontface และ YOLOv5x กับรูปตัวอย่าง	
บทที่ 5 สรุปผลการศึกษา	
รูปที่ 5.1 แผนภูมิจำนวนการตรวจจับใบหน้าของโมเดล Cv2.frontface ,wayaj, Yolov5x	23
จำนวน 237 รูป	
ภาคผนวก	
รูปที่ 1 ตัวอย่างภาพในการเทรนโมเดลจาก 5662 ภาพ	28
รูปที่ 2 การทดสอบประสิทธิภาพระหว่างการใช้โมเดล wayaj และโมเดลอื่นๆ	28
รูปที่ 3 รูปตัวอย่างที่ใช้ทดสอบประสิทธิภาพระหว่างการใช้โมเดล wayaj และโมเดลอื่นๆ	28
รูปที่ 4 รูปตัวอย่างที่ใช้ทดสอบประสิทธิภาพระหว่างการใช้โมเดล wayaj และโมเดลอื่นๆ	28
รูปที่ 5 ทดสอบความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าตามระยะที่กำหนด	29
รูปที่ 6 การติดตั้งเพื่อทดสอบการใช้งาน	29
รูปที่ 7 การติดตั้งเพื่อทดสอบการใช้งาน	29
รูปที่ 8 คำสั่งการนำเข้าโมดูลต่างๆ	29
รูปที่ 9 การหา path ของโมเดลและตั้งค่ากล้อง	30
รูปที่ 10 ตัวอย่างโปรแกรมหลัก	30
รูปที่ 11 ตัวอย่างโปรแกรมหลัก	31

สารบัญรูปภาพและตาราง

	หน้า
รูปที่ 12 อัพข้อมูลลงใน google sheet 31 รูปที่ 13 คิวอาร์โค้ดแสดงรายละเอียดโปรแกรมเพิ่มเติม	31
รูปที่ 13 คิวอาร์โค้ดแสดงรายละเอียดโปรแกรมเพิ่มเติม	31

บทที่ 1 บทนำ

ที่มาและความสำคัญ

ห้องสมุด เป็นแหล่งข้อมูลที่สำคัญอีกแห่งหนึ่งของโรงเรียน เนื่องจากเป็นสถานที่รวบรวม หนังสือเกี่ยวกับการเรียน ความรู้รอบตัว ความรู้เฉพาะทางและโครงงานต่างๆ ทั้งบุคลากร คุณครู หรือ นักเรียนต่างก็ต้องการเข้ามาศึกษา เรียนรู้ รวบรวมข้อมูลในห้องสมุดนี้ เพื่อที่จะนำไปประกอบกับกิจกรรม ต่างๆ จึงทำให้มีผู้คนเข้ามาใช้ห้องสมุดเป็นจำนวนมาก แต่ฉนั้นการตรวจจับและตรวจสอบบุคคลว่ามีจำนวน การเข้าใช้ห้องสมุดเท่าใดนั้นกลับเป็นเรื่องยาก เนื่องจากต้องตรวจสอบรายชื่อและจดบันทึกผู้คนที่เข้าใช้ ห้องสมุดผ่านการบันทึกรายคน ซึ่งใช้เวลานานในการสรุปและรวบรวมข้อมูลดังกล่าวพร้อมทั้งการเขียน โปรแกรมคอมพิวเตอร์นับจำนวนคนจากการดึงโมเดลต่างๆมาใช้กลับมีความแม่นยำไม่มากนัก ดังนั้นทาง ผู้จัดทำจึงทำการเทรนโมเดล wayaj ขึ้นมาเพื่อเพิ่มความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้า อีกทั้งยังพัฒนา โปรแกรมที่สามารถนำข้อมูลที่รวบรวมได้ ไปใช้เป็นข้อมูลทางสถิติ เพื่อนำไปวิเคราะห์และประยุกต์ในอนาคต ได้อีกด้วย

วัตถุประสงค์

- 1. เพื่อพัฒนาโมเดลในการตรวจจับใบหน้า
- 2. เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพและความแม่นยำในการนับและตรวจจับผู้คนที่เข้าใช้ห้องสมุด ขอบเขตการศึกษา
 - 1. รวบรวมข้อมูลการเข้าใช้ห้องสมุดของโรงเรียนวิทยาศาสตร์จุฬาภรณราชวิทยาลัย เลย
 - 2. นำข้อมูลมาแสดงผลเป็นกราฟเพื่อให้ง่ายต่อการวิเคราะห์

สมมติฐาน

สามารถพัฒนาโมเดลตรวจจับใบหน้าเพื่อคนเข้าห้องสมุดได้อย่างแม่นยำ และมีประสิทธิภาพ

ตัวแปรที่ศึกษา

ตัวแปรต้น จำนวนรูปภาพที่นำไปเทรน

ตัวแปรตาม ความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าของโมเดล

ตัวแปรควบคุม วิธีการเทรนโมเดล wayaj และการ label ของรูปภาพที่ใช้เทรน

ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

- 1. โมเดลสำหรับตรวจจับใบหน้าที่แม่นยำ
- 2. ช่วยอำนวยความสะดวกในการนับและตรวจจับผู้คนที่เข้าใช้ห้องสมุด
- 3. ศึกษาแนวโน้มจำนวนคนที่เข้าใช้ห้องสมุดได้ในแต่ละวัน

นิยามเชิงปฏิบัติการ

- 1. โมดูล (Modules) คือ โมดูลใน python คือกลุ่มของตัวแปร ฟังก์ชัน หรือคลาสที่ทำงานคล้ายกัน แล้วเอามารวมกันไว้ในไฟล์ไฟล์เดียว ใน python เวลาเราจะเรียกใช้โมดูลเราต้อง import โมดูลเข้า มาก่อน ถึงจะสามารถเรียกใช้งานฟังก์ชัน หรือคลาสที่อยู่ภายในโมดูลได้
- 2. อาร์กิวเมนต์ (Argument) คือ ค่าหรือตัวแปรที่ส่งเข้าไปในฟังก์ชันของภาษา Python ซึ่ง Argument สามารถเรียกอีกชื่อหนึ่งได้ว่า พารามิเตอร์ (Parameter)
- 3. อัลกอริทึม (Algorithm) คือ กระบวนการแก้ปัญหาที่อธิบายเป็นขั้นตอนอย่างชัดเจน
- 4. การเทรนโมเดล (training model) เปรียบเสมือนการสอนคอมพิวเตอร์ให้ "เรียนรู้" โดยเราต้อง ทำการต้องการ input คือ "ข้อมูล (data)" เพื่อใช้ในการตัดสินใจเลือก output ให้สอดคล้องกับ ข้อมูลที่เรียนมาหรือเทรนมานั่นเอง

บทที่ 2

เอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

ในการเริ่มการทำงานเราต้องรู้จักภาษาที่ใช้เขียนโปรแกรม ฐานข้อมูลที่ใช้รวบรวมข้อมูล และ เครื่องมือต่างๆ ที่ช่วยในการเขียนโปรแกรมตรวจจับคนเข้าห้องสมุด ได้แก่

2.1 Python

Python (ไพทอน) เป็นภาษาโปรแกรมคอมพิวเตอร์ระดับสูง โดยถูกออกแบบมาให้เป็นภาษาสคริปต์ ที่อ่านง่าย ไม่เหมือนภาษาพูดของมนุษย์ มีการตัดความซับซ้อนของโครงสร้างและไวยากรณ์ของภาษาออกไป เพื่อเอาไว้แปลงเป็นชุดคำสั่ง สั่งการใช้งานต่ออุปกรณ์เทคโนโลยีหลาย ๆ อย่าง ซึ่งการสั่งงานด้วยภาษา Python เรามักจะเขียนให้มีการทำงานแบบ Interpreter คือเป็นการแปลชุดคำสั่งทีละบรรทัด เพื่อป้อนเข้าสู่ หน่วยประมวลผลให้คอมพิวเตอร์ทำงานตามที่เราต้องการ



รูปที่ 2.1 Python

2.2 Google Sheets

Google Sheets หรือเรียกย่อ ๆ ว่า Sheets เป็นซอฟต์แวร์ด้าน Spreadsheet สร้างตารางคำนวณ ทำงานแบบ Online บน Cloud ใช้งานได้ฟรี ทำหน้าที่คล้าย ๆ กับ Microsoft Excel เป็นตารางเป็นช่อง ๆ ใส่สูตรคำนวณได้ สามารถแชร์ให้กับคนอื่น เข้ามาทำงานร่วมกันได้ พร้อมแจ้งเตือนได้เมื่อมีการเปลี่ยนแปลง เอกสารทันที



รูปที่ 2.2 Google Sheets

2.3 OpenCV

OpenCV (Open source Computer Vision) เป็นไลบรารีฟังก์ชันการเขียนโปรแกรม (Library of Programming Functions) โดยส่วนใหญ่จะมุ่งเป้าไปที่การแสดงผลด้วยคอมพิวเตอร์แบบเรียลไทม์ (Real-Time Computer Vision) เดิมที่แล้วถูกพัฒนาโดย Intel แต่ภายหลังได้รับการสนับสนุนโดย Willow Garage ตามมาด้วย Itseez (ซึ่งต่อมาถูกเข้าซื้อโดย Intel) OpenCV เป็นไลบรารีแบบข้ามแพลตฟอร์ม (Cross-Platform) และใช้งานได้ฟรีภายใต้ลิขสิทธิ์ของ BSD แบบโอเพ่นซอร์ส (Open-Source BSD License)

OpenCV ยังสนับสนุนเฟรมเวิร์กการเรียนรู้เชิงลึก (Deep Learning Frameworks) ได้แก่ TensorFlow, Torch/PyTorch และ Caffe

2.3.1 การใช้ประโยชน์

- 2.3.1.1 ชุดเครื่องมือคุณลักษณะ 2 มิติและ 3 มิติ (2D and 3D feature toolkits)
- 2.3.1.2 การประมาณระยะในขณะเคลื่อนที่ (Egomotion Estimation)
- 2.3.1.3 ระบบรู้จำใบหน้า (Facial recognition system)
- 2.3.1.4 การจดจำท่าทาง (Gesture recognition)
- 2.3.1.5 ปฏิสัมพันธ์ระหว่างมนุษย์และคอมพิวเตอร์ (Human-Computer interaction; HCI)

2.3.2 ภาษาการเขียนโปรแกรม

OpenCV ถูกเขียนขึ้นด้วยภาษา C++ มีการรองรับ Python, Java และ MATLAB/OCTAVE — API สำหรับอินเทอร์เฟสเหล่านี้สามารถพบได้ในเอกสารออนไลน์ ซึ่งมีการรวมไว้หลากหลายภาษา เช่น C#, Perl, Ch, Haskell และ Ruby ได้รับการพัฒนาเพื่อส่งเสริมการนำมาใช้งานโดยผู้ใช้ที่เพิ่มขึ้น



รูปที่ 2.3 OpenCV

2.4 Neural network

เครือข่ายประสาทเทียมเป็นวิธีหนึ่งในปัญญาประดิษฐ์ที่สอนคอมพิวเตอร์ในการประมวลผลข้อมูลใน ลักษณะที่ได้แรงบันดาลใจมาจากสมองมนุษย์ มันเป็นชนิดหนึ่งของกระบวนการเรียนรู้ของเครื่องจักรที่เรียกว่า การเรียนรู้ลึก ซึ่งใช้โหนดหรือเซลล์ประสาทที่เชื่อมต่อกันอยู่ในโครงสร้างแบบชั้นซ้อนที่คล้ายกับสมองมนุษย์ มันสร้างระบบการปรับตัวที่คอมพิวเตอร์นำมาใช้ในการเรียนรู้จากข้อผิดพลาดและปรับปรุงอย่างต่อเนื่อง ดังนั้น โครงข่ายประสาทเทียมประพฤติให้พยายามแก้ไขปัญหาที่ซับซ้อน เช่น สรุปเอกสารหรือรู้จำใบหน้า โดย มีความแม่นยำเพิ่มขึ้น

2.5 Numpy

เป็น library ของpythonที่สามารถจัดแจงละจัดการข้อมุลให้เป็นระบบมากยิ่งขึ้นที่ถูกเขียนโดยภาษา C เลยสามารถทำให้ประมวลผลได้เร็ว และมีประสิทธิภาพ



รูปที่ 2.4 Numpy

2.6 Github

GitHub คือ website Git (version control repository) ที่อยู่บน internet มีการทำงานแบบ เดียวกับ Git เลย แต่สามารถเข้าถึงข้อมูลและจัดการไปผ่าน web โดยไม่ต้องเสียเงิน หรือลงทุกตั้ง server เพื่อติดตั้ง Git เองเลย แต่ code project ทั้งหมดจะถูกแจกจ่ายให้คนอื่นๆสามารถเห็นได้ด้วย

2.6.1 Github มีประโยชน์อย่างไร

- 2.6.1.1 ตรวจสอบเวอร์ชันย้อนหลังของ source code ได้
- 2.6.1.2 ช่วยในการพัฒนาซอฟต์แวร์เป็นทีม

2.6.2 สถานะของ Source Code ที่เก็บอยู่ในระบบของ Git นั้นมีดังนี้

2.6.2.1 Untracked เป็นสถานะที่ Source Code ถูกเพิ่มเข้ามาใหม่และยังไม่ได้ถูกเก็บไว้ใน ระบบของ Git

- 2.6.2.2 Working Directory เป็นสถานะที่กำลังมีการเปลี่ยนแปลงหรือแก้ไข Source Code หรือ อาจจะเรียกสถานะนี้ว่า Modified
- 2.6.2.3 Staged เป็นสถานะที่ Source Code กำลังเตรียมที่จะ Commit เพื่อยืนยันการ เปลี่ยนแปลงก่อนที่จะเก็บลงในสถานะ Local Repository
- 2.6.2.4 Local Repository เป็นสถานะที่มีการเก็บบันทึกข้อมูลการเปลี่ยนแปลงของ Source Code ลงไปที่ Git Repository ที่เป็น Local (ที่เครื่องตัวเอง)
- 2.6.2.5 Remote Repository เป็นสถานะที่มีการเก็บบันทึกข้อมูลการเปลี่ยนแปลงของ Source Code ลงไปที่ Git Repository ที่เป็น Hosting (ที่เครื่องเซิร์ฟเวอร์)



รูปที่ 2.5 Github

2.7 JSON

JSON เป็นข้อมูลรูปแบบ text ที่มีรูปแบบที่จะเก็บข้อมูลแบบ key, value โดยการเขียนข้อมูลชนิด JSON มีรูปแบบคือ ชื่อฟิลด์ครอบด้วยเครื่องหมาย " (double quote), เครื่องหมาย : (colon), value แล้ว ครอบทั้งหมดด้วยเครื่องหมายปีกกา ตัวอย่างที่มีข้อมูล 1 อย่างจะเป็นดังนี้

2.7.1 ประเภทข้อมูลที่ JSON เก็บได้มีดังนี้

- 2.7.1.1 string
- 2.7.1.2 number
- 2.7.1.3 object (JSON object)
- 2.7.1.4 array
- 2.7.1.5 boolean
- 2.7.1.6 null

การเก็บข้อมูลประเภท JSON object ให้วางซ้อนเข้าไปอีกที่ได้เช่น

```
'{"name": "Kate", "pet": {"dog": "Corgi", "cat": "Persian"}}'
```

รูปที่ 2.6 รูปแบบการเก็บข้อมูลประเภท JSON object

หรือจะเก็บข้อมูล array ก็ทำได้แบบนี้

```
'{"name": "Jothanan", "age": 28, "car": ["Tsubaru", "Honda"]}'
```

รูปที่ 2.7 รูปแบบการเก็บข้อมูลประเภท array

2.8 Visual Studio Code

วิชวลสตูดิโอโค้ด (อังกฤษ: Visual Studio Code) เป็นโปรแกรมแก้ไขซอร์สโค้ดที่พัฒนาโดย ไมโครซอฟท์สำหรับ Windows, Linux และ macOS มีการสนับสนุนสำหรับการดีบัก การควบคุม Git ในตัว และ GitHub การเน้นไวยากรณ์ การเติมโค้ดอัจฉริยะ ตัวอย่าง และ code refactoring มันสามารถปรับแต่ง ได้หลายอย่าง ให้ผู้ใช้สามารถเปลี่ยนธีม แป้นพิมพ์ลัด การตั้งค่า และติดตั้งส่วนขยายที่เพิ่มฟังก์ชันการทำงาน เพิ่มเติม ซอร์สโค้ดนั้นฟรีและโอเพนซอร์สและเผยแพร่ภายใต้สิทธิ์การใช้งาน MIT ไบนารีที่คอมไพล์แล้วเป็น ฟรีแวร์และฟรีสำหรับการใช้ส่วนตัวหรือเพื่อการค้า

วิชวลสตูดิโอโค้ดใช้อิเล็กตรอนเป็นเฟรมเวิร์กที่ใช้ในการปรับใช้แอพพลิเคชั่น Node.js สำหรับ เดสก์ท็อปที่รันบนเอ็นจิ้น Blink แม้ว่าจะใช้เฟรมเวิร์กอิเล็กตรอน ซอฟต์แวร์นี้ไม่ได้ใช้อะตอม และใช้ คอมโพเนนต์ตัวแก้ไขเดียวกัน (ชื่อรหัส "Monaco") กับที่ใช้ใน Azure DevOps (เดิมชื่อ Visual Studio Online และ Visual Studio Team Services)

ในการสำรวจนักพัฒนา Stack Overflow 2019 วิชวลสตูดิโอโค้ดได้รับการจัดอันดับให้เป็นเครื่องมือ สำหรับนักพัฒนาด้านสิ่งแวดล้อมที่ได้รับความนิยมมากที่สุดโดย 50.7% ของผู้ตอบแบบสอบถาม 87,317 ราย อ้างว่าใช้งาน



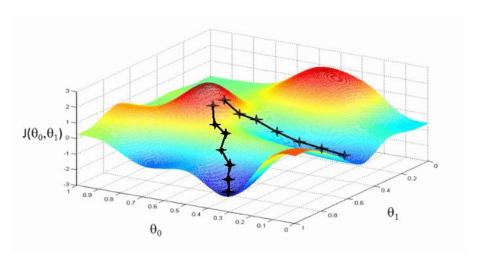
รูปที่ 2.8 Visual Studio Code

2.9 Gradient Descent

ในการเทรน Artificial Neural Network เราต้องการทราบว่าการเปลี่ยนแปลงขยับ เพิ่ม/ลด Weight หนึ่ง ๆ มีผลต่อการ เพิ่ม/ลด Loss อย่างไร โดยสมมติว่า Weight อื่น ๆ คงที่ทั้งหมด เช่นถ้าเราเพิ่ม Weight A + 0.0001 แล้ว Loss ลด เราก็ลองเพิ่ม Weight A ไป แล้วลองเทสดู ทำแบบนี้ไปทุก Weight ซ้ำไปเรื่อย ๆ จนกว่าจะได้ Loss ที่น้อยที่สุด

ในทางคณิตศาสต์ เราไม่ต้องมาค่อย ๆ ขยับเช็คทีละ Weight เราสามาถใช้ Calculus ทำการ Diff สมการ หา Derivative ความชั้น Slope ของ Weight/Loss ออกมาได้เลยว่า Loss จะเพิ่มเท่าไร เมื่อเราขยับ Weight เท่าไร Gradient Descent หมายถึงเราจะค่อย ๆ ขยับ ทุก ๆ Weight ไปทางที่ Slope ติดลบ ไปเรื่อย ๆ ให้ ได้ Loss ต่ำที่สุด

ดังตัวอย่างจากคอร์ส Machine Learning ของ Andrew Ng ยกตัวอย่าง ฟังก์ชัน J($m{\theta}$ 0, $m{\theta}$ 1) แกน Z ที่มี Weight 2 ตัวคือ $m{\theta}$ 0 แกน X และ $m{\theta}$ 1 แกน Y เราควรจะเพิ่มลด $m{\theta}$ 0, $m{\theta}$ 1 อย่างไร ให้เราเคลื่อนจากจุดสูงสี แดง ขยับซ้าย/ขวา/หน้า/หลัง อย่างไร ให้ไปยังสู่จุดที่ตำที่สุดของกราฟสีน้ำเงิน



รูปที่ 2.9 กราฟของค่า weight gradient descent

ในการเทรน Deep Learning ที่มี Weight หลายล้านตัว วิธีที่จะหาว่า Slope มีค่าเท่าไร ที่นิยมในปัจจุบันจะ ใช้ Multivariate Calculus หา Diff ความชั้นของ Slope ทีเดียวทุก Weight ไปเลย โดยจะหาทีละ Layer จากหลังมาหน้า เรียกว่า Backpropagation

2.10 Convolutional Neural Network

Convolutional Neural Network (CNN) หรือ โครงข่ายประสาทแบบคอนโวลูชัน เป็นโครงข่าย ประสาทเทียมหนึ่งในกลุ่ม bio-inspired โดยที่ CNN จะจำลองการมองเห็นของมนุษย์ที่มองพื้นที่เป็นที่ย่อยๆ และนำกลุ่มของพื้นที่ย่อยๆมาผสานกัน เพื่อดูว่าสิ่งที่เห็นอยู่เป็นอะไรกันแน่ การมองพื้นที่ย่อยของมนุษย์จะมี การแยกคุณลักษณะ (feature) ของพื้นที่ย่อยนั้น เช่น ลายเส้น และการตัดกันของสี ซึ่งการที่มนุษย์รู้ว่าพื้นที่ ตรงนี้เป็นเส้นตรงหรือสีตัดกัน เพราะมนุษย์ดูทั้งจุดที่สนใจและบริเวณรอบ ๆ ประกอบกัน

Feature Extraction

แนวคิดของ CNN นั้นค่อนข้างเป็นแนวคิดที่ดีมาก แต่สิ่งที่ซับซ้อนของมันคือระบบการคำนวณที่สอดคล้องกับ Concept ของมันเองและต้องมีคณิตศาสตร์มารองรับ โดยการคำนวณตามแนวคิดนี้ใช้หลักการเดียวกันกับ คอนโวลูชันเชิงพื้นที่ (Spatial Convolution) ในการทำงานด้าน Image Processing

การคำนวณนี้จะเริ่มจากการกำหนดค่าใน **ตัวกรอง (filter)** หรือ **เคอร์เนล**

(kernel) ที่ช่วยดึงคุณลักษณะที่ใช้ในการรู้จำวัตถุออก โดยปกติตัวกรอง/เคอร์เนลอันหนึ่งจะดึงคุณลักษณะที่ สนใจออกมาได้หนึ่งอย่าง เราจึงจำเป็นต้องตัวกรองหลายตัวกรองด้วย เพื่อหาคุณลักษณะทางพื้นที่หลายอย่าง ประกอบกัน

2.10.1 ลักษณะของ Filter

สำหรับ Filter ของภาพดิจิทัลนั้น โดยปกติแล้วจะเป็นตารางสองมิติที่มีขนาดตามพื้นที่ย่อยๆที่เราอยาก พิจารณา

สมมุติว่าถ้าเราต้องการหาเส้นตรงทะแยงสีขาว ตัวกรองของเราอาจจะอยู่ในลักษณะนี้



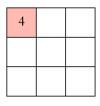
รูปที่ 2.10 ตัวกรอง 3x3

ตัวกรอง 3x3 สำหรับหาเส้นตรงทะแยงสีขาว

ตำแหน่งตรงกลางที่มีกรอบสีฟ้าคือ Anchor ที่เอาไว้ทาบบนพิกเซลของภาพข้อมูลเข้า ตัวกรองจะถูกทาบลงใน พิกเซลแรกของภาพข้อมูลเข้า จากนั้นจะถูกเลื่อนไปทาบ

บนพิกเซลอื่นในภาพทีละพิกเซลจนครบทุกพิกเซลในภาพ **เราอาจจะไม่ทาบตัวกรองบนพิกเซลที่อยู่ใกล้กรอบ**ภาพ เพราะตัวกรองจะล้นออกไปนอกภาพ เมื่อเราเลื่อนตัวกรองไปเรื่อยๆจนครบทุกพิกเซลที่สามารถเลื่อน
ได้ในภาพ สิ่งที่เราได้นั้นจะเป็นสิ่งที่เรียกว่า *ผังคุณลักษณะ (feature map)*

1x1	1x0	1x1	0	0
0x0	1x1	1x0	1	0
0x1	0x0	1x1	1	1
0	0	1	1	0
0	1	1	0	0

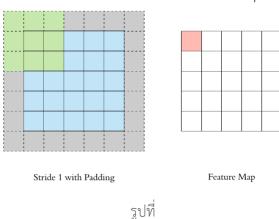


รูปที่ 2.11 ซ้าย: filter เลื่อนไปบน input. ขวา: ผลลัพธ์การคำนวณซึ่งออกมาเป็น Feature map.

2.10.2) Stride และ Padding

Stride เป็นตัวกำหนดว่าเราจะเลื่อนตัวกรอง (filter) ไปด้วย Step เท่าไร เราสามารถกำหนดค่าของ Stride ให้มากขึ้นก็ได้ ถ้าเราต้องการให้การคำนวนหาคุณลักษณะมีพื้นที่ทับซ้อนกันน้อยขึ้น แต่อย่างไรก็ตามการ กำหนดค่าของ Stride ที่มากขึ้นจะทำให้เราได้ผังคุณลักษณะ (feature map) ที่มีขนาดเล็กลง

Padding จากรูปด้านล่างเราจะพื้นที่สีเทารอบๆ Input พื้นที่เหล่านี้เป็นพื้นที่ที่เรามักเติมเข้าไป โดยอาจจะ เป็นเติม 0 หรือค่าต่างๆเข้าไป เพื่อให้เวลาในการทำ CNN นั้น Feature Map ที่ได้ยังคงมีขนาดเท่ากับ Input



รูปที่ 2.12 การ Stride และ Padding

บางปัญหา Input ที่อยู่ตามขอบภาพอาจมีควาวมสำคัญที่ส่งผลต่อการตัดสินใจบางอย่าง เราจึงจำเป็นต้องเก็บ คุณลักษณะตามขอบของรูปภาพไว้ด้วย

2.10.3 Max Pooling

ก่อนอื่นเรามองลองดูหนึ่งในปัญหาของการทำ CNN กันก่อน สมมติเราใช้ CNN ด้วยขนาดตัวกรอง 3x3 พิกเซล แต่เรารู้ดีว่าเวลาเรามองภาพแล้วเราตอบได้ว่ามันคืออะไร เพราะเรามองไปในบริเวณที่กว้างกว่านั้น



รูปที่ 2.13 Max Poopling

จากภาพ จะเห็นว่าต่อให้รูปภาพมีขนาดสเกลที่เล็กลง แต่เราก็ยังสามารถมองออกว่ามันคือเครื่องปั้นดินเผา แสดงว่า **เราจำแนกวัตถุชิ้นนี้ที่ความละเอียดต่ำลง แต่เรากำลังทำ CNN ที่ความละเอียดสูง**

2.11 Roboflow

เว็บสำหรับทำการหา Dataset Labelภาพและทำการเทรนโมเดลสำหรับนำไปเทรนโมเดลโดยการทำ Transfer Learning

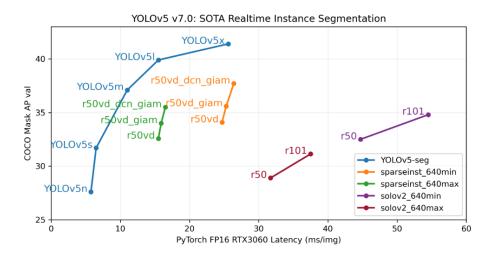


รูปที่ 2.14 Roboflow

2.12 YOLOv5x และ CV2.frontface

YOLOv5 คือโมเดลในตระกูลของโมเดลคอมพิวเตอร์วิชันที่เรียกว่า "You Only Look Once" (YOLO) โมเดล. YOLOv5 ถูกใช้งานอย่างแพร่หลายในการตรวจจับวัตถุ. YOLOv5 มีทั้งหมด 4 รุ่นหลักคือ small (s), medium (m), large (l), และ extra large (x) แต่ละรุ่นมีการเสนออัตราความแม่นยำที่สูงขึ้น เรื่อยๆ. แต่ละรุ่นยังใช้เวลาในการฝึกอบรมที่แตกต่างกันด้วย

CV2.frontface ไลบรารีแบบโอเพ่นซอร์สของ OpenCV ให้ที่เตรียมไว้สำหรับตรวจจับใบหน้า



รูปที่ 2.15 กราฟแสดงการแปลงภาพหรือวิดีโอเป็นระดับส่วนตัวในเวลาจริงที่มีสภาพอัตราส่วนที่ดีที่สุดของ YOLOv5x

บทที่ 3

วิธีดำเนินการ

3.1 วัสดุอุปกรณ์และโปรแกรมที่ใช้

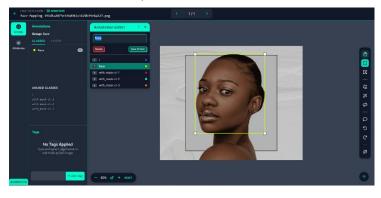
- 3.2.1 VSCode
- 3.2.2 Google Sheets
- 3.2.3 Github
- 3.2.4 Stack Overflow
- 3.2.5 roboflow
- 3.2.6 คอมพิวเตอร์ 1 เครื่อง

3.3 ขั้นตอนการดำเนินงาน

3.3.1 ดาวน์โหลด Dataset เพื่อใช้สำหรับการTrain

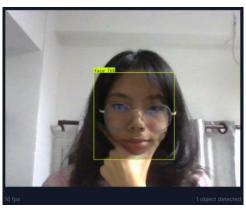
โดยทำการโหลด Dataset ใน Kaggle ซึ่งเป็นเว็บสำหรับการทำ Ai และรวบรวม Dataset

- 3.3.2 Train Ai ขั้นตอนการเทรน Ai เพื่อใช้ในการตรวจจับใบหน้าแบ่งได้เป็นขั้นตอนดั่งนี้
- 3.3.2.1. นำรูปภาพใบหน้าที่ได้มาจากDataset เข้าไปยังเว็บ Roboflow เพื่อทำการ Label รูปภาพ โดยทำการตีกรอบเฉพาะใบหน้าเพื่อให้ AI นั้นรู้จักใบหน้าและโครงสร้างของใบหน้า และนำไปจัดไว้ในคลาส ของ face และทำการทำซ้ำไปจนครบจำนวนรูปภาพของใบหน้าในDataset
- 3.3.2.2. นำเข้ารูปภาพที่มาแสงและการรบกวนจากสิ่งต่างๆเช่น มือ ใบไม้ แว่นตา หมวก หรือแสง สะท้อน เพื่อให้ AI มีความยืดหยุ่นในสถานะการต่างๆโดยทำการจัดไว้ในคลาส face
- 3.3.2.3. นำรูปภาพที่หันข้าง และรูปภาพที่เบลอมาในที่Dataset เดียวกันและมาทำการ Labelภาพ สำหรับในกรณีที่เกิดการเดินหันข้างเข้าห้องสมุดหรือการที่เคลื่อนที่เร็วจนภาพเบลอ



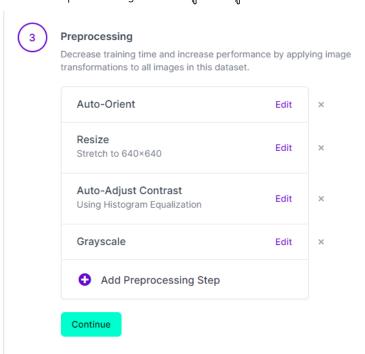
รูปที่ 3.1 การ label รูปภาพก่อนนำไปเทรนโมเดล

- 3.3.2.4. ทำการแบ่งชุดข้อมูลเป็น 3 ชุดข้อมูล
- 3.3.2.4.1 Test ในชุดนี้จะมีการนำข้อมูลมาทำการเทรนเพื่อให้ข้อมูลนั้นได้รู้จักใบหน้า และ สิ่งรบกวนต่างๆที่มาบดบังใบหน้า
- 3.3.2.4.2 Validation ในชุดดนี้จะเป็นการนำ โมเดลที่ได้มาจากการเทรน มาทดสอบหา Metrics เพื่อหาว่าโมเดลทำงานได้ดีแค่ไหนและเลือกโมเดลที่ดีที่สุดมา
- 3.3.2.4.3 Train ในชุดนี้จะเป็นการนำโมเดลที่ผ่านขั้นตอน Validation เพื่อทดสอบว่าโมเดล นั้นทำงานได้ดีแค่ไหนกับข้อมูลที่ไม่เคยเห็นมาก่อน



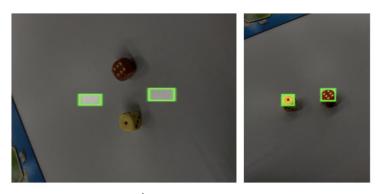
รูปที่ 3.2 ตัวอย่างการทดสอบ

3.3.2.5. ทำการทำ Preprocessing เพื่อทำให้รูปนั้นอยู่ในลักษณะเดียวกัน



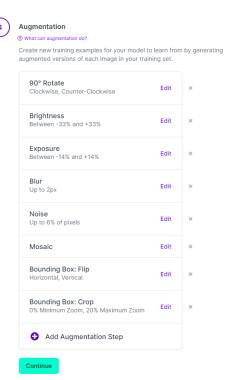
รูปที่ 3.3 ทำการทำ Preprocessing

3.3.2.5.1 ทำ Auto-Orient เพื่อแก้ไขปัญหาเมื่อหมุนภาพแต่ตำแหน่งกรอบตรวจจับยังอยู่ ตำแหน่งเดิมของเฟรมไม่ขยับตามวัตถุในภาพที่ถูกหมุน



รูปที่3.4 Auto-Orient 13

- 3.3.2.5.2 Resize เพื่อทำให้ภาพทั้งหมดนั้นอยู่ในขนาดที่เท่ากันเพื่อทำให้ไม่เกิดปัญหาใน การทำ Max pooling โดยทำการResizeเป็น640*640 pixel
- 3.3.2.5.3 Auto-Adjust Contrast เพื่อให้โมเดลตรวจจับขอบได้ดีขึ้นสำหรับการตรวจจับ ใบหน้า
- 3.3.2.5.4 Grayscales เพื่อทำให้ภาพทั้งหมดเป็นภาพที่เป็นสีขาวดำทำให้สามารถเทรนได้ รวดเร็วกว่าจากการทำภาพสี
- 3.3.2.6. Image Augmentation เป็นการจำลองรูปภาพในสถานการ์ณต่างๆสำหรับการเทรนโมเดล ทำให้โมเดลมีความยืดหยุ่นเพิ่มขึ้นและเพิ่มจำนวนภาพ



รูปที่3.5 Image Augmentation

- 3.3.2.6.1 หมุนภาพ 90° เป็นการทดลองกรณีกล้องเกิดการขยับหรือเคลื่อนไหว และใน ขั้นตอนนี้ยังสามารถช่วยในการต่อเนื่องในการตรวจจับได้อีกด้วย
- 3.3.2.6.2 ปรับ Brightness เพื่อจำลองภาพในสถานการณ์ที่กล้องที่ใช้ตรวจจับตั้งอยู่ใน บริเวณที่มีแสงรบกวนมากเกินไปหรือน้อยเกินไปจนส่งผลกระทบต่อใบหน้า แต่แสงที่ถูกปรับจะถูกปรับเฉพาะ บริเวณใบหน้าเท่านั้น
- 3.3.2.6.3 ปรับ Exposure จำลองการมีแสงมารบกวนกล้องตรวจจับ โดยการปรับค่าคล้าย การปรับ Brightness แต่จะมีการปรับแสงของทั้งภาพต่างจากการปรับ Brightness ที่ปรับแสงบริเวณใบหน้า เพียงจุดเดียว
- 3.3.2.6.4 เพิ่ม Blur จำลองกล้องที่มีความคมชัดต่ำหรือภาพที่ได้รับมีความคมชัดไม่มากนัก เพื่อให้โมเดลยังสามารถตรวจจับใบหน้าได้
 - 3.3.2.6.5 เพิ่ม Noise จำลองการเกิดสิ่งรบกวนหรือมีการบดบังใบหน้า



รูปที่3.6 การปรับ Brightness รูปที่3.7 การปรับ Exposure

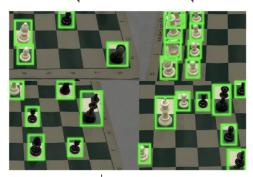


รูปที่3.8 การ blur รูปภาพ



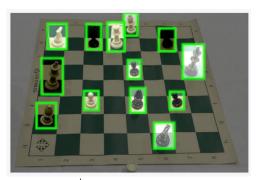
รูปที่3.9 เพิ่ม Noise

3.3.2.6.6 Mosaic เป็นการสุ่มรูปมาวางติดกันเป็นจำนวน 4 รูปเพื่อจำลองกรณีในภาพมี จำนวนที่ต้องตรวจจับจำนวนมากและไม่สามารถตรวจได้บางจุดและเป็นทั้งการ Random Crops ไปในตัวเพื่อ ช่วยการตรวจจับในพื้นที่ขนาดเล็ก และมีการสุ่ม Class ทำให้ยืดหยุ่นในการตรวจจับทีละหลายๆ Class



รูปที่3.10 Mosaic

6.7 Bounding Box เพื่อทำการ Augmentation ในกรอบของรูปที่ถูก Label ในขอบเขต ของกรอบที่ Label เพื่อเพิ่มจำนวนภาพและเพิ่มความแม่นยำในการตรวจจับ



รูปที่3.11 Bounding Box

6.7.1 Bounding Box: Flip เป็นการกลับด้านรูปภาพที่ถูก Label เพื่อเพิ่มจำนวน รูปภาพและเพิ่มสถานการณ์ให้โมเดลนั้นเทรน

6.7.2 Bounding Box: Crop เพื่อทำการ Crop ภาพที่ Label แล้วเพื่อเพิ่มจำนวน ของภาพและยังเพิ่มความแม่นยำในการตรวจจับ



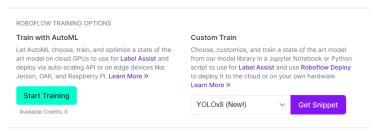
รูปที่3.12 Bounding Box: Flip



รูปที่3.13 Bounding Box: Crop

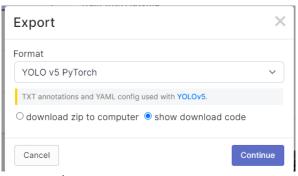
3.3.2.7. ทำการGenerate model เพื่อทำให้พร้อมสำหรับการเทรนโดยใช้ Neural Network

3.3.2.8. ทำการ Get snippet เพื่อเอาโค้ดสำหรับการเทรนไปใช้งาน



รูปที่ 3.14 Get snippet

3.3.2.9. เลือก Yolo v5 Pytorch ในช่อง format สำหรับนำออกเพื่อมาใช้กับ OpenCV



รูปที่ 3.15 การเลือก Yolo v5 Pytorch

3.3.2.10. นำโค้ดที่ได้มามาใส่ในGoogle colab ในเว็บ

www.colab.research.google.com/github/roboflow-ai/notebooks/blob/main/notebooks/train-yolov8-object-detection-on-custom-dataset.ipynb

```
!pip install roboflow

from roboflow import Roboflow

rf = Roboflow(api_key="##############")
project = rf.workspace("wayupuk-sommuang").project("face-detection-vswnd")
dataset = project.version(15).download("yolov5")
```

รูปที่ 3.16 การนำโค้ดที่ได้มามาใส่ในGoogle colab

ทำการกด Run Google colab ทั้งหมดจากปุ่ม play มุมบนซ้าย(ในวงกลมสีแดง)

```
!mkdir {HOME}/datasets
%cd {HOME}/datasets
!pip install roboflow --quiet

from roboflow import Roboflow
rf = Roboflow(api_key="YOUR_API_KEY")
project = rf.workspace("roboflow-jvuqo").project("football-players-detection-3zvbc")
dataset = project.version(1).download("yolov8")
```

รูปที่ 3.17 การเตรียมโปรแกรมก่อนการ Deploy

- 3.3.2.11. ทำการ Deploy โมเดลออกมาเพื่อนำมาใช้งานต่อ และตั้งชื่อว่า wayaj
- 3.3.2.12. เพิ่ม Dataset เพื่อทำให้โมเดลนั้นมีความเสถียรมากขึ้น โดยทำการนำโมเดลตัวก่อนมาทำการ Label ชุดข้อมูลเพื่อมาทำการทำโมเดลตัวใหม่

3.3.3. เขียนโปรแกรมใน VSCode

- 3.3.3.1 นำโมดูลเข้าในโปรแกรม
 - 3.3.1.1 ดาวน์โหลดโมดูลที่จำเป็นต่อการเขียนโปรแกรม
 - 3.3.1.2 ดาวน์โหลด Opencv ลงใน VSCode
 - 3.3.1.3 ดาวน์โหลด Imutils ลงใน VSCode
 - 3.3.1.4 ดาวน์โหลด Datetime ลงใน VSCode
 - 3.3.1.5 ดาวน์โหลด Gspread ลงใน VSCode
 - 3.3.1.6 ดาวน์โหลด Oauth2clinet ลงใน VSCode
- 3.3.3.2 นำเข้าโมเดล wayaj.pt ที่ทำการเทรนไว้เข้าในโปรแกรม
- 3.3.3.3 เขียนคำสั่งนำเข้าโมดูลต่างๆ ที่จำเป็นต่อการเขียนโปรแกรม
- 3.3.3.4 เขียนโปรแกรมใน VSCode
 - 3.3.3.4.1 เขียนหา path ของโมเดล
 - 3.3.3.4.2 เขียนโปรแกรมในการเรียกใช้การใช้งานกล้องที่ใช้ตรวจจับ โดยใช้ cv2.VideoCapture(0)
 - 3.3.3.4.3 กำหนดค่าตัวแปรต่างๆ และสร้างฟังก์ชันเพื่อนำไปใช้ในการแสดงผล และคำนวณ ค่าต่างๆ
 - 3.3.3.4.4 เขียนส่วนแสดงผลภาพวิดีโอจากกล้อง
 - 3.3.3.4.5 เขียนอัลกอริทึมในการตรวจจับ และนับจำนวนคนเข้าห้องสมุด
 - 3.3.3.4.6 เชื่อมและส่งข้อมูลไปที่ Database

บทที่ 4

ผลการดำเนินงาน

การทดสอบประสิทธิภาพโปรแกรมการตรวจจับคนเข้าห้องสมุดนี้ คณะผู้จัดทำได้ดำเนินการทดสอบ ตามแผนที่ได้ดำเนินการไว้ดังนี้

4.1 การดำเนินการทดสอบประสิทธิภาพ

- 4.1.1 ทดสอบความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้ากับระยะห่างจากกล้องตรวจจับ
 - 4.1.1.1 นำเครื่องคอมพิวเตอร์โน๊ตบุ๊คจัดตั้งไว้บริเวณทางเข้าออกห้องสมุด
- 4.1.1.2 จดบันทึกจำนวนผู้ใช้งานห้องสมุด เพื่อนำไปเปรียบเทียบกับโปรแกรมนับจำนวนที่ ติดตั้งไว้ว่ามีความแม่นยำเท่าใดทดสอบ 20 ครั้ง ต่อ 1 ระยะ
- 4.1.2 ทดสอบความแม่นยำด้วยชุดข้อมูล setA เป็นรูปภาพใบหน้าทั้งหมด 217 รูปภาพโดยและ รูปภาพตัวอย่าง 20 รูปในโปรแกรมที่ใช้โมเดล wayaj และโมเดลอื่นๆที่ได้นำมาเปรียบเทียบ ได้แก่ โมเดล cv2.frontface และ YOLOv5x โดยรูปตัวอย่างเพิ่มเติมที่ใช้มีรายละเอียดดังนี้ รูปใบหน้าตรงปกติ 4 รูป รูปที่ มีการนำสีมาตกแต่งใบหน้า 4 รูป มีวัตถุบดบังใบหน้า 3 รูป รูปมุมข้าง 5 รูป ย้อนแสง 4 รูป รวมเป็น 237 รูป โดยรูปภาพทั้งหมดเป็นภาพที่ไม่เคยถูกเทรนลงในโมเดล wayaj ทั้งสิ้น

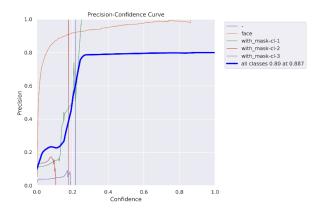
4.2 วิเคราะห์ผลการทดสอบประสิทธิภาพ

4.2.1 กราฟความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าของแต่ละคลาสในโมเดล wayaj จากการวิเคราะห์ ของเว็บไซต์ roboflow ประกอบด้วยคลาส - , face, with_mask-cl-1, with_mask-cl-2, with_mask-cl-3 โดยคลาสหลักที่ใช้มีเพียงแค่คลาส face ที่มีความแม่นยำถึง 98 %

Average Precision by Class



รูปที่ 4.1 แผนภูมิแสดงความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าของแต่ละคลาส



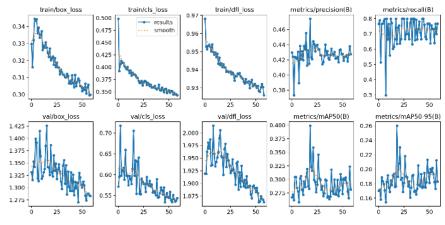
รูปที่ 4.2 กราฟแสดงความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าของแต่ละคลาส

4.2.2 ตารางแสดงความสัมพันธ์ระหว่างระยะห่างจากกล้องตรวจจับกับความแม่นยำของโมเดล wayaj ในการทดสอบ 20 ครั้ง ต่อ 1 ระยะ

ระยะ(เมตร)	ค่าความแม่นยำ
0.5	100%
1.0	100%
1.5	100%
2.0	100%
3.0	0%

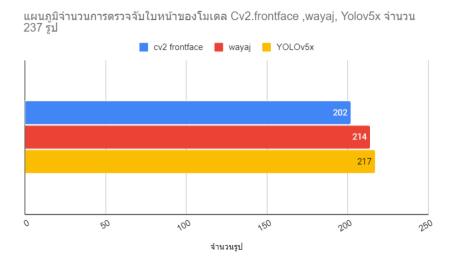
ตารางที่ 4.1 ตารางแสดงความสัมพันธ์ระหว่างระยะห่างจากกล้องตรวจจับกับความแม่นยำของโมเดล wayaj

4.2.2 กราฟแสดงความต่อเนื่องของค่าต่างๆจากการเทรน Ai



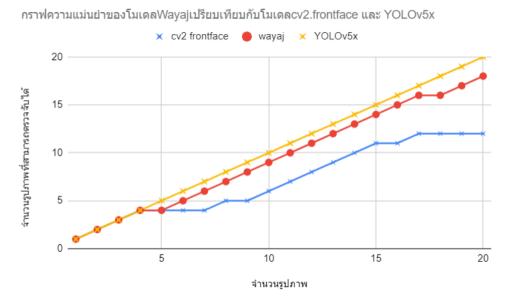
รูปที่ 4.3 กราฟแสดงความต่อเนื่องของค่าต่างๆจากการเทรน Ai

4.2.3 กราฟการเปรียบเทียบความแม่นยำของโมเดล wayaj เปรียบเทียบกับโมเดลcv2.frontface และ YOLOv5x กับชุดข้อมูล setA



รูปที่ 4.4 แผนภูมิแสดงการเปรียบเทียบความแม่นยำของโมเดล wayaj เปรียบเทียบกับโมเดล cv2.frontface และ YOLOv5x กับชุดข้อมูล setA

4.2.3 กราฟการเปรียบเทียบความแม่นยำของโมเดล wayaj เปรียบเทียบกับโมเดล cv2.frontface และ YOLOv5x กับรูปตัวอย่าง 20 รูป



รูปที่ 4.5 กราฟการเปรียบเทียบความแม่นยำของโมเดล wayaj เปรียบเทียบกับโมเดล cv2.frontface และ YOLOv5x กับรูปตัวอย่าง

บทที่ 5

สรุปผลการศึกษา

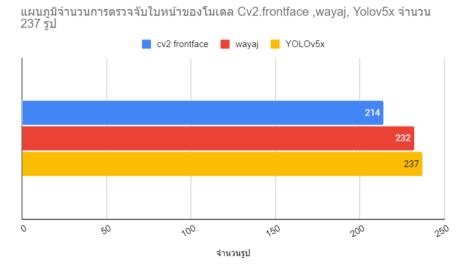
5.1 สรุปผลการศึกษา

การสร้างโปรแกรมตรวจจับคนเข้าห้องสมุดนั้น มีวัตถุประสงค์เพื่อช่วยอำนวยความสะดวกในการ ตรวจจับคนเข้าห้องสมุด โดยใช้ตัวโปรแกรมนั้นตรวจจับแทนผู้ดูแลห้องสมุด

จากการทดสอบประสิทธิภาพของโปรแกรมตรวจจับคนเข้าห้องสมุด มีรายการในการทดสอบ ประสิทธิภาพ คือ ระยะห่างที่กล้องสมารถตรวจจับได้อย่างแม่นยำ ซึ่งระยะห่างที่กล้องสมารถตรวจจับได้อย่าง มีประสิทธิภาพนั้นคือ ระยะ 1 ถึง 2 เมตร ห่างจากกล้อง โดยเมื่อทำการเปรียบเทียบกับโมเดลอื่นๆด้วยชุด ข้อมูล setA 217 รูป และเพิ่มความหลากหลายของข้อมูลทางผู้จัดทำจึงเพิ่มการตรวจสอบเพิ่มด้วยข้อมูล ตัวอย่างเดียวกันทั้งหมด 20 รูป รวมเป็น 237 รูปได้ค่าความแม่นยำดังนี้ YOLOv5x ได้ความแม่นยำ 100% โมเดล cv2.frontface ได้ความแม่นยำ 90.29% และโมเดล wayaj ได้ความแม่นยำ 97.89%

5.2 อภิปรายผล

จากการทดสอบประสิทธิภาพของโปรแกรมตรวจจับคนเข้าห้องสมุด มีรายการในการทดสอบแรกคือ การทดสอบประสิทธิภาพการตรวจจับกับระยะทางเป็นจำนวน 20 ครั้ง คือ ระยะห่างที่กล้องสามารถตรวจจับ ได้อย่างแม่นยำ ได้แก่ระยะ 1 ถึง 2 เมตร ห่างจากกล้อง และเมื่อนำโมเดล wayaj ไปทดสอบประสิทธิภาพกับ โมเดลตัวอื่นๆ ได้ค่าความแม่นยำดังนี้ YOLOv5x ได้ความแม่นยำ 100% โมเดล cv2.frontface ได้ความ แม่นยำ 90.29% และโมเดล wayaj ได้ความแม่นยำ 97.89% โดยโมเดลถือได้ว่าโมเดล wayaj มีประสิทธิภาพ มากกว่าโมเดล cv2.frontface ถึง 7.6% และยังมีประสิทธิภาพใกล้เคียงกับโมเดล YOLOv5x ที่มีการตรวจจับ ทั้งตัวในการประมวลผลอีกด้วย



รูปที่ 5.1 แผนภูมิจำนวนการตรวจจับใบหน้าของโมเดล Cv2.frontface ,wayaj, Yolov5x จำนวน 237 รูป

5.3 ข้อเสนอแนะ

จากการเขียนโปรแกรมเมื่อนำมาใช้จริงไม่สามารถใช้Face recognition เพื่อเพิ่มความแม่นยำได้ เนื่องจากฮาร์ดแวร์มีประสิทธิภาพไม่ถึงทำให้ต้องตัดการทำ Face recognition ทิ้งไป และต้องการ งบประมาณเพิ่มเติมเพื่อเพิ่ม GPU สำหรับการขยายฐานข้อมูลในการเพิ่มประสิทธิภาพของโมเดล

บรรณานุกรม

What Is Object Detection? [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 13 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก: https://www.mathworks.com/discovery/objectdetection.html?fbclid=IwAR09LK3QQi634DZNL ZP86v7U8U2WyeUDJ f3C YgBjvRoWzCpxWMC1MdxgU

Face Detection and Recognition Algorithm in Digital Image Based on Computer Vision Sensor. [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 13 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก:

https://www.hindawi.com/journals/js/2021/4796768/?fbclid=IwAR0y6x_iRRoMih2LJZ4 m4yYkakTBJZBkQ9Nt0t33m9wb1Y9SYtkiOohPddU

การอ่านข้อมูล จาก Google Sheets ด้วย Python. [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 13 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก: https://www.mindphp.com/developer/tips-python/7749-googlesheetapi.html?fbclid=IwAR3A0Pu7LeaExr0lCv3ZyOvOUCe9mbI0SoUzbyzyQplXFrfOqGo BgBPqeFk

Python connect Google sheets by Google API. [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 13 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก: https://dev.to/ksupdev/python-connect-google-sheets-by-google-api-2g3c?fbclid=IwAR1hxTLE63L-zXTxYLUC0JfZo6--JmoNME5nmSEpG6exAb1rH-M0a0y--d0

What is neural network? [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 13 กรกฎาคม 2566.

เข้าถึงจาก: https://aws.amazon.com/what-is/neural-

network/#:~:text=A%20neural%20network%20is%20a,that%20resembles%20the%20human %20brain.

Gradient Descent คืออะไร อะไรคือ การเคลื่อนลงตามความชั้น, Stochastic Gradient Descent (SGD) คืออะไร [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 13 กรกฎาคม 2566.

เข้าถึงจาก: https://www.bualabs.com/archives/631/what-is-gradient-descent-in-deep-learning-what-is-stochastic-gradient-descent-sgd-optimization-ep-1/

Convolutional Neural Network [ออนไลน์]. สีบค้นเมื่อ 14 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก: https://medium.com/@natthawatphongchit/%E0%B8%A1%E0%B8%B2%E0%B8%A5%E0%B8%A5%E0%B8%AD%E0%B8%87%E0%B8%94%E0%B8%B9%E0%B8%A7%E0%B8%B4%E0%B8%98%E0%B8%B5%E0%B8%B1%E0%B8%B2%E0%B8%A3%E0%B8%B4%E0%B8%B4%E0%B8%94%E0%B8%88%B1%E0%B8%B1%E0%B8%99-e3f5d73eebaa

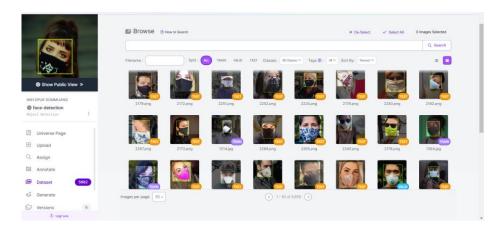
Roboflow [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 14 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก:

https://www.crunchbase.com/organization/roboflow

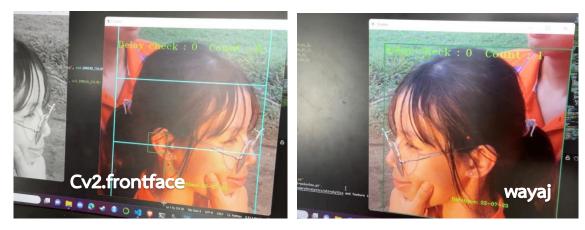
What is YOLOv5? A Guide for Beginners. [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 14 กรกฎาคม 2566. เข้าถึงจาก: https://blog.roboflow.com/yolov5-improvements-and-evaluation/

Face Detection using Haar Cascade Classifier in OpenCV and Python. [ออนไลน์]. สืบค้นเมื่อ 14 กรกฎาคม 2566. https://medium.com/@rhugwedanshedge/face-detection-using-haar-cascade-classifier-in-opency-and-python-d6318d0e189a

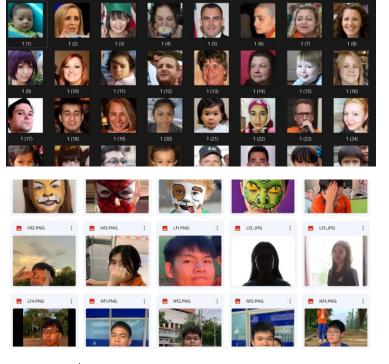
ภาคผนวก



รูปที่ 1 ตัวอย่างภาพในการเทรนโมเดลจาก 5662 ภาพ 28



รูปที่ 2 การทดสอบประสิทธิภาพระหว่างการใช้โมเดล wayaj และโมเดลอื่นๆ



รูปที่ 3 และ 4 รูปตัวอย่างที่ใช้ทดสอบประสิทธิภาพระหว่างการใช้โมเดล wayaj และโมเดลอื่นๆ



รูปที่ 5 ทดสอบความแม่นยำในการตรวจจับใบหน้าตามระยะที่กำหนด





รูปที่ 6 และ 7 การติดตั้งเพื่อทดสอบการใช้งาน

```
import cv2
import argparse
import imutils
import datetime
import time
from threading import Thread
import gspread
from oauth2client.service account import ServiceAccountCredentials
import json
import numpy as np
import tensorflow.lite as tflite
import tensorflow as tf
from ultralytics import YOLO
# myfacedetector-001.xml
import torch
```

รูปที่ 8 คำสั่งการนำเข้าโมดูลต่างๆ

```
def load_model(model_path):
    r"""Load TFLite model, returns a Interpreter instance."""
    interpreter = tflite.Interpreter(model_path=model_path)
    interpreter.allocate_tensors()
    return interpreter

class WebcamWideoStream:

def __init__(self, src=0):

# initialize the video camera stream and read the first frame
# from the stream
    self.stream = cv2.VideoCapture(src)
(self.grabbed, self.frame) = self.stream.read()
# initialize the variable used to indicate if the thread should
# be stopped
self.stopped = False

def start(self):

# start the thread to read frames from the video stream
Thread(target=self.update, args=()).start()
    return self
def update(self):

# keep looping infinitely until the thread is stopped
while True:

# if the thread indicator variable is set, stop the thread
if self.stopped:
    return
# otherwise, read the next frame from the stream
(self.grabbed, self.frame) = self.stream.read()
def read(self):
# return the frame most recently read
    return self.frame
def stop(self):
# indicate that the thread should be stopped
self.stopped = True

CAMERA_MIDTH = 640
CAMERA_HEIGHT = 480
```

รูปที่ 9 การหา path ของโมเดลและตั้งค่ากล้อง

cv2.rectangle(frame, (x,y), (w,h), (70,100,20), 2)
center = center_point(x,y,w-x,h-y)
cv2.circle(frame,(center),4,(0,0,255),-1)

```
countp = center_point(x,y,w,h)
                                                                                            detect.append(countp)
                                                                                           detect_count.append([x,y,w,h])
                                                                                           print(type(detect))
CPaf = len(detect_count)
                                                                                           for (x,y) in detect :
if 480>y>0 and 553>x>49:
if 553>((x+(w))/2)>49 and 0<((y+(h))/2)<480:
     if y>480:
         y = 480
     if y<0:
                                                                                                       CPaf = 0
                                                                                                   print(len(letect_count))
print("hello ma boi")
print("Cpaf:"+str(type(CPaf)))
if CPbf == CPaf :
    print("hekwwek[eeihwge")
     if x>553:
     cv2.rectangle(frame, (x,y), (w,h), (70,100,20), 2)
                                                                                                  center = center_point(x,y,w-x,h-y)
     cv2.circle(frame,(center),4,(0,0,255),-1)
     countp = center_point(x,y,w,h)
     detect.append(countp)
     detect_count.append([x,y,w,h])
     print(countp)
                                                                                                              CPbf = CPaf
     print(type(detect))
                                                                                                              m=m
     CPaf = len(detect_count)
                                                                                print(detect count)
```

รูปที่ 10 และ 11 ตัวอย่างโปรแกรมหลัก

รูปที่ 12 อัพข้อมูลลงใน google sheet



รูปที่ 13 คิวอาร์โค้ดแสดงรายละเอียดโปรแกรมเพิ่มเติม