# 静宜大學

資訊工程學系

畢業專題成果報告書

自動化生產線

學生:

資工三A 411147500 李紘緯

指導教授:翁添雄 教授

西元二0二四年十二月

# 目錄

一、摘要3
二、研究動機3
三、文獻探討4
四、 研究方法4
1. 系統設計與方法概述4
(1)架構圖4
(2)系統功能5
(3)系統數據流向圖5
(4)開發環境6
2. 系統實作結果6
(1) YOLOv7 6
(2) DOBOT 8
(3) SOCKET 9
(4) WEB
(5) NODE. JS
(6) MYSQL 10
五、 成果展現11
六、 結論與未來發展 11
1. 結論 11
2. 未來發展12

## 一、摘要

在台灣的許多傳統工廠中,儘管機器逐漸取代人力,但仍有多數廠房需要人工操控手臂進行物體搬運。這雖然節省了人力,卻仍需投入時間和人力進行操控。提出了將人工智慧應用於機器手臂的想法,使其能夠像人一樣判別物體,應用於處理客戶訂單,實現自動化搬運與訂單處理的目標。

然而,目前機器成本仍然是一個阻礙自動化的問題。因此使用免費的開源程式碼和Python套件,以解決成本高昂的問題,從而提升自動化的速度。这一解決方案有望使更多企業接受自動化技術,促進工業升級。

## 二、研究動機

在許多產業中,機器逐漸取代人力,台灣許多工廠尚未達到完全 自動化的程度,這些工廠仍需依賴人力操控機械手臂來完成搬運工作。 雖然這種方式減少了直接的人力投入,但仍需人工操作,導致時間與 人力的額外消耗。

如果能將人工智慧 (AI) 技術應用於機械手臂,使其具備類似人類的判別能力,則可大幅提升自動化水平。例如,透過電腦視覺技術讓手臂識別並分類物體,並進一步結合訂單管理系統,機器手臂可自動抓取符合客戶訂單需求的物品並將其打包,實現真正的無人工干預作業流程。這樣的創新將不僅提高效率,還能減少錯誤率,為企業創造更高的經濟效益。

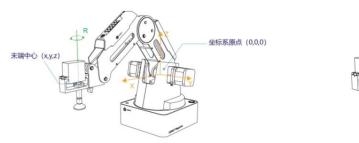
然而,另一個重要的挑戰在於機器設備的高成本。這對於中小型企業而言尤其是一道門檻。為了降低企業進入自動化的障礙,我們可以充分運用當前許多免費的開源資源,例如開源的程式碼庫和基於Python 的相關套件。這些工具不僅能顯著降低開發成本,還能讓企業在無需大量投入的情況下快速實現基礎自動化。例如,使用開源的深度學習框架(如 TensorFlow 或 PyTorch)訓練物體識別模型,結合ROS(Robot Operating System)來控制機械手臂,企業可在短時間內部署可行的解決方案。

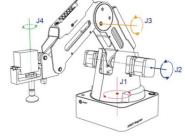
未來,透過不斷改進程式碼和技術,這些機械設備不僅能更靈活 地執行複雜的任務,還能逐漸普及至更多的產業與場景,最終助力產 業升級並促進經濟發展。

### 三、文獻探討

#### DOBOT Magician的介紹

DOBOT Magician是一款四軸的機器手臂,座標軸就分成兩種,第一種就是笛卡爾座標,第二個則是關節座標,這兩個各有自己的優缺點,笛卡爾座標如圖(一),此座標系,如果是面對同個方向移動時,不會對機器產生卡損,若今天搬運物體需要轉移個面向時,則使關節座標如圖(二)會是最好的選擇,若使用錯誤的坐標系時對機器都是一種損壞,但並不是關節座標就是絕對的優勢,在垂直移動時,笛卡爾座標只需要改變Z軸,而關節座標需要改變X、y、Z,寫程式時,透過思考動作來做出最快且最易維護的程式碼。





圖(一)笛卡爾座標

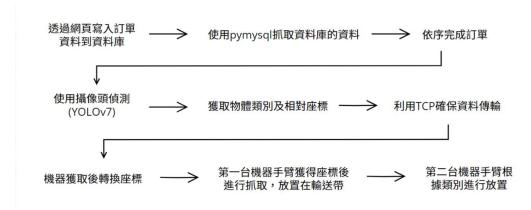
圖(二)關節座標

(圖片來源: https://blog.csdn.net/GUA8122HOU/article/details/119626113)

## 四、研究方法

# 1. 系統設計與方法概述

# ● 架構圖



#### ● 系統功能

這套系統結合了 YOLOv7 物體辨識技術、Python Socket 通訊模組、Dobot 機器手臂控制模組、MySQL 資料庫 及 JavaScript,實現了一個高效且智能化的訂單處理解決方案。

- YOLOv7 物體辨識技術作為核心,能夠快速且精準地識別訂單中的各種物品,即使面對複雜場景也能提供準確的辨識結果,為後續自動化操作提供關鍵數據支持。
- Python Socket 通訊模組是系統的數據傳遞中樞,負責模組間的即時協作, 確保 YOLOv7 的偵測結果和指令能高效傳遞至其他模組。
- Dobot 機器手臂控制模組根據辨識結果執行分揀與分類,展現高效且準確的自動化能力,靈活應對不同訂單需求,顯著提升處理效率並降低錯誤率。
- MySQL 資料庫負責存儲訂單數據,支持快速查詢和管理,提供高度安全性 與數據完整性,為整體系統提供穩定可靠的數據支撑。
- JavaScript 則構建了直觀友好的用戶界面,讓用戶能輕鬆進行訂單操作、 監控系統狀態,並快速了解處理進度,提升了整體使用體驗。

#### ● 系統數據流向圖



#### 1. 資料流概述:

- 1. 從網站接收訂單資料:
- 2. 資料庫抓取資料並傳給 YOLOv7:

#### 2. YOLOv7 模型的設計與優化:

- 1. 訓練與測試集準備
- 2. 模型訓練與調參
- 3. 測試與部署

- 3. 資料傳輸:使用 Python 的 Socket TCP 通信
  - 1. Python 端 Socket 實現
  - 2. 機械手臂接收並處理指令
- 4. 機器間的協作: Thread 實現:
  - 1. 多線程協調控制
- 5. 最終整合架構:
  - 1. Node. js 後端處理訂單
  - 2. 資料庫與 Python 互動
  - 3. YOLOv7 進行物件偵測
  - 4. 多手臂協作執行訂單

#### • 開發環境

• 框架:Pytorch 1.x

● 語言:Python

• 硬體:個人筆電、機器手臂、輸送帶、紅外線感測器

• 軟體: PyCharm、MySQL、VScode

## 2. 系統實作結果

#### A. YOLOv7

# (1)前置設定

YOLOv7在本研究中算是最重要的一個部分,首先需要樣本收集,因為需要以大量的圖片進行訓練,且須將這些圖片進行標記,而標記軟體使用的是www.makesense.ai網站以及labeling,這兩個標記工具都十分簡單上手,完成標註後就需要

- 1. 設定好訓練和測試資料的路徑。
- 2. 更改yaml檔裡面的分類。

## (2)在train.py裡面設置好路徑

```
if __name__ == '__main__':
    parser = argparse.ArgumentParser()
    parser.add_argument('--weights', type=str, default='yolo7.pt', help='initial weights path')
    parser.add_argument('--cfg', type=str, default='', help='model.yaml path')
    parser.add_argument('--data', type=str, default='data/coco.yaml', help='data.yaml path')
    parser.add_argument('--hyp', type=str, default='data/hyp.scratch.p5.yaml', help='hyperparameters path')
    parser.add_argument('--epochs', type=int, default=300)
    parser.add_argument('--batch-size', type=int, default=16, help='total batch size for all GPUs')
    parser.add_argument('--img-size', nargs='+', type=int, default=[640, 640], help='[train, test] image sizes')
```

#### (3)執行訓練

在應用部分,主要透過調整epoch和batch\_size觀察損失函數(訓練損失、驗證損失)結果呈現(收斂情況)

如下圖呈現,由於我們訓練的目標地是普通盒子,且屬 於同一類型,實質上對於模型應無太大難度,故結果圖呈現 良好。

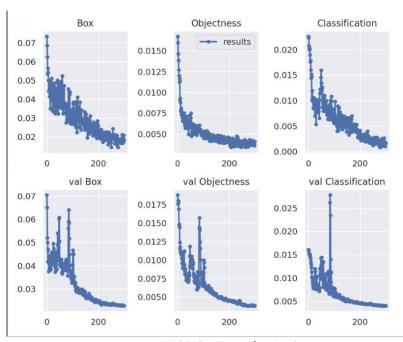


圖:使用YOLOv7訓練結果圖

# (4)執行偵測

引入訓練完結果較好的權重執行偵測檔案

parser.add\_argument('--weights', nargs='+', type=str, default=r'exp8\weights\best.pt', help='model.pt path(s)')
parser.add\_argument('--source', type=str, default=r'test', help='source') # file/folder, 0 for webcam

圖:參數設置





圖:YOLOv7模型測試圖片

## B. DOBOT

(1)前期設置參數

圖: 參數設置

# (2)座標位置擬定

由於YOLO傳輸的座標是0-1,故先轉為鏡頭的像素尺寸大小, 再轉換為機器手臂的座標。

圖:dobot程式

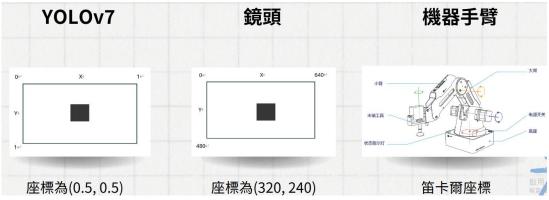


圖:座標轉換

## C. SOCKET

在此專題中,將YOLO檔案設定為client,DOBOT檔案設定為server。

```
with socket.socket(socket.AF_INET, socket.SOCK_STREAM) as s:
    s.connect(server_address)
    data = f"{label}, {x_c}, {y_c}".encode()
    s.sendall(data)
```

圖: client端

```
while True:
# 等待各戶端連接

conn, addr = s.accept()
with conn:
    print('Client connected:', addr)
    while True:
        data = conn.recv(1024) # 接收 client 傳來的資料
        if not data:
            break
        cls, x, y = data.decode().split(",") # 將資料解碼,得到 x, y 座標
        # 將其str轉成浮點數
        # cls = float(cls)
        x, y = float(x), float(y)
        #print(cls, x, y)
```

圖:server端

## D. 網頁設計



圖:網頁

# E. node. js

作為網頁後端,接收網頁前端傳遞的資訊,傳送到MySQL。是 一個中繼者的角色

圖:node.js

# F. MySQL

提供了強大的數據庫建模、開發和管理功能。能夠輕鬆部署、檢查和優化數據庫。更有利的是其豐富的管理功能,如數據傳輸、備份等,保障了數據的安全與完整性。



圖:MySQL 應用介面

	id	company_name	red_candy_box	blue_candy_box	pink_candy_box
١	5	7-11	5	6	7
	6	全家	8	5	9
	7	OKMART	7	8	5
	8	7-11	2	2	2
	NULL	HULL	HULL.	HULL	HULL

圖:資料庫內容儲存

# 五、 成果展現

YOUTUBE連結: https://youtu.be/fM3IyOYsecw

# 六、結果與未來發展

#### 結論

本專題成功實現了自動化訂單處理流程,結合了現代化的技術如 Node. js 伺服器、資料庫操作、YOLOv7 物件偵測模型,以及機械手臂 的自動化控制,展示了以下關鍵成果:

## 1. 訂單到執行的自動化閉環

系統實現從網站接收訂單、將資料存入資料庫、執行物件偵測與 結果傳輸、以及機械手臂抓取執行的全流程自動化,大幅提升了 作業效率,減少人為操作的錯誤。

#### 2. 技術整合與協作的成功應用

- 。 YOLOv7 模型實現了準確的物件偵測,經過參數調整,模型能適應不同場景,達到高準確度。
- 。 TCP Socket 保證了 YOLOv7 與機械手臂的高效通信,實現了設備間的即時數據交換。
- 。 **多線程程序** 確保多台機械手臂協同工作,避免衝突,提升了系統的穩定性與可靠性。

#### 3. 降低自動化門檻

本專題充分利用開源技術(如 Python 和開源的 YOLOv7),顯著降低了自動化解決方案的實現成本,為中小型企業提供了一種可行的技術架構。

#### 未來發展

#### 1. 提升物件偵測的準確性與通用性

- 。 優化 YOLOv7 模型,加入更多場景與物件類型的訓練數據, 提升在多樣化環境中的應用能力。
- 。 結合 3D 感測技術(如 LiDAR 或深度相機),實現更精確的物體定位與尺寸估算,應用於複雜場景。

### 2. 進一步強化機械手臂的智能化

- 。 引入強化學習 (Reinforcement Learning) 技術,使機械 手臂具備自適應能力,能根據不同物體的形狀與材質動態 調整抓取方式。
- 。 開發更智能的路徑規劃演算法,減少手臂運行的時間與能 耗。

## 3. 擴展應用場景

- 。 將系統應用於其他領域,例如:
  - 電商倉庫的自動分揀。
  - 醫療行業的物資分配。
- 增強系統的可擴展性,支援更多種類的訂單和多樣化的任務需求。

# 4. 雲端整合與數據分析

- 。 將資料庫與雲端服務(如 AWS 或 Google Cloud)整合, 實現跨地點的實時監控與管理。
- 利用數據分析技術,分析歷史訂單與操作數據,優化系統 效能,預測需求,提升供應鏈效率。

## 5. 降低成本與提高可靠性

- 。 開發更簡化的硬體控制方案,減少非必要的硬體投入。
- 加強錯誤檢測與故障恢復機制,提升系統的穩定性與使用 壽命。

透過不斷優化與創新,本專題的成果不僅可提升當前工業自動化的水準,還可作為基礎架構應用於更多場景,助力企業邁向智慧化與數位化的未來。