

ДОДАТОК А

Апробація результатів

6 червня 2025 рік • Суми, Україна • Молодіжна наукова ліга

Шевцов Михайло Васильович, здобувач вищої освіти факультету АКТ
Харківський національний університет радіоелектроніки, Україна

Науковий керівник: Новоселов Сергій Павлович, професор кафедри КІТАР
Харківський національний університет радіоелектроніки, Україна

РОБОТИЗОВАНІ МАНІПУЛЯТОРИ ТА КОМП'ЮТЕРНИЙ ЗІР В АВТОМАТИЗАЦІЇ СОРТУВАННЯ

На сьогоднішній день одним із найбільш актуальних напрямків автоматизації виробничих процесів є робототехніка. Цей напрям полягає в інтеграції роботизованих систем у виробничі процеси для заміни або підтримки людської праці. Для належного виконання завдань в автоматичному режимі, ці системи повинні мати засоби збору та аналізу інформації про виробничий процес та навколишнє середовище. Так само як і люди, роботи можуть сприймати та «розуміти» навколишній світ завдяки технологіям комп'ютерного зору та обробки зображень. Застосування цих технологій в автоматизації виробничих процесів постійно зростає. Традиційне промислове обладнання та машини поступово замінюються сучасними версіями, які поєднують роботизовані системи з автоматичним управлінням на основі комп'ютерного зору [1].

Сортування об'єктів за різними ознаками є особливо актуальним напрямком застосування подібних робототехнічних систем, оскільки операції сортування й досі часто виконуються вручну, що займає багато часу та призводить до зниження точності та надійності [1]. При цьому у світі існують тисячі виробничих підприємств, де сортування об'єктів на основі різних параметрів є життєво важливою частиною виробничого процесу. Таким чином, роботи-сортувальники, які працюють за допомогою обробки зображень, можуть значно підвищити ефективність та точність сучасного виробництва, скоротити час виконання операцій сортування, а також заощадити витрати на робочу силу. [2]

Основною вимогою, що висувається до маніпуляторів для автоматизації процесу сортування є здатність здійснювати точні, швидкі та повторювані переміщення в горизонтальній площині. Водночас, важливе значення мають такі параметри, як надійність, компактність конструкції та зручність програмування. З урахуванням вищезазначених вимог для створення автоматизованої системи сортування було обрано використання роботизованого маніпулятора з кінематикою типу SCARA (Selective Compliance Assembly Robot Arm). Завдяки своїй конструкції, SCARA-роботи широко використовуються в сортувальних операціях. Їхня здатність швидко та точно переміщувати об'єкти в горизонтальній площині робить їх доцільними для завдань, де необхідно швидко сортувати та розподіляти компоненти або продукти [3]. Так, в електронній промисловості SCARA-роботи застосовуються для складання та сортування дрібних електронних

ДОДАТОК Б

Код програми

```

class Vision(QObject):
    def __init__(self, parent=None):
        super().__init__(parent)

        self.green_king_image = cv2.imread("images/green-king.jpg")
        self.orange_king_image = cv2.imread("images/orange-king.jpg")

        self._layers = 30
        self._layer = 0
        self._boards = np.zeros((self._layers, 8, 8, 4), dtype=np.float32)

board_ready = pyqtSignal(ndarray)
image_ready = pyqtSignal(ndarray)

def image2board(self, image):
    image = cv2.imdecode(np.asarray(bytearray(image), dtype=np.uint8), cv2.IMREAD_COLOR)
    if image is None: return

    board = np.zeros((8, 8, 4), dtype=np.float32)

    board_image = self.find_board(image)
    h, w, _ = board_image.shape

    gray = cv2.cvtColor(board_image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    pieces = self.find_pieces(gray)

    if pieces is None:
        return board

    pieces = np.int16(np.around(pieces))
    for x, y, r in pieces[0, :]:
        x1, y1 = max(0, int(x - r)), max(0, int(y - r))
        x2, y2 = min(w, int(x + r)), min(h, int(y + r))
        piece_image = board_image[y1:y2, x1:x2]
        piece_mask = np.zeros(piece_image.shape[:2], dtype=np.uint8)
        cv2.circle(piece_mask, (r, r), r, 255, thickness=-1)
        piece_image = cv2.bitwise_and(piece_image, piece_image, mask=piece_mask)

        color = self.detect_color(piece_image)
        if color is None:
            continue

        row, col = self.detect_field(x - 30, y - 35, 675 - 265, 1000 - 595)
        king = self.detect_king(piece_image)

        piece = 0
        if color == "green":
            if not king:
                piece = 1
            else:
                piece = 2
        elif color == "orange":
            if not king:
                piece = 3
            else:
                piece = 4

        board[row][col] = piece, x - 17, y - 16, r

    if self._layer >= self._layers:
        self._layer = 0
        board[:, :, 0] = mode(self._boards[:, :, :, 0], axis=0).mode
        board[:, :, 1:] = np.mean(self._boards[:, :, :, 1:], axis=0)
        self.board_ready.emit(board)
    else:
        self._boards[self._layer, :, :] = board
        self._layer += 1

self.image_ready.emit(np.ascontiguousarray(image[222:636, 589:1003]))

```

```

def find_board(self, image):
    board = image[205:660, 573:1023]
    return board

def find_pieces(self, gray):
    clahe = cv2.createCLAHE(clipLimit=3.0, tileGridSize=(8, 8))
    image = clahe.apply(gray)
    image = cv2.medianBlur(image, 7)
    return cv2.HoughCircles(image, cv2.HOUGH_GRADIENT, 1.6, 30, param1=80, param2=23,
minRadius=30, maxRadius=35)

def detect_field(self, x, y, h, w):
    min_w, max_w = 0, w
    min_h, max_h = 0, h
    min_i, max_i = 0, 7
    min_j, max_j = 0, 7

    while min_i < max_i and min_j < max_j:
        mid_w = (min_w + max_w) / 2
        mid_h = (min_h + max_h) / 2

        mid_j = (min_j + max_j) // 2
        if x < mid_w:
            max_w = mid_w
            max_j = mid_j
        else:
            min_w = mid_w
            min_j = mid_j + 1

        mid_i = (min_i + max_i) // 2
        if y < mid_h:
            max_h = mid_h
            max_i = mid_i
        else:
            min_h = mid_h
            min_i = mid_i + 1

    return max_i, max_j

def detect_color(self, piece_image):
    piece_image = cv2.cvtColor(piece_image, cv2.COLOR_BGR2HSV)

    hist = cv2.calcHist([piece_image], [0], None, [180], [0, 180])
    orange_hist_range = np.sum(hist[10:25]) # Orange hue range
    green_hist_range = np.sum(hist[35:85]) # Green hue range

    if orange_hist_range > green_hist_range:
        return "orange"
    elif green_hist_range > orange_hist_range:
        return "green"
    else:
        return None

def detect_king(self, piece_image):
    sift = cv2.SIFT_create()
    # FLANN parameters
    FLANN_INDEX_KDTREE = 1
    index_params = dict(algorithm=FLANN_INDEX_KDTREE, trees=5)
    search_params = dict(checks=50)
    flann = cv2.FlannBasedMatcher(index_params, search_params)

```

ДОДАТОК В
Демонстраційний матеріал

