

Tema 1 - CAVA

Extragerea informației vizuale din careuri Sudoku

1. Introducere

Scopul acestui proiect este dezvoltarea unui program care extrage informații vizuale din imagini în care găsim diverse careuri de puzzle-uri Sudoku.

2. Preprocesarea imaginilor

Pentru extragerea cât mai exactă a informațiilor, am trecut imaginea prin mai multe niveluri de preprocesare:

2.1. Normalizare

Ținând cont de felul în care se reflectă lumina, aceasta ar putea afecta felul în care interpretăm imaginea, motiv pentru care am aplicat niste filtre pentru a o putea normaliza, eliminând umbrele sau razele mai puternice (cod preluat din laborator).

```
1 def normalize_image(img):
2     noise = cv.dilate(img, np.ones((7, 7), np.uint8))
3     blur = cv.medianBlur(noise, 21)
4     res = 255 - cv.absdiff(img, blur)
5     no_shadow = cv.normalize(res, None, alpha=0, beta=255, norm_type=cv.NORM_MINMAX)
6     return no_shadow
```

2.2. Treshold

Dorim să transformăm forma imaginii astfel încât să conțină un singur canal (grayscale), normalizăm (pasul 2.1.), aplicăm alte filtre, dintre care cel mai relevant este adaptiveThreshold. (transforma imaginea astfel încât să se adapteze la doar 2 culori: alb - negru sau 0-255).

```
1 def filter_image_v2(image):
2     image = cv.cvtColor(image, cv.COLOR_BGR2GRAY)
3     img_norm = normalize_image(image)
4     img_gblur = cv.GaussianBlur(img_norm, (9, 9), 0)
5
6     thresh = cv.adaptiveThreshold(img_gblur, 255, cv.ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C,
7 cv.THRESH_BINARY_INV, 11, 2)
8     kernel = cv.getStructuringElement(cv.MORPH_RECT, (2, 2))
9     morph = cv.morphologyEx(thresh, cv.MORPH_OPEN, kernel)
10
11     res = cv.dilate(morph, kernel, iterations=1)
12     res = cv.erode(res, kernel)
13     return res
```

2.3. Găsirea conturilor

Folosind un algoritm prezentat la laborator, am aplicat funcția pe imagine pentru a găsi cele 4 colțuri ale careului de Sudoku: stanga-sus, dreapta-sus, dreapta-jos, stanga-jos. De reținut este că fără pașii anteriori, algoritmul de găsire a conturului nu este la fel de exact.

2.4. Devierea/traslatarea imaginii

Odată ce au fost găsite cele 4 margini ale careului, imaginea trebuie traslatată, din cauza perspectivei din care a fost făcută fotografia.

```
1 def warp_image(corners, image):
2     corners = np.array(corners, dtype='float32')
3     top_left, top_right, bottom_right, bottom_left = corners
4
5     width = int(max([
6         np.linalg.norm(top_right - bottom_right),
```

```

7         np.linalg.norm(top_left - bottom_left),
8         np.linalg.norm(bottom_right - bottom_left),
9         np.linalg.norm(top_left - top_right)
10    ]))
11
12    mapping = np.array([[0, 0], [width - 1, 0], [width - 1, width - 1], [0, width - 1]],
13 dtype='float32')
14    matrix = cv.getPerspectiveTransform(corners, mapping)
15
16    return cv.warpPerspective(image, matrix, (width, width))

```

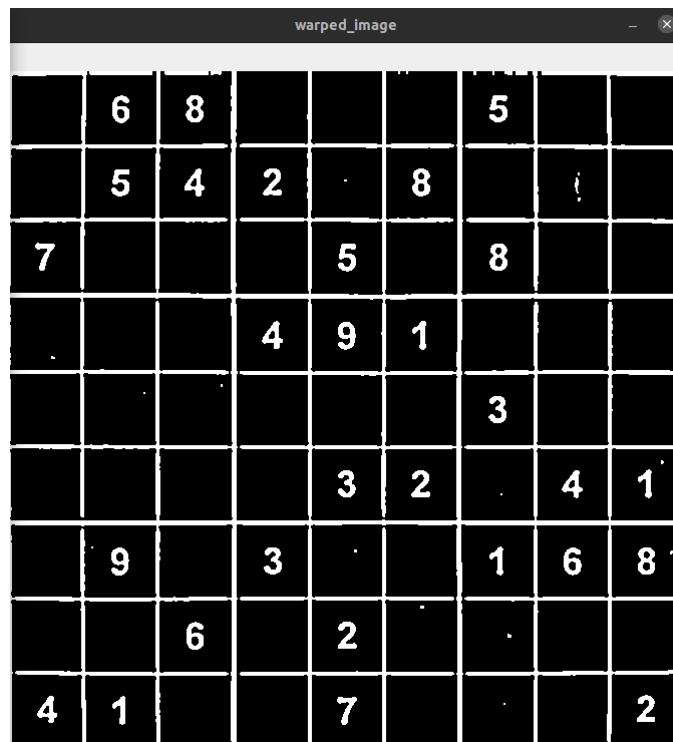
2.5. Rezultatul dupa aplicarea tuturor filtrelor

```

1 def preprocess_task1(image):
2     filtered_img = filter_image_v2(image)
3     corners = find_contours(filtered_img)
4
5     warped, _ = warp_image(corners, image)
6     warped_processed = filter_image_v2(warped)
7     return warped_processed

```

Imaginea rezultata:



3. Eliminarea liniilor din careu

3.1. Extragerea liniilor verticale si orizontale

Folosind kernelul corespunzator, erodari si dilatari, am extras liniile orizontale si verticale din imagine:

```

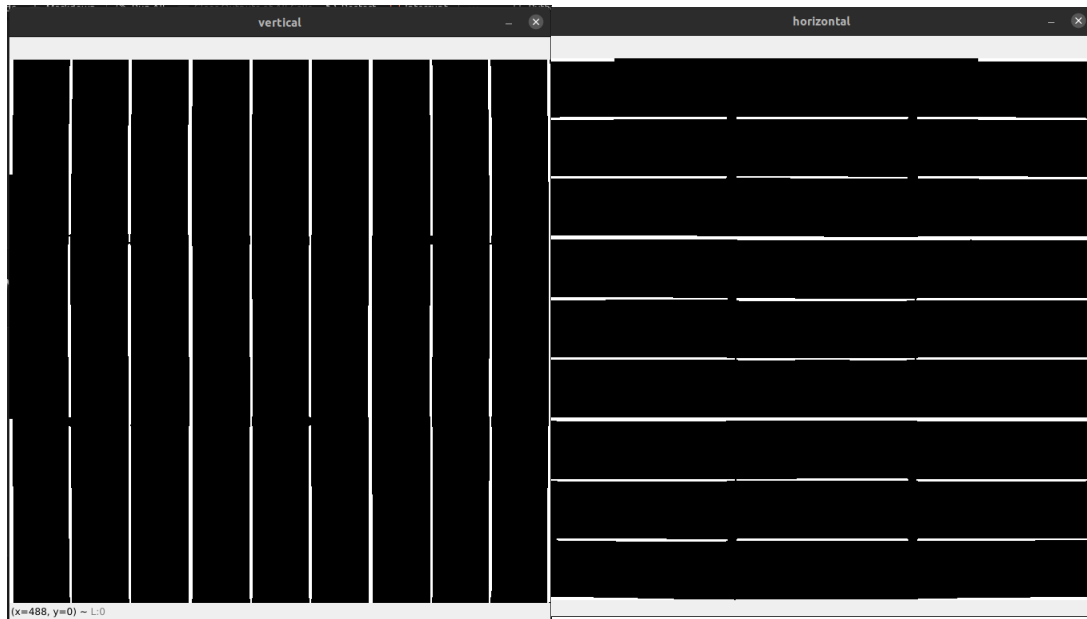
1 def get_grid_line(image, type):
2     img_cpy = image.copy()
3     if type == 'h':
4         s = img_cpy.shape[1]
5     else:
6         s = img_cpy.shape[0]
7     size = s // 10
8
9     if type == 'h':
10        kernel = cv.getStructuringElement(cv.MORPH_RECT, (size, 1))
11    else:
12        kernel = cv.getStructuringElement(cv.MORPH_RECT, (1, size))
13

```

```

14     img_cpy = cv.erode(img_cpy, kernel)
15     img_cpy = cv.dilate(img_cpy, kernel)
16
17     return img_cpy

```



3.2. Transform liniile extrase intr-o masca

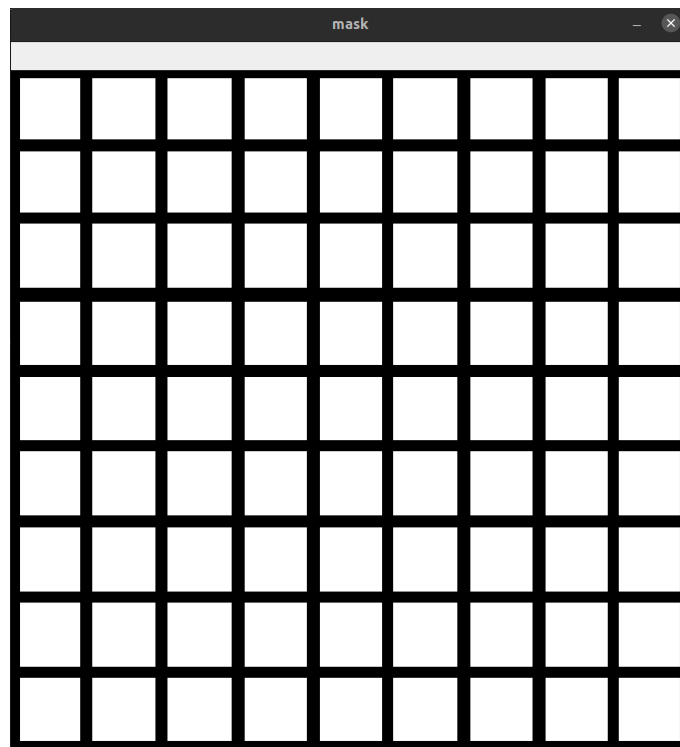
Se aduna cele doua imagini obtinute, aplicand ulterior un filtru de dilatare. Folosind transformata Hough pe rezultatul obtinut, voi putea desena linii mai proeminente pe deasupra. De asemenea, voi calcula negarea imaginii, pentru ca liniile sa devina negre.

```

1  def grid_mask(vertical, horizontal):
2      grid = cv.add(horizontal, vertical)
3      grid = cv.adaptiveThreshold(grid, 255, cv.ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C, cv.THRESH_BINARY, 235, 2)
4      kernel = cv.getStructuringElement(cv.MORPH_RECT, (3, 3))
5      grid = cv.dilate(grid, kernel, iterations=2)
6
7      points = cv.HoughLines(grid, 0.3, np.pi/90, 200)
8      lines = draw_grid_lines(grid, points)
9      mask = cv.bitwise_not(lines)
10     return mask

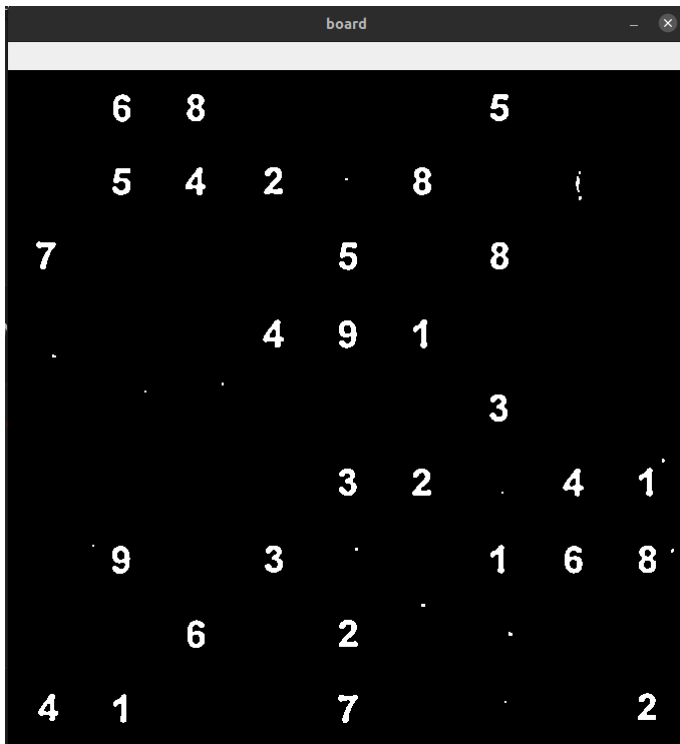
```

Masca rezultata:



3.3. Rezultatul dupa aplicarea mastii

Avand imaginea rezultata de la 2.3 si masca de la 3.2, se va calcula un bitwise and intre cele 2. Se va obtine urmatoarea imagine:



4. Rezolvare Task 1

Pentru submiterea solutiei am extras fiecare celula din careu, calculand matematic 9 linii si 9 coloane de lungime identica. Pentru fiecare celula extrasa am calculat o medie, iar beneficiind de preprocesarea facuta anterior, observam ca media celulelor ar trebui sa fie foarte mica, aproape de 0.

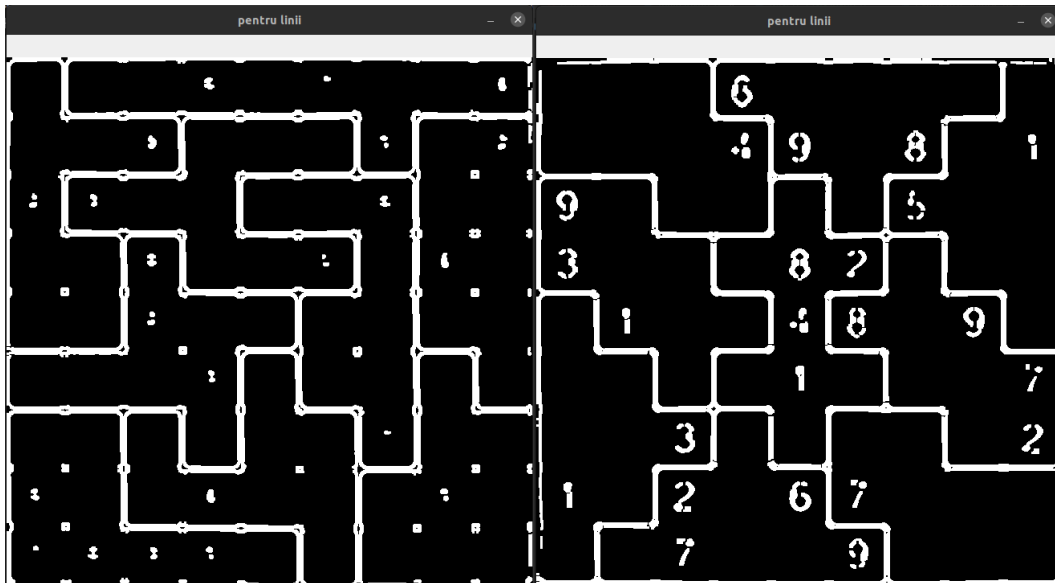
```
1 def cell_is_empty(cell):
2     cell = np.array(cell)
3     avg_color_row = np.average(cell, axis=0)
4     avg_color = np.average(avg_color_row, axis=0)
5     return avg_color <= 6
```

Pentru submitie am notat celula goala cu o, iar celelalte cu x.

5. Rezolvare Task 2 - Sudoku Jigsaw

Pentru rezolvarea task-ului 2 am folosit aproximativ aceleasi filtre de preprocesare, doar ca am adaptat kernelul astfel incat sa pot evidientia liniile groase (pentru verificarea).

5.1. Extragerea liniilor groase



5.2. Extragerea celulelor - exact ca la Task-ul 1.

5.3. Impartirea pe culori

Impartirea pe culori se poate rezuma la o problema de gasire a componentelor conexe intr-un graf. Raportandu-ne la problema noastra, doua celule adiacente sunt conectate daca intre ele nu exista un "zid". Pentru recunoasterea zidului, am realizat din nou o medie a valorilor de pe linia careului.

Codul pentru gasirea componentelor conexe, pentru care asinez culori in ordine crescatoare.

```
1 def dfs(self, i, j, color):
2     self.visited[i][j] = color
3     for [[a_i, a_j], [b_i, b_j]] in self.adj_list:
4         if a_i == i and a_j == j and self.visited[b_i][b_j] == -1:
5             self.dfs(b_i, b_j, color)
6
7 def solve_islands(self):
8     color = 1
9     for i in range(9):
10        for j in range(9):
11            if self.visited[i][j] == -1:
12                self.dfs(i, j, color)
13                color += 1
```

6. Bonus

Pentru rezolvarea bonusului am antrenat pe layerele modelului ResNet50, fara preantrenare.