

MISKOLCI EGYETEM  
GÉPÉSZMÉRNÖKI ÉS INFORMATIKAI KAR



Alkalmazott Informatikai Intézeti Tanszék

Blokkon levő adatok automatikus  
feldolgozása

Szakmai gyakorlat (GEIAKSzGyBI\_TM-B)

Szabó Szilveszter Rafael  
YTBR1C

Konzulens: Piller Imre

# Tartalomjegyzék

<b>1. Munkanapló</b>	<b>3</b>
<b>2. Bevezetés</b>	<b>4</b>
<b>3. Programról röviden</b>	<b>5</b>
<b>4. Vágási folyamatok</b>	<b>6</b>
4.1. Könyvtárak importálása . . . . .	6
4.2. Alapvető módosítások . . . . .	6
4.3. Kontúr meghatározása . . . . .	8
4.4. 4 pont kinyerése . . . . .	9
4.5. Végző műveletek elvégzése . . . . .	10
4.6. Képen levő szövegcsoporthoz szegmentálása . . . . .	12
4.7. Távolabbi kilátások:	
Optikai karakterfelismerés és webes applikáció . . . . .	13
<b>5. Források</b>	<b>14</b>

# 1. Munkanapló

1 – 2. hét	Matematikai valószínűségszámítás és statisztika átdismétlése, feladatok megoldása
3 – 4. hét	Python 3 programozási nyelv megismerése, egyszerű és matematikai feladatok leprogramozása
5. hét	Ismerkedés a számítógépi látással, OPENCV példák tesztelése, a program tervezése papíron
6 – 8. hét	A program implementálása, kész megoldások kipróbálása és a beszámoló megírása

## 2. Bevezetés

Mérnökinformatikus alapszak során 8 hetes szakmai gyakorlat elvégzésére van szükség, hogy oklevelet szerezhessenek. Mielőtt még beindult a tavaszi félév, már sok helyen nézelődtem gyakornoki programok között, hogy hova is mehetnék majd nyáron, de nem találtam olyan céget, ahol el tudtam volna helyezkedni, mert még nem volt megfelelő tudásom hozzá. Így végül úgy döntöttem, hogy szakmai gyakorlatomat a Miskolci Egyetemen végzem el. Azért választottam ezt a lehetőséget, mert így nagyon sokat tudtam tanulni, viszonylag rövid idő alatt és azon a területen amivel majd későbbiekben is foglalkozni szeretnék.

Az egyetem Alkalmazott Matematikai Intézeti Tanszék-én töltöttem Piller Imre vezetésével, aki végig nagy segítségemre volt a szakmai gyakorlat alatt. A hetek alatt nagyrészt a számítógépes látással foglalkoztam. Saját feladatot találtam ki magamnak, egy olyan szoftvert ami a bolti nyugtákon levő adatokat elemzi ki és egy adatbázisban tárolja azokat. Az első hetekben beleástam magam a Python programozási nyelvbe és mellette párhuzamosan a matematikai valószínűségszámításba és statisztikába. Az alapozást követő hetekben pedig a szoftverrel foglalkoztam. A programomban különböző feldolgozási lépéseken esnek át a fotók, melyek a vágás, a zajszűrés, szerkezeti elemzések(szegmentáció), optikai karakter felismerés, szöveges adatok utófeldolgozása és azok adatbázisban való tárolása. Ennek a projektnek köszönhetően sikerült egy manapság igen fejlődő részét megismernem az informatikának.

### 3. Programról röviden

A fejlesztés során törekedtem, hogy minél több technológiát, eszközt megismerjek ami a segítségemre lehet a későbbiekben. Az egész nyílt forráskódú projektekre épül. Ubuntu 18.04 LTS operációs rendszert használtam mindvégig, amely ilyen jellegű programozásnál egyszerűbb fejlesztést biztosított számomra. A szoftver Python 3 programozási nyelven íródott és a következő programozói könyvtárakat, eszközöket használtam hozzá:

- OpenCV
- Numpy
- Matplotlib
- Flask

Az OpenCV, ahogy nevéből is adódik (Open Source Computer Vision Library) egy nyílt forráskódú számítógépi látással (és gépi tanulással) foglalkozó programozói könyvtár, melyet azért írtak, hogy egységes környezetet biztosítson a gépi látással foglalkozó programoknak. 2500-nál is több optimalizált algoritmus található benne melyek egészen széles alkalmazási terület lefednek, párat ebből kiemelve ami számomra is fontos szerepet játszik, ilyen például az objektum felismerés, a képi szegmentáció és felismerés.

A NumPy egy olyan csomag Python-hoz mely nélkülözhetetlen a tudományos számításokhoz, nagy többdimenziós tömbök és mátrixok használatát támogatja egy nagy magas szintű matematikai függvénykönyvtárral.

A Matplotlib egy kiegészítő könyvtár, melynek segítségével 2D-s ábrázolásokat készíthetünk (függvények, kép megjelenítés) sokféleképpen.

Fejlesztés során Jupyter Notebook-ot használtam még, mely lényegében olyan mint egy munkafüzet. Webes felületen lehet benne szerkeszteni programjainkat, dokumentációkat. Egységekre tudjuk bontani a programkódunkat, az egyszerűbb megértés érdekében mely nagy segítséget jelent a program írása/tesztelése közben

A programkód jelenleg tesztelési fázisban van, csak lokális gépen fut. Sok finomhangoláson kell még átesni, hogy legalább 90% -os működést biztosítson, mert a blokkok általában gyűröttek, megvannak szakadva itt-ott, hiányos a nyomtatás. Sok tényezőre kell odafigyelni, és későbbiekben betanítani az algoritmust ezekre az esetekre. A programom teljes körű webes applikációnak készül amihez, majd Flask webes keretrendszert fogom használni.

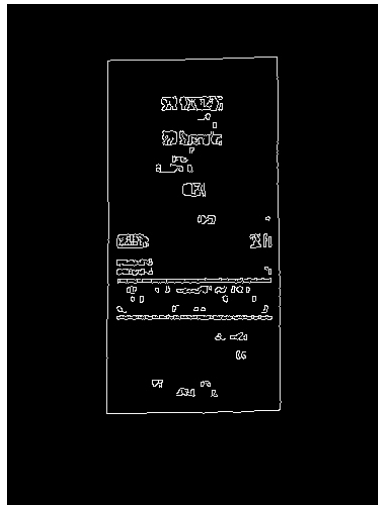


Ahhoz, hogy éleket tudjunk detektálni, először szükséges a képet fekete-fehérré alakítani. Ezután meghívjuk a `GaussianBlur()` függvényt amellyel elhomályosítjuk a képet, hogy könnyebben el tudjuk szeparálni a blokkot a háttértől.



2. ábra. Fekete-fehér elhomályosított kép

Ezután az elhomályosított képre alkalmazzuk a `Canny()` függvényt, melyben paraméterként két határértéket adunk meg a küszöbölésre. Így egész jó élkimielést kapunk a blokkra nézve.



3. ábra. Detektált élek Canny() függvénnyel

```
1 image = cv.imread("test.jpg")
2
3 original = image.copy() blurred = blur.copy()
4
5 height = 500
6 ratio = height / image.shape[0]
7 image = cv.resize(image, (int(ratio * image.shape[1]), height))
8
9 grayscale = cv.cvtColor(image, cv.COLOR_BGR2GRAY)
```

```

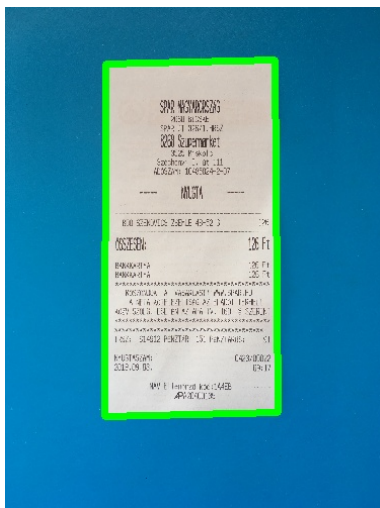
11 blur = cv.GaussianBlur( grayscale, (5, 5), 0)
12
13 edge = cv.Canny(blur, 75, 250)

```

Listing 2. Alapvető műveletek elvégzése

### 4.3. Kontúr meghatározása

Most, hogy már megvannak a detektált élek, meg kell határoznunk a kontúrt. A `findContours()` függvénnyel történik a meghatározása, melyben paraméterként átadjuk a éldetektált képet, a visszatérési értékeket lista típusúra állítjuk, a kontúr közelítés módját `CHAIN_APPROX_SIMPLE` algoritmussal végezzük, amely csak a szükséges végpontokat választja ki, a fölöslegesek eltávolítja, így könnyen megkapjuk majd a 4 pontból álló téglalapot. Következő lépésben a legnagyobb kontúrt kell kiválasztanunk, ezért csökkenő sorrendben rendezzük, hogy minél hamarabb megtaláljuk. Ezután van egy for ciklusunk amelyben először az `arcLenght()` függvény kerül meghívásra. Ez lényegében zárt kerületű négyzetet(téglalapot) keres a képen, és az `approxPolyDP()` függvény segítségével becsüljük meg a téglalapot. Ha az `approx` értéke 4 akkor megvan a téglalapunk illetve négyzetünk. A `drawContours()`-al kirajzolom az átméretezett képre a téglalapot.



4. ábra. A megtalált kontúrvonal

```

1 contours = cv.findContours(edge.copy(), cv.RETR_LIST, cv.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
2 contours = contours[1]
3 contours = sorted(contours, key=cv.contourArea, reverse=True)
4 for c in contours:
5     perimeter = cv.arcLength(c, True)
6     approx = cv.approxPolyDP(c, 0.02*perimeter, True)
7     if len(approx) == 4:
8         square = approx
9         break
10
11 squared = cv.drawContours(image, [square], -1, (0, 255, 0), 5)

```

Listing 3. Kontúr kiszámolása és megjelenítése



## 4.4. 4 pont kinyerése

A kontúr meghatározásánál, már megkaptuk a 4 pontot, de szükségünk van kisebb módosításokra, hogy egyértelmű legyen. Először is a `reshape()` függvénnyel "megformázzuk" a points tömbünket, mert tömb a tömbben határozódott meg (az alábbi képen szemléltetem).

```
[[[266  52]]
 [[ 99  56]]
 [[ 98 405]]
 [[269 401]]
  [[266  52]]
   [ 99  56]]
   [ 98 405]]
  [269 401]]]
```

5. ábra. Kapott és formázott mátrix

Egy új 4x2-es mátrixban fogom tárolni a 4 pont hosszúsági és szélességi koordinátáit, melyet az óramutató járásával megegyezően rendszerezek. Így elindulva a bal felső sarokból jobbra bejárnuk a pontokat és megkapjuk a téglalap 4 pontját. Majd ezt a for ciklus segítségével megjelölöm a képen.



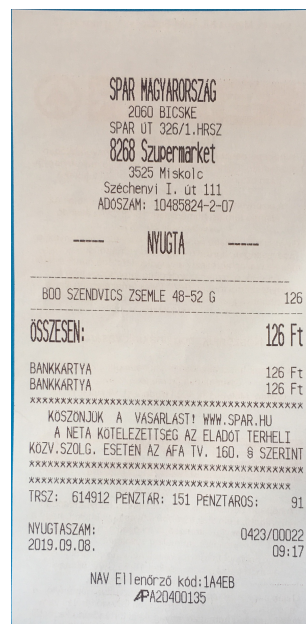
6. ábra. 4 pont megjelenítése a képen

```
1 points = square.reshape(4, 2)
2 rect = np.zeros((4, 2), dtype = "float32")
3
4 summas = points.sum(axis = 1)
5
6 rect[0] = points[np.argmax(summas)] #Top-left
7 rect[2] = points[np.argmax(summas)] #Bottom-right
8
9 diff = np.diff(points, axis = 1)
10 rect[1] = points[np.argmax(diff)] #Top-right
11 rect[3] = points[np.argmax(diff)] #Bottom-left
12 for i,j in rect:
13     cv.circle(pointed,(i,j), 7, (0,255,0), -1)
```

Listing 4. A 4 pont rendszerezése

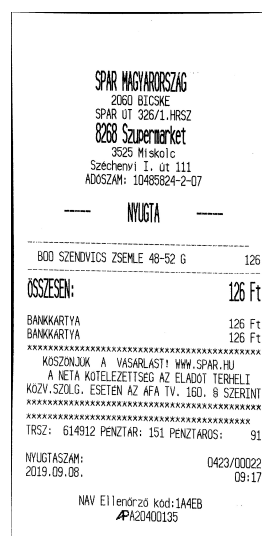
## 4.5. Végső műveletek elvégzése

Mivel átméretezett képpel dolgoztam eddig, szükséges a mátrix értékeinek visszaszámolása az eredeti méretnek megfelelően, ezt a program elején meghatározott arány segítségével oldottam meg. Ezután minden egyes koordinátát külön szedtem. A következő sorokban mind az alsó, felső, bal illetve jobb oldali pontok közötti távolságokat kiszámítom és ebből a maximumot választom, mert így biztosan nem veszítünk el információt a blokkról. Ezután létrehozok egy output mátrixot, melyben megadom az előbb kiszámított értékeket az óramutatójárásával és x illetve y koordináták szerint, amiből megkapom a teljes méretű vágott blokkot. Ezután elvégzek rajta egy transzformációt és nyújtást.



7. ábra. A vágott és transzformált kép

Ez a kép még nem elég tiszta. Olyan hatást akarok elérni, mely ugyanúgy néz ki mintha beolvasnák egy képet lapolvasóval fekete-fehérben, ezért még egy küszöbölést elvégzek rajta.



8. ábra. Küszöböléssel módosított kép

```

1 rect = rect/ratio
2
3 (tl, tr, br, bl) = rect
4
5 widthTop = np.sqrt(((tr[0]-tl[0])**2) + ((tr[1]-tl[1])**2))
6 widthBottom = np.sqrt(((br[0]-bl[0])**2) + ((br[1]-bl[1])**2))
7 maxWidth = max(int(widthTop),int(widthBottom))
8
9 heightLeft = np.sqrt(((tl[0]-bl[0])**2) + ((tl[1]-bl[1])**2))
10 heightRight = np.sqrt(((tr[0]-br[0])**2) + ((tr[1]-br[1])**2))
11 maxHeight = max(int(heightLeft),int(heightRight))
12
13 output = np.array([
14     [0,0],
15     [maxWidth,0],
16     [maxWidth,maxHeight],
17     [0,maxHeight]], dtype = "float32")
18
19
20 transform = cv.getPerspectiveTransform(rect, output)
21 warped = cv.warpPerspective(original, transform, (maxWidth, maxHeight))
22
23 bw = cv.cvtColor(warped, cv.COLOR_RGB2GRAY)
24
25 ret, thr = cv.threshold(bw,0,255,cv.THRESH_BINARY+cv.THRESH_OTSU)

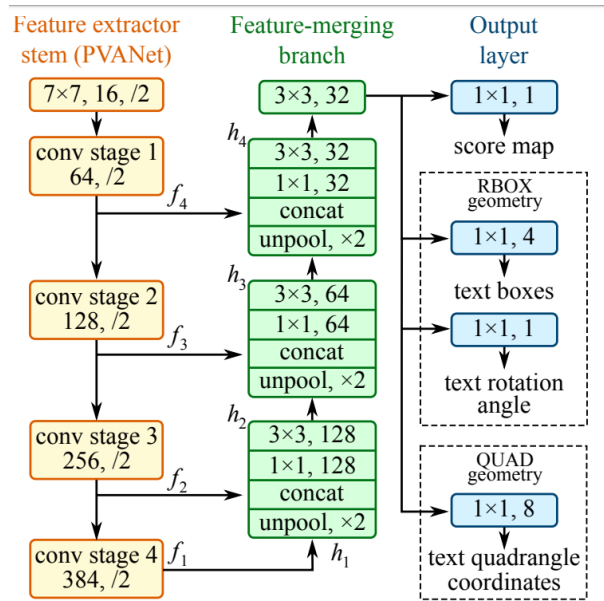
```

Listing 5. Befejező műveletek

A programom jelenleg ennyit tud, amely így lényegében egy blokkolvasó eddig. Most következik majd az érdekesebb rész, ami még nincs teljesen implementálva, ezért csak néhány vázlatot mutatok be a szegmentációról és optikai karakter felismerésről a következő szekciókban.

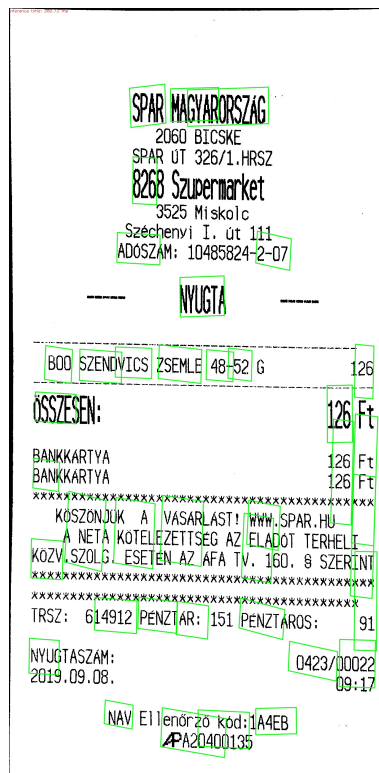
## 4.6. Képen levő szövegcsoportok szegmentálása

Többféle módszer létezik a képen való objektumok, jelen esetben szöveg szegmentálására. Az egyik általában meghatározott környezetben zajlik amelyeket heurisztikus módszerekkel tudunk elérni, ilyen például az az eset amikor a szöveg bekezdésekben van csoportosítva és minden egyes karakter egy egyenes vonalon helyezkedik el. Egy másik módszer a természetes szöveg felismerés, amely egy teljesen más megközelítés, kicsit nehezebb. Ezért volt szükség azokra a részfeladatokra a programomban, hogy egy tiszta olvasható képet kapjak, mert a lefényképezett natúr képpel nagyon nehezen lehetne dolgozni a bonyolultsága miatt. 2017-ben a Megvii Technology Inc kiadott egy tanulmányt az EAST ( Efficient and Accurate Scene Text) mély tanulás alapú saját szöveg felismerő algoritmusukról. Ez a módszer neurális hálón alapszik, amely direkt arra lett betanítva, hogy felismerje a szövegeket és azok geometriáját képekről.



9. ábra. EAST szöveg felismerő szerkezete (Teljes konvolúciós háló)

Megtalálható pár implementációja az interneten, viszont ezek nem egészen pontosan dolgoznak. Kifejezetten blokkokra kell majd betanítani, mert a jelenlegi kiadott model a természetes szövegekre van finomhangolva, ilyenek például a közlekedési táblák, hirdető táblák, stb.. Lényegében minden olyan szöveg, amely nagyobb méretben jelenik meg a valóságban, ellentétben a blokkal, ahol sok apró betűből álló szavak találhatók. Alább látható egy implementáció által kapott eredmény.



10. ábra. Szöveg blokkok felismerése EAST szöveg felismerővel

A közeljövőben még számos lehetőséget kipróbálok majd, mert még van pár lehetséges megoldás, de egyelőre ez bizonyult a legegyszerűbbnek a teszteléshez. Bővebben a publikációban lehet róla olvasni, hogy hogyan történik a felismerés folyamata.

#### 4.7. Távolabbi kilátások:

##### Optikai karakterfelismerés és webes applikáció

Az utolsó előtti rész az optikai karakterfelismerés lesz. A legelterjedtebb és leghatékonyabb eszköz erre a Tesseract nyíltforráskódú szövegfelismerő motor. Ennek segítségével fogom majd a meghatározott szövegblokkokról a szöveget felismerni. Amint sikerül kiolvasnom a szöveget, ezt majd tárolni és hozzáférhetővé is kell tennem. Mivel ez egy egyszerű webes applikáció lesz, a Flask keretrendszert fogom használni. Egy egyszerű adatbázist csinálok SQLite segítségével az adatok tárolására. A webes felületen lehet majd elérni a beolvasott adatokat minden egyes blokkról, statisztikákat(hol,mennyiért,mit vásároltunk),stb... Nagyjából így nézne ki az egész programom működése, amelyre még sok munka vár. Remélem mihamarább elkészül a végleges változat és lehet majd tesztelni éles környezetben is.

## 5. Források

<https://www.learnopencv.com/deep-learning-based-text-detection-using-opencv-c-python/>

[https://docs.opencv.org/3.4.7/d6/d00/tutorial\\_py\\_root.html](https://docs.opencv.org/3.4.7/d6/d00/tutorial_py_root.html)

<https://arxiv.org/pdf/1704.03155.pdf>