Gépi látás beadandó

Az én választott témám a rendszám felismerés volt, a kiírtak közül. Ez egy képről történő leolvasást jelent úgy "hogy a fotón életszerűek a körülmények tehát nem biztos hogy a rendszám úgy látszik ahogy azt terveznénk. Mindenféle szögből feltűnet nyilván a legoptimálisabb ha szemből van és nincs más objektum körülötte.

A feladat kivitelezéséhez szükséges ismerni a menetét egy ilyen folyamatnak , hogy milyen lépésekből érdemes összerakni illetve nyilván programozói tudást is igényel, én pythonban készítettem el. Érdemes ezen felül ismerni mindenféle kép konverziót amely segíti a kép zajmentesítését illetve amely javít az olvasatságon , minőségen. De ennek interneten is utána lehet nézni esetleg másoktól ötletet meríteni. Az első probléma amibe ütköztem a "bővítmények" feltelepítése. Windowsra a pytesseract elég körülményesen beszerezhető elidőztem vele amíg működőképessé tudtam varázsolni. De amint fent vannak a könyvtárak:

- cv2
- numpy
- pytessaract

kezdődet a móka.

A lépések amelyek mentén sikerült elindulnom a következők:

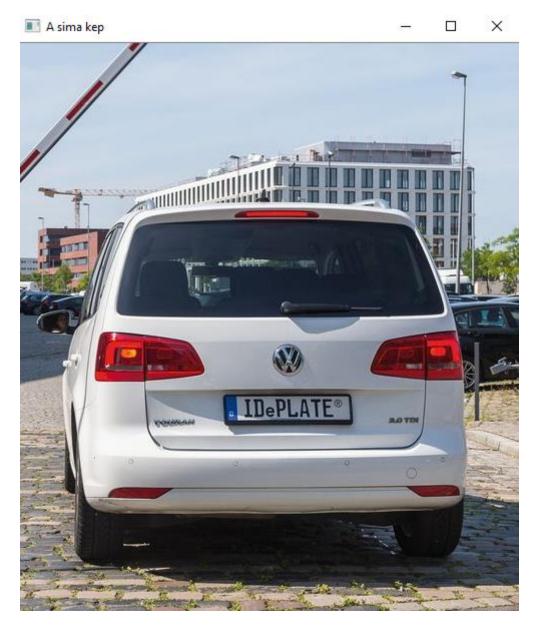
- 1.A kép modifikációk a jobb detektálás érdekében
- 2. A képről a rendszám felismerése
- 3.A rendszám kivágása a képről
- 4. Karakter felismerés a levágott képről

Az alábbiakban majd látható a forráskód némi magyarázattal, amit kibővítenék végig menve az egyes sorokon. Így kifejtve a kódolás menetét, miértjét, illetve az előző 4 pontot.

Az 1 lépés(kép modifikációk):

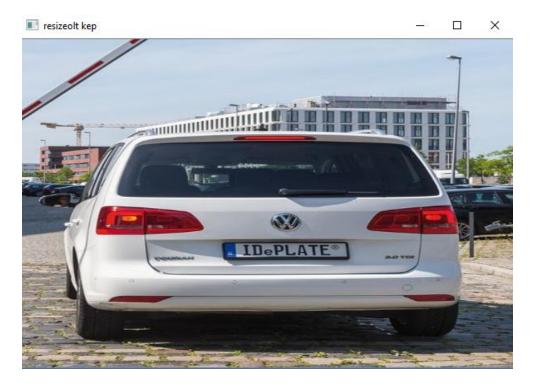
A kép beolvasása az első ezt a cv2 segíti az cv2.imread funkcióval, itt megadjuk a pontos helyét, elérhetőségét a fájlnak és beolvassa onnan. Figyelni kell hogy kiterjesztés, minden stimmeljen , én meg is jelenítettem utána hogy jobban lássam mi történik pontosan ez főleg az első lépéseknél fontos hogy tudjuk merre haladunk.

img = cv2.imread('D://tthibas.jpg') #kep beolvasás cv2.imshow('A sima kep',img)



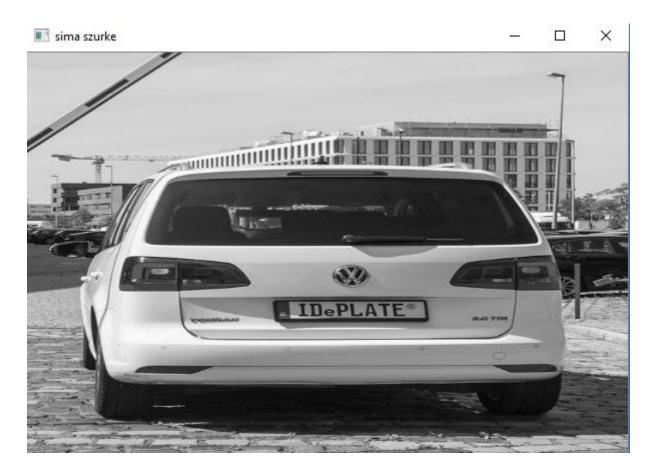
Aztán a képet átméreteztem mivel ez segít a különböző felbontású képeket úgymond általánossá tenni illetve nem lesz több gondunk a nagy méretű képekkel. Itt is megjelenítettem hogy lássam a lépés eredményét, minden ilyen debugot segítő képmegjelenítésnek külön nevet is adtam hogy jobban felismerhető legyen a lépések sorozata.

img = cv2.resize(img, (600,410))#kep atmeretezes
cv2.imshow('resizeolt kep',img)



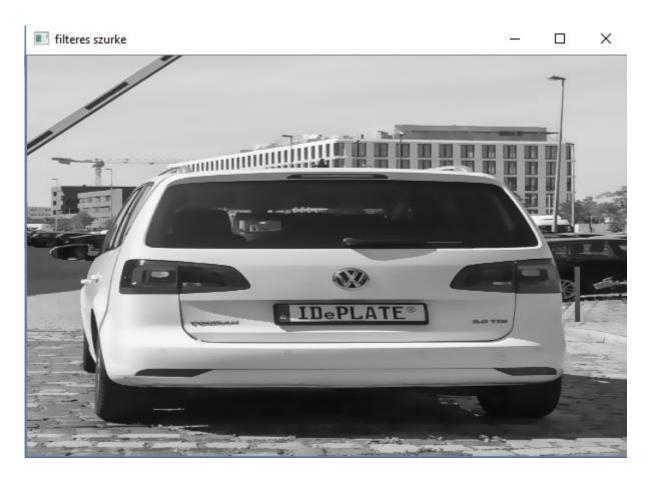
Ezután egy általános dolog a kép szürkeárnyalataosba konvertlása így nem kell többé foglalkoznunk a színekkel amelyek csak rontanák a kép felismeretőséget illetve kevesebb információval kell dolgoznunk ami gyorsítja a folyamatokat illetve könnyíti a munkánkat. Látszik hogy a konvezió után új nevet is adtam a képnek itt fontos hogy a név árulkodó is legyen arról amit csináltunk a követhetőség miatt.

szurke = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY) #a szinek atkonvertalasa RGBből szürkébe cv2.imshow('sima szurke',szurke)



A következő lépés elhagyható lehetne de javítja a felismeretőséget kicsit szóval jobb ha mindent bevetünk hogy minél sikeresebb eredményt kaphassunk. Ez a filter a zajok eltüntetésére való az élek megtartásával, a átteret elmossa így a nem kívánatos kis élek jobban eltűnnek a képről. A változóknak 12,14,14 környékén kellene maradniuk lehet emelni az értékükön viszont lehet a képünk rovására megy ha túlzásba visszük.

szurke = cv2.bilateralFilter(szurke, 11, 16, 16)#filter a zajok eltüntetéséhez cv2.imshow('filteres szurke',szurke)



Végül utolsó sorban a szélek detektálásához értünk amely az utolsó módosításunk a képen ebbe a fejezetben. Itt a cv2 könyvtárból a cannyt használtam mert elég populáris. A paraméterei a következők: destination_image = cv2.Canny(source_image, thresholdValue 1, thresholdValue 2). Azok az élek lesznek kirajzolva amelyek a minimum és a maximum közé esnek.

#szélek detektálása

edged = cv2.Canny(szurke, 10, 210)# Csak azok az élek amelyek intenzitási értéke a minimum és maximum értékek közé esik lesz kirajzolva cv2.imshow('sarkositott',edged)



2.lépés (a képről a rendszám felismerése):

A kép másolatát edged.copy() használjuk mert a findContours() megváltoztatja magát a képet. cv2.findContours argumentumai: első a kép, amin dologozni szeretnénk, második a körvonal kinyerési mód, harmadik a körvonal közelítési metódus. A hierarcy a kimenetnél megadja melyik körvonal melyikben található. A nekünk fontos változó az a contours néven elmentett numpy tömb, amelyekben raktározódnak a lehetséges rendszám jelöltek.

A cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE módszer pedig memóriát takarít meg hogy nem a határvonalakat rajzolja be hanem csak a sarokpontokat egy objektumnál. Én itt ki is ki irattam hogy mennyit talált érdekesség képpen. A kontúr vonalak szemléltetéséhez viszont nem elég egy mezei print, ezt cv2.drawContours metódus tudja nekünk megoldani amelynél szintén a kép másolatát kell alkalmaznunk amelyen alkalmazzuk , így az eredeti példány is megmarad sértetlenül. A drawContours praméterei: a kép, a mentett kontúrok (körvonalak),-1 tehát az összeset kirajzolja amúgy azt a számot írhajuk ide amelyiket szeretnénk hogy kirajzolja mínuszra az összeset kifogja.

contours, hierarcy = cv2.findContours (edged.copy(), cv2.RETR_TREE, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE) print("Körvonalak száma:"+str(len(contours))) kont1=cv2.drawContours (img.copy(), contours, -1, (0,255,0), 1) cv2.imshow('kontur vonalak amiket megtalalt',kont1)



IDePLATE

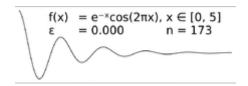
A körvonalakat ezek után rendezzük a sorteddel. Argumentumai a következők: első a körvonalakat tartalmazó tömb, második a rendezési szempont, harmadik hogy csökkenő vagy növekvőbe szeretnénk-e rendezni. Én nagytól kicsikig rendeztem és a 7 legnagyobbat tartalmazza. A végén található [:7] pedig a maximális számát jelöli körvonalakból ami a tömbben lehet.

contours = sorted(contours, key = cv2.contourArea, reverse = True)[:7]#körvonalrendezés nagytól kicsikig és csak az első 7et nézzük

Először is mivel for ciklusunk lesz és van egy bool változónk azt nullára állítjuk. found = None # 0 találattal kezdünk

Ahhoz hogy kiszűrjük a rendszámot végig kell iterálni a találatok között és leellenőrizni melyiknek van téglalap alakja (négy körvonalból áll és zárt). Mivel ezek a rendszám jellemzői. Ebben segít még a len ami a tömbben lévő elemek számát megmondja. Ha négy elemből áll akkor valószínűleg megtaláltuk amit kerestünk.

A cv2.arcLength kerület kiszámítására való. A cv2.approxPolyDP pedig a körvonalak alakját közelíti egy másik alakhoz az általunk megadott pontossággal. Ez a Douglas-Peucker algoritmus megvalósítása. Az alábbi módon működik:





A fenti futtatás közbeni változó elemzésben látható hogy a c tömb 48 elemet tartalmaz. A közelít viszont csak 4et. Ebből leszűrhető hogy a sok mutatóból álló c tömb nem ad egy letisztult találatot, inkább több vonalból áll és követi a képen található objektum vonalát:



Míg az cv2.approxPolyDP után kapunk egy szemnek jobban tetsző letisztult megoldást:



for c in contours:

kerulet = cv2.arcLength(c, True)#kontúr kerület kiszámítás , masodik argument true tehat zart a cörvonal

kozelit = cv2.approxPolyDP(c, 0.02*kerulet, True)#0.02 a pontosság mértéke (2%) minel nagyobb ez a szam annal biztosabb hogy eltérő objektumunk van mint amire számitunk #ha 4 sarka van a korvonalunknak megtaláltuk valószínűleg a rendszámot if len(kozelit) == 4: #azok kiválasztása aminek 4 sarka van, len az elemben találat darabszámmal tér vissza

found= kozelit break

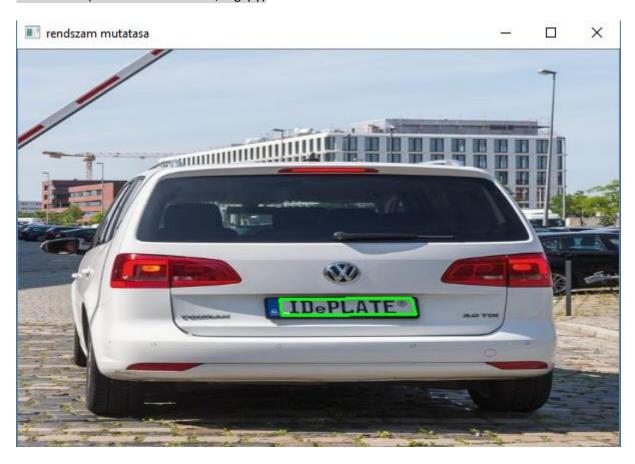
Ha nincs találat kilépünk.

if found is None: # ha nincs talalat
 detected = 0
 print ("A korvonal nem felismereto.")
else:

3.lépés (a rendszám levágása a képről):

Körbe rajzoljuk a talált objektumot:

imgcpy=cv2.drawContours(img.copy(),[found],-1, (0, 255,0),2) #renszam korberajzolása:-1 az összes kontúr megrajzolását jelenti, zárójelben a szín , utolsó a vastagsága cv2.imshow('rendszám mutatása',imgcpy)



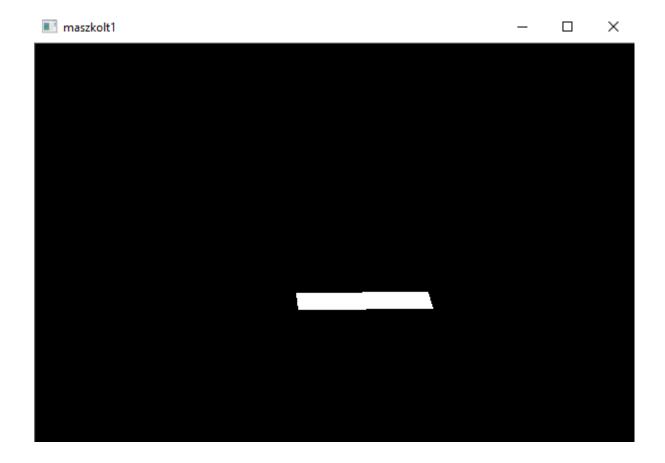
Ezután kezdődhet a maszkolás. Ez azért fontos mert a karakterfelismerőnek jobb csak azt adni amivel dolgozni kell különben hatástalan de még a tökéletes inputot is kap majd látunk rá példát hogy akkor sem garantált a sikeres végeredmény. Első lépésben maszkot feltöltjük nullákkal tehát egy fekete képet kapunk.

#maszkolása mindennek ami nem a rendszám mask = np.zeros(szurke.shape,np.uint8) #nullakkal feltoltes cv2.imshow('maszkolt',mask)



Majd fehérrel feltöltjük a rendszám helyét. Így a következő lépésben a cv2.bitwise_and egy pixelenkénti és művelet a fehér rendszám helyén maszkolt képet "éseli" össze az originál képpel aminek követeztében a fekete 0 értékű pixelek nem kapják meg a rendes kép értékét mert Oval szorozva értékük 0 marad.

new_image = cv2.drawContours(mask,[found],0,255,-1,)#fehérrel a rendszámot maszkolja cv2.imshow('maszkolt+',mask) cv2.imshow('maszkolt1',new_image)



new_image = cv2.bitwise_and(img,img,mask)#és művelet pixelenként, tehát a fekete rész 0 a fehér 1 ,ezért a fehér részt tölti ki a rendszámmal cv2.imshow('maszkolt2',new_image)



Itt pedig kimentjük a rendszám pozícióját egy két dimenziós tömbbe. Szintén a maszkot és annak fehér színét kihasználva. Majd a minimum és maximum pozíciókat lekérjük és kirajzoljuk a levágott rendszámot tól- ig segítségével.

(x, y) = np.where(mask ==255)#mivel a maszkoltat módosítja a drawcontour ezért benne marad a fehér maszk, így az összes pixel érték ami fehér (255) értékű a rendszám része #két x , y numpi tombbel elmenti a rendszám pozícióját (minx, miny) = (np.min(x), np.min(y))#min max pozíciók mentése (maxx, maxy) = (np.max(x), np.max(y))

Cropped = szurke[minx+1:maxx+1, miny+1:maxy+1] #mintol maxig ,így rajzoltat ki cv2.imshow('cropped',Cropped)



Utolsó lépésben pedig következik a rendszám felismerés a levágott képről. Ezt a pytesseract bővítmény segítségével tettem meg. Itt megadató több féle konfigurció is neki, én a 11est használtam ami a legtöbb szöveget keresi meg. Majd a legvégén felnagyítom a levágott rendszámot a jobb látatóság érdekében és megjelenítem. A cv2.waitKey(0) illetve cv2.destroyAllWindows() metódus a képek megtenkinthetőségét segítik.

#karakter leolvasas

text = pytesseract.image_to_string(Cropped, config='--psm 11')#11es config ->Sparse text. Find as much text as possible in no particular order. print("A rendszam:",text)

Cropped = cv2.resize(Cropped,(300,150))

cv2.imshow('auto',img)

cv2.imshow('vagott kep',Cropped)

cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()

Körvonalak száma: 431 A rendszam: IDePLATE

A végeredmény:

A tesztelés eredményei random képekkel:

- 100db kép
- Valamiféle felismerés (hibás is és jó is): 50db
- Jól felismert rendszám, tökéletes működés (Valamiféle felismerésen belül): 21db
- A körvonal nem felismerhető: 50db

Következtetés levonás:

Magán a változókon , paramétereken lehetne még változtatni így némi próbálgatással, finomhanggolással elérhető lenne a jobb hatásfok. Próbálgatásaim során sikerült rájönnöm hogy a kép méretezésével való "játszadozás" segít a rosszul felismert vagy nem felismerhetők javára. Viszont ronthat a jól felismerhetőkön így nem biztos hogy minden esetben jól járunk ha egy képnél optimálissá tesszük a lefutást a többi rovására.

Felhasználói Útmutató:

img = cv2.imread('D://tthibas.jpg') #kep beolvasás A kódsor ezen sorában az argumentumnál lehetséges az input megadása, ide a kép elérési útvonalát szükséges bemásolni, pontosan. A képnek nagyobbnak kell lennie mint 600*400. Fullhd minőségű már elég jó. Majd ezután futtatni kell a kódot és a rengeteg visszajelző képnek köszönhetően végig követhető maga a folyamat is ahogy a kép feldolgozásra kerül, mindegyik képnek az egyedi címe biztosítja a követhetőséget. Szöveges

kimenetben (a konzolon) pedig látható a Körvonalak száma, ami a talált összes körvonalat jelenti és a várt eredmény, a rendszám maga. Itt érdemes ellenőrizni hogy jó eredményt kaptunk-e.

```
Körvonalak száma:431
pl: A rendszam: IDePLATE
```

Ha azt az üzenetet kapjuk a konzolban hogy "A korvonal nem felismereto" a rendszernek nem sikerült detektálni a megfelelő objektumot. Ezután a program kilép. Általában minél több részlet van a képen a rendszámon kívül annál biztosabb hogy nem találja meg , a szerkesztett vagy egyéb szövegek a képen nagyban ronthatják a felismerhetőséget. Egy gombnyomással bezárja a képeket ha végeztünk a nézelődéssel.