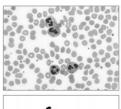
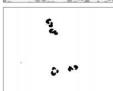
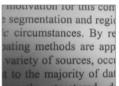
이진화







segmentation and regic c circumstances. By repating methods are appropriety of sources, occurs to the majority of datasets.

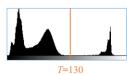




영상의 이진화(Binarization)이란?

- : 영상의 픽셀 값을 0 또는 1(255)로 만드는 연산
- 배경 vs 객체
- 관심 영역 vs 비관심 영역







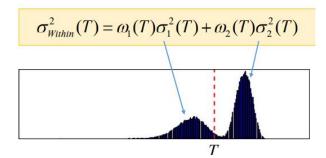
T(Threshold)를 이용하여 이진화!(cv2.Threshold)

threshold를 임의로 설정해줘야 하는데 이 과정에서 가장 적합한 threshold를 정하기가 쉽지 않다.

임계값(threshold) 결정 방법

자동 임계값 결정 방법: Otsu 방법

- 입력 영상이 배경(background)와 객체(object) 두 개로 구성되어 있다고 가정(bimodal histogram)
- 두 픽셀 분포의 분산의 합이 최소가 되는 임계값을 선택
- 효과적인 수식 전개와 재귀 식을 이용하여 빠르게 임계값을 결정



cv2.ThresholdTypes: cv2.THRESH_OTSU(Otsu 알고리즘으로 임계값 결정)으로 이진화예시)

<u>th</u>, src_bin = cv2.threshold(src_gray, 0, 255, cv2.THRESH_BINARY | cv2.THRESH_OTSU)

앞의 0,255는 무시가 된다. 자동으로 threshold를 설정해준다.

#th는 OTSU 방법으로 자동 결정된 임계값이 들어간다.

객체 단위 분석

: 객체 위치 및 크기 정보, ROI 추출



 영역 기반 모양 분석
레이블맵, 바운딩 박스, 픽셀 개수, 무게 중심 좌표를 반환



- 외곽선 기반 모양 분석
- 외곽선 점들의 좌표와 계층 구조 를 반환
- 다양한 외곽선 처리 함수에서 활용 가능 (근사화, 컨벡스헐 등)

레이블링(Connected Component Labeling)

- cv2.connectedComponent(), cv2.connectedComponentWithStats()
- 서로 연결되어 있는 객체 픽셀에 고유한 번호를 지정
- 각 객체의 바운딩 박스, 무게 중심 좌표로 함께 반환

외곽선 검출(Contour Tracing)

- cv2.findContours()
- 각 객체의 외곽선 좌표를 모두 검출

빠른 것은 레이블링이 외곽선 검출보다 더 빠르다.

따라서 위치나 크기를 찾고자 하면 레이블링을 사용하고, 구멍이나 다른 세부 사항을 파악하고 싶으면 외곽선 검출(Contour Tracing)을 하는 것이 좋다.

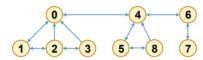
외곽선 검출의 mode, method는 다양하다.

Mode

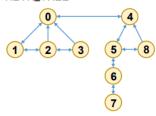
- RETR_EXTERNAL 0 → 4
- RETR_LIST



RETR_CCOMP



RETR_TREE



method:

□ CHAIN_APPROX_NONE : 근사화 없음

□ CHAIN_APPROX_SIMPLE : 수직선, 수평선, 대각선에 대해

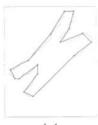
끝점만 사용하여 압축

□ CHAIN_APPROX_TC89_L1: Teh & Chin L1 근사화

□ CHAIN_APPROX_TC89_KCOS: Teh & Chin k cos 근사화



contours



L1



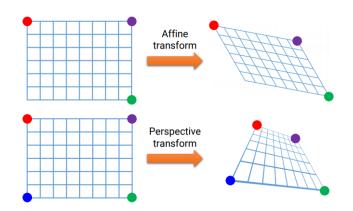
k cos

- 바운딩 박스(외곽선을 외접하여 둘러싸는 가장 작은 사각형) 구하기
- 바운딩 서클(외곽선을 외접하여 둘러싸는 가장 작은 원) 구하기
- 외곽선 근사화

: 끝점을 연결하여 margin을 설정해서 포함하고 있으면 없애고, 포함하지 않으면 없애지 않는다. 이런 방식으로 근사화를 한다.

영상의 기하학적 변환

- Affine, Perspective



투시 변환 행렬 구하기

cv2.getPerspectiveTransform(src, dst, solveMethod=None) -> retval

■ src: 4개의 원본 좌표점. numpy.ndarray. shape=(4, 2)

e.g) np.array([[x₁, y₁], [x₂, y₂], [x₃, y₃], [x₄, y₄]], np.float32)

■ dst: 4개의 결과 좌표점. numpy.ndarray. shape=(4, 2)

■ 반환값: 3x3 크기의 투시 변환 행렬

영상의 투시 변환

■ src: 입력 영상

■ M: 3x3 변환 행렬, 실수형

■ dsize: 결과 영상의 크기. (0, 0)을 지정하면 src와 같은 크기.

■ dst: 출력 영상

■ flags: 보간법. 기본값은 cv2.INTER_LINEAR

■ borderMode: 가장자리 픽셀 확장 방식.

■ borderValue: cv2.BORDER_CONSTANT일 때 사용할 상수 값.

기본값은 0.

Tesseract

- 광학 문자 인식(OCR) 라이브러리
- https://github.com/tesseract-ocr/tesseract
- 1985~1994년에 휴렛 팩커드에서 개발 -> 2005년 오픈소스 -> 2006년부터 구글에서 관리
- 2018년 4.0이 발표되면서 LSTM(Long Short-Term Memory) 기반 OCR 엔진 및 모델이 추가
- 총 116개의 언어가 제공

- Apache License v2.0

[출처] https://github.com/sunkyoo/T_Academy_Python_OpenCV