



역상 분할 방법

- □ 에지(edge)를 사용하여 물체의 윤곽선을 추적
- □ 클러스터링을 이용하여 영역 성장법(region growing) 사용
- □ 히스토그램이나 무늬를 이용하여 분할하는 방법
- □ 딥러닝(deep learning)을 이용해서 영상을 분할하는 방법



OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

3

이진화

- 어떤 임계값을 정하고 이 값을 기준으로 그레이스케일 영 상을 이진 영상으로 만든다.
- ▶ 최대 엔트로피 방법(maximum entropy method)
- > 오투의 방법(Otsu's method)
- ▶ k-means 클러스터링



OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

이끽화





CC BY 1.0, https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=10634721



OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

5

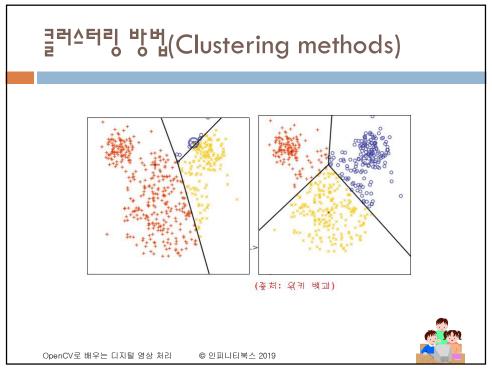
클러스터링 방법(Clustering methods)

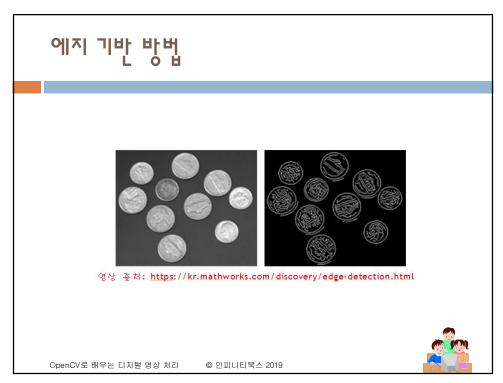
- 1. 임의로 K개 클러스터의 중심을 선택한다.
- 2. 각 화소를 화소와 클러스터 중심 사이의 거리가 최소가 되는 클러스터에 할당한다.
- 3. 클러스터의 모든 화소를 평균하여 클러스터 중심을 다시 계산한다.
- 4. 클러스터링이 수렴할 때까지 2단계와 3단계를 반복한다.



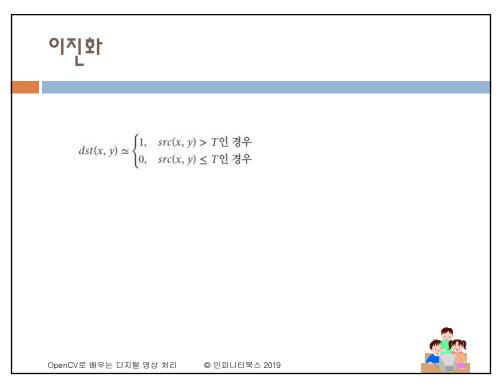
OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

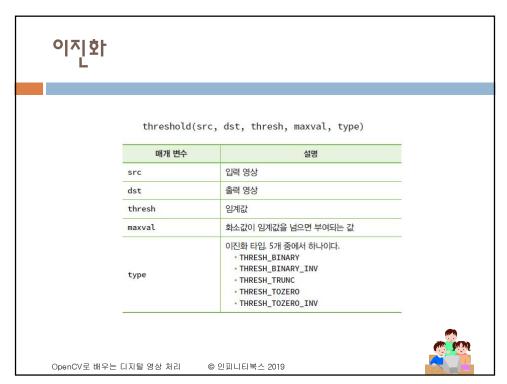
© 인피니티북스 2019





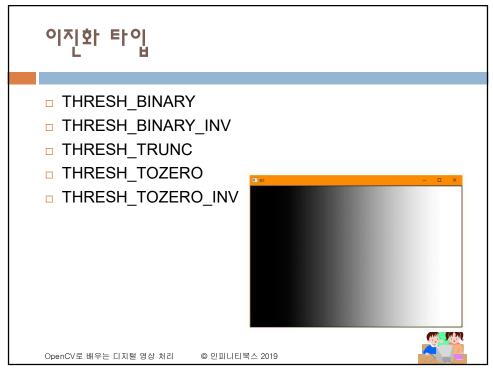


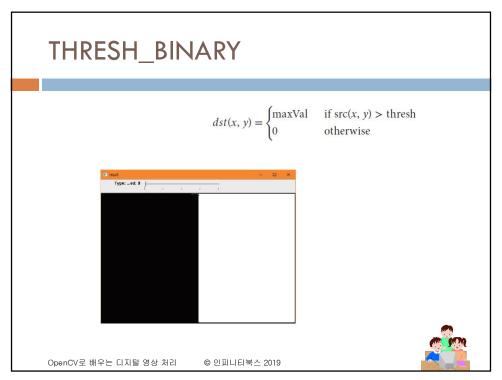


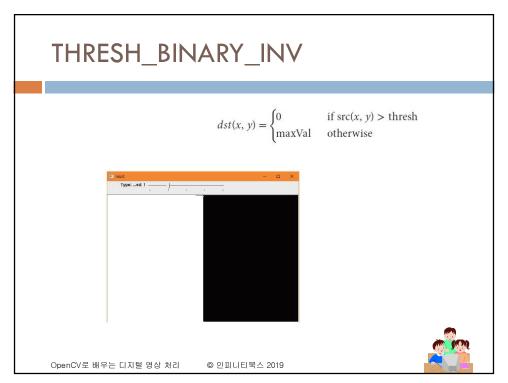


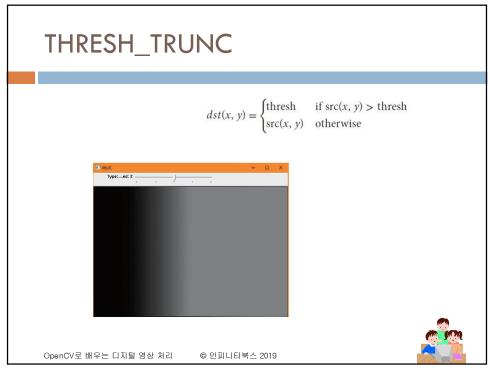
```
int threshold_value = 128;
int threshold_type = 0;
const int max value = 255;
const int max_binary_value = 255;
Mat src, src_gray, dst;
static void MyThreshold(int, void*)
           threshold(src,\ dst,\ threshold\_value,\ max\_binary\_value,\ threshold\_type);
           imshow("result", dst);
}
int main()
           src = imread("d:/lenna.jpg", IMREAD_GRAYSCALE);
namedWindow("result", WINDOW_AUTOSIZE);
createTrackbar("임계값",
                       "result", &threshold_value, max_value, MyThreshold);
           MyThreshold(0, 0); // 초기화를 위하여 호출한다.
           waitKey();
           return 0;
OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리
                                      © 인피니티북스 2019
```

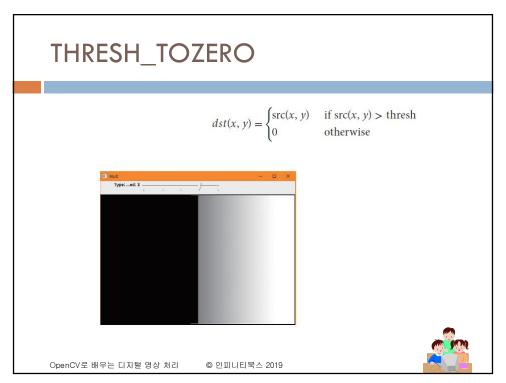


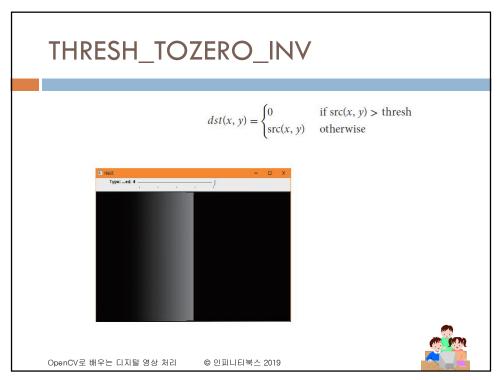












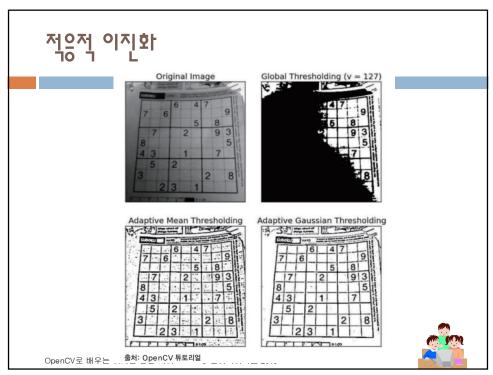
```
#include "opencv2/opencv.hpp"
#include <iostream>
using namespace std;
using namespace cv;

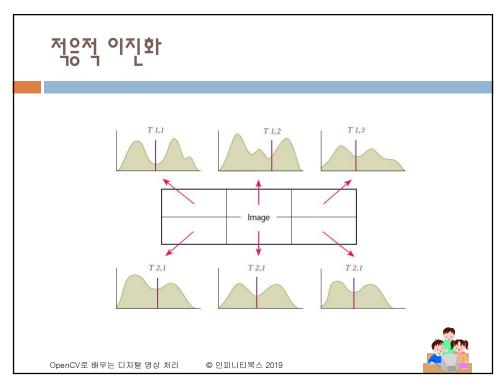
int threshold_value = 128;
int threshold_type = 0;
const int max_type = 4;
const int max_binary_value = 255;
Mat src, src_gray, dst;

static void MyThreshold(int, void*)
{
    threshold(src, dst, threshold_value, max_binary_value, threshold_type);
    imshow("result", dst);
}

OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리 @ 인피니티북스 2019
```







적은적 이진화

- □ Chow와 Kaneko 접근 방식
- □ 지역 임계값 방식

OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

25

적응적 이진화

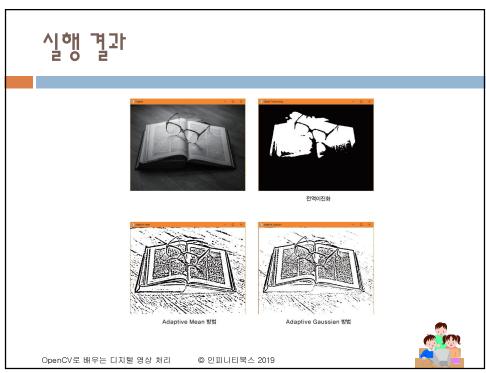
 $\label{lem:condition} \mbox{void adaptiveThreshold(InputArray src, OutputArray dst, double maxValue,} \\ \mbox{int adaptiveMethod)}$

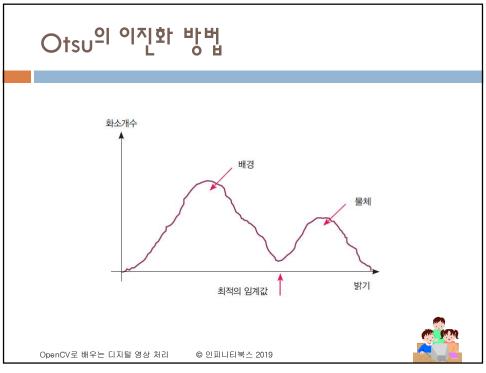
매개 변수	설명
src	입력 영상
dst	출력 영상
maxValue	화소값이 임계값을 넘으면 부여되는 값
adaptiveMethod	적응적 이진화의 방법 선택
ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C	임계값은 인접 지역의 평균이 된다.
ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAL_C	임계값은 가중치가 가우시안인 윈도우를 이웃 화소에 씌워서 계산한 가중치의 합이다



OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리 © 인피니티북스 2019

```
int main()
{
         Mat src = imread("d:/book1.jpg", IMREAD_GRAYSCALE);
         Mat img, th1, th2, th3, th4;
         medianBlur(src, img, 5);
         threshold(img, th1, 127, 255, THRESH_BINARY);
         adaptive Threshold (img,\ th2,\ 255,\ ADAPTIVE\_THRESH\_MEAN\_C,
THRESH_BINARY, 11, 2);
         adaptiveThreshold(img, th3, 255, ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C,
THRESH_BINARY, 11, 2);
         imshow("Original", src);
         imshow("Global Thresholding", th1);
         imshow("Adaptive Mean", th2);
         imshow("Adaptive Gaussian", th3);
         waitKey();
         return 0;
OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리
                              © 인피니티북스 2019
```





Otsu^{의 이진화 방법}

 Otsu의 방법에서는 두 클래스의 가중치 합계로 정의되는 클래스 내 분산을 최소화하는 임계값을 검색한다.

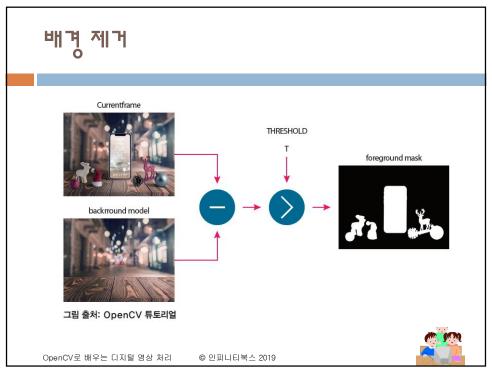
$$\sigma_w^2 = W_b \sigma_b^2 + W_f \sigma_f^2$$

OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

```
int main()
{
         Mat src = imread("d:/lenna.jpg", IMREAD_GRAYSCALE); // Load an image
         Mat blur, th1, th2, th3, th4;
         threshold(src, th1, 127, 255, THRESH_BINARY);
         threshold(src, th2, 0, 255, THRESH_BINARY | THRESH_OTSU);
         Size size = Size(5, 5);
         GaussianBlur(src, blur, size, 0);
         threshold(blur, th3, 0, 255, THRESH_BINARY | THRESH_OTSU);
         imshow("Original", src);
         imshow("Global", th1);
         imshow("Ostu", th2);
         imshow("Ostu after Blurring", th3);
         waitKey();
         return 0;
OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리
                              © 인피니티북스 2019
```





Background Subtractor MOG2

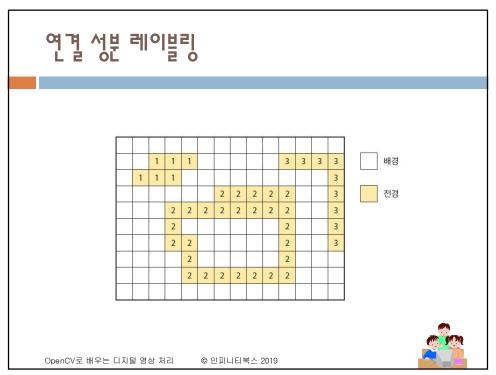
- □ 이것은 가우시안 혼합 기반 배경 / 전경 분할 알고리즘이다.
- □ 이 방법은 2004년도의 Z. Zivkovic, 「Improved adaptive Gausian mixture model for background subtraction」 논문과 2006년도의 「Efficient Adaptive Density Estimation per Image Pixel for the Task of Background Subtraction」 논문에서 소개되었다

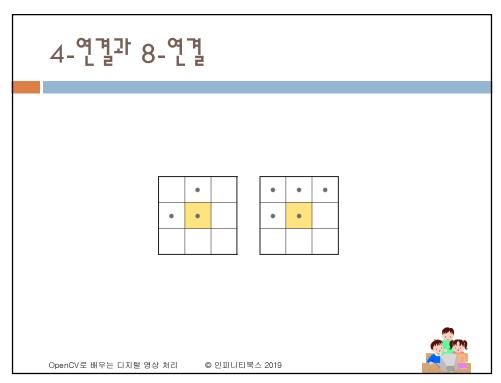
OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

```
int main()
         Mat frame; // 현재 프레임
         Mat result; // MOG2에 의하여 생성되는 결과 영상
         Ptr<BackgroundSubtractor> pMOG2; //MOG2 배경 삭제 객체
         int keyboard;
         pMOG2 = createBackgroundSubtractorMOG2();
         VideoCapture capture("d:/tennis_ball.mp4");
         if (!capture.isOpened()) { exit(EXIT_FAILURE); }
         while ((char)keyboard != 27) {
                  if (!capture.read(frame)) {
                           exit(EXIT_FAILURE);
                  pMOG2->apply(frame, result);
                  imshow("Frame", frame);
                  imshow("FG Mask MOG 2", result);
                  keyboard = waitKey(30);
         capture.release();
         return 0;
```







제귀 알고리즘

- ① 영상을 스캔하여 레이블링되어 있지 않은 전경 화소를 찾아 새로운 레이블 L을 부여한다.
- ② 재귀적으로 레이블 L을 모든 이웃의 전경 화소(4-이웃 또는 8-이웃)에 부여한다.
- ③ 더 이상 레이블링되어 있지 않은 전경 화소가 없으면 멈춘다.
- ④ 단계 ①로 간다.



4-connected

2

0

OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019

39

2-패스 알고리즘

Algorithm 11.2

알고리즘: 4-연결을 이용한 2-패스 연결 성분 레이블링

첫 번째 패스

- ① 영상을 위에서 아래로, 왼쪽으로 오른쪽으로 스캔한다.
- ② 현재 화소가 1이면
 - (a) 왼쪽 화소만이 레이블을 가지면 그 레이블을 현재 화소에 부여한다. (b) 위쪽 화소만이 레이블을 가지면 그 레이블을 현재 화소에 부여한다.
 - (c) 위쪽과 왼쪽 화소가 다른 레이블을 가지면 이 사실을 등가 테이블에 기록한다.
 - (d) 위의 경우가 아니면 이 화소에 새로운 레이블을 부여한다.
- ③ 고려해야 할 더 이상의 화소가 없으면 멈춘다.

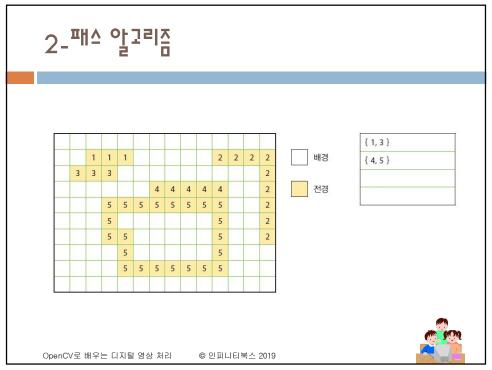
두 번째 패스

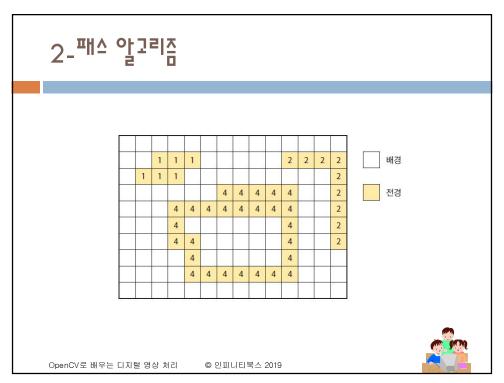
- ① 등가 테이블에서 각 등가 레이블 집합에서 최소의 레이블을 찾는다.
- ② 영상을 조사하여 레이블을 등가 집합의 최소 레이블로 바꾼다.

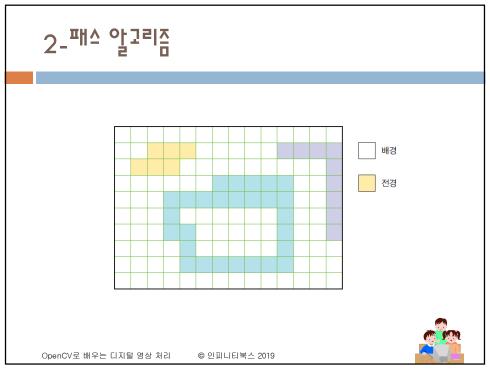


OpenCV로 배우는 디지털 영상 처리

© 인피니티북스 2019









이지함

```
int main() {
    Mat img, img_edge, labels, centroids, img_color, stats;
    img = cv::imread("d:/coins.png", IMREAD_GRAYSCALE);

    threshold(img, img_edge, 128, 255, THRESH_BINARY_INV);
    imshow("Image after threshold", img_edge);

int n = connectedComponentsWithStats(img_edge, labels, stats, centroids);

vector<Vec3b> colors(n + 1);
    colors[0] = Vec3b(0, 0, 0);

for (int i = 1; i <= n; i++) {
        colors[i] = Vec3b(rand() % 256, rand() % 256, rand() % 256);
}</pre>
```

45

이짓화



