OpenCV 에지 검출과 응용 & 컬러 영상

수학과 오서영

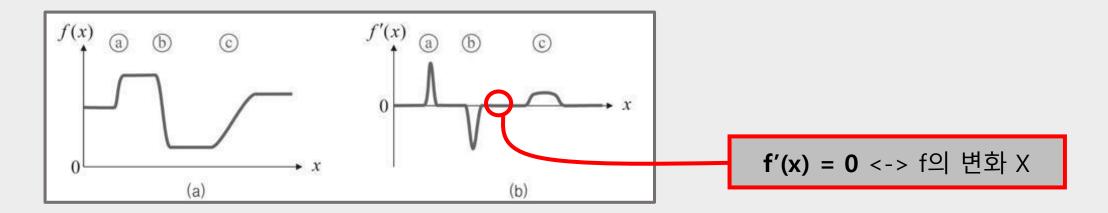
에지(edge)

- : 한쪽 방향으로 픽셀 값이 급격하게 바뀌는 부분
- -> 일반적으로 객체와 배경의 경계
- 객체 판별을 위한 전처리로 에지 검출이 사용

에지 검출

: 픽셀 값의 변화율을 측정하여 변화율이 큰 픽셀을 선택데이터의 변화율 -> 미분(derivative)

$$f' = \frac{df}{dx} = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(x + \Delta x) - f(x)}{\Delta x}$$



f(x) 값이 급격하게 바뀌는 부분을 찾기

-> f'(x) 값이 0보다 훨씬 크거나 작은 위치를 찾기

But 영상은 2차원 평면 위에 픽셀 값이 정형화되지 않은 상태

-> 미분 공식을 적용할 수 없다.

영상으로부터 미분을 계산

- 1. 영상이 2차원 평면에서 정의된 함수
- 2. 영상이 정수 단위 좌표에 픽셀이 나열되어 있는 이산함수

1차원 이산함수에서 미분을 구하는 방법

$$\frac{dI}{dx} \cong \frac{I(x+h) - I(x)}{h}$$

$$\frac{dI}{dx} \cong \frac{I(x) - I(x - h)}{h}$$

$$\frac{dI}{dx} \cong \frac{I(x+h) - I(x-h)}{2h}$$

전진 차분(forward difference)

후진 차분(backward difference)

중앙 차분(centered difference)

2차원 이산함수에서 미분을 구하는 방법 - 영상

2차원 영상 I(x, y)를 **가로 방향**으로 미분
-> x축 방향으로의 **편미분** (partial derivative)
i.e y 좌표는 고정한 상태에서
x축 방향으로만 미분 근사를 계산

$$I_{x} = \frac{\partial I}{\partial x} \cong \frac{I(x+1,y) - I(x-1,y)}{2}$$

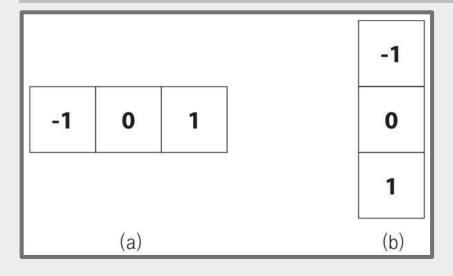
$$I_y = \frac{\partial I}{\partial y} \cong \frac{I(x, y+1) - I(x, y-1)}{2}$$

중앙 차분(centered difference)

2차원 이산함수에서 미분을 구하는 방법 - 영상

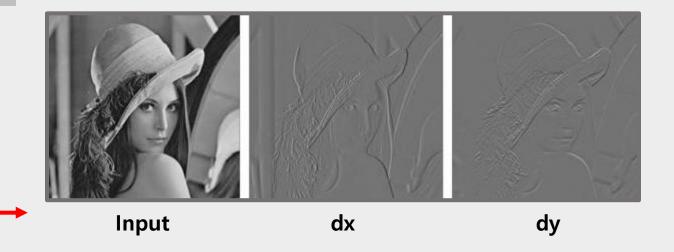
$$I_{x} = \frac{\partial I}{\partial x} \cong \frac{I(x+1,y) - I(x-1,y)}{2}$$
$$I_{y} = \frac{\partial I}{\partial y} \cong \frac{I(x,y+1) - I(x,y-1)}{2}$$

x축과 y축 방향에 대해 편미분을 수행하는 필터 마스크



x축 방향과 y축 방향으로 각각 편미분

```
def sobel_derivative():
    src = cv2.imread('lenna.bmp', cv2.IMREAD GRAYSCALE)
    if src is None:
       print('Image load failed!')
       return
    mx = np.array([[-1, 0, 1],
                  [-2, 0, 2],
                  [-1, 0, 1]], dtype=np.float32)
   my = np.array([[-1, -2, -1],
                  [0, 0, 0],
                  [1, 2, 1]], dtype=np.float32)
   dx = cv2.filter2D(src, -1, mx, delta=128)
   dy = cv2.filter2D(src, -1, my, delta=128)
    cv2.imshow('src', src)
   cv2.imshow('dx', dx)
   cv2.imshow('dy', dy)
   cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
```



회색 영역: 입력 영상에서 픽셀 값 변화가 작은 영역 **흰색 또는 검은색**: 픽셀 값이 급격하게 바뀌는 부분

그래디언트(gradient)

: 2차원 공간에서 정의된 함수 f(x, y), 이 함수의 x축 방향 미분과 y축 방향 미분을 한꺼번에 벡터로 표현한 것

$$\nabla f = \begin{bmatrix} f_x \\ f_y \end{bmatrix} = f_x \mathbf{i} + f_y \mathbf{j}$$

그래디언트 벡터의 방향

: 변화 정도가 가장 큰 방향

그래디언트 벡터의 크기

: 변화율 세기를 나타내는 척도

$$\theta = \tan^{-1} \left(\frac{f_y}{f_x} \right)$$

$$\|\nabla f\| = \sqrt{f_x^2 + f_y^2}$$

임계값(threshold)

: 에지 여부를 판단하기 위해 기준이 되는 그래디언트 값

2. 마스크 기반 에지 검출

소벨 필터(Sobel filter) 마스크

: 가장 널리 사용되고 있는 미분 마스크

-1	0	1	-1	-2	-1
-2	0	2	0	0	0
-1	0	1	1	2	1

x축 방향 미분 마스크

현재 행에 대한 중앙 차분 연산을 2회 이전 행과 다음 행에 대해 중앙 차분 연산을 1

- -> 잡음의 영향을 줄이기 위함
- -> 현재 행의 중앙 차분 근사에 더 큰 가중치를 주기 위함

2. 마스크 기반 에지 검출

소벨 필터(Sobel filter) 마스크

```
def sobel_edge():
   src = cv2.imread('lenna.bmp', cv2.IMREAD GRAYSCALE)
    if src is None:
        print('Image load failed!')
        return
   dx = cv2.Sobel(src, cv2.CV_32F, 1, 0)
   dy = cv2.Sobel(src, cv2.CV_32F, 0, 1)
    fmag = cv2.magnitude(dx, dy)
    mag = np.uint8(np.clip(fmag, 0, 255))
    _, edge = cv2.threshold(mag, 150, 255, cv2.THRESH_BINARY)
   cv2.imshow('src', src)
   cv2.imshow('mag', mag)
   cv2.imshow('edge', edge)
   cv2.waitKey()
   cv2.destroyAllWindows()
```



그래디언트 크기가 **150**보다 큰 픽셀은 흰색으로, 그렇지 않은 픽셀은 검은색으로 표현된 이진 영상

그래디언트 크기만을 기준으로 에지 픽셀을 검출 -> 임계값에 민감, 에지 픽셀이 두껍게 표현되는 문제점

3. 캐니 에지 검출기

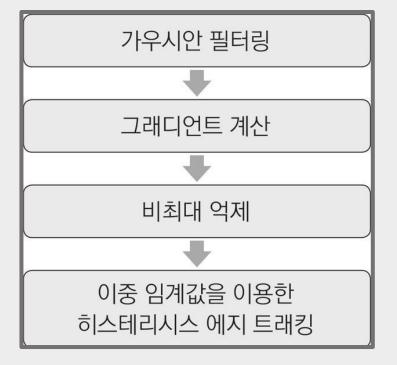
캐니 에지 검출기

: 에지 검출을 최적화 문제 관점으로 접근함으로써 소벨 에지 검출 방법의 단점을 해결

1. 정확한 검출: 에지를 검출하지 못하거나 또는 에지가 아닌데 에지로 검출하는 확률을 최소화

2. 정확한 위치 : 실제 에지의 중심을 찾아야 합니다.

3. 단일 에지: 하나의 에지는 하나의 점으로 표현되어야 합니다.



영상에 포함된 잡음을 제거 -> 에지 세기 감소

소벨 마스크를 사용

에지가 두껍게 표현되는 현상을 방지 가장 변화율이 큰 위치의 픽셀만 에지로 검색

하나의 임계값을 사용할 경우 이분법으로 결과가 판단 -> 환경 변화에 민감

3. 캐니 에지 검출기

캐니 에지 검출

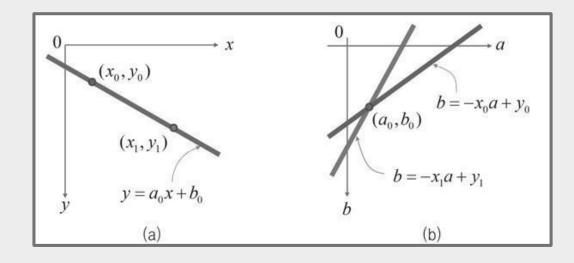
```
def canny_edge():
   src = cv2.imread('lenna.bmp', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
   if src is None:
       print('Image load failed!')
       return
   dst1 = cv2.Canny(src, 50, 100)
dst2 = cv2.Canny(src, 50, 150)
                                                                                           100
                                                                   Input
   cv2.imshow('src', src)
                                                                                                 높은 임계값
   cv2.imshow('dst1', dst1)
   cv2.imshow('dst2', dst2)
   cv2.waitKey()
                                                           임계값을 낮출수록 에지로 판별되는 픽셀이 더 많아짐
   cv2.destroyAllWindows()
```

150

4. 허프변환 직선 검출

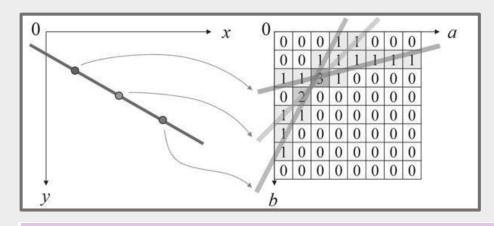
허프 변환(hough transform) 직선 검출

- : 2차원 xy 좌표에서 직선의 방정식을 파라미터(parameter) 공간으로 변환하여 직선을 찾는 알고리즘
- 직선을 찾기 위한 용도



xy - 공간에서 에지로 판별된 점을 이용하여 ab - 파라미터 공간에 직선으로 표현 -> 직선이 많이 교차되는 좌표를 모두 찾기

$$y = ax + b$$
 \longrightarrow $b = -xa + y$ xy-공간 직선의 방정식

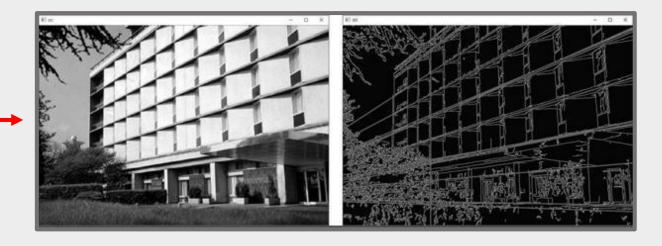


배열 위에서 직선이 지나가는 위치의 원소 값을 1씩 증가시킨 결과를 숫자로 나타냄

4. 허프변환 직선 검출

허프 변환 선분 검출

```
def hough lines():
   src = cv2.imread('building.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
    if src is None:
       print('Image load failed!')
       return
   edge = cv2.Canny(src, 50, 150)
   lines = cv2.HoughLines(edge, 1, math.pi / 180, 250)
   dst = cv2.cvtColor(edge, cv2.COLOR_GRAY2BGR)
    if lines is not None:
       for i in range(lines.shape[0]):
           rho = lines[i][0][0]
           theta = lines[i][0][1]
           cos t = math.cos(theta)
           sin_t = math.sin(theta)
           x0, y0 = rho * cos_t, rho * sin_t
           alpha = 1000
           pt1 = (int(x0 - alpha * sin_t), int(y0 + alpha * cos_t))
           pt2 = (int(x0 + alpha * sin_t), int(y0 - alpha * cos_t))
           cv2.line(dst, pt1, pt2, (0, 0, 255), 2, cv2.LINE_AA)
   cv2.imshow('src', src)
   cv2.imshow('dst', dst)
   cv2.waitKey()
   cv2.destroyAllWindows()
```



점 두개 -> 직선 하나

5. 허프변환 원 검출

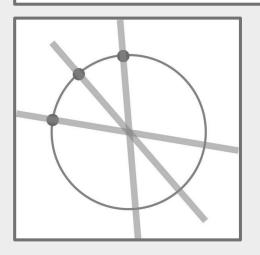
허프 변환 원 검출

원의 방정식은 세 개의 파라미터 -> 3차원 파라미터 공간 필요 -> 많은 메모리

-> **허프 그래디언트 방법** (Hough gradient method)을 사용

- 1. 영상에 존재하는 모든 원의 중심 좌표를 찾기
- 2. 검출된 원의 중심으로부터 원에 적합한 반지름을 구하기

$$(x-a)^2 + (y-b)^2 = r^2$$
 원의 방정식



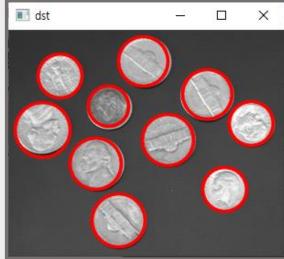
원주상의 모든 점에 대해 그래디언트 방향의 직선을 그리고, 원의 중심을 찾은 후, 다양한 반지름의 원에 대해 원주상에 충분히 많은 에지 픽셀이 존재하는지 확인하여 적절한 반지 름을 선택합니다.

5. 허프변환 원 검출

허프 변환 원 검출

```
def hough_circles():
   src = cv2.imread('coins.png', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
    if src is None:
       print('Image load failed!')
       return
   blurred = cv2.blur(src, (3, 3))
   circles = cv2.HoughCircles(blurred, cv2.HOUGH_GRADIENT, 1, 50,
                             param1=150, param2=30)
   dst = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_GRAY2BGR)
   if circles is not None:
        for i in range(circles.shape[1]):
           cx, cy, radius = circles[0][i]
           cv2.circle(dst, (cx, cy), int(radius), (0, 0, 255), 2, cv2.LINE_AA)
   cv2.imshow('src', src)
   cv2.imshow('dst', dst)
   cv2.waitKey()
   cv2.destroyAllWindows()
```



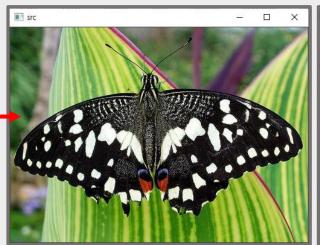


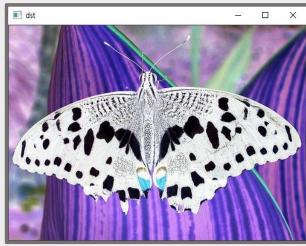
6. 컬러 영상 처리

컬러 영상의 R, G, B 색상 성분은 0부터 255 사이의 값을 가질 수 있다. 색상 성분 값이 0이면 해당 색상 성분이 전혀 없는 상태이고, 255이면 해당 색상 성분이 가득 차 있음을 의미

컬러 영상의 반전

```
def color inverse():
   src = cv2.imread('butterfly.jpg', cv2.IMREAD_COLOR)
    if src is None:
       print('Image load failed!')
       return
   dst = np.zeros(src.shape, src.dtype)
    for j in range(src.shape[0]):
        for i in range(src.shape[1]):
           p1 = src[j, i]
           p2 = dst[j, i]
           p2[0] = 255 - p1[0]
           p2[1] = 255 - p1[1]
            p2[2] = 255 - p1[2]
```





녹색 나뭇잎 영역은 B, G, R 각 채널이 각각 반전되어 결과 영상에서는 보라색으로 변경

6. 색 공간 변환

BGR2GRAY 색 공간 변환 코드

: BGR 컬러 영상을 그레이스케일 영상으로 변환할 때 사용

->연산 속도와 메모리 사용량을 줄이기 위함

$$Y = 0.299R + 0.587G + 0.114B$$

Y: 해당 픽셀의 그레이스케일 성분 크기

HSV 색 모델

: 색상, 채도, 명도로 색을 표현하는 방식

YCrCb 색 공간

Y 성분 : 밝기 또는 휘도(luminance) 정보

Cr과 Cb 성분 : 색상 또는 색차(chrominance) 정보

- 영상을 그레이스케일 정보와 색상 정보로 분리하여 처리할 때 유용

6. 색 공간 변환

컬러 영상을 그레이스케일 영상으로 변환하기

```
def color_grayscale():
    src = cv2.imread('butterfly.jpg', cv2.IMREAD_COLOR)

if src is None:
    print('Image load failed!')
    return

dst = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

cv2.imshow('src', src)
    cv2.imshow('dst', dst)
    cv2.waitKey()
    cv2.destroyAllWindows()
```

7. 색상 채널 나누기

BGR 컬러 영상의 채널 나누기

```
def color_split():
    src = cv2.imread('candies.png', cv2.IMREAD_COLOR)

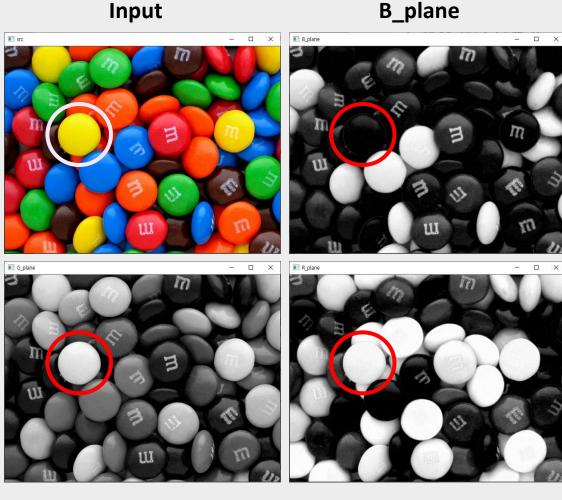
if src is None:
    print('Image load failed!')
    return

b_plane, g_plane, r_plane = cv2.split(src)
    bgr_planes = cv2.split(src)
```

노란색 캔디 영역

: 빨간색과 녹색 성분 값이 큼

- -> R_plane과 G_plane : 밝게 표현
- -> B_plane : 어두운 검은색으로 표현



G_plane

R_plane