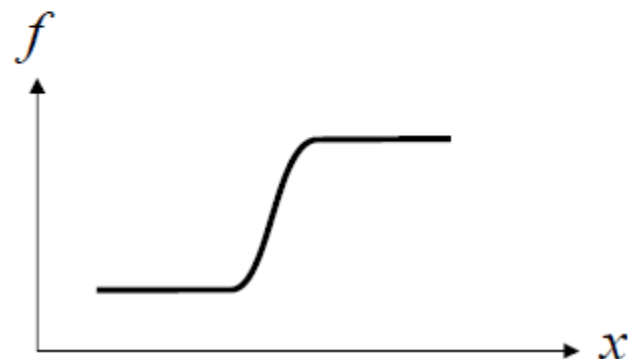
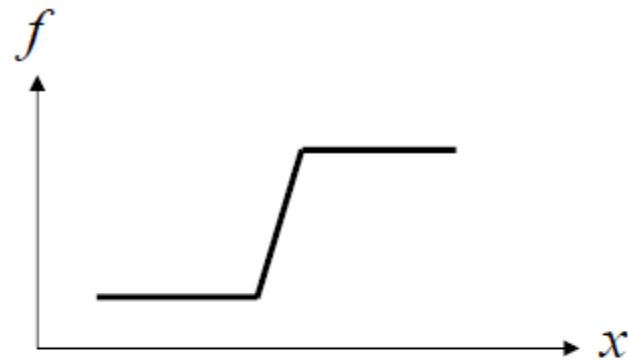
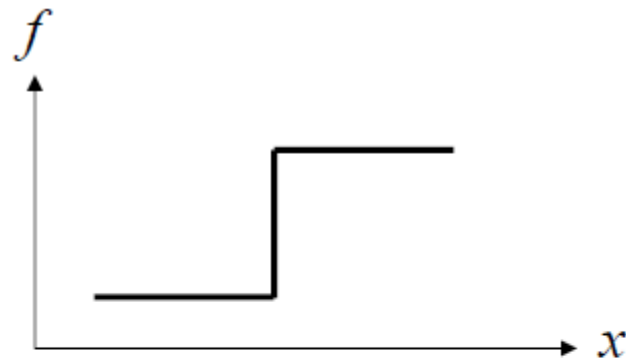


# 영상의 특징 추출

# 에지 검출과 미분

## ✓ 에지(edge)

- 영상에서 픽셀의 밝기 값이 급격하게 변하는 부분
- 일반적으로 배경과 객체, 또는 객체와 객체의 경계



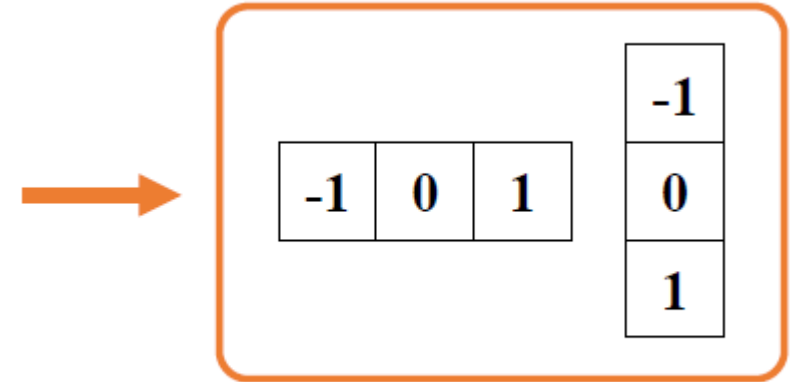
# 영상의 미분과 소벨 필터

## ✓ 1차 미분의 근사화(approximation)

- 전진차분(Forward difference):  $\frac{\partial I}{\partial x} \cong \frac{I(x+h) - I(x)}{h}$

- 후진차분(Backward difference):  $\frac{\partial I}{\partial x} \cong \frac{I(x) - I(x-h)}{h}$

- ✓ • 중앙차분(Centered difference):  $\frac{\partial I}{\partial x} \cong \frac{I(x+h) - I(x-h)}{2h}$



미분 마스크

# 영상의 미분과 소벨 필터

## ✓ 다양한 미분 마스크

가로 방향:

-1	0	1
-1	0	1
-1	0	1

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

-3	0	3
-10	0	10
-3	0	3

세로 방향:

-1	-1	-1
0	0	0
1	1	1

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

-3	-10	-3
0	0	0
3	10	3

Prewitt

Sobel

Scharr

# 영상의 미분과 소벨 필터

## ✓ 소벨 필터를 이용한 미분 함수

```
cv2.Sobel(src, ddepth, dx, dy, dst=None, ksize=None, scale=None, delta=None, borderType=None) -> dst
```

- src: 입력 영상
- ddepth: 출력 영상 데이터 타입. -1이면 입력 영상과 같은 데이터 타입을 사용.
- dx: x 방향 미분 차수.
- dy: y 방향 미분 차수.
- dst: 출력 영상(행렬)
- ksize: 커널 크기. 기본값은 3.
- scale: 연산 결과에 추가적으로 곱할 값. 기본값은 1.
- delta: 연산 결과에 추가적으로 더할 값. 기본값은 0.
- borderType: 가장자리 픽셀 확장 방식. 기본값은 cv2.BORDER\_DEFAULT.

대부분 dx=1, dy=0, ksize=3 또는  
dx=0, dy=1, ksize=3 으로 지정.

# 영상의 미분과 소벨 필터

## ✔ 샤르 필터를 이용한 미분 함수

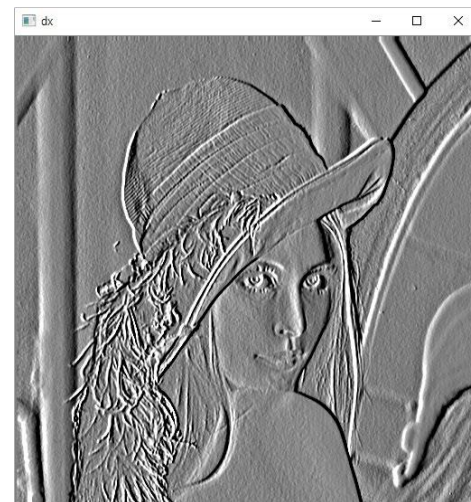
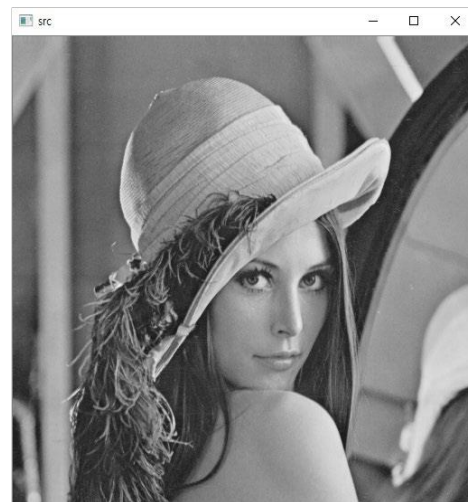
```
cv2.Scharr(src, ddepth, dx, dy, dst=None, scale=None, delta=None, borderType=None)->dst
```

- src: 입력 영상
- ddepth: 출력 영상 데이터 타입. -1이면 입력 영상과 같은 데이터 타입을 사용.
- dx: x 방향 미분 차수.
- dy: y 방향 미분 차수.
- dst: 출력 영상(행렬)
- ksize: 커널 크기. 기본값은 3.
- scale: 연산 결과에 추가적으로 곱할 값. 기본값은 1.
- delta: 연산 결과에 추가적으로 더할 값. 기본값은 0.
- borderType: 가장자리 픽셀 확장 방식. 기본값은 cv2.BORDER\_DEFAULT.

# 영상의 미분과 소벨 필터

## ✓ 소벨 필터를 이용한 영상의 미분 예제

```
1  import sys
2  import numpy as np
3  import cv2
4
5  src = cv2.imread('lenna.bmp', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
6
7  if src is None:
8      print('Image load failed!')
9      sys.exit()
10
11  dx = cv2.Sobel(src, -1, dx: 1, dy: 0, delta=128)
12  dy = cv2.Sobel(src, -1, dx: 0, dy: 1, delta=128)
13
14  cv2.imshow( winname: 'src', src)
15  cv2.imshow( winname: 'dx', dx)
16  cv2.imshow( winname: 'dy', dy)
17  cv2.waitKey()
18
19  cv2.destroyAllWindows()
```



# 그래디언트

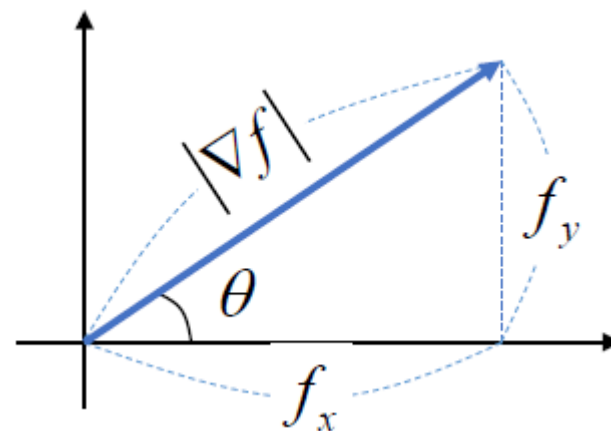
## ✓ 영상상의 그래디언트(gradient)

- 함수  $f(x, y)$ 를  $x$ 축과  $y$ 축으로 각각 편미분(partial derivative)하여 벡터 형태로 표현한 것

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

- 그래디언트 크기:  $|\nabla f| = \sqrt{f_x^2 + f_y^2}$

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

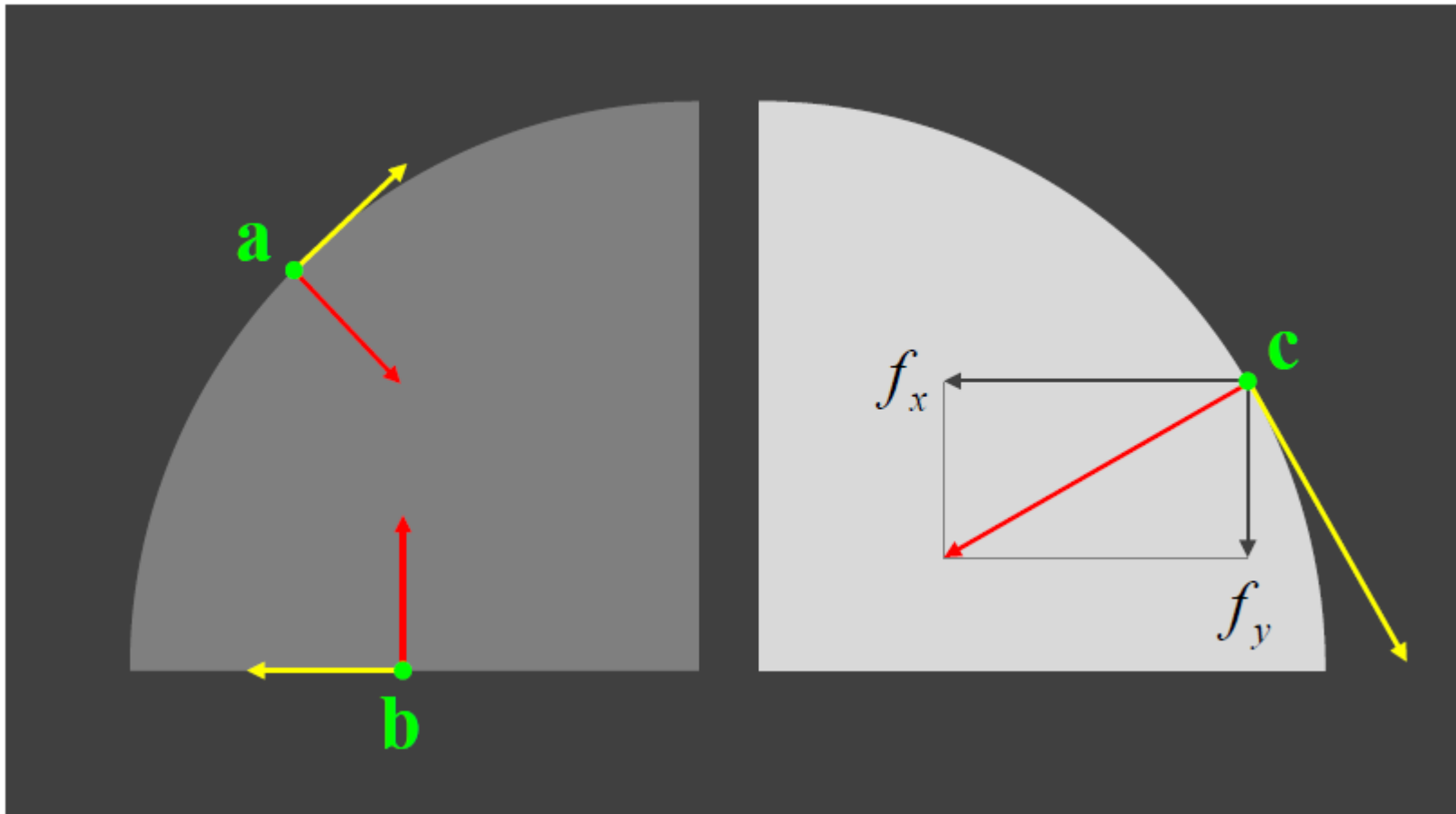




# 그래디언트

## ✓ 실제 영상에서 구한 그래디언트 크기와 방향

- 그래디언트 크기: 픽셀 값의 차이 정도, 변화량
- 그래디언트 방향: 픽셀 값이 가장 급격하게 증가하는 방향



# 그래디언트

## ✓ 2D 벡터의 크기 계산 함수

```
cv2.magnitude(x, y, magnitude=None) -> magnitude
```

- x: 2D 벡터의 x 좌표 행렬. 실수형.
- y: 2D 벡터의 y 좌표 행렬. x와 같은 크기. 실수형.
- magnitude: 2D 벡터의 크기 행렬. x와 같은 크기, 같은 타입.

$$\text{magnitude}(I) = \sqrt{x(I)^2 + y(I)^2}$$

# 그래디언트

## ✓ 2D 벡터의 방향 계산 함수

```
cv2.phase(x, y, angle=None, angleInDegrees=None) -> angle
```

- x: 2D 벡터의 x 좌표 행렬. 실수형.
- y: 2D 벡터의 y 좌표 행렬. x와 같은 크기. 실수형.
- angle: 2D 벡터의 크기 행렬. x와 같은 크기, 같은 타입.

$$\text{angle}(I) = \text{atan2}(y(I), x(I))$$

만약  $x(I)=y(I)=0$ 이면 angle은 0으로 설정됨.

- angleInDegrees: True이면 각도 단위, False이면 라디언 단위.

# 그래디언트와 에지 검출

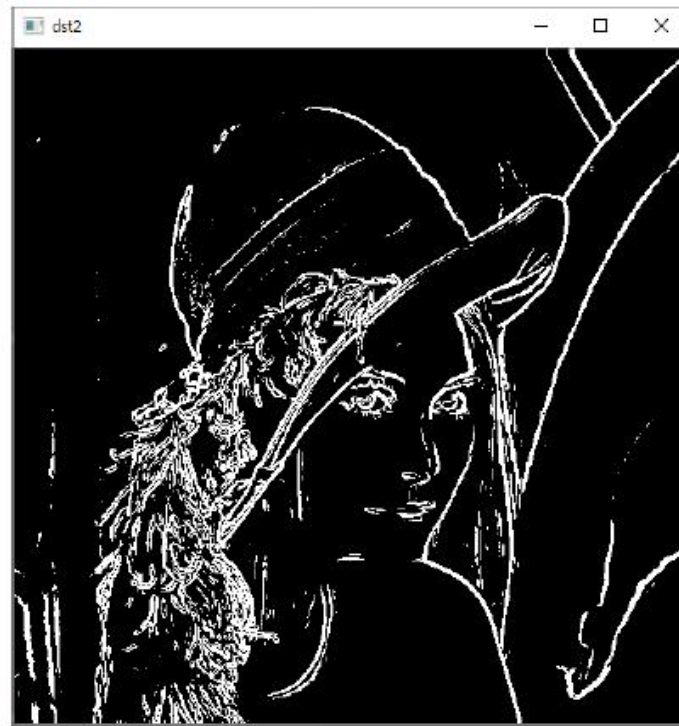
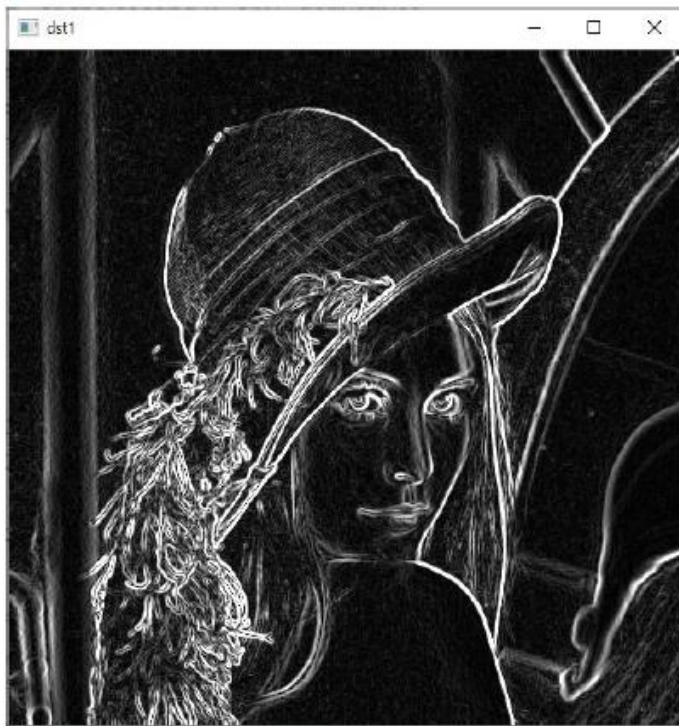
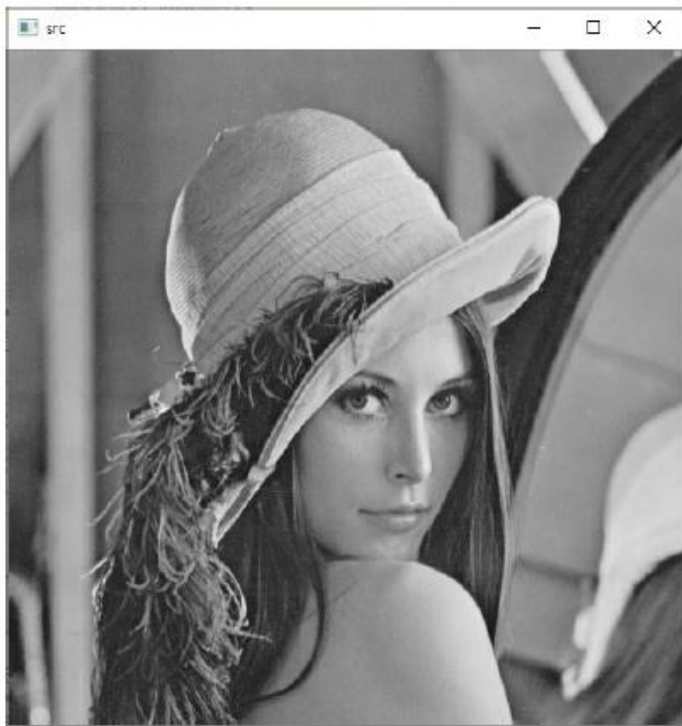
## ✓ 소벨 필터를 이용한 에지 검출 예제

```
1 import sys
2 import numpy as np
3 import cv2
4
5 src = cv2.imread('lenna.bmp', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
6
7 if src is None:
8     print('Image load failed!')
9     sys.exit()
10
11 dx = cv2.Sobel(src, cv2.CV_32F, dx: 1, dy: 0)
12 dy = cv2.Sobel(src, cv2.CV_32F, dx: 0, dy: 1)
13
14 mag = cv2.magnitude(dx, dy)
15 mag = np.clip(mag, a_min: 0, a_max: 255).astype(np.uint8)
16
```

```
17 dst = np.zeros(src.shape[:2], np.uint8)
18 dst[mag > 120] = 255
19 #_, dst = cv2.threshold(mag, 120, 255, cv2.THRESH_BINARY)
20
21 cv2.imshow(winname: 'src', src)
22 cv2.imshow(winname: 'mag', mag)
23 cv2.imshow(winname: 'dst', dst)
24 cv2.waitKey()
25
26 cv2.destroyAllWindows()
```

## 그래디언트와 에지 검출

### ✓ 소벨 필터를 이용한 에지 검출 예제 실행 결과



# 캐니 에지 검출

## ✓ 좋은 에지 검출기의 조건(J. Canny)

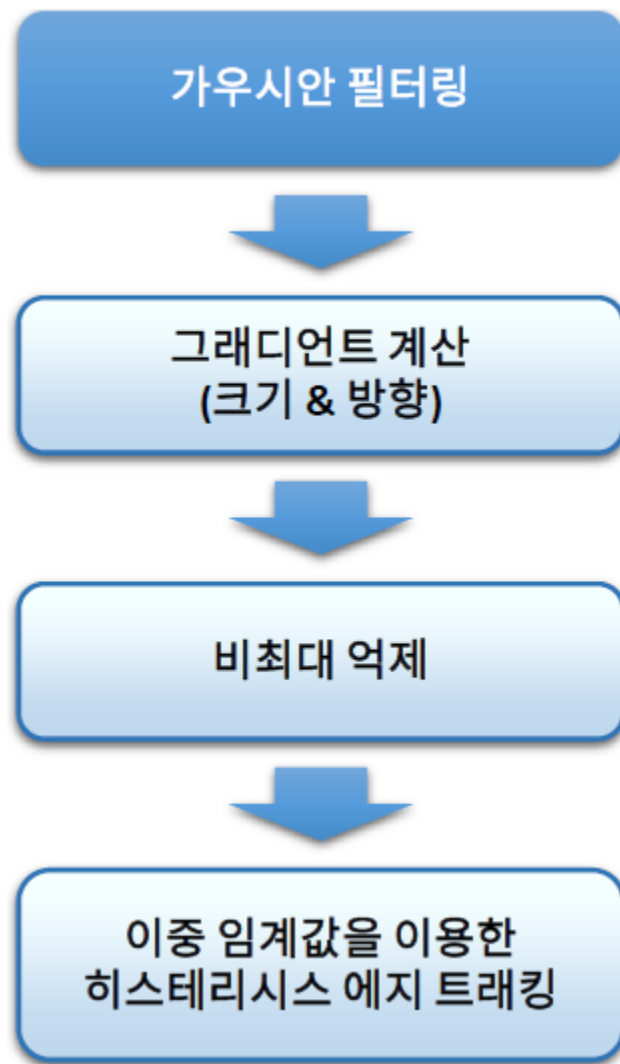
- 정확한 검출(Good detection): 에지가 아닌 점을 에지로 찾거나 또는 에지인데 에지로 찾지 못하는 확률을 최소화
- 정확한 위치(Good localization): 실제 에지의 중심을 검출
- 단일 에지(Single edge): 하나의 에지는 하나의 점으로 표현

# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 1단계

- 가우시안 필터링
  - (Optional) 잡음 제거 목적

$$G_{\sigma}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{x^2 + y^2}{2\sigma^2}\right)$$



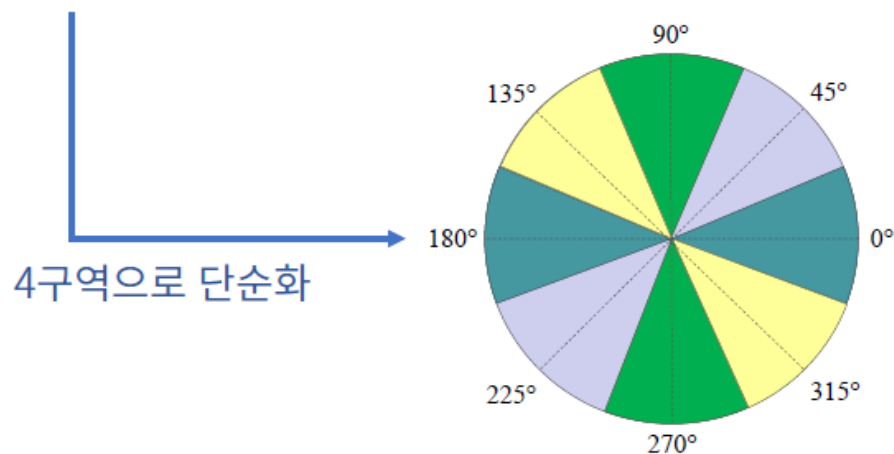
# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 2단계

- 그래디언트 계산
- 주로 소벨 마스크를 사용

- 크기:  $\|f\| = \sqrt{f_x^2 + f_y^2}$

- 방향:  $\theta = \tan^{-1}(f_y/f_x)$



가우시안 필터링

그래디언트 계산  
(크기 & 방향)

비최대 억제

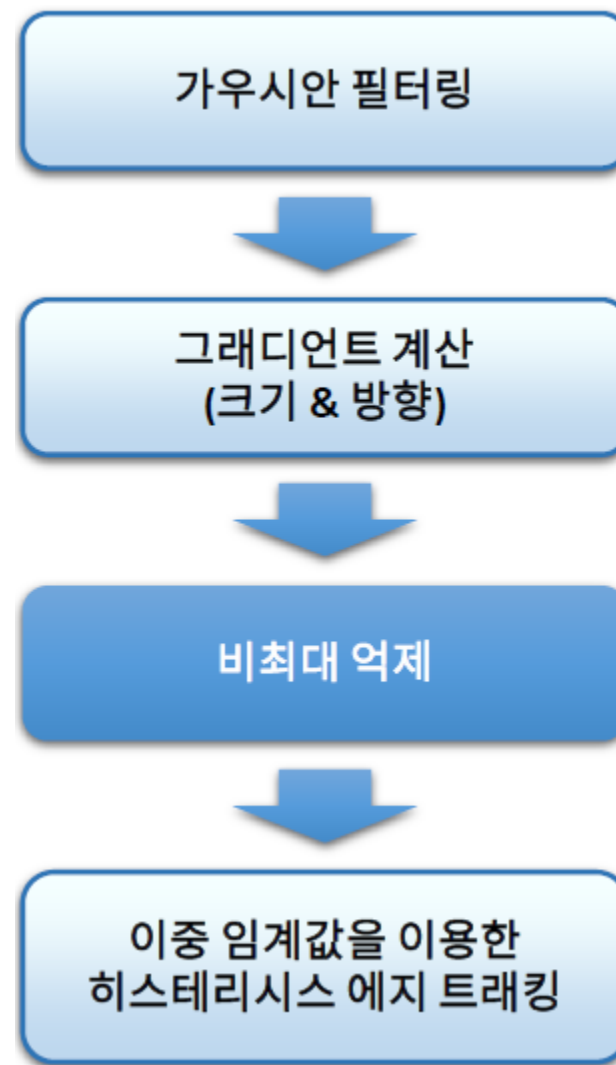
이중 임계값을 이용한  
히스테리시스 에지 트래킹



# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 3단계

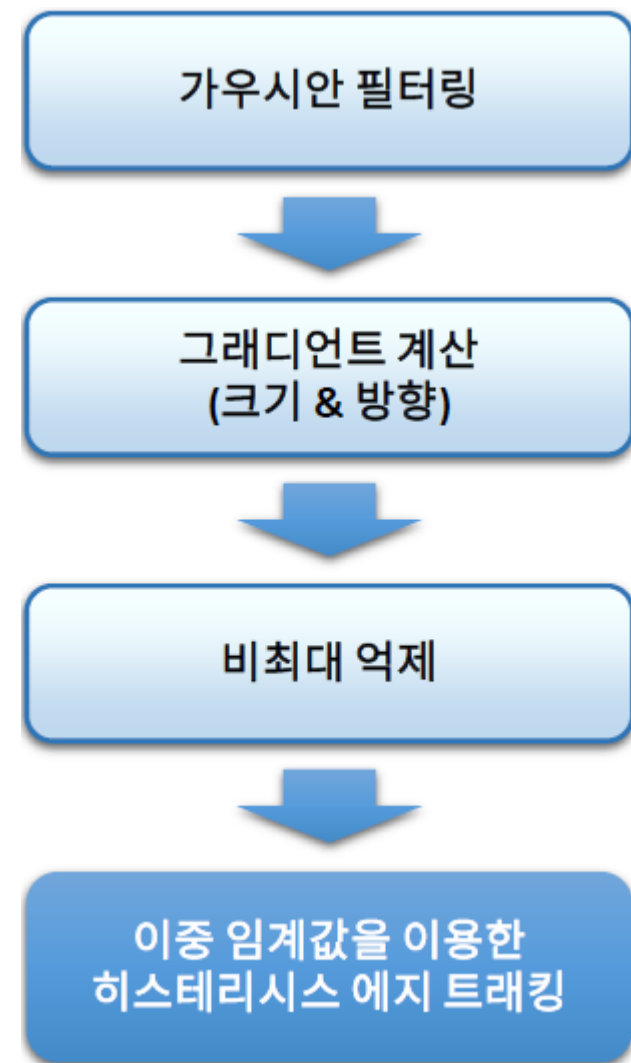
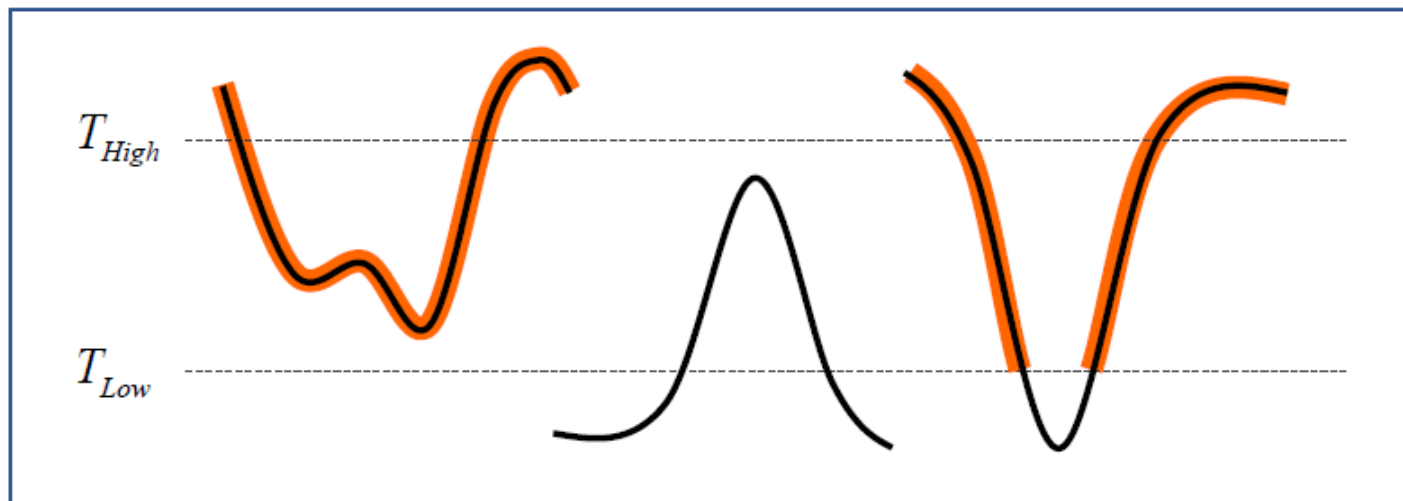
- 비최대 억제(Non-maximum suppression)
- 하나의 에지가 여러 개의 픽셀로 표현되는 현상을 없애기 위하여  
그라디언트 크기가 국지적 최대(local maximum)인 픽셀만을 에지 픽셀로 설정
- 그라디언트 방향에 위치한 두 개의 픽셀을 조사하여 국지적 최대를 검사



# 캐니 에지 검출

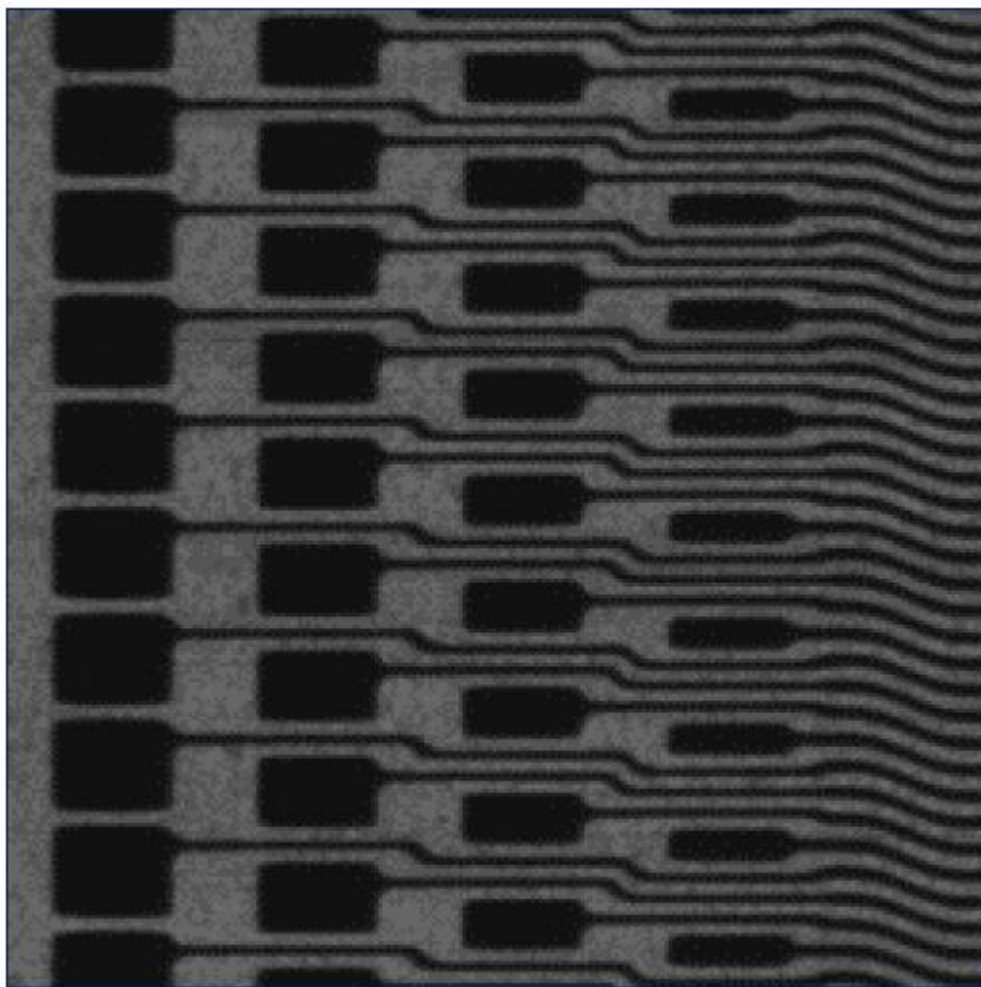
## ✓ 캐니 에지 검출 4단계

- 히스테리시스 에지 트래킹(Hysteresis edge tracking)
  - 두 개의 임계값을 사용:  $T_{Low}$   $T_{High}$
  - 강한 에지:  $\|f\| \geq T_{High} \rightarrow$  최종 에지로 선정
  - 약한 에지:  $T_{Low} \leq \|f\| < T_{High}$ 
    - $\rightarrow$  강한 에지와 연결되어 있는 픽셀만 최종 에지로 선정

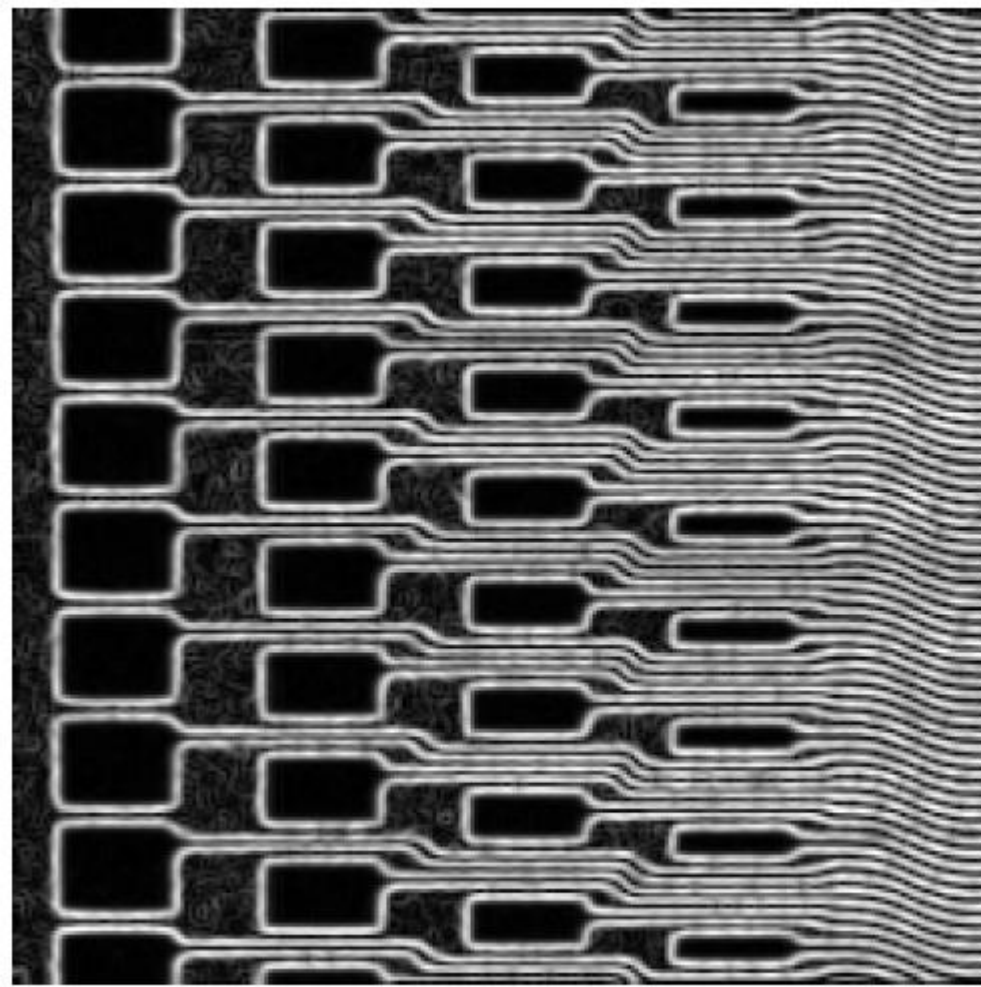


# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 과정



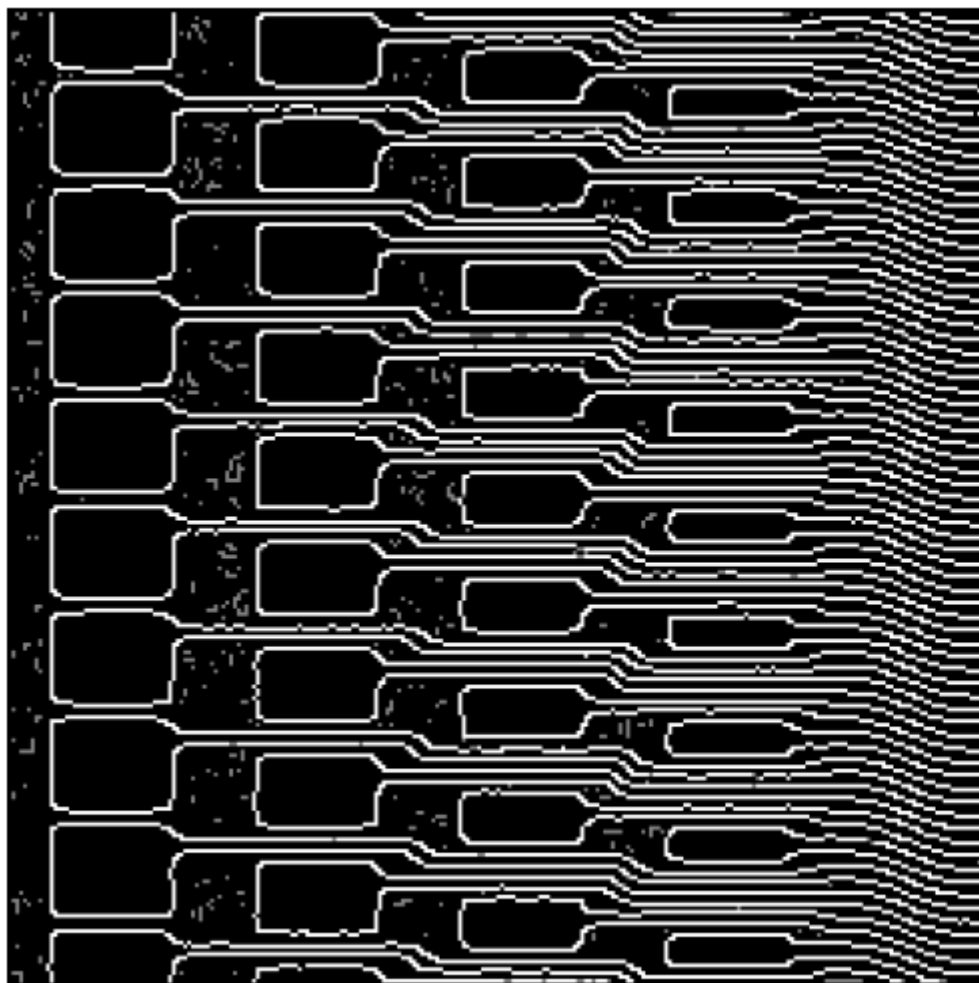
입력 영상



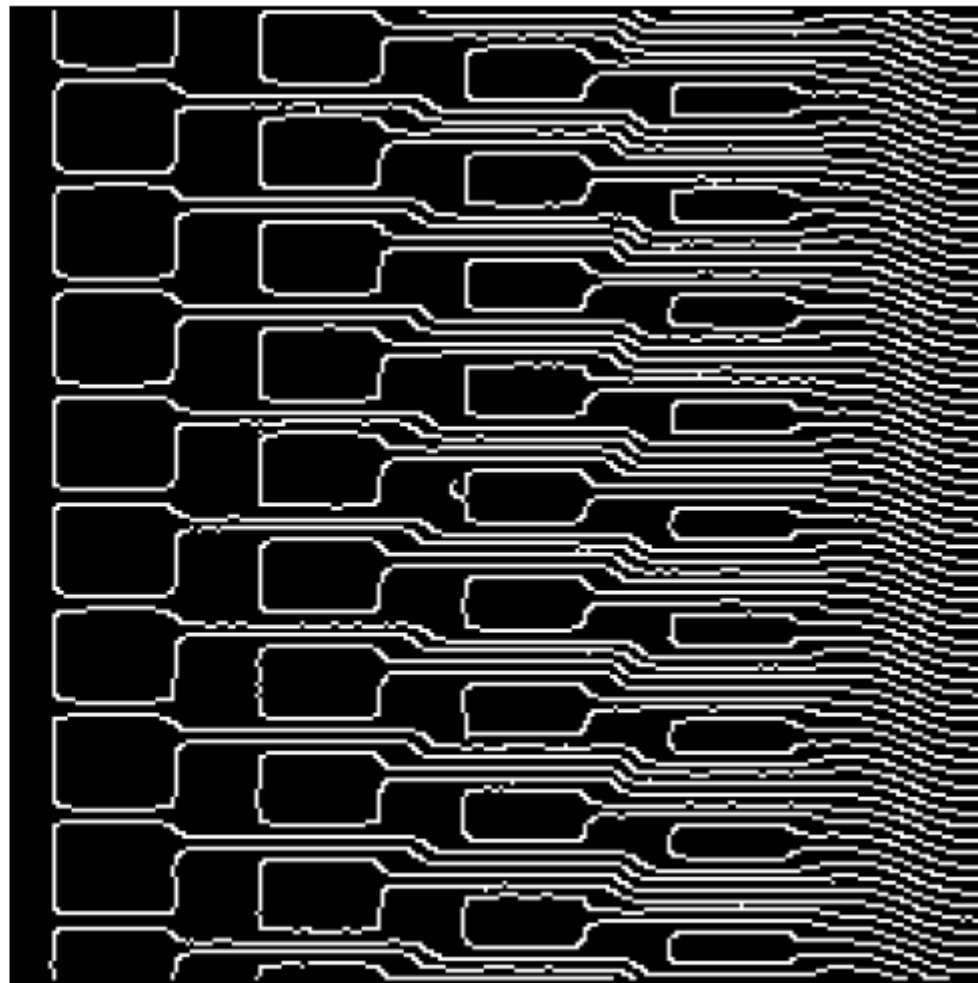
그래디언트 크기

# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 과정



비최대 억제



히스테리시스 에지 트래킹

# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 함수

```
cv2.Canny(image, threshold1, threshold2, edges=None, apertureSize=None, L2gradient=None) -> edges
```

- image: 입력 영상
- threshold1: 하단 임계값
- threshold2: 상단 임계값
- edges: 에지 영상
- apertureSize: 소벨 연산을 위한 커널 크기. 기본값은 3.
- L2gradient: True이면 L2 norm 사용, False이면 L1 norm 사용. 기본값은 False.

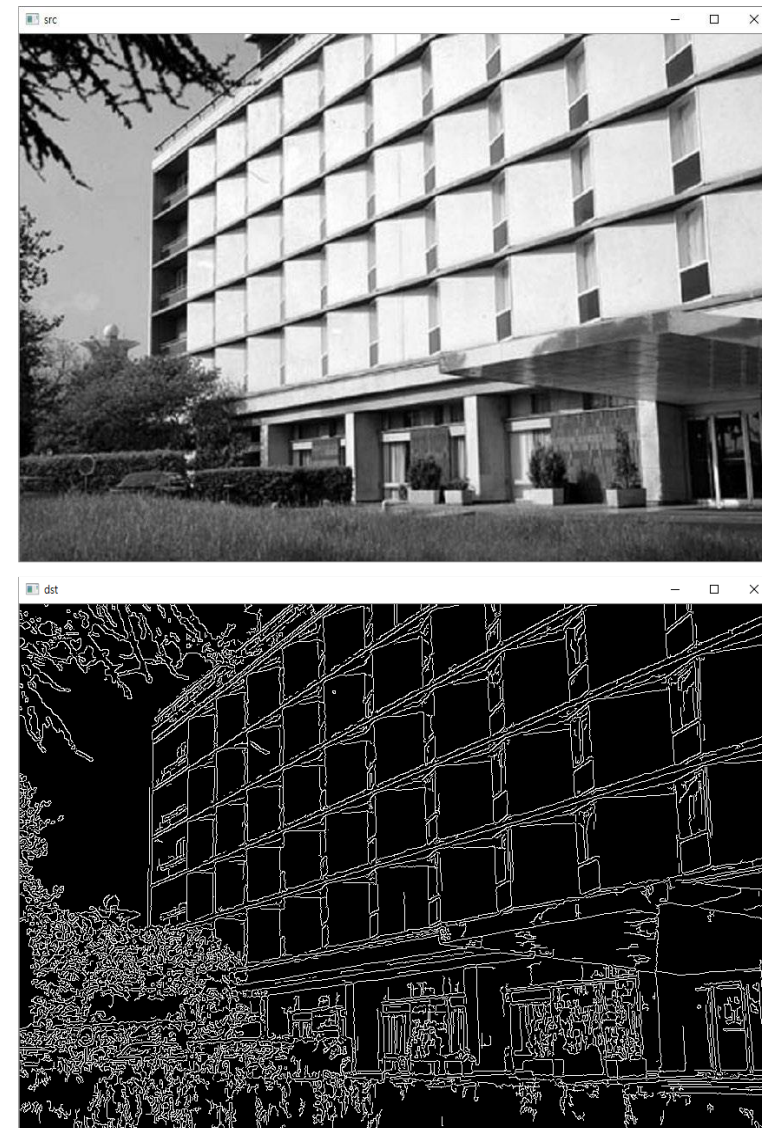
} threshold1:threshold2 = 1:2 또는 1:3

$$L_2 \text{ norm} = \sqrt{(dI/dx)^2 + (dI/dy)^2}, L_1 \text{ norm} = |dI/dx| + |dI/dy|$$

# 캐니 에지 검출

## ✓ 캐니 에지 검출 예제

```
1 import sys
2 import numpy as np
3 import cv2
4
5 src = cv2.imread('building.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
6
7 if src is None:
8     print('Image load failed!')
9     sys.exit()
10
11 dst = cv2.Canny(src, 50, 150)
12
13 cv2.imshow(winname: 'src', src)
14 cv2.imshow(winname: 'dst', dst)
15 cv2.waitKey()
16
17 cv2.destroyAllWindows()
```



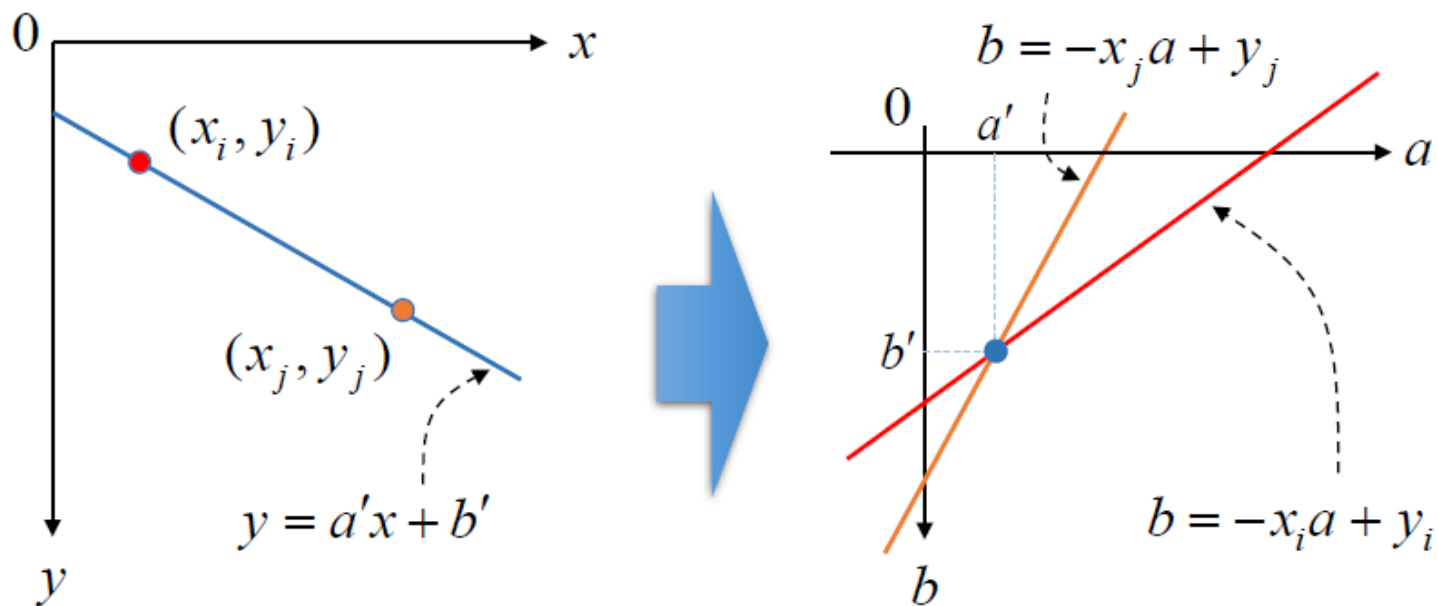


## 허프 변환: 직선 검출

### ✓ 허프 변환(Hough transform) 직선 검출이란?

- 2차원 영상 좌표에서의 직선의 방정식을 파라미터(parameter) 공간으로 변환하여 직선을 찾는 알고리즘

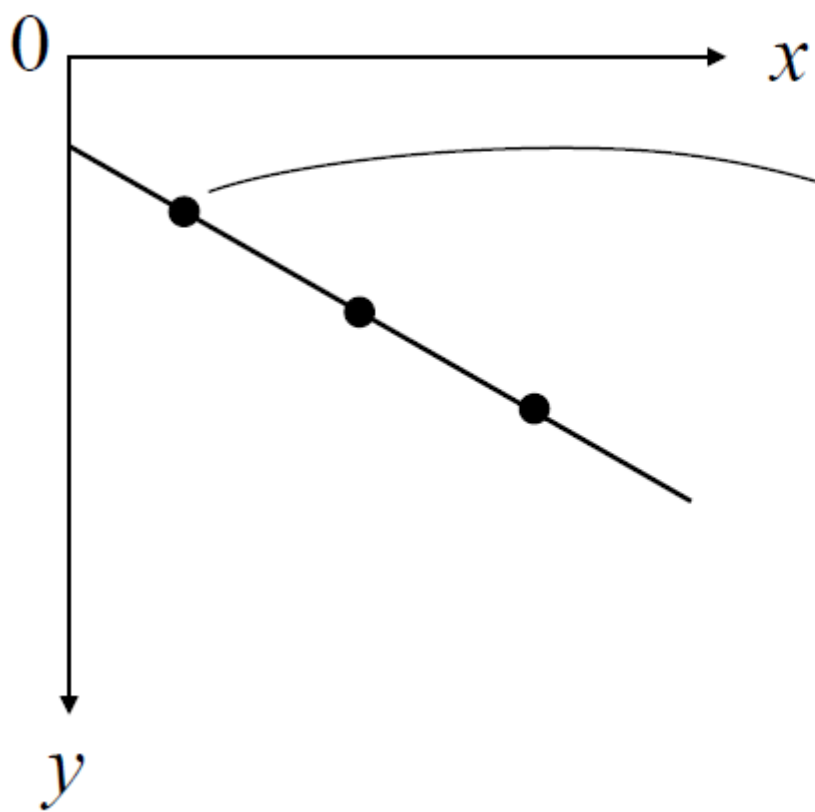
$$y = ax + b \quad \Leftrightarrow \quad b = -xa + y$$



## 허프 변환: 직선 검출

✔ **축적 배열(accumulation array)**

- 직선 성분과 관련된 원소 값을 1씩 증가시키는 배열

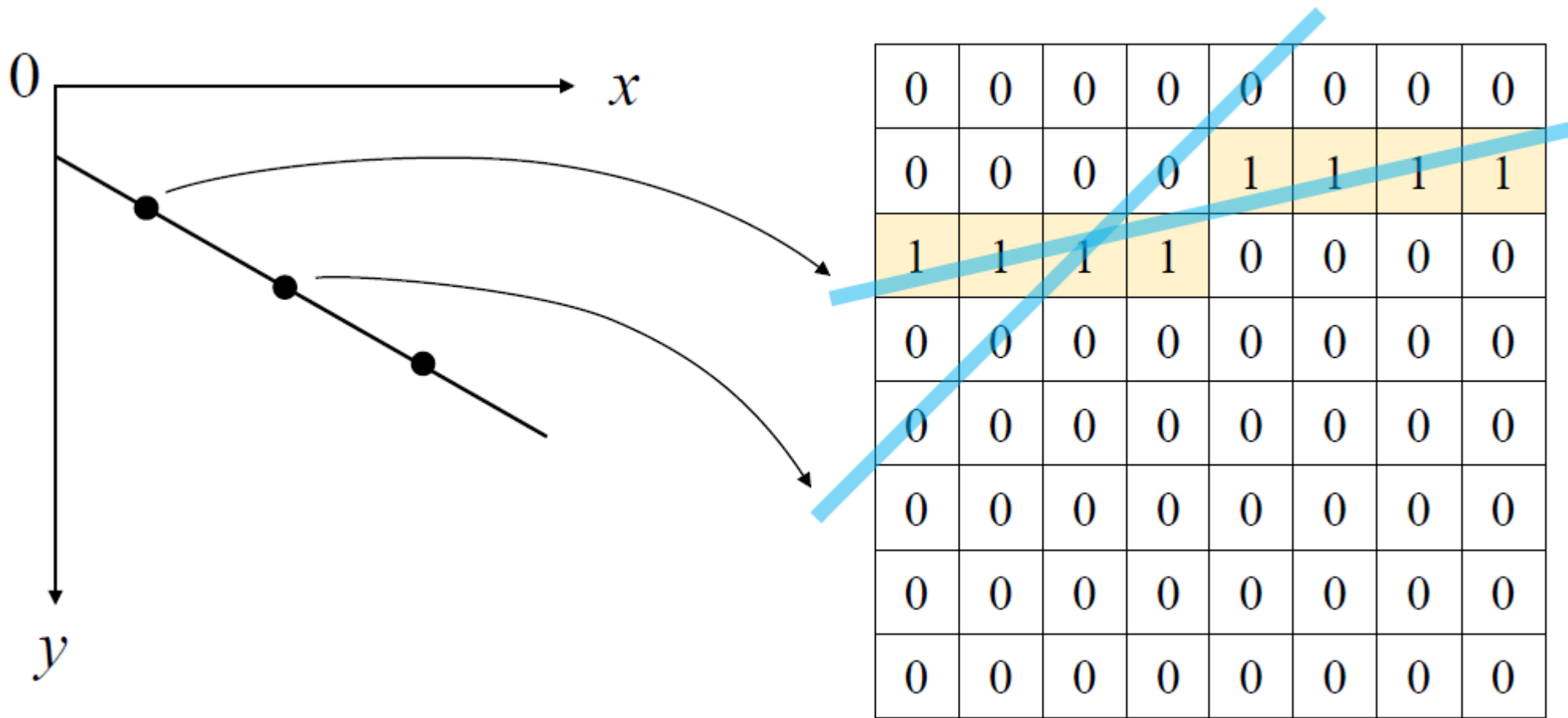
[illegible]



## 허프 변환: 직선 검출

### ✓ 축적 배열(accumulation array)

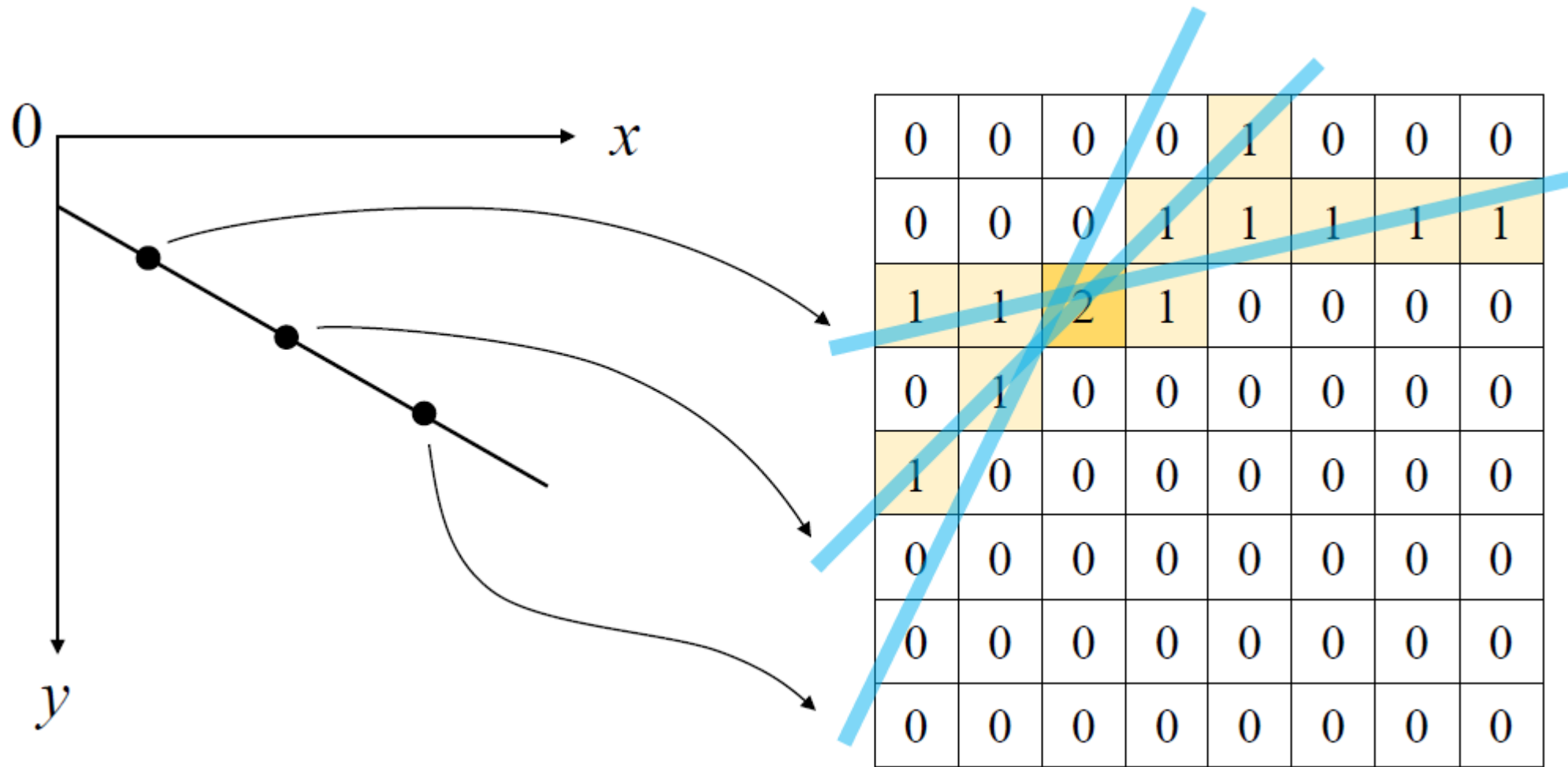
- 직선 성분과 관련된 원소 값을 1씩 증가시키는 배열



## 허프 변환: 직선 검출

### ✓ 축적 배열(accumulation array)

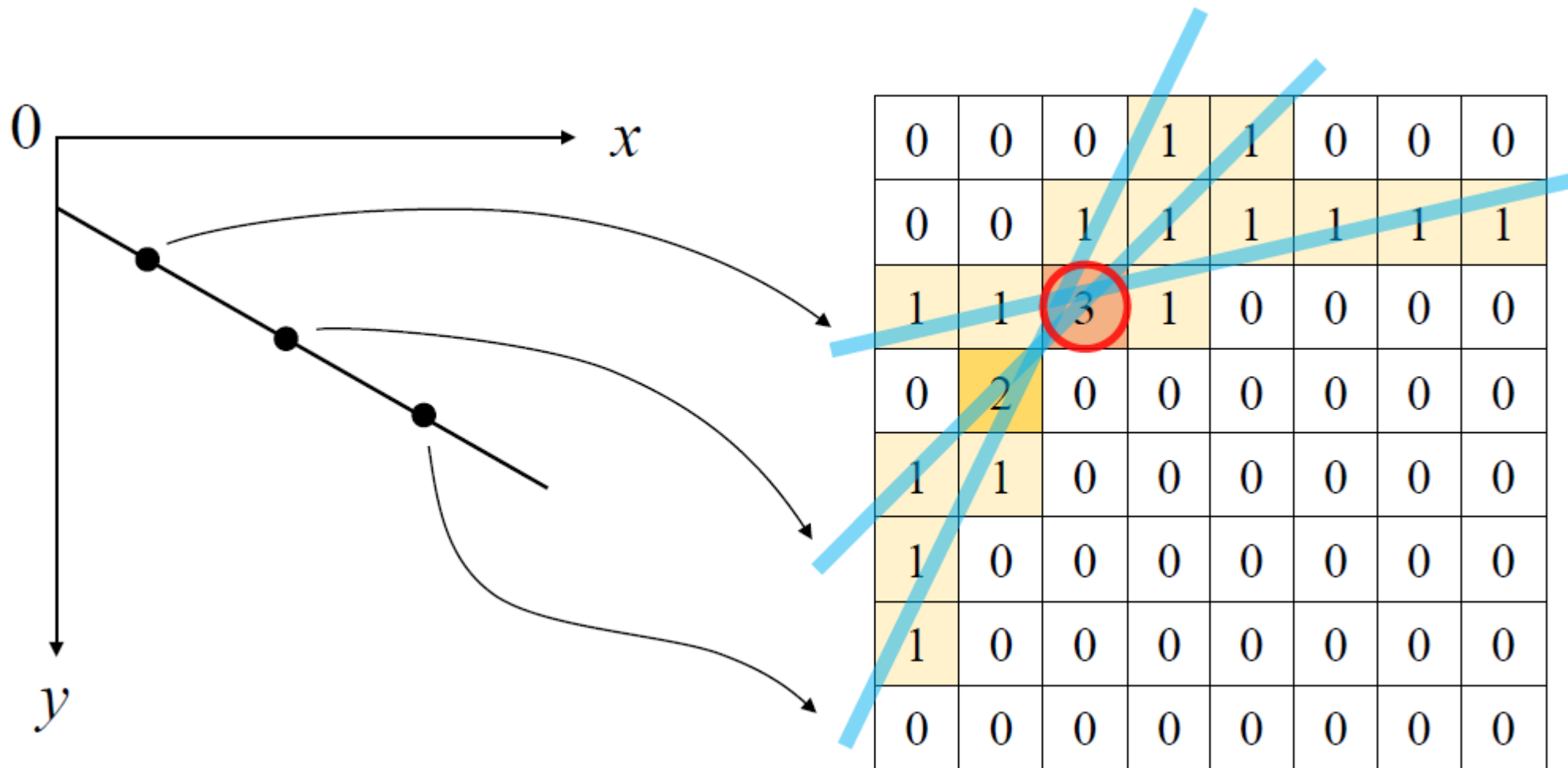
- 직선 성분과 관련된 원소 값을 1씩 증가시키는 배열



## 허프 변환: 직선 검출

### ✓ 축적 배열(accumulation array)

- 직선 성분과 관련된 원소 값을 1씩 증가시키는 배열

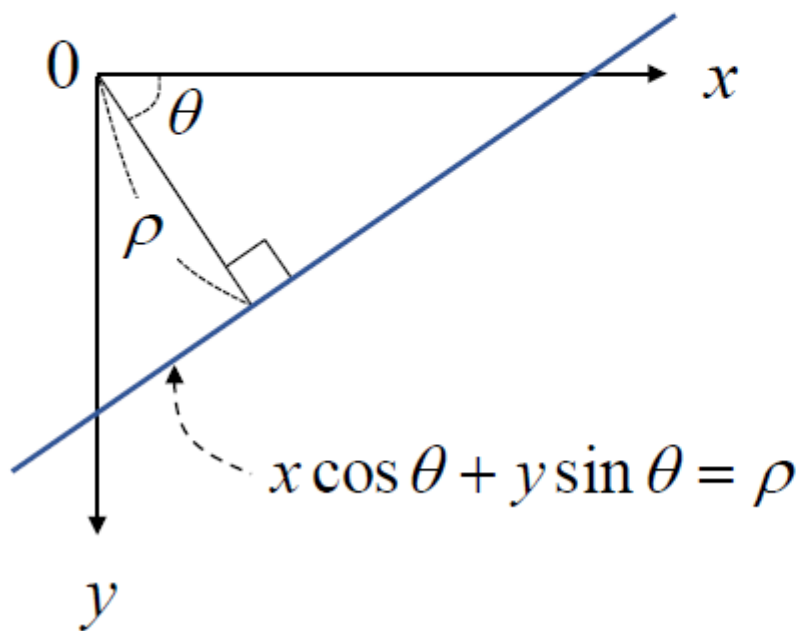


## 허프 변환: 직선 검출

### ✔ 직선의 방정식 $y = ax + b$ 를 사용할 때의 문제점

- Y축과 평행한 수직선을 표현하지 못함 → 극좌표계 직선의 방정식을 사용

$$x \cos \theta + y \sin \theta = \rho$$



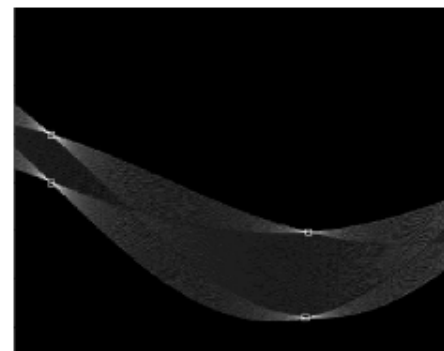
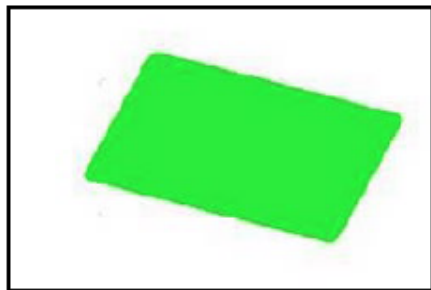
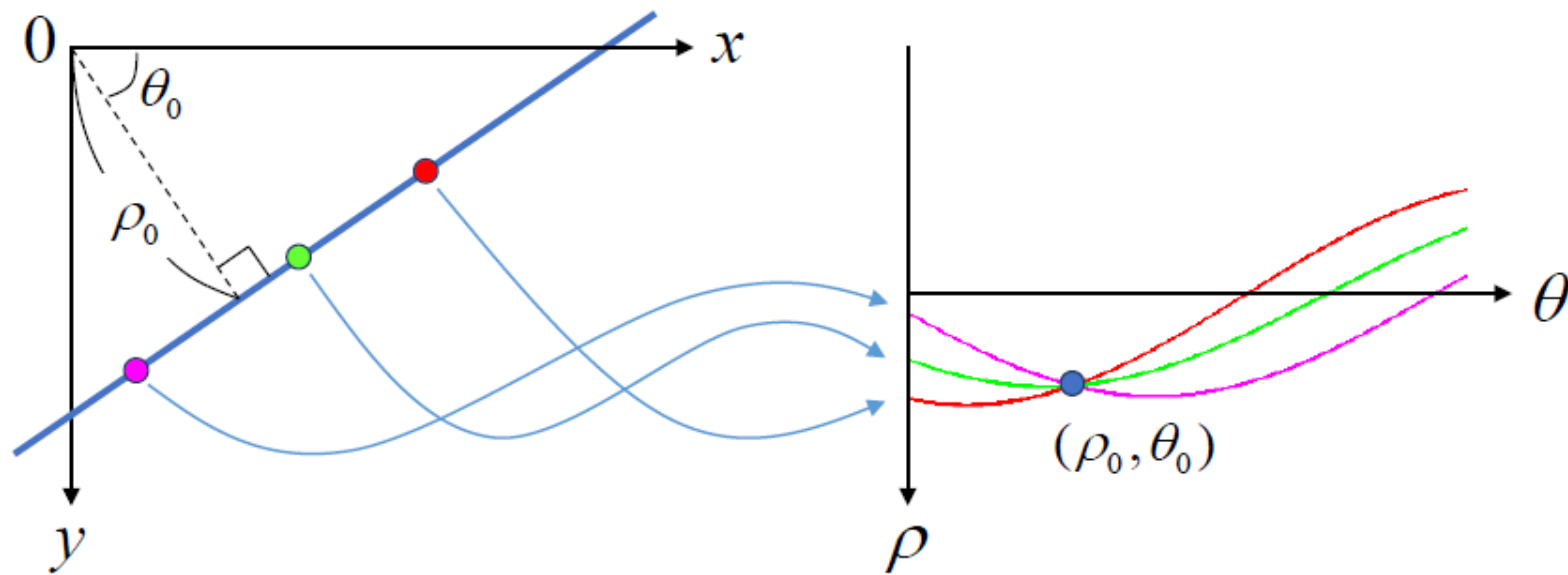
$$\left\{ \begin{array}{l} \text{기울기} = -\frac{\cos \theta}{\sin \theta} \\ y\text{절편} = \frac{\rho}{\sin \theta} \end{array} \right.$$

$$y = -\frac{\cos \theta}{\sin \theta} x + \frac{\rho}{\sin \theta}$$

$$\rightarrow x \cos \theta + y \sin \theta = \rho$$

## 허프 변환: 직선 검출

- ✓  $x\cos\theta + y\sin\theta = \rho$  방정식에 의한 파라미터 공간으로의 변환



# 허프 변환: 직선 검출

## ✓ 허프 변환에 의한 선분 검출

```
cv2.HoughLines(image, rho, theta, threshold, lines=None, srn=None, stn=None, min_theta=None, max_theta=None) -> lines
```

- image: 입력 에지 영상
- rho: 축적 배열에서 rho 값의 간격. (e.g.) 1.0 → 1픽셀 간격.
- theta: 축적 배열에서 theta 값의 간격. (e.g.)  $\text{np.pi}/180 \rightarrow 1^\circ$  간격.
- threshold: 축적 배열에서 직선으로 판단할 임계값
- lines: 직선 파라미터(rho, theta) 정보를 담고 있는 `numpy.ndarray.shape=(N, 1, 2)`. `dtype=numpy.float32`.
- srn, stn: 멀티 스케일 허프 변환에서 rho 해상도, theta 해상도를 나누는 값.

기본값은 0이고, 이 경우 일반 허프 변환 수행.

- min\_theta, max\_theta: 검출할 선분의 최소, 최대 theta 값

## 허프 변환: 직선 검출

### ✓ 확률적 허프 변환에 의한 선분 검출

```
cv2.HoughLinesP(image, rho, theta, threshold, lines=None, minLineLength=None, maxLineGap=None) -> lines
```

- image: 입력 에지 영상
- rho: 축적 배열에서 rho 값의 간격. (e.g.) 1.0 → 1픽셀 간격.
- theta: 축적 배열에서 theta 값의 간격. (e.g.)  $\text{np.pi}/180 \rightarrow 1^\circ$  간격.
- threshold: 축적 배열에서 직선으로 판단할 임계값
- lines: 선분의 시작과 끝 좌표(x1, y1, x2, y2) 정보를 담고 있는 `numpy.ndarray.shape=(N, 1, 4)`. `dtype=numpy.int32`.
- minLineLength: 검출할 선분의 최소 길이
- maxLineGap: 직선으로 간주할 최대 에지 점 간격

# 허프 변환: 직선 검출

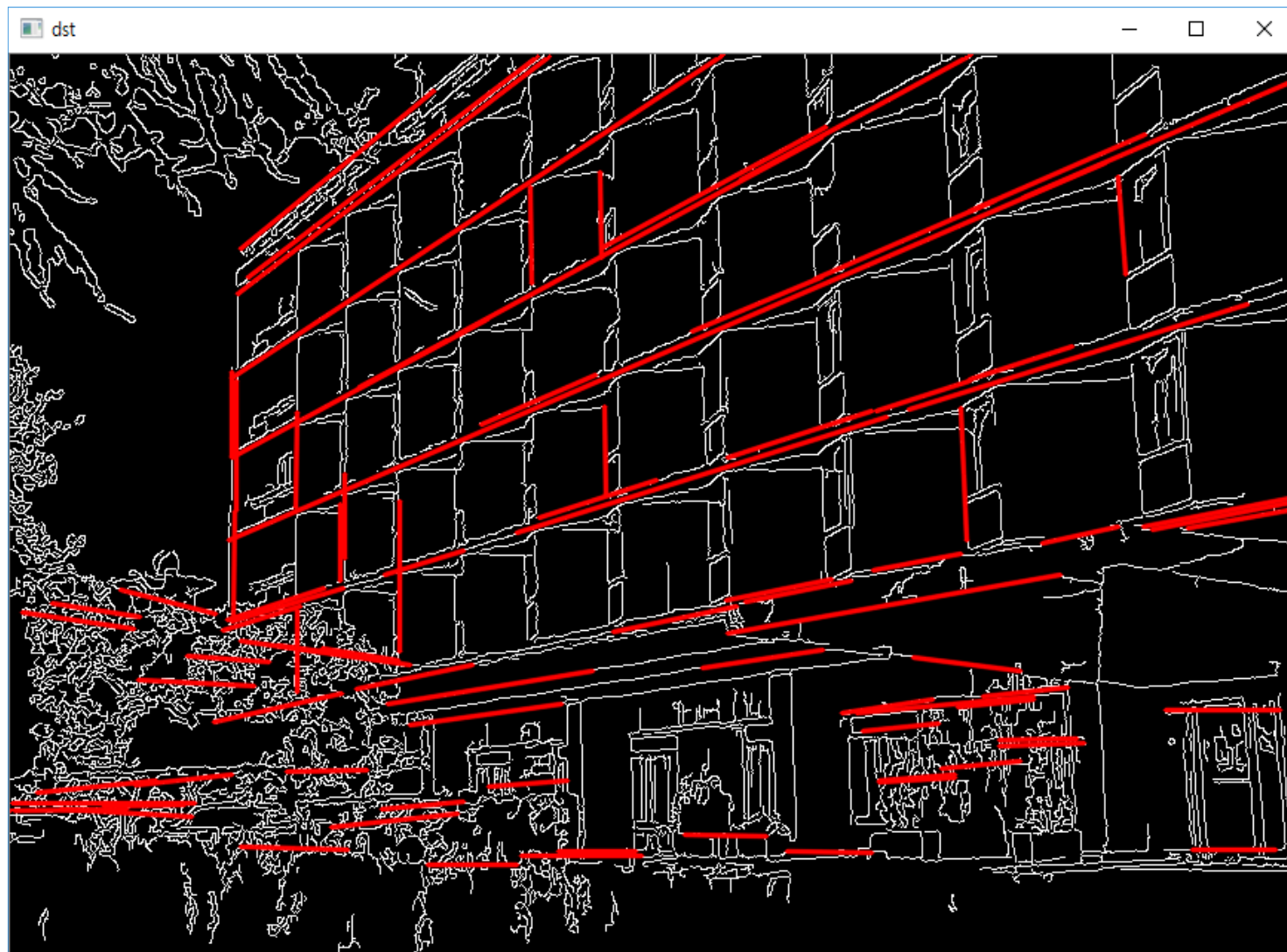
## ✓ 확률적 허프 변환 직선 검출 예제

```
1 import sys
2 import numpy as np
3 import cv2
4
5 src = cv2.imread('building.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
6
7 if src is None:
8     print('Image load failed!')
9     sys.exit()
10
11 edges = cv2.Canny(src, 50, 150)
12
13 lines = cv2.HoughLinesP(edges, rho=1, np.pi / 180., threshold=160,
14                         minLineLength=50, maxLineGap=5)
15
16 dst = cv2.cvtColor(edges, cv2.COLOR_GRAY2BGR)
17
18 if lines is not None:
19     for i in range(lines.shape[0]):
20         pt1 = (lines[i][0][0], lines[i][0][1]) # 시작점 좌표
21         pt2 = (lines[i][0][2], lines[i][0][3]) # 끝점 좌표
22         cv2.line(dst, pt1, pt2, color=(0, 0, 255), thickness=2, cv2.LINE_AA)
23
24 cv2.imshow(winname='src', src)
25 cv2.imshow(winname='dst', dst)
26 cv2.waitKey()
27 cv2.destroyAllWindows()
```



## 허프 변환: 직선 검출

### ✓ 확률적 허프 변환 직선 검출 예제 실행 결과



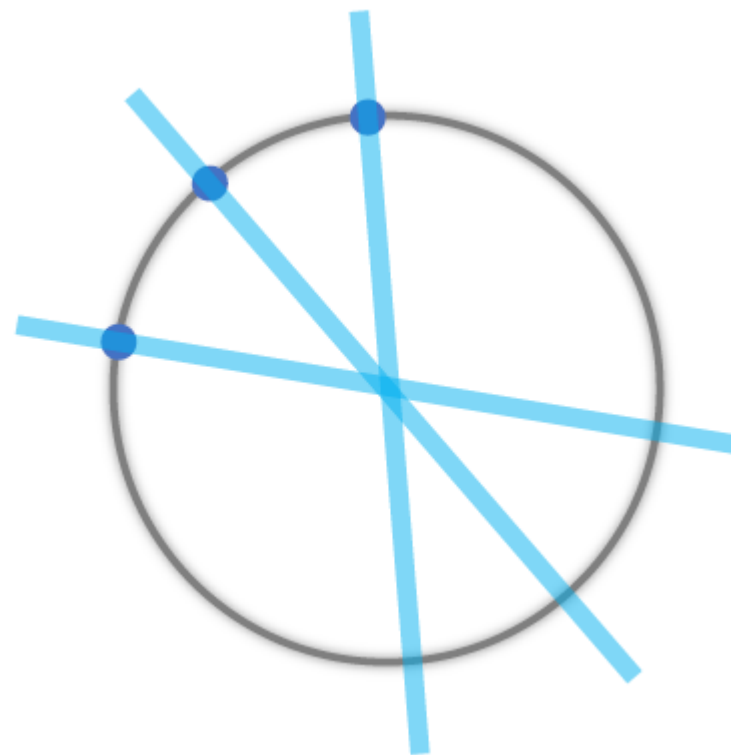
# 허프 변환: 원 검출

## ✓ 허프 변환을 응용하여 원을 검출할 수 있음

- 원의방정식:  $(x - a)^2 + (y - b)^2 = c^2 \rightarrow 3차원 축적 평면?$

## ✓ 속도 향상을 위해 Hough gradient method 사용

- 입력 영상과 동일한 2차원 평면 공간에서 축적 영상을 생성
- 에지 픽셀에서 그래디언트 계산
- 에지 방향에 따라 직선을 그리면서 값을 누적
- 원의 중심을 먼저 찾고, 적절한 반지름을 검출
- 단점
  - 여러 개의 동심원을 검출 못함  $\rightarrow$  가장 작은 원 하나만 검출됨



## 허프 변환: 원 검출

### ✓ 허프 변환 원 검출 함수

```
cv2.HoughCircles(image, method, dp, minDist, circles=None, param1=None, param2=None, minRadius=None, maxRadius=None) -> circles
```

- image: 입력 영상. (에지 영상이 아닌 일반 영상)
- method: OpenCV4.2 이하에서는 cv2.HOUGH\_GRADIENT만 지정 가능
- dp: 입력 영상과 축적 배열의 크기 비율. 1이면 동일 크기. 2이면 축적 배열의 가로, 세로 크기가 입력 영상의 반.
- minDist: 검출된 원 중심점들의 최소 거리
- circles: (cx, cy, r) 정보를 담은 numpy.ndarray. shape=(1, N, 3), dtype=np.float32.
- param1: Canny 에지 검출기의 높은 임계값
- param2: 축적 배열에서 원 검출을 위한 임계값
- minRadius, maxRadius: 검출할 원의 최소, 최대 반지름

# 허프 변환: 원 검출

## ✓ 허프 변환 원 검출 예제

```
1  import sys
2  import numpy as np
3  import cv2
4
5  # 입력 이미지 불러오기
6  src = cv2.imread('dial.jpg')
7
8  if src is None:
9      print('Image open failed!')
10     sys.exit()
11
12  gray = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
13  blr = cv2.GaussianBlur(gray, ksize: (0, 0), sigmaX: 1.0)
14
```

## 허프 변환: 원 검출

### ✓ 허프 변환 원 검출 예제

```
15  def on_trackbar(pos):
16      rmin = cv2.getTrackbarPos( trackbarname: 'minRadius', winname: 'img')
17      rmax = cv2.getTrackbarPos( trackbarname: 'maxRadius', winname: 'img')
18      th = cv2.getTrackbarPos( trackbarname: 'threshold', winname: 'img')
19
20      circles = cv2.HoughCircles(blr, cv2.HOUGH_GRADIENT, dp: 1, minDist: 50,
21                               param1=120, param2=th, minRadius=rmin, maxRadius=rmax)
22
23      dst = src.copy()
24      if circles is not None:
25          for i in range(circles.shape[1]):
26              cx, cy, radius = np.vint16(circles[0][i])
27              cv2.circle(dst, center: (cx, cy), radius, color: (0, 0, 255), thickness: 2, cv2.LINE_AA)
28
29      cv2.imshow( winname: 'img', dst)
30
```

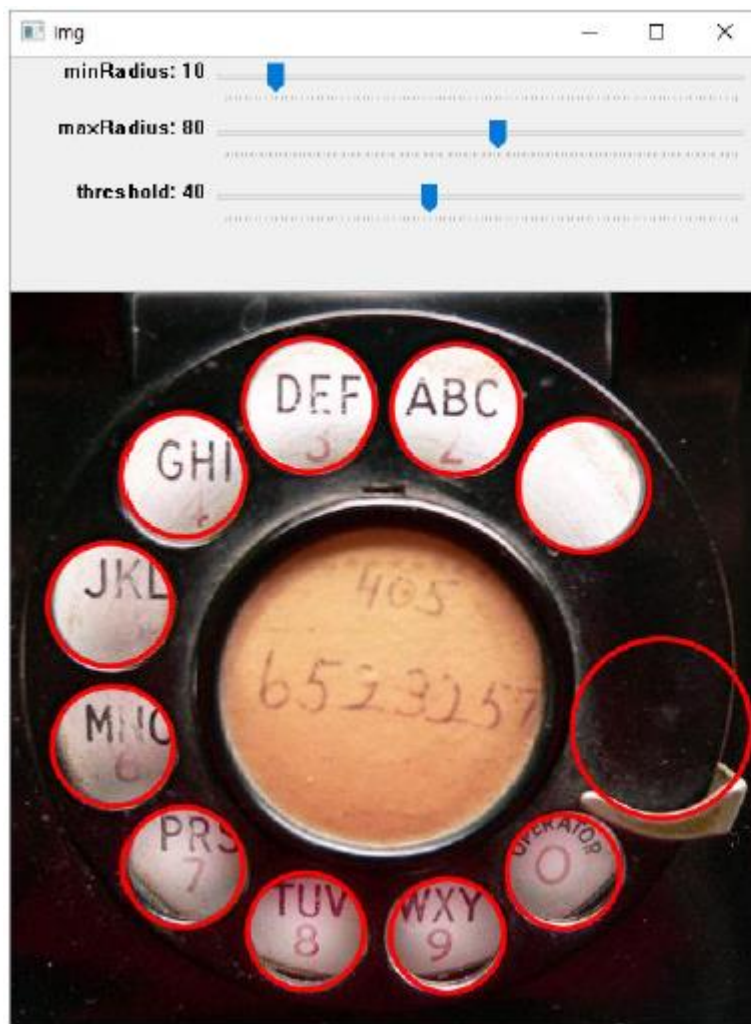
# 허프 변환: 원 검출

## ✓ 허프 변환 원 검출 예제

```
31  # 트랙바 생성
32  cv2.imshow( winname: 'img', src)
33  cv2.createTrackbar( trackbarName: 'minRadius', windowName: 'img', value: 0, count: 100, on_trackbar)
34  cv2.createTrackbar( trackbarName: 'maxRadius', windowName: 'img', value: 0, count: 150, on_trackbar)
35  cv2.createTrackbar( trackbarName: 'threshold', windowName: 'img', value: 0, count: 100, on_trackbar)
36  cv2.setTrackbarPos( trackbarName: 'minRadius', winname: 'img', pos: 10)
37  cv2.setTrackbarPos( trackbarName: 'maxRadius', winname: 'img', pos: 80)
38  cv2.setTrackbarPos( trackbarName: 'threshold', winname: 'img', pos: 40)
39  cv2.waitKey()
40
41  cv2.destroyAllWindows()
```

## 허프 변환: 원 검출

### ✓ 허프 변환 원 검출 예제 실행 결과

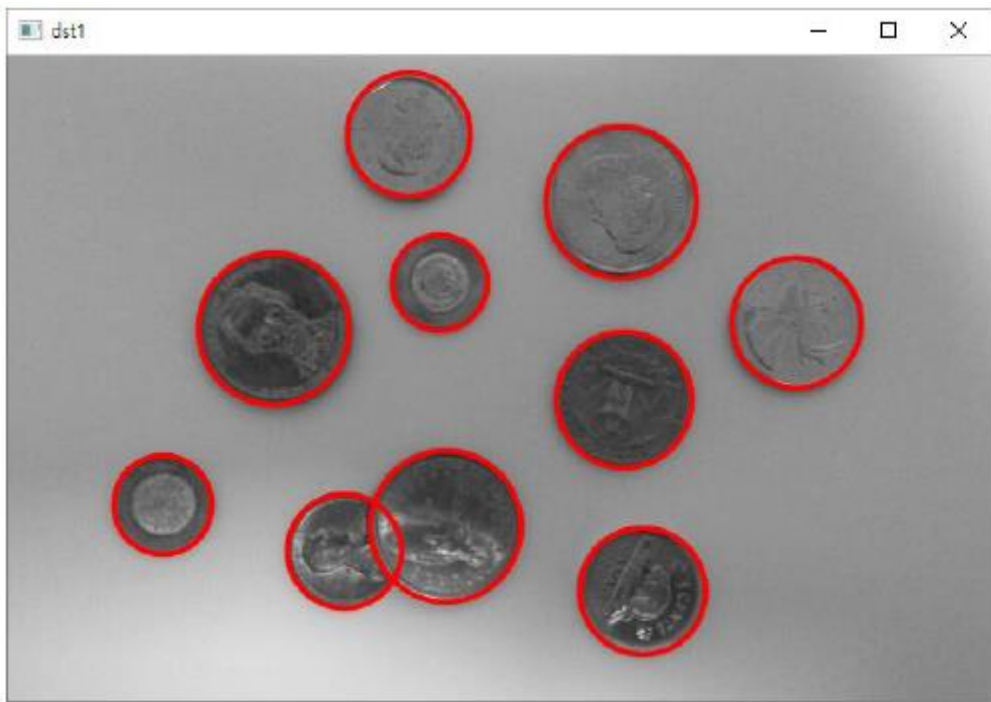




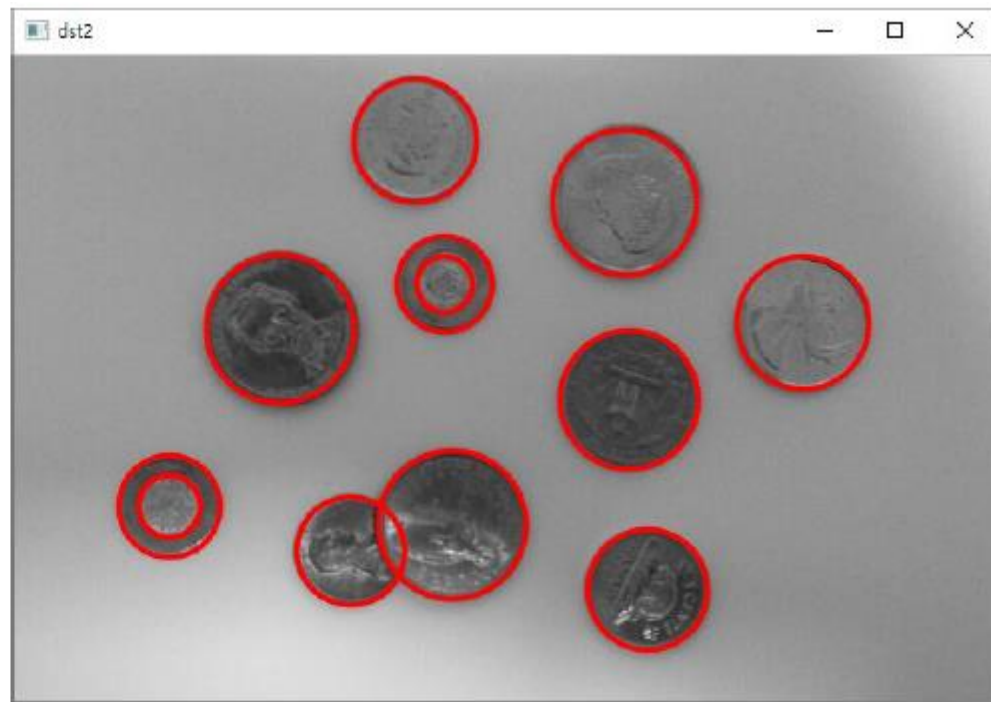
## 허프 변환: 원 검출

### ✓ 허프 원 검출과 cv2.HOUGH\_GRADIENT\_ALT 방법

- OpenCV 4.3버전부터 지원
- cv2.HOUGH\_GRADIENT 방법보다 정확한 원 검출 가능
- 사용법: OpenCV 4.3.0 HoughCircles() 함수 설명 참고



cv2.HOUGH\_GRADIENT



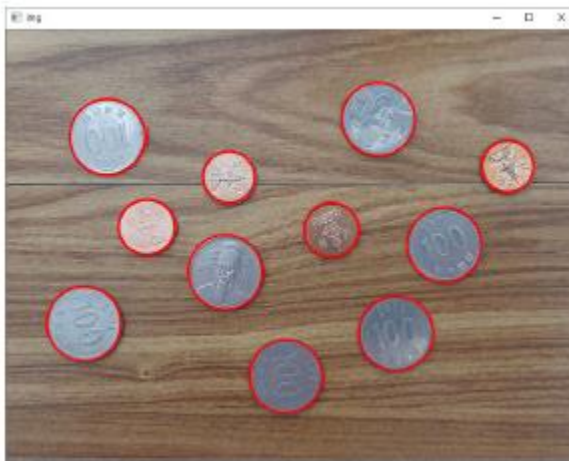
cv2.HOUGH\_GRADIENT\_ALT



## [프로젝트] 동전 카운터

### ✔ 동전 카운터

- 영상의 동전을 검출하여 금액이 얼마인지를 자동으로 계산하는 프로그램
- 편의상 동전은 100원짜리와 10원짜리만 있다고 가정



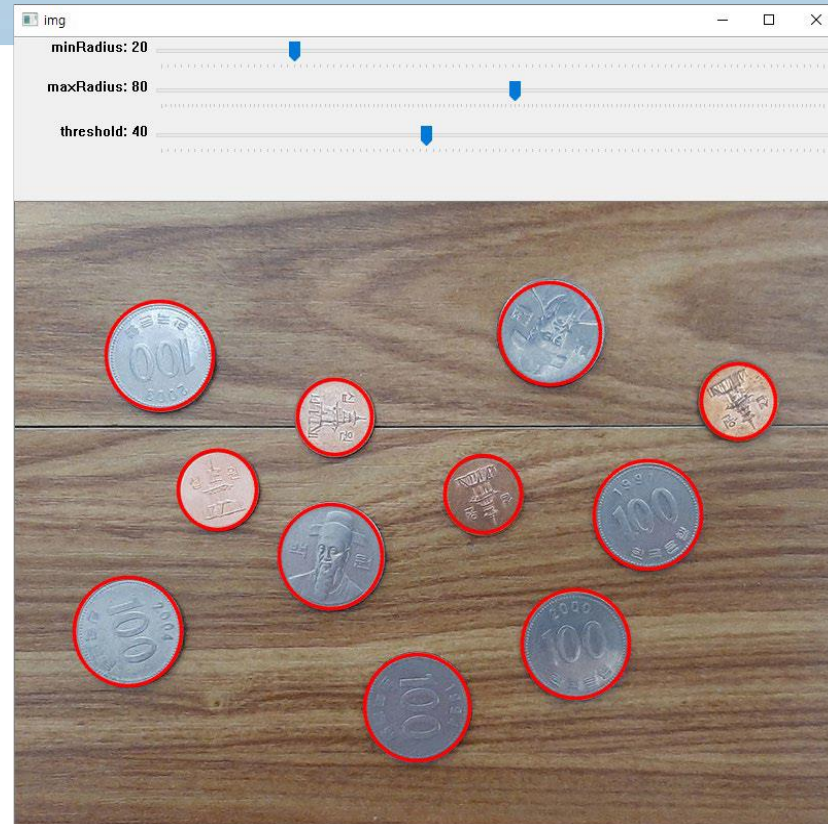
### ✔ 구현할 기능

- 동전 검출하기 → 허프 원 검출
- 동전 구분하기 → 색상 정보 이용

## [프로젝트] 동전 카운터

### ✓ 동전 검출하기

- 동그란 객체는 동전만 있다고 가정 → cv2.HoughCircles() 함수 사용
- 영상크기: 800x600 (px)
- 동전크기
  - 100원: 약100x100(px)
  - 10원: 약80x80(px)



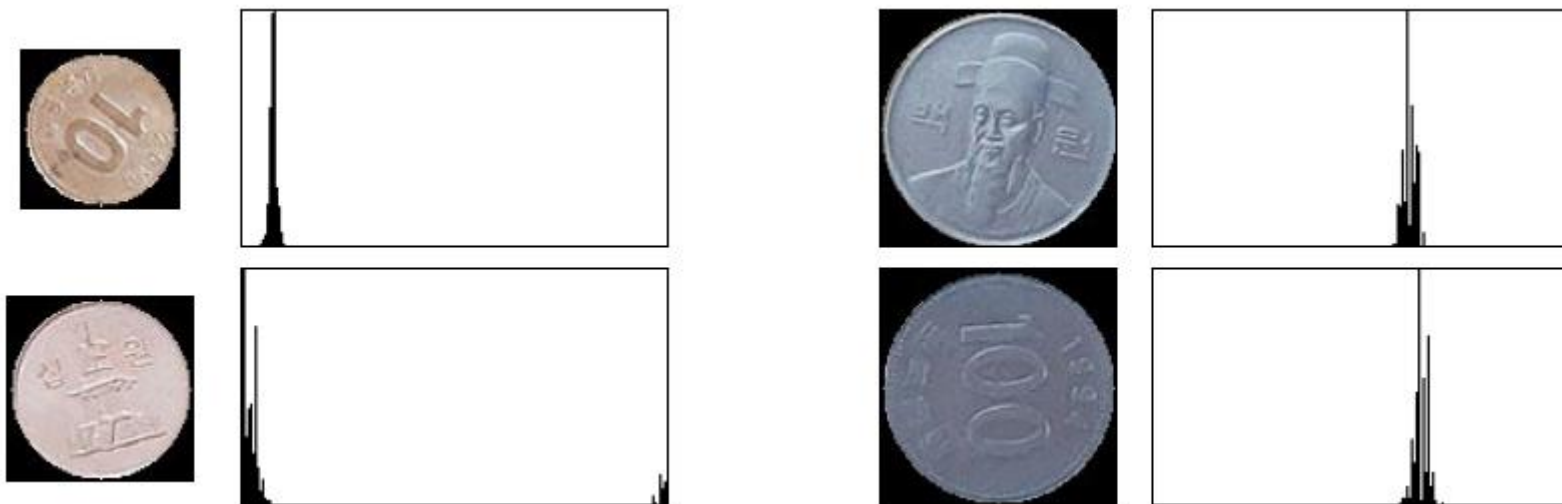
```
src = cv2.imread('coins2.jpg')
gray = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
blr = cv2.GaussianBlur(gray, (0, 0), 1)

circles = cv2.HoughCircles(blr, cv2.HOUGH_GRADIENT, 1, 50,
                           param1=150, param2=40, minRadius=20, maxRadius=80)
```

## [프로젝트] 동전 카운터

### ✓ 동전 구분하기

- 동전 영역 부분 영상 추출 → HSV 색 공간으로 변환
- 동전 영역에 대해서만 Hue 색 성분 분포 분석



- 동전 영역 픽셀에 대해 Hue 값을 +40만큼 시프트하고, Hue 평균을 분석
  - Hue 평균이 90보다 작으면 10원
  - Hue 평균이 90보다 크면 100원

## [프로젝트] 동전 카운터

### ✓ 동전 구분하기





## [프로젝트] 동전 카운터

### ✓ 동전 구분하기

```
1  import sys
2  import numpy as np
3  import cv2
4
5  # 입력 이미지 불러오기
6  src = cv2.imread('coins1.jpg')
7
8  if src is None:
9      print('Image open failed!')
10     sys.exit()
11
12  gray = cv2.cvtColor(src, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
13  blr = cv2.GaussianBlur(gray, ksize=(0, 0), sigmaX=1)
14
15  # 허프 변환 원 검출
16  circles = cv2.HoughCircles(blr, cv2.HOUGH_GRADIENT, dp=1, minDist=50,
17                             param1=150, param2=40, minRadius=20, maxRadius=80)
18
```

## [프로젝트] 동전 카운터

### ✓ 동전 구분하기

```
19  # 원 검출 결과 및 동전 금액 출력
20  sum_of_money = 0
21  dst = src.copy()
22  if circles is not None:
23      for i in range(circles.shape[1]):
24          cx, cy, radius = np.uint16(circles[0][i])
25          cv2.circle(dst, center: (cx, cy), radius, color: (0, 0, 255), thickness: 2, cv2.LINE_AA)
26
27      # 동전 영역 부분 영상 추출
28      x1 = int(cx - radius)
29      y1 = int(cy - radius)
30      x2 = int(cx + radius)
31      y2 = int(cy + radius)
32      radius = int(radius)
33
34      crop = dst[y1:y2, x1:x2, :]
35      ch, cw = crop.shape[:2]
36
37      # 동전 영역에 대한 ROI 마스크 영상 생성
38      mask = np.zeros(shape: (ch, cw), np.uint8)
39      cv2.circle(mask, center: (cw//2, ch//2), radius, color: 255, -1)
40
```

## [프로젝트] 동전 카운터

### ✓ 동전 구분하기

```
41     # 동전 영역 Hue 색 성분을 +40 시프트하고, Hue 평균을 계산
42     hsv = cv2.cvtColor(crop, cv2.COLOR_BGR2HSV)
43     hue, _, _ = cv2.split(hsv)
44     hue_shift = (hue + 40) % 180
45     mean_of_hue = cv2.mean(hue_shift, mask)[0]
46
47     # Hue 평균이 90보다 작으면 10원, 90보다 크면 100원으로 간주
48     won = 100
49     if mean_of_hue < 90:
50         won = 10
51
52     sum_of_money += won
53
54     cv2.putText(crop, str(won), org: (20, 50), cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX,
55                 fontScale: 0.75, color: (255, 0, 0), thickness: 2, cv2.LINE_AA)
56
57     cv2.putText(dst, str(sum_of_money) + ' won', org: (40, 80),
58                 cv2.FONT_HERSHEY_DUPLEX, fontScale: 2, color: (255, 0, 0), thickness: 2, cv2.LINE_AA)
59
60     cv2.imshow(winname: 'src', src)
61     cv2.imshow(winname: 'dst', dst)
62     cv2.waitKey()
63
64     cv2.destroyAllWindows()
```