

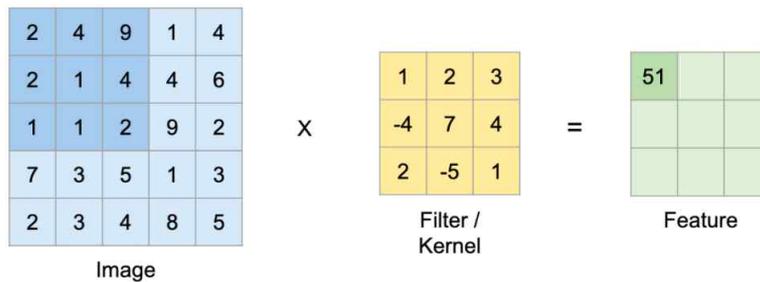
Chap. 3 OpenCV를 이용한 기본 영상처리 기법들

▶ 수업 내용

- Convolution을 이용한 기본 영상처리 기법들
- OpenCV에서 트랙바(Trackbar)를 사용한 파라미터 변화에 따른 영상처리 효과 확인하기
- Canny 에지 연산, 이진연산

1. Convolution (=이미지 필터링)

- 2차원 이미지에 대하여 매 화소당 커널값을 곱한 후 더하는 방식으로 화소의 새로운 값을 구함으로써 원하는 영상처리를 하는 기법



$$I * k = \sum_i \sum_j I(i, j) * k(i-k, j-l)$$

I : 입력영상 k : kernel

- 커널을 구성하기에 따라 다양한 연산이 가능하고, 병렬처리가 가능하다
- 커널(kernel)은 특정한 연산을 위한 특징 추출기, Highpass/Lowpass 필터로서 역할한다
 - LowPass Filtering의 대표적인 예: Blurring
 - HighPass Filtering의 예: Edge Detection
- Convolution을 이용한 연산의 특징
 - 커널값만 바꾸면 동일한 간단한 방법으로 원하는 영상처리를 할 수 있다
 - 의미있는 커널값을 구하는 것이 관건
 - 커널의 크기가 커지면 연산량이 늘어날 수 있다
- 딥러닝 알고리즘에 있어서 핵심적인 연산 방법이다
- Convolution을 이용한 다양한 영상처리의 예 (샤프닝, 엠보싱, 이진화 등 다양)

| | | | | | |
|----|----|----|------|------|------|
| 0 | -1 | 0 | -1/9 | -1/9 | -1/9 |
| -1 | 5 | -1 | -1/9 | 8/9 | -1/9 |
| 0 | -1 | 0 | -1/9 | -1/9 | -1/9 |

Sharpening Filter

| | | | | | |
|----|---|---|---|---|----|
| -1 | 0 | 0 | 0 | 0 | -1 |
| 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |
| 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 0 |

or

Embossing Filter

| | | | | | |
|-----|-----|-----|------|-----|------|
| 1/9 | 1/9 | 1/9 | 1/16 | 1/8 | 1/16 |
| 1/9 | 1/9 | 1/9 | 1/8 | 1/4 | 1/8 |
| 1/9 | 1/9 | 1/9 | 1/16 | 1/8 | 1/16 |

Blurring Filter

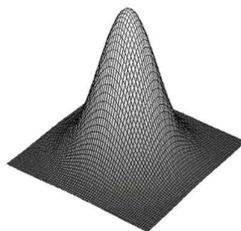
- 칼라영상(다채널)에 대한 처리시 처리 방법에 유의해야 함
- 영상의 바깥경계(가장자리)영역에 대한 처리 방법이 필요
 - Zero Padding, 경계값 무시, Border Enlarging(복사), Border Wrapping

2. 에지 연산

- 윤곽(Edge)는 영상의 많은 정보를 포함하고 있어서 영상처리의 중요한 기법/대상으로 사용된다
- Canny Edge 탐색이 가장 대표적인 탐색법이고, 연산전에 잡음제거를 위하여 Blurring을 하는 것이 효과적이다

$$\frac{1}{273}$$

| | | | | |
|---|----|----|----|---|
| 1 | 4 | 7 | 4 | 1 |
| 4 | 16 | 26 | 16 | 4 |
| 7 | 26 | 41 | 26 | 7 |
| 4 | 16 | 26 | 16 | 4 |
| 1 | 4 | 7 | 4 | 1 |



(<https://webnautes.tistory.com/1255>)

- 알고리즘 개요

1. Filter out any noise. The Gaussian filter is used for this purpose. An example of a Gaussian kernel of `size = 5` that might be used is shown below:

$$K = \frac{1}{159} \begin{bmatrix} 2 & 4 & 5 & 4 & 2 \\ 4 & 9 & 12 & 9 & 4 \\ 5 & 12 & 15 & 12 & 5 \\ 4 & 9 & 12 & 9 & 4 \\ 2 & 4 & 5 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

2. Find the intensity gradient of the image. For this, we follow a procedure analogous to Sobel:

a. Apply a pair of convolution masks (in `x` and `y` directions):

$$G_x = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -2 & 0 & +2 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix}$$
$$G_y = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ +1 & +2 & +1 \end{bmatrix}$$

b. Find the gradient strength and direction with:

$$G = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$$
$$\theta = \arctan\left(\frac{G_y}{G_x}\right)$$

The direction is rounded to one of four possible angles (namely 0, 45, 90 or 135)

3. *Non-maximum* suppression is applied. This removes pixels that are not considered to be part of an edge. Hence, only thin lines (candidate edges) will remain.

4. *Hysteresis*: The final step. Canny does use two thresholds (upper and lower):

- a. If a pixel gradient is higher than the *upper* threshold, the pixel is accepted as an edge
- b. If a pixel gradient value is below the *lower* threshold, then it is rejected.
- c. If the pixel gradient is between the two thresholds, then it will be accepted only if it is connected to a pixel that is above the *upper* threshold.

Canny recommended a *upper:lower* ratio between 2:1 and 3:1.

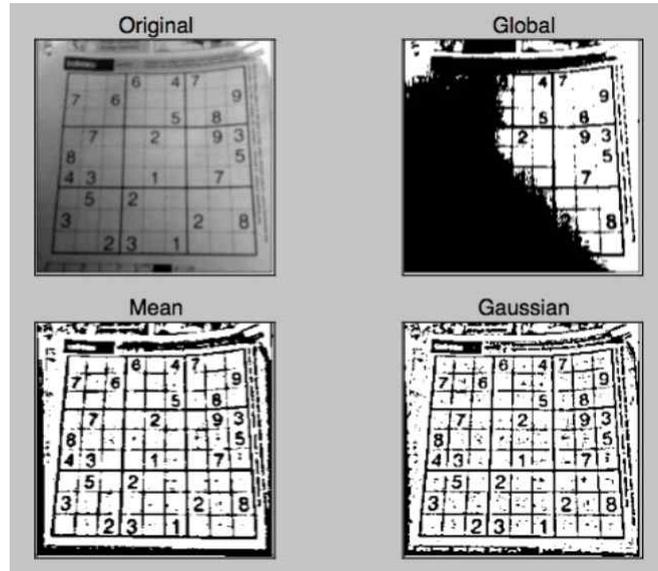
(https://docs.opencv.org/2.4/doc/tutorials/imgproc/imgtrans/canny_detector/canny_detector.html)

3. 이진화 연산

- OCR과 같은 문서인식이나 정보량을 줄이고 싶을 때 사용
- 전역적 이진화 : 한 개의 임계값 사용 방법 -> `cv2.threshold`
- 적응적 이진화 : 각 화소 주변의 밝기값 분포를 이용 -> `cv2.adaptiveThreshold`

`cv2.adaptiveThreshold(src, maxValue, adaptiveMethod, thresholdType, blockSize, C)`

- Parameters:
- `src` - grayscale image
 - `maxValue` - 임계값
 - `adaptiveMethod` - thresholding value를 결정하는 계산 방법
 - `thresholdType` - threshold type
 - `blockSize` - thresholding을 적용할 영역 사이즈
 - `C` - 평균이나 기중평균에서 차감할 값



4. 실습

(ip) `d:\ip>python iprocessing_basic.py`