

# 형태학 기반 영상 처리

## (Morphology-based Image Processing)

담당교수: 김민기

# Contents

- ❖ 형태학이란?
- ❖ 형태학 기본 연산
- ❖ 침식(erosion) / 팽창(dilation) 연산
- ❖ 열림(opening) / 닫힘(closing) 연산
- ❖ 형태학 연산을 이용한 경계 추출
- ❖ 실습: 형태학 연산의 응용

# 형태학이란?

## ❖ 형태학 연산

- 구조 요소(structuring element)를 이용한 형태 변환 연산  
(참고) 구조 요소 = 형태소(morphological element)

## ❖ 영상 처리에서 형태학

- 영상의 객체들의 형태(shape)를 분석하고 처리하는 기법
- 영상의 경계(boundary), 골격(skeleton) 등의 형태를 표현하는 요소 추출
- 영상 내의 잡음을 제거하거나 객체를 뚜렷하게 함

# 형태학 기본 연산

## ❖ 이동(translation)

: 화소의 집합을  $A$ , 구조요소(형태소)의 집합을  $\omega = (u, v)$ 라고 하자.  
 $A$ 를  $\omega$ 방향으로 이동한 결과를  $A_\omega$ 라고 할 때,  $A_\omega$ 는 다음과 같다.

$$A_\omega = \{(a, b) + (u, v) : (a, b) \in A\}$$

Ex)

$A$

	1			
1	1	1		
	1			

$\omega = (2, 1)$

$A_\omega$

			1	
		1	1	1
			1	

# 형태학 기본 연산

## ❖ 이동(translation)

$$A_{\omega} = \{(a, b) + (u, v) : (a, b) \in A\}$$

Ex)

$$\omega = \{(0, 0), (1, 0)\}$$

$A$

		1		
	1			

$A_{\omega}$

		1	1	
	1	1		

# 형태학 기본 연산

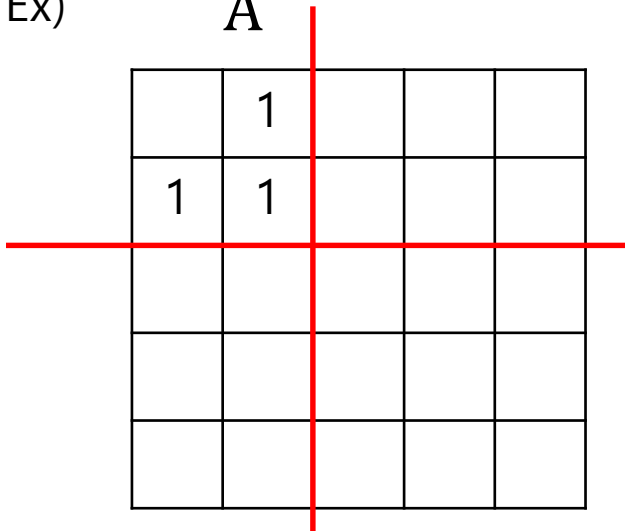
❖ 반사(reflection) = 대칭(symmetry)

: 화소의 집합을  $A$ , 원점 대칭시킨 결과를  $A_r$ 이라고 할 때,  
 $A_r$ 은 다음과 같이 표현할 수 있다.

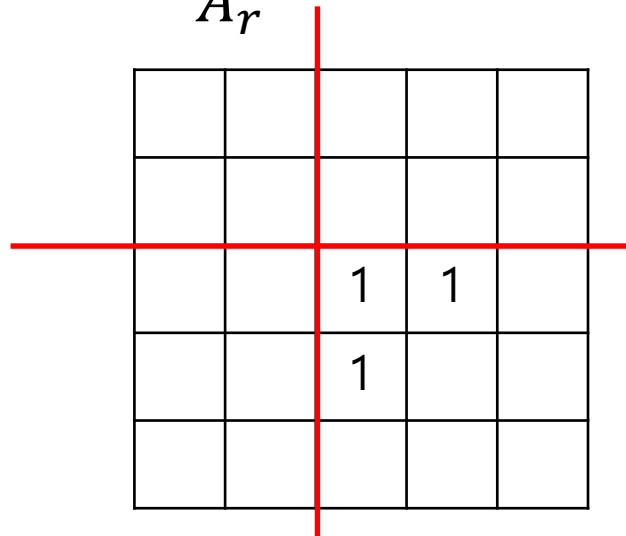
$$A_r = \{(-a, -b) : (a, b) \in A\}$$

Ex)

$A$



$A_r$



# 침식 연산(Erosion Operation)

## ❖ Erosion operation

$$A \ominus \omega = \{ B : B_{\omega} \subseteq A \}$$

Ex)  $\omega = \{(0, 0), (0, -1)\}$

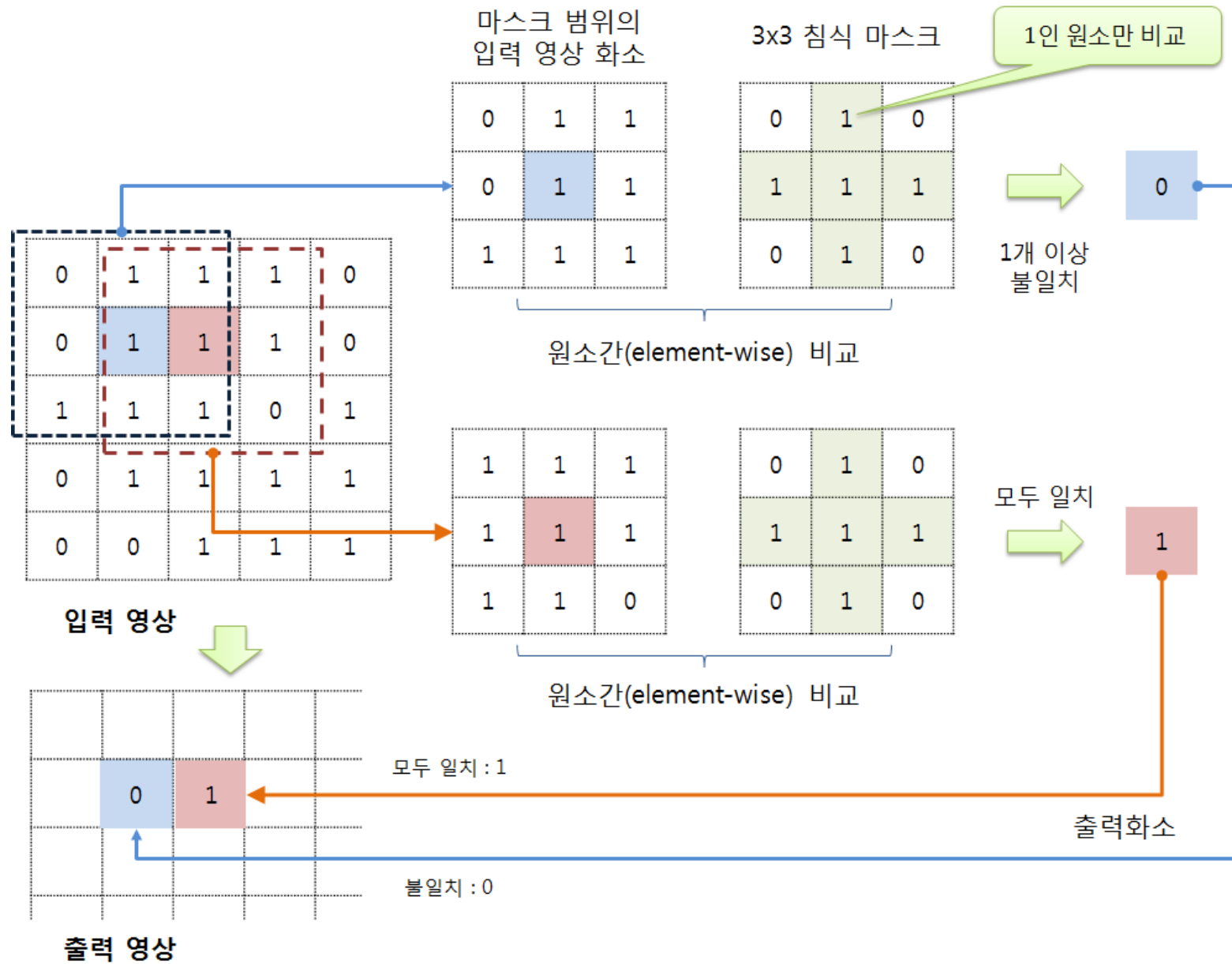
A

	1	1	1	
		1	1	
			1	

$A \ominus \omega$

		1	1	
			1	

\* 침식 연산은 교환법칙이 성립하지 않음  $A \ominus B \neq B \ominus A$

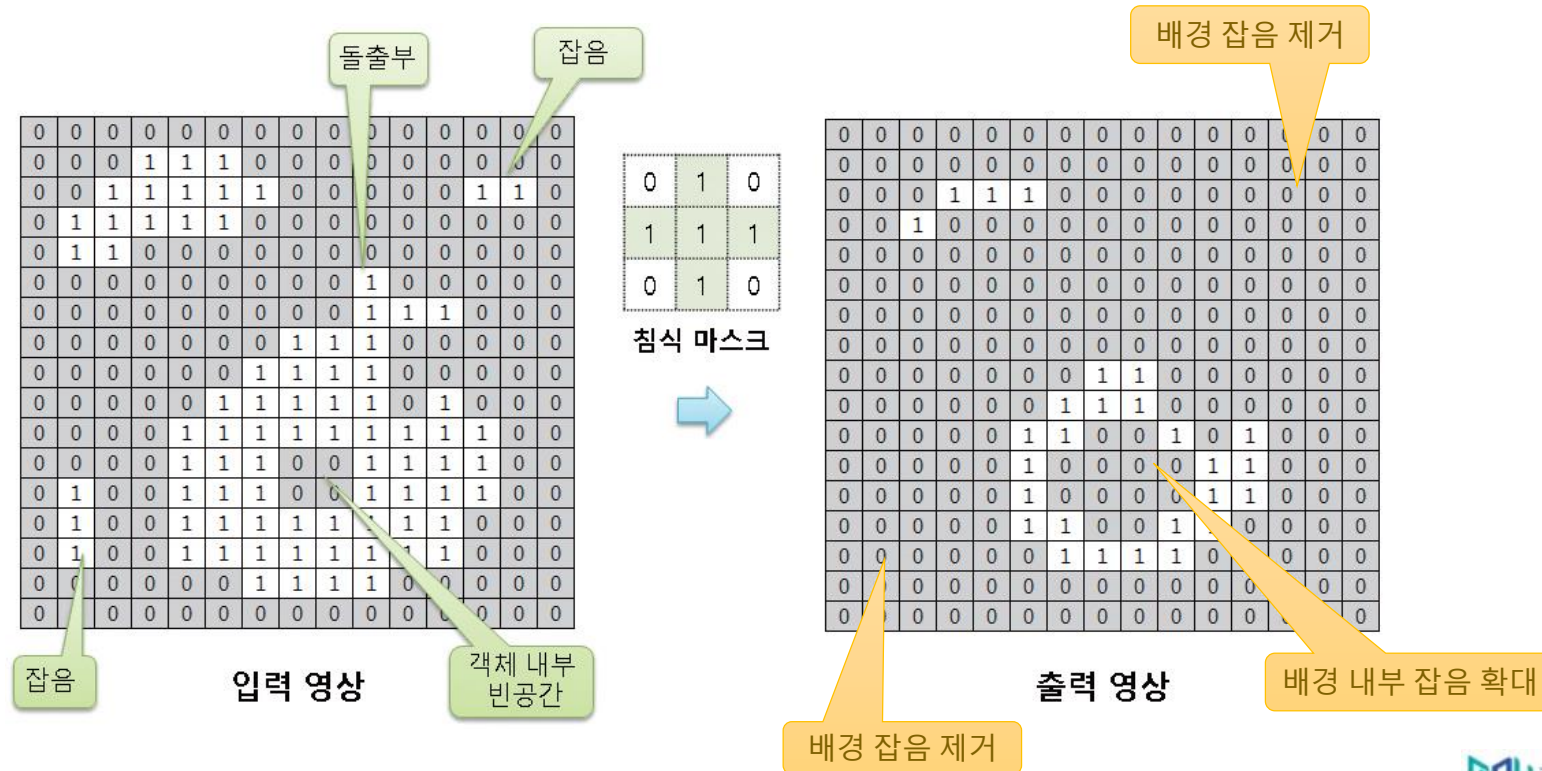




# 침식 연산(Erosion Operation)

## ❖ 객체를 침식 시키는 연산

- 객체의 크기 축소, 배경 확장
- 영상 내에 존재하는 잡음 같은 작은 크기의 객체 제거 가능
- 소금-후추 잡음과 같은 임펄스 잡음 제거



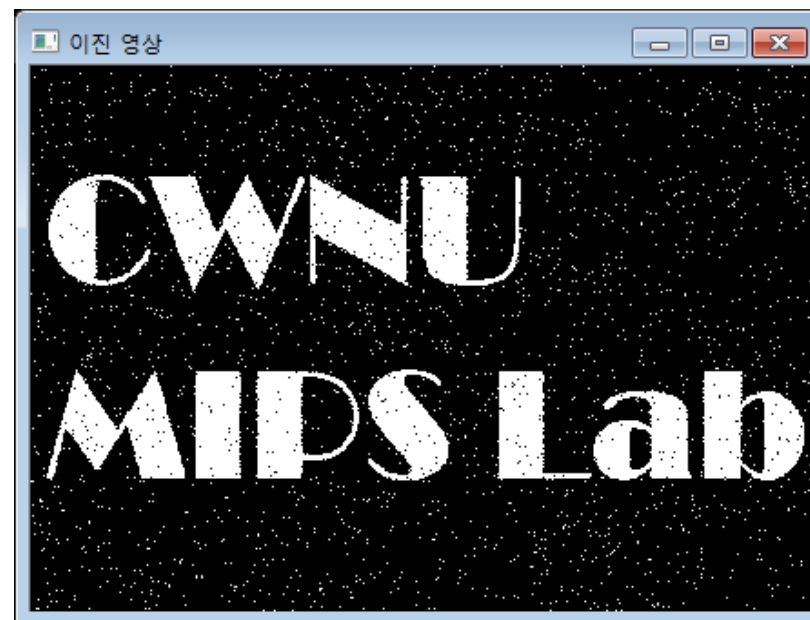
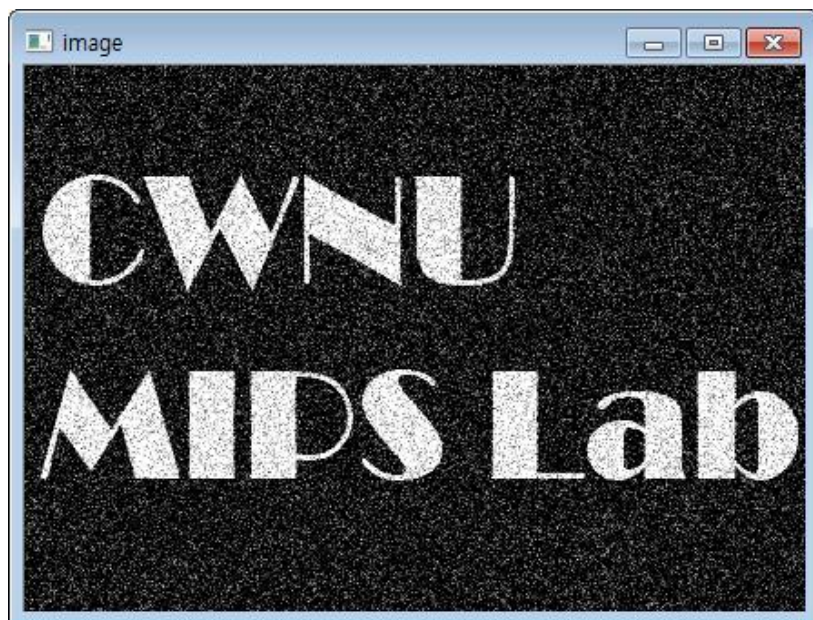
```
01 import numpy as np, cv2
02
03 def erode(img, mask=None):                                # 침식 연산 함수
04     dst = np.zeros(img.shape, np.uint8)
05     if mask is None: mask = np.ones((3, 3), np.uint8)
06     ycenter, xcenter = np.divmod(mask.shape[:2], 2)[0]    # 마스크 중심 좌표
07
08     mcnt = cv2.countNonZero(mask)                          # 마스크 1인 원소 개수
09     for i in range(ycenter, img.shape[0] - ycenter):      # 입력 행렬 반복 순회
10         for j in range(xcenter, img.shape[1] - xcenter):
11             y1, y2 = i - ycenter, i + ycenter + 1        # 마스크 높이 범위
12             x1, x2 = j - xcenter, j + xcenter + 1        # 마스크 너비 범위
13             roi = img[y1:y2, x1:x2]                       # 마스크 영역
14             temp = cv2.bitwise_and(roi, mask)              # 논리곱으로 일치 원소 지정
15             cnt = cv2.countNonZero(temp)                   # 일치 원소 개수 계산
16             dst[i, j] = 255 if (cnt == mcnt) else 0        # 출력 화소에 저장
17     return dst
18
19 image = cv2.imread("images/morph.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
20 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
```

```

19 image = cv2.imread("images/morph.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
20 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
21
22 data = [ 0, 1, 0,                                     # 마스크 원소 지정
23         1, 1, 1,
24         0, 1, 0]
25 mask = np.array(data, np.uint8).reshape(3, 3)          # 마스크 행렬 생성
26 th_img = cv2.threshold(image, 128, 255, cv2.THRESH_BINARY)[1] # 영상 이진화
27
28 dst1 = erode(th_img, mask)                             # 사용자 정의 침식 함수
29 dst2 = cv2.erode(th_img, mask)                         # OpenCV의 침식 함수
30 # dst2 = cv2.morphologyEx(th_img, cv2.MORPH_ERODE, mask) # OpenCV의 침식 함수2
31
32 cv2.imshow("image", image)
33 cv2.imshow("binary image", th_img)
34 cv2.imshow("User erode", dst1)
35 cv2.imshow("OpenCV erode", dst2)
36 cv2.waitKey(0)

```

## 입력영상



배경 잡음 제거

객체 내부 잡음 확대

# 침식 연산(Erosion Operation)

# 침식 연산(Erosion Operation)

## ❖ OpenCV 침식 연산

```
erode (InputArray src,  
       OutputArray dst,  
       InputArray kernel,    // 구조요소(=형태소) 커널  
       Point anchor=Point(-1, -1),  
       int iterations=1,  
       int borderType=BORDER_CONSTANT,  
       const Scalar& borderValue=morphologyDefaultBorderValue()  
)
```



# 팽창 연산 (Dilation Operation)

## ❖ 팽창 연산(dilation)

$$A \oplus \omega = \bigcup A_{\omega}$$

Ex)

$$\omega = \{(0, 0), (0, -1)\}$$

A

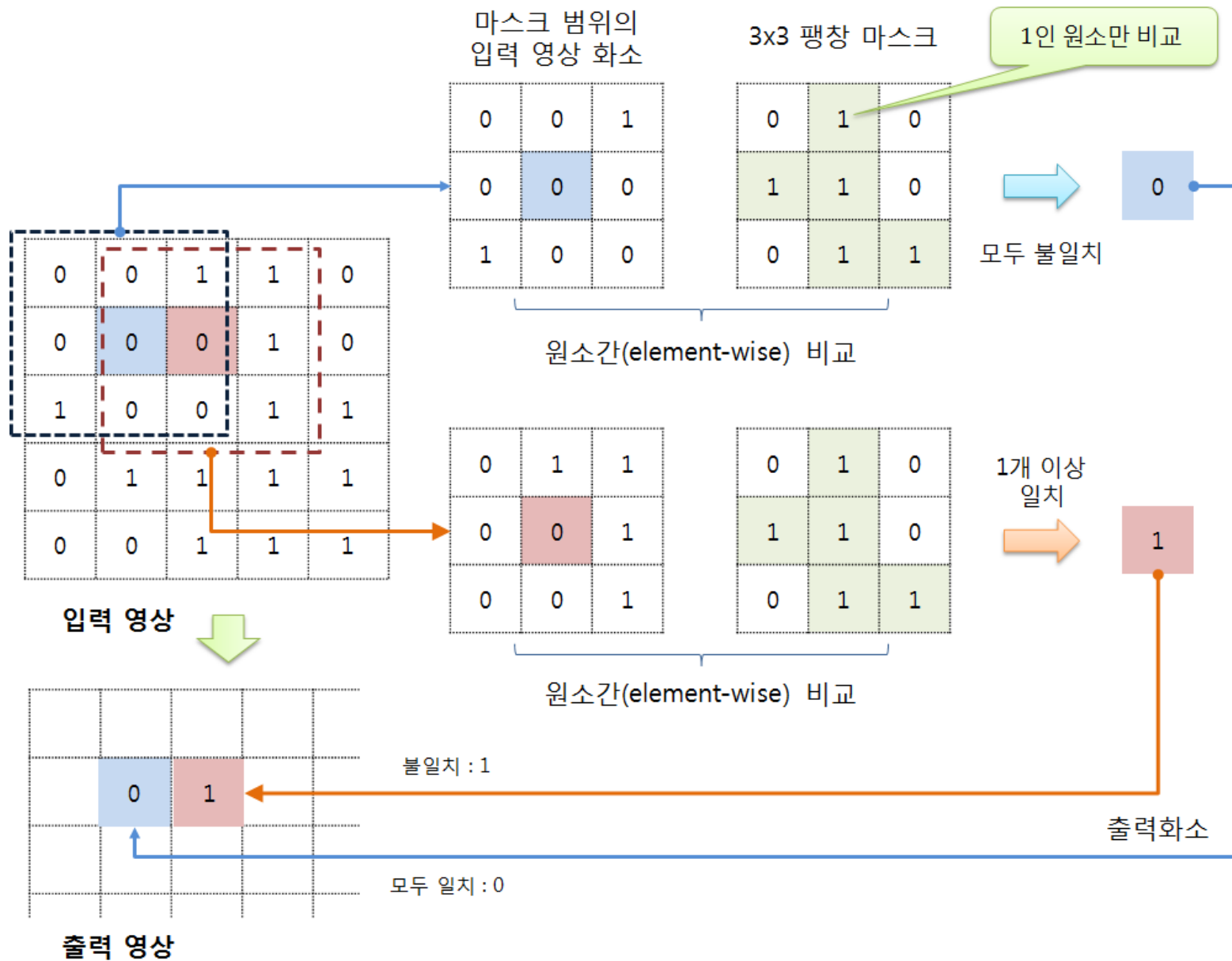
	1	1	1	
		1	1	
			1	

$A \oplus \omega$

	1	1	1	
	1	1	1	
		1	1	
			1	

\* 팽창 연산은 교환법칙과 결합법칙 모두 성립

$$A \oplus B = B \oplus A \quad A \oplus (B \oplus C) = (A \oplus B) \oplus C$$





## ❖ 객체를 팽창시키는 연산

- The diagram illustrates the process of background subtraction using a 3x3 expansion mask. It consists of three main parts:

  - Input Image (입력 영상):** A 15x15 grid of binary values (0s and 1s). A 3x3 region in the top-left corner is highlighted with a green border and labeled "잡음" (Noise). Another 3x3 region in the bottom-right corner is labeled "객체 내부 빈공간" (Empty space inside the object).
  - Expansion Mask (팽창 마스크):** A 3x3 grid of binary values:
 

0	1	0
1	1	1
0	1	0

 A green arrow points from the input image to this mask.
  - Output Image (출력 영상):** A 15x15 grid of binary values. The background (0s) has been expanded by one pixel in all directions. The interior of the object (1s) has been filled. Callouts include "배경 잡음 확대" (Background noise expansion) pointing to the expanded background and "객체 내부 메움" (Filling object interior) pointing to the filled object area.

경상대학교 컴퓨터과학과

# 팽창 연산 (Dilation Operation)

## ❖ OpenCV 팽창 연산

```
dilate (InputArray src,  
        OutputArray dst,  
        InputArray kernel,    // 구조요소(=형태소) 커널  
        Point anchor=Point(-1, -1),  
        int iterations=1,  
        int borderType=BORDER_CONSTANT,  
        const Scalar& borderValue=morphologyDefaultBorderValue()  
)
```

```

18 image = cv2.imread("images/morph.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
19 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
20
21 mask = np.array([[0, 1, 0],
22                 [1, 1, 1],
23                 [0, 1, 0]]).astype('uint8')
24 th_img = cv2.threshold(image, 128, 255, cv2.THRESH_BINARY)[1]
25 dst1 = dilate(th_img, mask)
26 dst2 = cv2.dilate(th_img, mask)
27 # dst2 = cv2.morphologyEx(th_img, cv2.MORPH_DILATE, mask)
28
29 cv2.imshow("User dilate", dst1)
30 cv2.imshow("OpenCV dilate", dst2)
31 cv2.waitKey(0)

```

# 마스크 계수 초기화

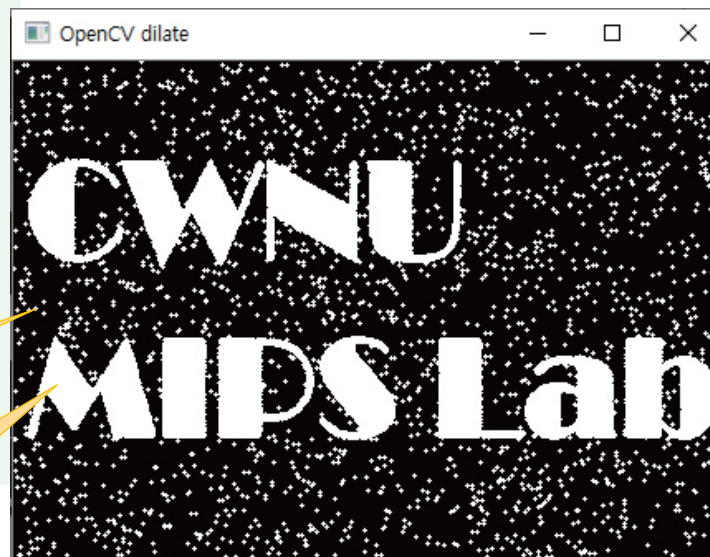
# 영상 이진화

# 사용자 정의 팽창 함수

# OpenCV의 팽창 함수

배경 잡음 증가

객체 내부 잡음 제거



# 침식팽창 연산을 명도 영상에 적용하면?

- 침식 연산을 명도 영상에 적용하는 것은 min 필터링과 같다.

$$dst(x, y) = \min(src(x + x', y + y')),$$

where  $(x', y')$ 는 kernel에서 0이 아닌 위치의 이웃

- 팽창 연산을 명도 영상에 적용하는 것은 max 필터링과 같다.

$$dst(x, y) = \max(src(x + x', y + y')),$$

where  $(x', y')$ 는 kernel에서 0이 아닌 위치의 이웃

# 열림 연산 (Opening Operation)

## ❖ 열림연산 = 침식연산 후 팽창연산

- 침식 연산으로 인해서 객체는 축소되고, 배경 부분의 미세한 잡음 제거
- 팽창 연산으로 인해서 축소되었던 객체들이 다시 원래 크기로



# 열림 연산 (Opening Operation)

## ❖ 열림 연산(opening)

$$A \circ w = (A \ominus w) \oplus w$$

- 볼록하게 돌출된 부분을 제거하고, 좁은 연결을 끊음
- $A \supset (A \circ w)$
- $A \subset C \Rightarrow (A \circ w) \subset (C \circ w)$
- $(A \circ w) \circ w = A \circ w$  // 멱등 법칙(idempotence)



# 닫힘 연산 (Closing Operation)

## ❖ 닫힘 연산 = 팽창연산 후 침식연산

- 팽창 연산으로 객체가 확장되어서 객체 내부의 빈 공간이 메워짐
- 침식 연산으로 다음으로 확장되었던 객체의 크기가 원래대로 축소



# 닫힘 연산 (Closing Operation)

## ❖ 닫힘 연산(closing)

$$A \bullet w = (A \oplus w) \ominus w$$

- 오목하게 들어간 부분이나 작은 구멍을 채움
- $A \subset (A \bullet w)$
- $A \subset C \Rightarrow (A \bullet w) \subset (C \bullet w)$
- $(A \bullet w) \bullet w = A \bullet w$  // 멱등 법칙(idempotence)



## 예제 7.4.3

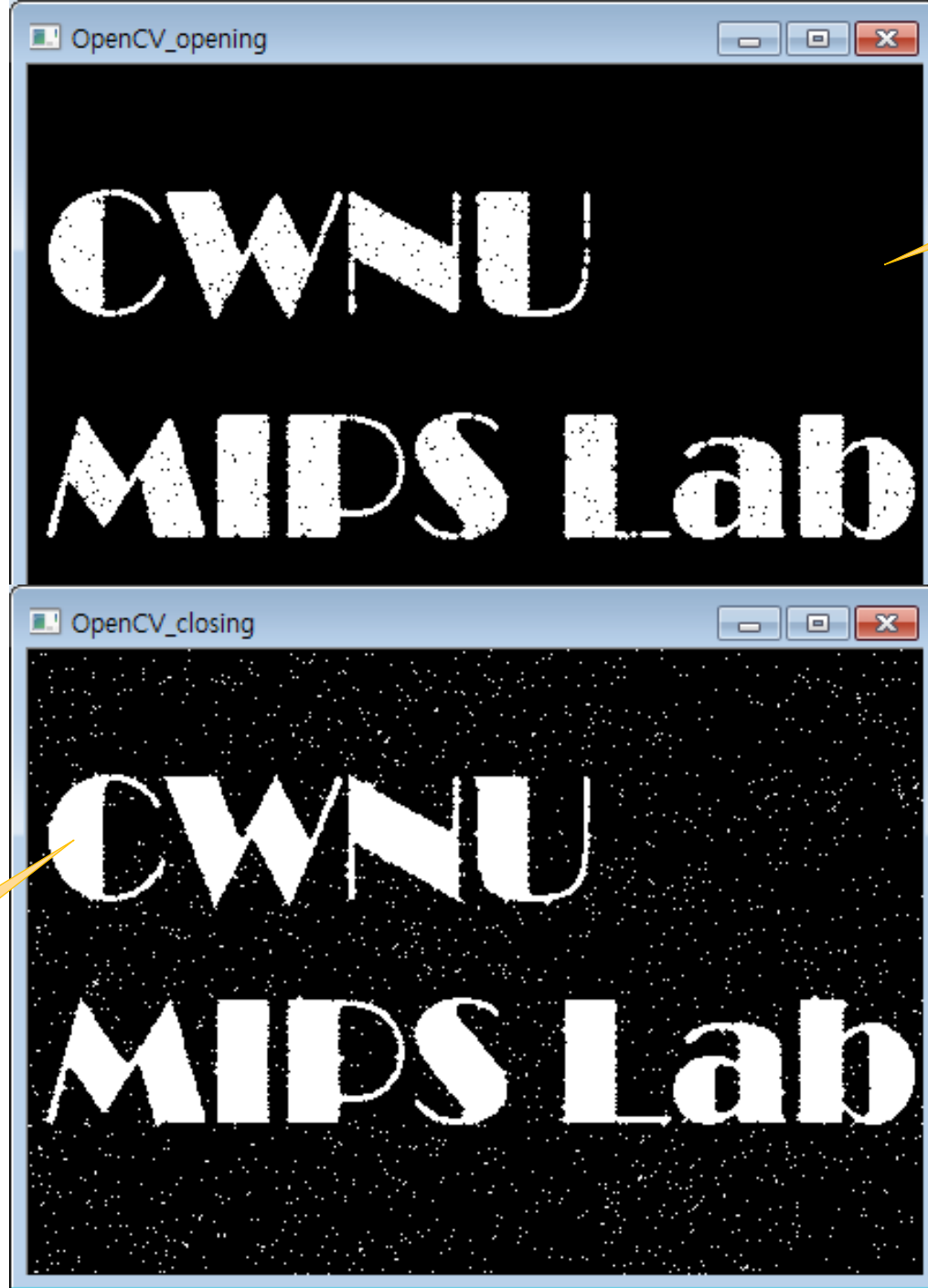
## 모폴로지 닫힘 &amp; 열림 연산 - 16.close\_open.py

```
01 import numpy as np, cv2
02 from Common.filters import erode, dilate          # filters 모듈의 저자 구현 함수 импорт
03
04 def opening(img, mask):                           # 열림 연산 함수
05     tmp = erode(img, mask)                        # 침식
06     dst = dilate(tmp, mask)                       # 팽창
07     return dst
08
09 def closing(img, mask):                           # 닫힘 연산 함수
10     tmp = dilate(img, mask)                       # 팽창
11     dst = erode(tmp, mask)                        # 침식
12     return dst
13
14 image = cv2.imread("images/morph.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
15 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
16
```

```

14 image = cv2.imread("images/morph.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
15 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
16
17 mask = np.array([[0, 1, 0],                                # 마스크 생성 및 초기화
18                 [1, 1, 1],
19                 [0, 1, 0]]).astype('uint8')
20 th_img = cv2.threshold(image, 128, 255, cv2.THRESH_BINARY)[1] # 영상 이진화
21
22 dst1 = opening(th_img, mask)                                # 저자 구현 열림 함수
23 dst2 = closing(th_img, mask)                                # 저자 구현 닫힘 함수
24 dst3 = cv2.morphologyEx(th_img, cv2.MORPH_OPEN, mask)      # OpenCV의 열림 함수
25 dst4 = cv2.morphologyEx(th_img, cv2.MORPH_CLOSE, mask, iterations=1) # 닫힘 함수
26
27 cv2.imshow("User_opening", dst1);    cv2.imshow("User_closing", dst2)
28 cv2.imshow("OpenCV_opening", dst3);  cv2.imshow("OpenCV_closing", dst4)
29 cv2.waitKey(0)

```



배경 잡음  
제거

객체 내부  
잡음 제거

# 형태학 연산을 이용한 경계 추출

❖ A의 내부 경계  $A - (A \ominus w)$

❖ A의 외부 경계  $(A \oplus w) - A$

❖ A의 형태학적 기울기(Gradient)

= A의 내부 경계 + A의 외부 경계

$$(A \oplus w) - (A \ominus w)$$

# OpenCV 형태학 연산

## ❖ 형태학 연산

```
morphologyEx (InputArray src,  
              OutputArray dst,  
              int op1),    // 형태학 연산자  
              InputArray kernel,    // 구조요소(=형태소) 커널  
              Anchor=Point(-1, -1),  
              int iteration=1,  
              int borderType=BORDER_CONSTANT,  
              const Scalar& borderValue=morphologyDefaultBorderValue()  
            )
```

1) op = MORPH\_OPEN | MORPH\_CLOSE | MORPH\_GRADIENT  
 | TOPHAT | BLACKHAT

# OpenCV 형태학 연산

- ▶ OPEN:  $dst = (src \ominus kernel) \oplus kernel$
- ▶ CLOSE:  $dst = (src \oplus kernel) \ominus kernel$
- ▶ GRADIENT:  $dst = (src \oplus kernel) - (src \ominus kernel)$
- ▶ TOPHAT:  $dst = src - (src \circ kernel)$
- ▶ BLACKHAT:  $dst = (src \bullet kernel) - src$

[https://vovkos.github.io/doxyrest-showcase/opencv/sphinx\\_rtd\\_theme/page\\_tutorial\\_py\\_morphological\\_ops.html?highlight=morphologyex](https://vovkos.github.io/doxyrest-showcase/opencv/sphinx_rtd_theme/page_tutorial_py_morphological_ops.html?highlight=morphologyex)

# OpenCV 형태학 연산

## ❖ 구조요소(=형태소) 정의

```
getStructuringElement (  
    int shape1),      // 구조요소(=형태소)의 모양  
    Size  ksize,       // 구조요소(=형태소) 커널의 크기  
    Point anchor(-1, -1)  
)
```

1) Shape = MORPH\_RECT | MORPH\_ELLIPSE | MORPH\_CROSS



# 형태학 응용: 자동차 번호판 검출



번호판 위치 검출  
(ROI detection)



문자 분할  
(Segmentation)

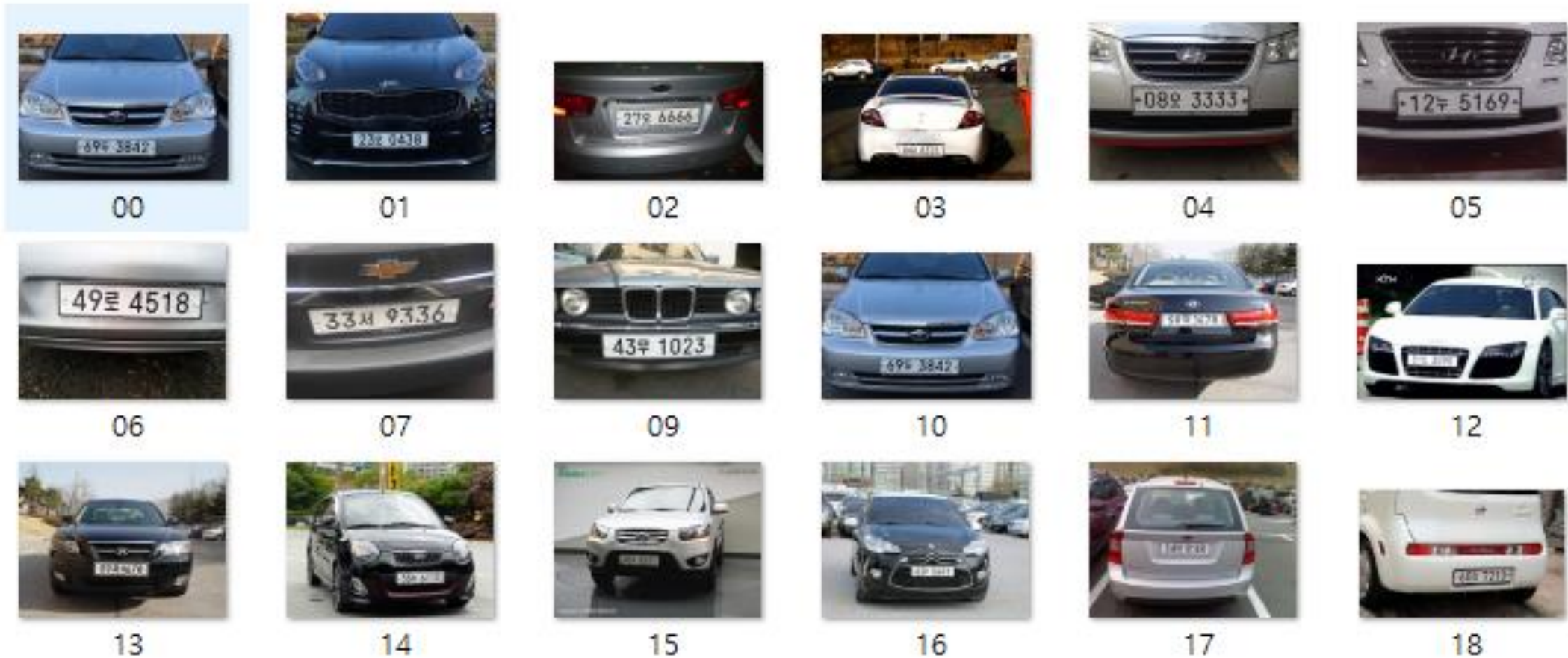


문자 인식  
(Recognition)



# 형태학을 이용한 자동차 번호판 검출

## ❖[심화예제 7.4.4] 번호판 후보 객체 검출

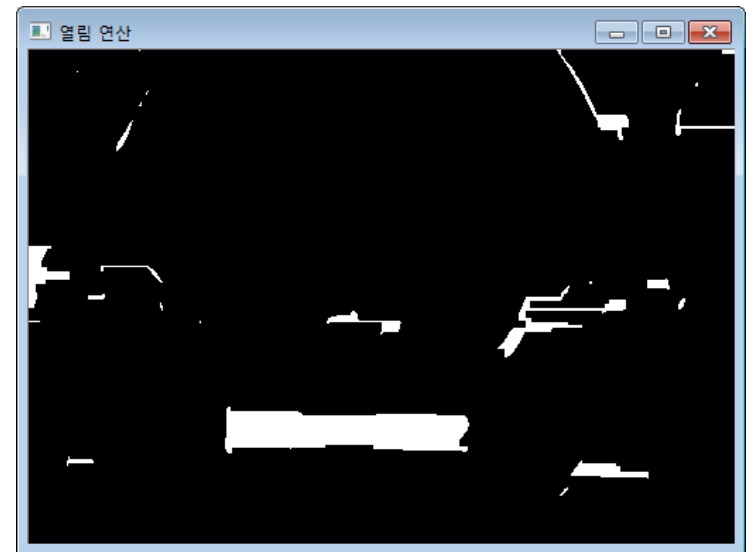
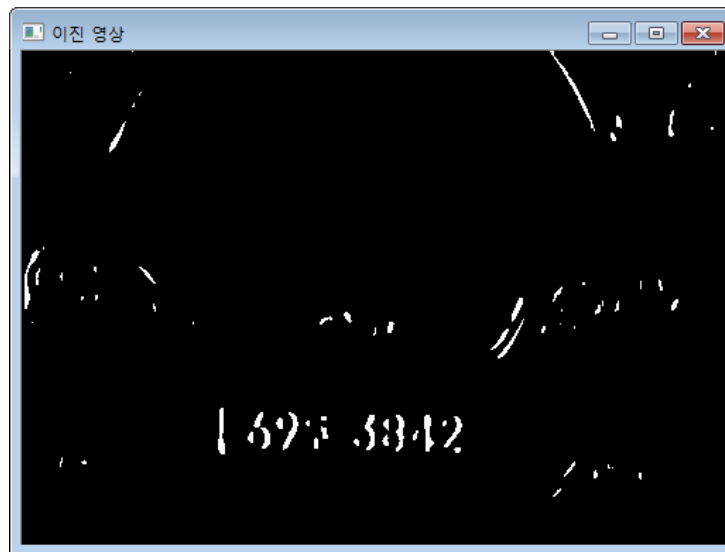


```
01 import numpy as np, cv2
02
03 while True:
04     no = int(input("차량 영상 번호( 0:종료) : "))          # 차량 번호 입력
05     if no == 0: break
06
07     fname = "images/test_car/{0:02d}.jpg".format(no)      # 영상파일 이름 구성
08     image = cv2.imread(fname, cv2.IMREAD_COLOR)
09     if image is None:
10         print(str(no) + "번 영상파일이 없습니다.")
11         continue
12
13     mask = np.ones((5, 17), np.uint8)                    # 닫힘 연산 마스크
14     gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)        # 명암도 영상 변환
15     gray = cv2.blur(gray, (5, 5))                        # 블러링
16     gray = cv2.Sobel(gray, cv2.CV_8U, 1, 0, 5)           # 소벨 에지 검출
17                                                         수직에지 검출
18     ## 이진화 및 닫힘 연산 수행
19     th_img = cv2.threshold(gray, 120, 255, cv2.THRESH_BINARY)[1]
20     morph = cv2.morphologyEx(th_img, cv2.MORPH_CLOSE, mask, iterations=3)
21
22     cv2.imshow("image", image)
23     cv2.imshow("binary image", th_img)
24     cv2.imshow("opening", morph)
25     cv2.waitKey()
```

# 형태학을 이용한 자동차 번호판 검출

## ❖[심화예제 7.4.4]

```
Run: 19.detect_plate x
C:\Python\python.exe
D:/source/chap07/19.detect_plate.py
차량 영상 번호( 0:종료 ) : 5
차량 영상 번호( 0:종료 ) : 2
차량 영상 번호( 0:종료 ) : 1
|
```



# 번호판 문자 분할: Projection

❖ 수평/수직 투영 (horizontal & vertical projection)



# 번호판 문자 인식: Template Matching

## ❖ 템플릿 정합

```
matchTemplate (  
    InputArray image,  
    InputArray templ,  
    OutputArray result,    // 템플릿 정합 결과  
    int method1)  
)
```

image			templ		
	1			1	
1		1		1	
1		1		1	
	1			1	

1) method = TM\_SQRDIFF | TM\_CCOEFF | TM\_CCORR  
| TM\_SQRDIFF\_NORMED | TM\_CCOEFF\_NORMED | TM\_CCORR\_NORMED

# Match template : method options

$$R_{SQDIFF}(x, y) = \sum_{s=0}^{w-1} \sum_{t=0}^{h-1} (T(s, t) - I(x + s, y + t))^2$$

$$R_{SQDIFF\_NORMED}(x, y) = R_{SQDIFF}(x, y) / D(x, y)$$

$$D(x, y) = \sqrt{\sum_{s=0}^{w-1} \sum_{t=0}^{h-1} T(s, t)^2 \times \sum_{s=0}^{w-1} \sum_{t=0}^{h-1} I(x + s, y + t)^2}$$

$$R_{CCORR}(x, y) = \sum_{s=0}^{w-1} \sum_{t=0}^{h-1} (T(s, t) \times I(x + s, y + t))$$

$$R_{CCORR\_NORMED}(x, y) = R_{CCORR}(x, y) / D(x, y)$$

# Summary

## ❖ 형태학 연산

- 침식 연산: 객체 외부에 존재하는 작은 크기의 잡음을 제거
- 팽창 연산: 객체 내부의 빈 공간을 메우는 역할
- 열림 연산: 침식 연산 수행 후 팽창 연산을 수행
- 닫힘 연산: 팽창 연산 수행 후 침식 연산을 수행

## ❖ 형태학을 이용한 경계 추출

- 내부 경계:  $A - (A \ominus w)$
- 외부 경계:  $(A \oplus w) - A$
- Gradient:  $(A \oplus w) - (A \ominus w)$