

디지털 영상처리

OpenCV 기본 연산

학습목표

- ▶ 기본 배열(Array) 처리 함수
- ▶ 채널 처리 함수
- ▶ 산술 연산 함수
- ▶ 원소의 절댓값 연산
- ▶ 통계 관련 함수
- ▶ 행렬 연산 함수

기본 배열(Array) 처리 함수

- 파이썬에서는 배열을 처리하기 위한 자료형
 - 열거형(sequence) 객체 - 리스트, 튜플, 사전(dictionary)
- 명칭 표현
 - 1차원 데이터 - 벡터
 - 2차원 데이터 - 행렬
 - 1차원과 2차원 데이터 통칭해서 배열

기본 배열(Array) 처리 함수

■ 기본 배열 처리 함수

함수 설명

`cv2.flip(src, flipCode[, dst]) → dst`

■ 설명: 입력된 2차원 배열을 수직, 수평, 양축으로 뒤집는다.

인수 설명	■ src, dst	입력 배열, 출력 배열
	■ flipCode	배열을 뒤집는 축 - 0: x축을 기준으로 위아래로 뒤집는다. - 1: y축을 기준으로 좌우로 뒤집는다. - -1: 양축(x축, y축 모두)을 기준으로 뒤집는다.

`cv2.repeat(src, ny, nx[, dst]) → dst`

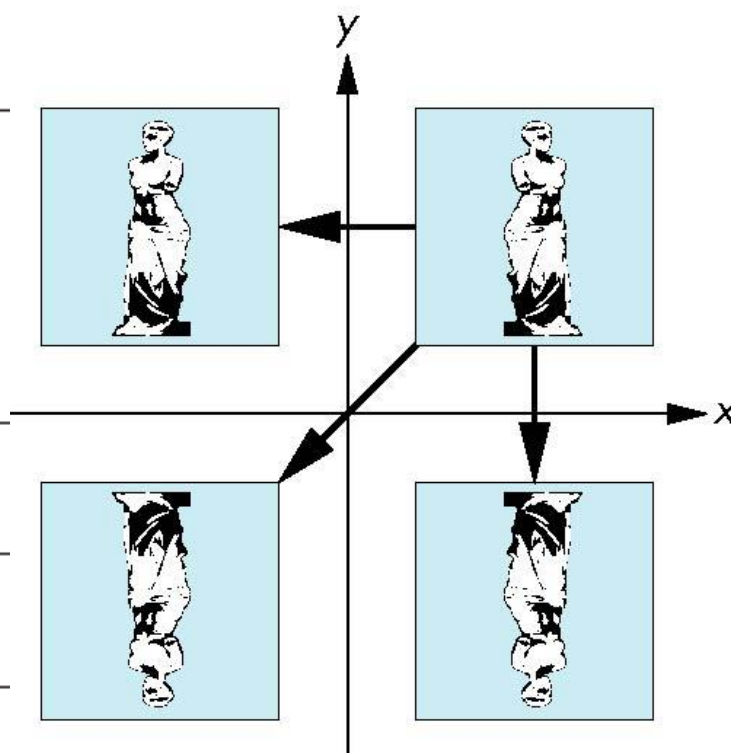
■ 설명: 입력 배열의 반복된 복사본으로 출력 배열을 채운다.

인수 설명	■ src, dst	입력 배열, 출력 배열
	■ ny, nx	수직 방향, 수평방향 반복 횟수

`cv2.transpose(src[, dst]) → dst`

■ 설명: 입력 행렬의 전치 행렬을 출력으로 반환한다.

인수 설명	■ src, dst	입력 배열, 출력 배열
----------	------------	--------------



기본 배열(Array) 처리 함수

예제: 01.mat_array

```
import cv2

# 이미지 읽기
img_path = "images/gundam.jpg"
image = cv2.imread(img_path, cv2.IMREAD_COLOR)
if image is None:
    raise Exception("Error: Unable to read the image file.") # 예외 처리

# 이미지 변환
x_axis = cv2.flip(image, 0)          # x축 기준 상하 뒤집기
y_axis = cv2.flip(image, 1)          # y축 기준 좌우 뒤집기
xy_axis = cv2.flip(image, -1)        # 상하좌우 뒤집기
rep_image = cv2.repeat(image, 2, 1)   # Y축으로 반복 복사
trans_image = cv2.transpose(image)    # 행렬 전치

# 각 행렬을 영상으로 표시
titles = ['image', 'x_axis', 'y_axis', 'xy_axis', 'rep_image', 'trans_image']
for title in titles:
    cv2.imshow(title, eval(title))

cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

기본 배열(Array) 처리 함수

■ 실행결과

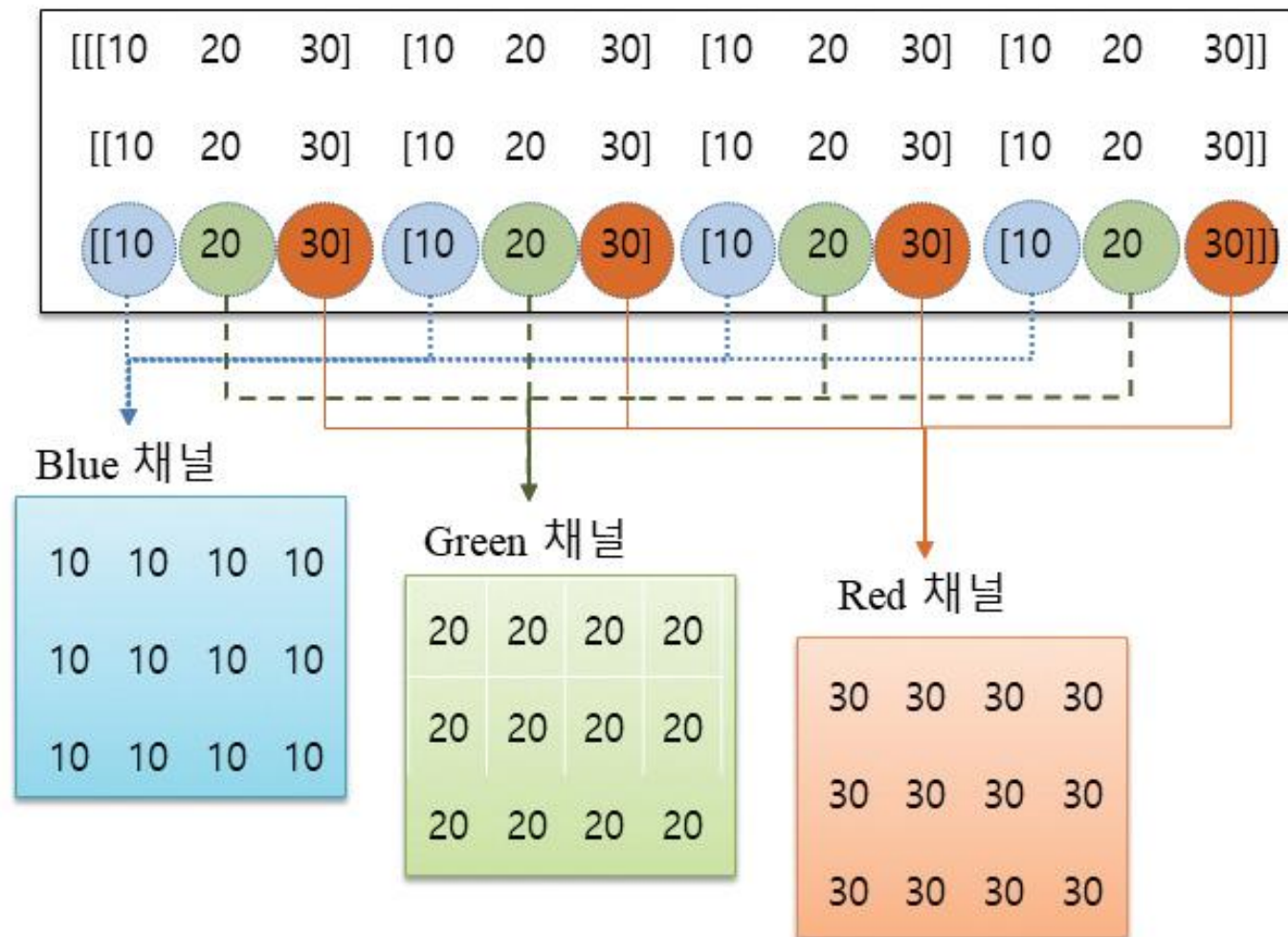


채널 처리 함수

■ 채널 개념

3채널 넘파이(numpy) 배열

화소 단위(pixel-wise)로 순회



채널 처리 함수

■ 채널 관련 함수

함수 설명

`cv2.merge(mv[, dst]) → dst`

■ 설명: 여러 개의 단일채널 배열을 다채널 배열로 합성한다.

인수	■ mv	합성될 입력 배열 혹은 벡터, 합성될 단일채널 배열들의 크기와 깊이(depth)가 동일해야 함
설명	■ dst	입력 배열과 같은 크기와 같은 깊이의 출력 배열

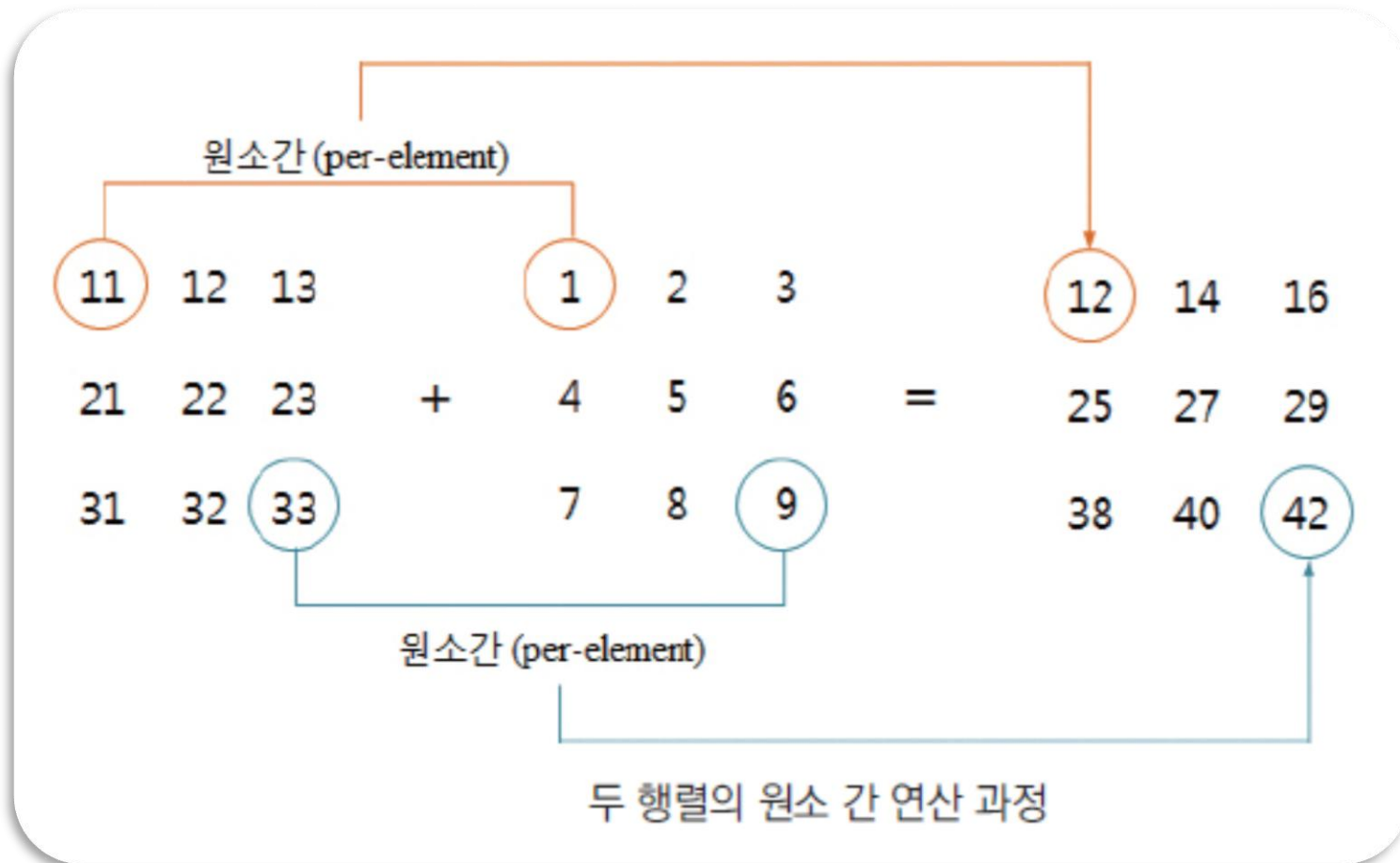
`cv2.split(m[, mv]) → mv`

■ 설명: 다채널 배열을 여러 개의 단일채널 배열로 분리한다.

인수	■ m	입력되는 다채널 배열
설명	■ mv	분리되어 반환되는 단일채널 배열들의 벡터

산술 연산 함수

■ 원소 간(per-element, element-wise) 연산





```
import cv2

# 이미지 읽기
image_path = "images/lenna.jpg"
image = cv2.imread(image_path, cv2.IMREAD_COLOR)
if image is None:
    raise Exception("Error: Unable to read the image file.") # 예외 처리
if image.ndim != 3:
    raise Exception("Error: The image is not a color image.") # 컬러 영상인지 확인

# 채널 분리
blue_channel = image[:, :, 0]
green_channel = image[:, :, 1]
red_channel = image[:, :, 2]

# 자료형 체크 및 정보 출력
print("blue_channel 자료형:", type(blue_channel), blue_channel.dtype)
print("green_channel 자료형:", type(green_channel), green_channel.dtype)
print("red_channel 자료형:", type(red_channel), red_channel.dtype)

# 각 채널을 윈도우에 띄우기
cv2.imshow("Original Image", image)
cv2.imshow("Blue Channel", blue_channel) # Blue 채널
cv2.imshow("Green Channel", green_channel) # Green 채널
cv2.imshow("Red Channel", red_channel) # Red 채널

cv2.waitKey(0)
cv2.destroyAllWindows()
```

사칙 연산



```
rad/python.exe c:/Users/nicesk/Desktop/OpenCV/OpenCV_  
blue_channel 자료형: <class 'numpy.ndarray'> uint8  
green_channel 자료형: <class 'numpy.ndarray'> uint8  
red_channel 자료형: <class 'numpy.ndarray'> uint8
```

사칙 연산

예 제: 04.arithmethic_op

```
import numpy as np
import cv2

# 단일 채널 3개 생성
ch0 = np.full((2, 4), 10, np.uint8) # 10으로 채운 행렬
ch1 = np.full((2, 4), 20, np.uint8) # 20으로 채운 행렬
ch2 = np.full((2, 4), 30, np.uint8) # 30으로 채운 행렬

# 단일 채널 리스트 구성
list_bgr = [ch0, ch1, ch2]

# 채널 합성
merge_bgr = cv2.merge(list_bgr)

# 채널 분리
split_bgr = cv2.split(merge_bgr)

# 결과 출력
print('split_bgr 행렬 형태:', np.array(split_bgr).shape)
print('merge_bgr 행렬 형태:', merge_bgr.shape)

print("[ch0] = \n", ch0)
print("[ch1] = \n", ch1)
print("[ch2] = \n", ch2)
print("[merge_bgr] = \n", merge_bgr)

for i, ch in enumerate(split_bgr):
    print(f"[split_bgr[{i}]] = \n{ch}")
```

→ 그려보자

사칙 연산

```
import numpy as np
import cv2

# 단일 채널 3개 생성
ch0 = np.full((2, 4), 10, np.uint8) # 10으로 채운 행렬
ch1 = np.full((2, 4), 20, np.uint8) # 20으로 채운 행렬
ch2 = np.full((2, 4), 30, np.uint8) # 30으로 채운 행렬

# 단일 채널 리스트 구성
list_bgr = [ch0, ch1, ch2]

# 채널 합성
merge_bgr = cv2.merge(list_bgr)

# 채널 분리
split_bgr = cv2.split(merge_bgr)

# 결과 출력
print('split_bgr 행렬 형태:', np.array(split_bgr).shape)
print('merge_bgr 행렬 형태:', merge_bgr.shape)

print("[ch0] = \n", ch0)
print("[ch1] = \n", ch1)
print("[ch2] = \n", ch2)
print("[merge_bgr] = \n", merge_bgr)

for i, ch in enumerate(split_bgr):
    print(f"[split_bgr[{i}]] = \n{ch}")
```



사칙 연산

```
import numpy as np
import cv2
```

```
# 단일 채널 3개 생성
```

```
ch0 = np.full((2, 4), 10, np.uint8) # 10으로 채운 행렬
```

```
ch1 = np.full((2, 4), 20, np.uint8) # 20으로 채운 행렬
```

```
ch2 = np.full((2, 4), 30, np.uint8) # 30으로 채운 행렬
```

```
# 단일 채널 리스트 구성
```

```
list_bgr = [ch0, ch1, ch2]
```

```
# 채널 합성
```

```
merge_bgr = cv2.merge(list_bgr)
```

```
# 채널 분리
```

```
split_bgr = cv2.split(merge_bgr)
```

```
# 결과 출력
```

```
print('split_bgr = \n', split_bgr)
```

```
print('merge_bgr = \n', merge_bgr)
```

```
print("[ch0] = \n", ch0)
```

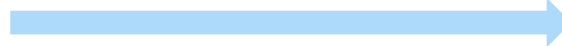
```
print("[ch1] = \n", ch1)
```

```
print("[ch2] = \n", ch2)
```

```
print("[merge_bgr] = \n", merge_bgr)
```

```
for i, ch in enumerate(split_bgr):
```

```
    print(f"[split_bgr[{i}]] = \n", ch)
```



10	10	10	10
20	20	20	20
30	30	30	30
30	30	30	30

PROBLEMS

1

OUTPUT

DEBUG CONSOLE

TERMINAL

```
[10 10 10 10]
```

```
[split_bgr[1]] =
```

```
[[20 20 20 20]
```

```
 [20 20 20 20]
```

```
[split_bgr[2]] =
```

```
[[30 30 30 30]
```

```
 [30 30 30 30]
```

```
PS C:\Users\nicesk\Desktop\OpenCV\OpenCV_Code\S
```

사칙 연산

함수 설명

`cv2.add(src1, src2[, dst[, mask[, dtype]]]) → dst`

■ 설명: 두 개의 배열 혹은 배열과 스칼라의 각 원소 간 합을 계산한다. 입력 인수 `src1`, `src2` 중 하나는 스칼라값일 수 있다.

■ 수식 : $dst(i) = saturate(src1(i) + src2(i))$ if $mask(i) \neq 0$
 $dst(i) = saturate(src1 + src2(i))$ if $mask(i) \neq 0$
 $dst(i) = saturate(src1(i) + src2)$ if $mask(i) \neq 0$

인수 설명	■ <code>src1</code>	첫 번째 입력 배열 혹은 스칼라
	■ <code>src2</code>	두 번째 입력 배열 혹은 스칼라
	■ <code>dst</code>	계산된 결과의 출력 배열
	■ <code>mask</code>	연산 마스크: 0이 아닌 마스크 원소의 위치만 연산 수행(8비트 단일채널)
	■ <code>dtype</code>	출력 배열의 깊이

Saturation연산: 한계 값을 정하고, 그 값을 벗어나는 경우는 모두 특정 값으로 계산하는 방식. 이미지에서는 0이하의 모든 0, 255이상은 모두 255로 표현

Modulo연산: 'a와 b는 n으로 나눈 나머지 값이 같다' 라는 의미
이미지에서는 연산의 결과가 256보다 큰 경우는 256으로 나눈 나머지 값으로 결정

사칙 연산

`cv2.subtract(src1, src2[, dst[, mask[, dtype]]]) → dst`

■ 설명: 두 개의 배열 혹은 배열과 스칼라의 각 원소 간 차분을 계산한다. `add()` 함수의 인수와 동일하다.

■ 수식: $dst(i) = saturate(src1(i) - src2(i))$ if $mask(i) \neq 0$

$dst(i) = saturate(src1 - src2(i))$ if $mask(i) \neq 0$

$dst(i) = saturate(src1(i) - src2)$ if $mask(i) \neq 0$

`cv2.multiply(src1, src2[, dst[, scale[, dtype]]]) → dst`

■ 설명: 두 배열의 각 원소 간 곱을 계산한다.

■ 수식: $dst(i) = saturate(scale \cdot src1(i)) \cdot src2(i)$

인수
설명

■ scale 두 배열의 원소 간 곱할 때 추가로 곱해주는 배율

`cv2.divide(src1, src2[, dst[, scale[, dtype]]]) → dst`

■ 설명: 두 배열의 각 원소 간 나눗셈을 수행한다.

■ 수식: $dst(i) = saturate(scale \cdot src1(i) / src2(i))$

`cv2.divide(scale, src2[, dst[, dtype]]) → dst`

■ 설명: 스칼라값과 행렬원소간 나눗셈을 수행한다.

■ 수식: $dst(i) = scale / src2(i)$

`cv2.addWeighted(src1, alpha, src2, beta, gamma[, dst[, dtype]]) → dst`

■ 설명: 두 배열의 각 원소에 가중치를 곱한 후에 각 원소 간 합 즉, 가중된(weighted) 합을 계산한다.

■ 수식: $dst(i) = saturate(src1(i) \cdot alpha + src2(i) \cdot beta + gamma)$

인수
설명

■ alpha 첫 번째 배열의 모든 원소에 대한 가중치
■ beta 두 번째 배열의 모든 원소에 대한 가중치
■ gamma 두 배열의 원소 간 합에 추가로 더해주는 스칼라

사칙 연산

```
import numpy as np
import cv2
```

```
# 단일 채널 생성 및 초기화
```

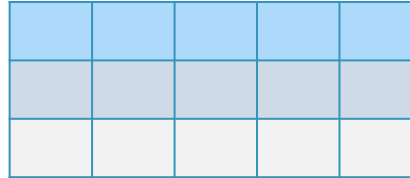
```
matrix1 = np.full((3, 5), 20, np.uint8)
```

```
matrix2 = np.full((3, 5), 40, np.uint8)
```

```
# 마스크 생성
```

```
mask = np.zeros(matrix1.shape, np.uint8)
```

```
mask[:, 1:4] = 1 # 관심 영역을 지정한 후, 1을 할당
```



직접 코드를 생성해 보자!!!!

사칙 연산

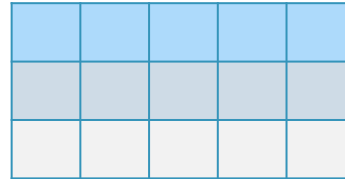


```
import numpy as np
import cv2
```

```
# 단일 채널 생성 및 초기화
```

```
matrix1 = np.full((3, 5), 20, np.uint8)
```

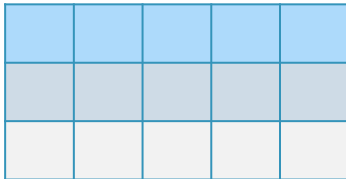
```
matrix2 = np.full((3, 5), 40, np.uint8)
```



```
# 마스크 생성
```

```
mask = np.zeros(matrix1.shape, np.uint8)
```

```
mask[:, 1:4] = 1 # 관심 영역을 지정한 후, 1을 할당
```



사칙 연산

```
import numpy as np
import cv2
```

단일 채널 생성 및 초기화

```
matrix1 = np.full((3, 5), 20, np.uint8)
```

```
matrix2 = np.full((3, 5), 40, np.uint8)
```

마스크 생성

```
mask = np.zeros(matrix1.shape, np.uint8)
```

```
mask[:, 1:4] = 1 # 관심 영역을 지정한 후, 1을 할당
```


0	1	1	1	0
0	1	1	1	0
0	1	1	1	0

사칙 연산



```
import numpy as np
import cv2

# 단일 채널 생성 및 초기화
matrix1 = np.full((3, 5), 20, np.uint8)
matrix2 = np.full((3, 5), 40, np.uint8)

# 마스크 생성
mask = np.zeros(matrix1.shape, np.uint8)
mask[:, 1:4] = 1 # 관심 영역을 지정한 후, 1을 할당

# 행렬 덧셈
add_result1 = cv2.add(matrix1, matrix2)
add_result2 = cv2.add(matrix1, matrix2, mask=mask) # 관심 영역만 덧셈 수행

# 행렬 나눗셈
div_result = cv2.divide(matrix1, matrix2)

# 결과 출력
titles = ['matrix1', 'matrix2', 'mask', 'add_result1', 'add_result2', 'div_result']
for title in titles:
    print(f"[{title}] = \n{eval(title)} \n")
```

60	60	60	60	60
60	60	60	60	60
60	60	60	60	60

0	1	1	1	0
0	1	1	1	0
0	1	1	1	0

사칙 연산

■ 실행 결과

```
[mask] =  
[[0 1 1 1 0]  
 [0 1 1 1 0]  
 [0 1 1 1 0]]  
  
[add_result1] =  
[[60 60 60 60 60]  
 [60 60 60 60 60]  
 [60 60 60 60 60]]  
  
[add_result2] =  
[[ 0 60 60 60 0]  
 [ 0 60 60 60 0]  
 [ 0 60 60 60 0]]  
  
[div_result] =  
[[0 0 0 0 0]  
 [0 0 0 0 0]  
 [0 0 0 0 0]]  
  
PS C:\Users\nicesk\Desktop\O
```

지수, 로그, 제곱근 관련 함수

함수 설명

`cv2.exp(src[, dst]) → dst`

- 설명: 모든 배열 원소의 지수(exponent)를 계산한다.
- 수식: $dst(i) = e^{src(i)}$

인수
설명

- src, dst 입력 배열, 입력 배열과 같은 크기와 타입의 출력 배열

`cv2.log(src[, dst]) → dst`

- 설명: 모든 배열 원소의 절대값에 대한 자연 로그를 계산한다.
- 수식: $dst(i) = \begin{cases} \log|src(i)| & \text{if } src(i) \neq 0 \\ c & \text{otherwise} \end{cases}$

`cv2.sqrt(src[, dst]) → dst`

- 설명: 모든 배열 원소에 대해 제곱근을 계산한다.
- 수식: $dst(i) = \sqrt{src(i)}$

`cv2.pow(src, power[, dst]) → dst`

- 설명: 모든 배열 원소에 대해서 제곱 승수를 계산한다.
- 수식: $dst(i) = \begin{cases} src(i)^{power} & \text{if } power \text{ is integer} \\ |src(i)|^{power} & \text{otherwise} \end{cases}$

인수
설명

- power 제곱 승수

`cv2.magnitude(x, y[, magnitude]) → magnitude`

- 설명: 2차원 배열들의 크기(magnitude)를 계산한다.
- 수식: $magnitude(i) = \sqrt{x(i)^2 + y(i)^2}$

지수, 로그, 제곱근 관련 함수

인수	■ x, y	x, y 좌표들의 입력 배열
설명	■ magnitude	입력 배열과 같은 크기의 출력 배열

cv2.phase(x, y[, angle[, angleInDegrees]]) → angle

■ 설명: 2차원 배열의 회전 각도를 계산한다.

수식: $angle(i) = \arctan2(y(i), x(i)) \cdot [180/\pi]$

인수	■ angle	각도들의 출력 배열
설명	■ angleInDegrees	True: 각을 도(degree)로 측정, False: 각을 라디안(radian)으로 측정

- x 벡터의 x 좌표를 나타내는 실수 행렬 또는 벡터
- y 벡터의 y 좌표를 나타내는 실수 행렬 또는 벡터. x와 크기와 타입이 같아야 합니다.
- angle 벡터의 방향을 나타내는 실수 행렬 또는 벡터. x와 같은 크기, 같은 타입을 갖습니다.
- angleInDegrees 이 값이 true이면 각도(degree) 단위를 사용하고, false이면 라디안(radian) 단위를 사용합니다.

$$angle(I) = \operatorname{atan2}\left(\frac{y(I)}{x(I)}\right)$$

지수, 로그, 제곱근 관련 함수

인수	■ x, y	x, y 좌표들의 입력 배열
설명	■ magnitude	입력 배열과 같은 크기의 출력 배열

cv2.phase(x, y[, angle[, angleInDegrees]]) → angle

■ 설명: 2차원 배열의 회전 각도를 계산한다.

수식: $angle(i) = \arctan2(y(i), x(i)) \cdot [180/\pi]$

인수	■ angle	각도들의 출력 배열
설명	■ angleInDegrees	True: 각을 도(degree)로 측정, False: 각을 라디안(radian)으로 측정

cv2.cartToPolar(x, y[, magnitude[, angle[, angleInDegrees]]]) → magnitude, angle

■ 설명: 2차원 배열들의 크기(magnitude)와 각도를 계산한다.

■ 수식: $magnitude(i) = \sqrt{x(i)^2 + y(i)^2}$
 $angle(i) = \arctan2(y(i), x(i)) \cdot [180/\pi]$

cv2.polarToCart(magnitude, angle[, x[, y[, angleInDegrees]]]) → x, y

■ 설명: 각도와 크기(magnitude)로부터 2차원 배열들의 좌표를 계산한다.

■ 수식: $x(i) = magnitude(i) \cdot \cos(angle(i))$
 $y(i) = magnitude(i) \cdot \sin(angle(i))$

논리(비트) 연산 함수

함수 설명

`cv2.bitwise_and(src1, src2[, dst[, mask]]) → dst`

- 설명: 두 배열의 원소 간 혹은 배열 원소와 스칼라 간의 비트별(bit-wise) 논리곱(AND) 연산을 수행한다. 입력 인수 `src1`, `src2` 중 하나는 스칼라값일 수 있다.

- 수식: $dst(i) = src1(i) \wedge src2(i)$ if $mask(i) \neq 0$
 $dst(i) = src1(i) \wedge src2$ if $mask(i) = 0$
 $dst(i) = src1 \wedge src2(i)$ if $mask(i) \neq 0$

`cv2.bitwise_or(src1, src2[, dst[, mask]]) → dst`

- 설명: 두 개의 배열 원소 간 혹은 배열 원소와 스칼라 간의 비트별 논리합(OR) 연산을 수행한다.

- 수식: $dst(i) = src1(i) \vee src2(i)$ if $mask(i) \neq 0$
 $dst(i) = src1(i) \vee src2$ if $mask(i) = 0$
 $dst(i) = src1 \vee src2(i)$ if $mask(i) \neq 0$

`cv2.bitwise_xor(src1, src2[, dst[, mask]]) → dst`

- 설명: 두 개의 배열 원소 간 혹은 배열 원소와 스칼라 간의 비트별 배타적 논리합(OR) 연산을 수행한다.

`cv2.bitwise_not(src[, dst[, mask]]) → dst`

- 설명: 입력 배열의 모든 원소마다 비트 보수 연산을 한다. 쉽게 말하자면 반전시킨다.
- 수식: $dst(i) = \sim src(i)$

인수
설명

- `src1` 첫 번째 입력 배열 혹은 스칼라값
- `src2` 두 번째 입력 배열 혹은 스칼라값
- `dst` 입력 배열과 같은 크기의 출력 배열
- `mask` 마스크 연산 수행(8비트 단일채널 배열) - 마스크 배열의 원소가 0이 아닌 좌표만 계산을 수행

논리(비트) 연산 함수

예제 5.3.4

행렬 비트 연산 - 07.bitwise_op.py

```
01 import numpy as np, cv2
02
03 image1 = np.zeros((300, 300), np.uint8)           # 300행, 300열 검은색(0) 영상 생성
04 image2 = image1.copy()                             # image1 복사
05
06 h, w = image1.shape[:2]
07 cx, cy = w//2, h//2
08 cv2.circle(image1, (cx, cy), 100, 255, -1)         # 중심 좌표
09 cv2.rectangle(image2, (0, 0, cx, h), 255, -1)      # 중심에 원 그리기
10                                                    # 영상의 가로 절반
11 image3 = cv2.bitwise_or(image1, image2)           # 원소 간 논리합
12 image4 = cv2.bitwise_and(image1, image2)          # 원소 간 논리곱
13 image5 = cv2.bitwise_xor(image1, image2)          # 원소 간 배타적 논리합
14 image6 = cv2.bitwise_not(image1)                  # 행렬 반전
15
16 cv2.imshow("image1", image1);                      cv2.imshow("image2", image2)
17 cv2.imshow("bitwise_or", image3);                  cv2.imshow("bitwise_and", image4)
18 cv2.imshow("bitwise_xor", image5);                 cv2.imshow("bitwise_not", image6)
19 cv2.waitKey(0)
```

내부 채움

논리(비트) 연산 함수

예제 5.3.4

행렬 비트 연산 - 07.bitwise_op.py

```
01 import numpy as np, cv2
02
03 image1 = np.zeros((300, 300), np.uint8)
04 image2 = image1.copy()
05
06 h, w = image1.shape[:2]
07 cx, cy = w//2, h//2
08 cv2.circle(image1, (cx, cy), 100, 255, -1)
09 cv2.rectangle(image2, (0, 0, cx, h), 255, -1)
10
11 image3 = cv2.bitwise_or(image1, image2)
12 image4 = cv2.bitwise_and(image1, image2)
13 image5 = cv2.bitwise_xor(image1, image2)
14 image6 = cv2.bitwise_not(image1)
15
16 cv2.imshow("image1", image1);
17 cv2.imshow("bitwise_or", image3);
18 cv2.imshow("bitwise_xor", image5);
19 cv2.waitKey(0)
```

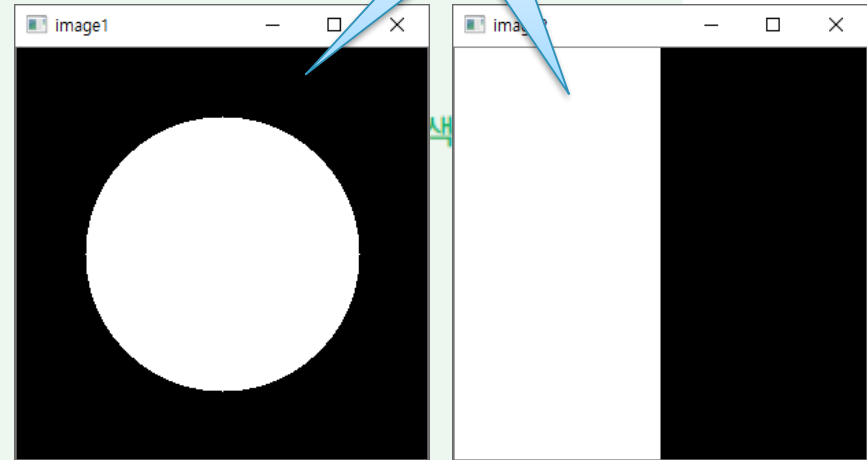
cv2.imshow("image2", image2)

cv2.imshow("bitwise_and", image4)

cv2.imshow("bitwise_not", image6)

내부 채움

입력 영상



영상의 가로 절반

원소 간 논리합

원소 간 논리곱

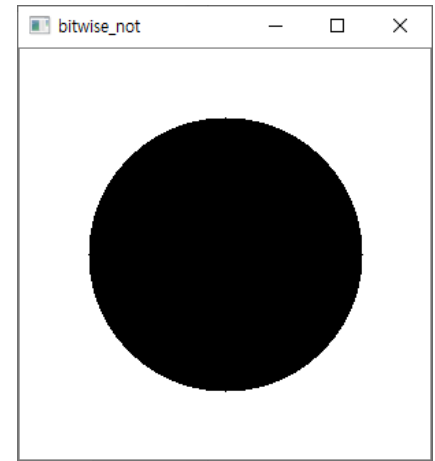
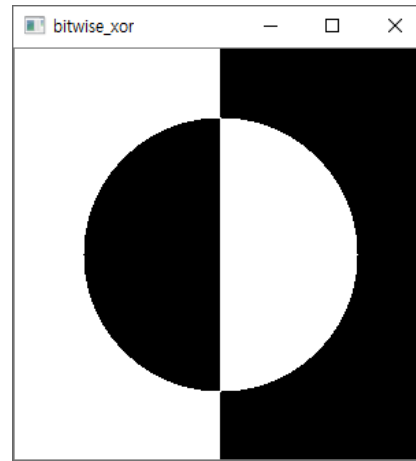
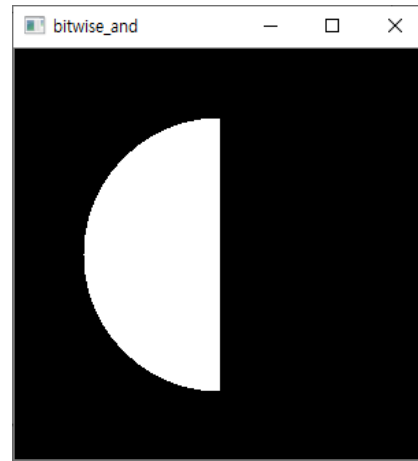
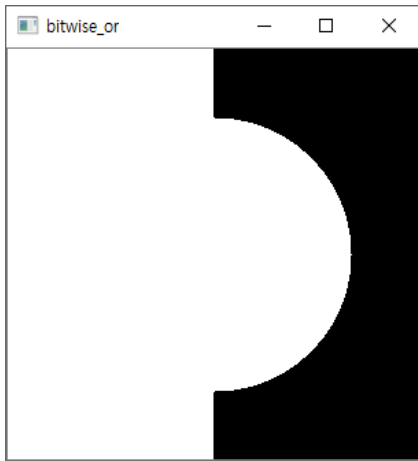
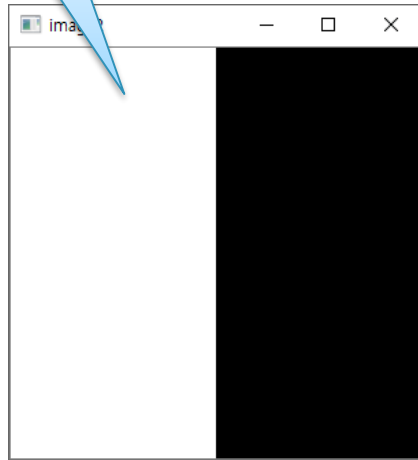
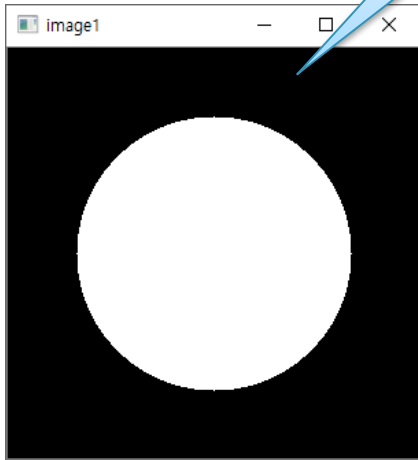
원소 간 배타적 논리합

행렬 반전

논리(비트) 연산 함수

■ 실행결과

입력 영상



원소의 절댓값 연산

함수 설명

`cv2.absdiff(src1, src2[, dst]) → dst`

■ 설명: 두 배열간 각 원소간(per-element) 차분 절댓값을 계산한다. src1, src2 중 하나는 스칼라값이 될 수 있다.

■ 수식: $dst(i) = saturate\ |src1(i) - src2(i)|$

$dst(i) = saturate\ |src1(i) - src2\ \ \ |$

$dst(i) = saturate\ |src1\ \ - src2(i)|$

인수	■ src1, src2	첫 번째 입력 배열, 두 번째 입력 배열
설명	■ dst	계산된 결과 출력 배열

`cv2.convertScaleAbs(src[, dst[, alpha[, beta]]]) → dst`

■ 설명: 입력 배열의 각 원소에 alpha만큼 배율을 곱하고 beta 만큼 더한 후에 절댓값을 계산한 결과를 8비트 자료형으로 변환한다.

■ 수식: $dst(i) = saturate\ cast\ <uchar>(|src(i)*\alpha + \beta|)$

인수	■ alpha	입력 배열의 각 원소에 곱해지는 스케일 팩터(scale factor)
설명	■ beta	스케일된 값에 더해지는 델타 옵션

원소의 최솟값과 최댓값

함수 설명

`cv2.min(src1, src2[, dst]) → dst`

- 설명: 두 입력 배열의 원소 간 비교하여 작은 값을 출력 배열로 반환한다.
- 수식: $dst(i) = \min(src1(i), src2(i))$

인수	■ src1, src2	두 개의 입력 배열
설명	■ dst	계산 결과 출력 배열

`cv2.max(src1, src2[, dst]) → dst`

- 설명: 두 입력 배열의 원소 간 비교하여 큰 값을 배열로 반환한다.
- 수식: $dst(i) = \max(src1(i), src2(i))$

`cv2.minMaxLoc(src[, mask]) → minVal, maxVal, minLoc, maxLoc`

- 설명: 입력 배열에서 최솟값과 최댓값, 최솟값과 최댓값을 갖는 원소 위치를 반환한다.

인수	■ src	입력 배열
설명	■ minVal, maxVal	최솟값, 최댓값
	■ minLoc, maxLoc	최솟값, 최댓값을 갖는 원소 위치(정수형 튜플)

원소의 최솟값과 최댓값

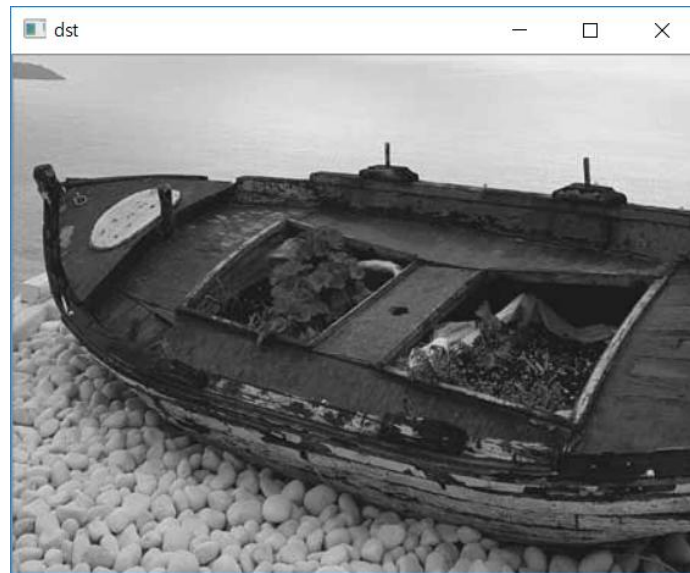
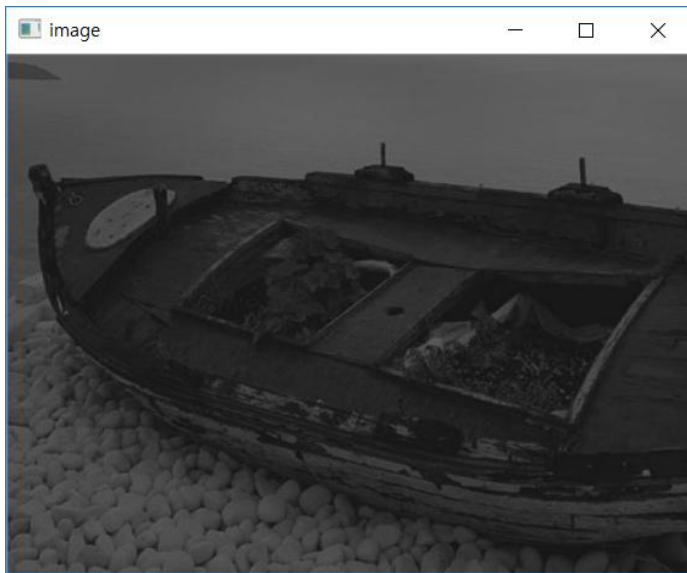
심화예제 5.4.3

영상 최소값 최대값 연산 - 11.image_min_max.py

```
01 import numpy as np, cv2
02
03 image = cv2.imread("images/minMax.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
04 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류 발생")
05
06 min_val, max_val, _, _ = cv2.minMaxLoc(image) # 최솟값과 최댓값 가져오기
07
08 ratio = 255 / (max_val - min_val)
09 dst = np.round((image - min_val) * ratio).astype('uint8')
10 min_dst, max_dst, _, _ = cv2.minMaxLoc(dst)
11
12 print("원본 영상 최솟값= %d, 최댓값= %d" % (min_val, max_val))
13 print("수정 영상 최솟값= %d, 최댓값= %d" % (min_dst, max_dst))
14 cv2.imshow('image', image)
15 cv2.imshow('dst', dst)
16 cv2.waitKey(0)
```

원소의 최솟값과 최댓값

```
Run: 11.image_min_max
C:\Python\python.exe D:/source/chap05/11.image_min_max.py
원본 영상 최솟값= 13 , 최댓값= 107
수정 영상 최솟값= 0 , 최댓값= 255
```



통계 관련 함수

함수 설명

cv2.sumElems(src) → retval

■ 설명: 배열의 각 채널별로 원소들의 합 N 을 계산하여 스칼라값으로 반환한다.

■ 수식: $S = \sum_i src(i)$

인수 설명	■ src	1개에서 4개 채널을 갖는 입력 배열
----------	-------	----------------------

cv2.mean(src[, mask]) → retval

■ 설명: 배열의 각 채널별로 원소들의 평균을 계산하여 스칼라값으로 반환한다.

■ 수식: $N = \sum_{i:mask(i) \neq 0} 1$

$$M_c = \left(\sum_{i:mask(i) \neq 0} src(i) \right) / N$$

인수 설명	■ src	1개에서 4개 채널을 갖는 입력 배열
	■ mask	연산 마스크 - 마스크가 0이 아닌 좌표만 연산 수행

cv2.meanStdDev(src[, mean[, stddev[, mask]]]) → mean, stddev

■ 설명: 배열 원소들의 평균과 표준편차를 계산한다.

인수 설명	■ src	1개에서 4개 채널을 갖는 입력 배열
	■ mean	계산된 평균이 반환되는 출력 인수, np.float64형으로 반환
	■ stddev	계산된 표준편차가 반환되는 출력 인수, np.float64형으로 반환
	■ mask	연산 마스크 - 마스크가 0이 아닌 좌표만 연산 수행

cv2.countNonZero(src) → retval

■ 설명: 0이 아닌 배열 원소를 개수 N 을 반환한다.

■ 수식: $N = \sum_{i:src(i) \neq 0} 1$

통계 관련 함수

`cv2.reduce(src, dim, rtype[, dst[, dtype]]) → dst`

- 설명: 행렬을 열방향/행방향으로 옵션 상수(rtype)에 따라 축소한다.

- 인수 설명
- src 2차원 입력 배열 (np.float32, np.float64형만 수행 가능)
 - dst 출력 벡터, 감소방향과 타입은 dim, dtype 인수에 따라 정해짐
 - dim 행렬이 축소될 때 차원 감소 첨자
 - 0 : 열 방향으로 연산하여 1행으로 축소
 - 1 : 행 방향으로 연산하여 1열로 감소

- rtype 축소 연산 종류

옵션 상수	값	설명
cv2.REDUCE_SUM	0	행렬의 모든 행(열)들을 합한다.
cv2.REDUCE_AVG	1	행렬의 모든 행(열)들을 평균한다.
cv2.REDUCE_MAX	3	행렬의 모든 행(열)들의 최댓값을 구한다.
cv2.REDUCE_MIN	4	행렬의 모든 행(열)들의 최솟값을 구한다.

- dtype 감소된 벡터의 자료형

■ reduce() 함수 감축 방향

dim=0 : 한 행으로 감축

11	2	3	4	10
6	10	15	9	7
7	12	8	14	1



24	24	26	27	18
----	----	----	----	----

rtype =
cv2.REDUCE_SUM

dim=1 : 한 열로 감축

11	2	3	4	10
6	10	15	9	7
7	12	8	14	1



6
9.4
8.4

rtype =
cv2.REDUCE_AVG

통계 관련 함수

`cv2.sort(src, flags[, dst]) → dst`

■ 설명: 행렬의 각 행 혹은 각 열의 방향으로 정렬한다.

- src 단일채널 입력 배열
- dst 정렬된 출력 배열
- flags 연산 플래그 - 다음의 상수를 조합해서 정렬 방식 구성

인수 설명	옵션 상수	값	설명
	<code>cv2.SORT_EVERY_ROW</code>	0	각 행을 독립적으로 정렬
	<code>cv2.SORT_EVERY_COLUMN</code>	1	각 열을 독립적으로 정렬
	<code>cv2.SORT_ASCENDING</code>	0	오름차순으로 정렬
	<code>cv2.SORT_DESCENDING</code>	16	내림차순으로 정렬

`cv2.sortIdx(src, flags[, dst]) → dst`

■ 설명: 행렬의 각 행 혹은 각 열로 정렬한다. 출력 배열(dst)에 정렬된 원소의 첨자들을 저장한다. 인수는 `cv2.sort()`와 동일하다.

■ cv2.sortIdx() 함수 설명

