

OpenCV 기본 배열 연산

담당교수: 김민기

목 차

1. 기본 배열(array) 처리 함수
2. 채널 처리 함수
3. 산술 연산 함수
4. 절대값, 최대값, 최소값 관련 함수
5. 통계 관련 함수
6. 행렬 연산 함수

1. 기본 배열 처리 함수

❖ Python에서 배열 처리를 위한 자료형

- 리스트(list), 튜플(tuple), 사전(dictionary)
- 1차원 배열(벡터), 2차원 배열(행렬)

❖ 명도 영상

- 2차원 배열로 표현

❖ 컬러 영상

- 빨강(R), 녹색(G), 파랑(B) 각기 독립적인 2차원 배열
- 2차원 배열 3개로 컬러 영상을 표현
→ 3차원 배열 사용

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
----------	------------	--------------

예제 5.1.1

행렬 처리 함수 - 01.mat_array.py

```

01 import cv2
02
03 image = cv2.imread("images/flip_test.jpg", cv2.IMREAD_COLOR)
04 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류 발생")
05
06 x_axis = cv2.flip(image, 0)
07 y_axis = cv2.flip(image, 1)
08 xy_axis = cv2.flip(image, -1)
09 rep_image = cv2.repeat(image, 1, 2)
10 trans_image = cv2.transpose(image)
11
12 ## 각 행렬을 영상으로 표시
13 titles = ['image', 'x_axis', 'y_axis', 'xy_axis', 'rep_image', 'trans_image']
14 for title in titles:
15     cv2.imshow(title, eval(title))
16 cv2.waitKey(0)

```

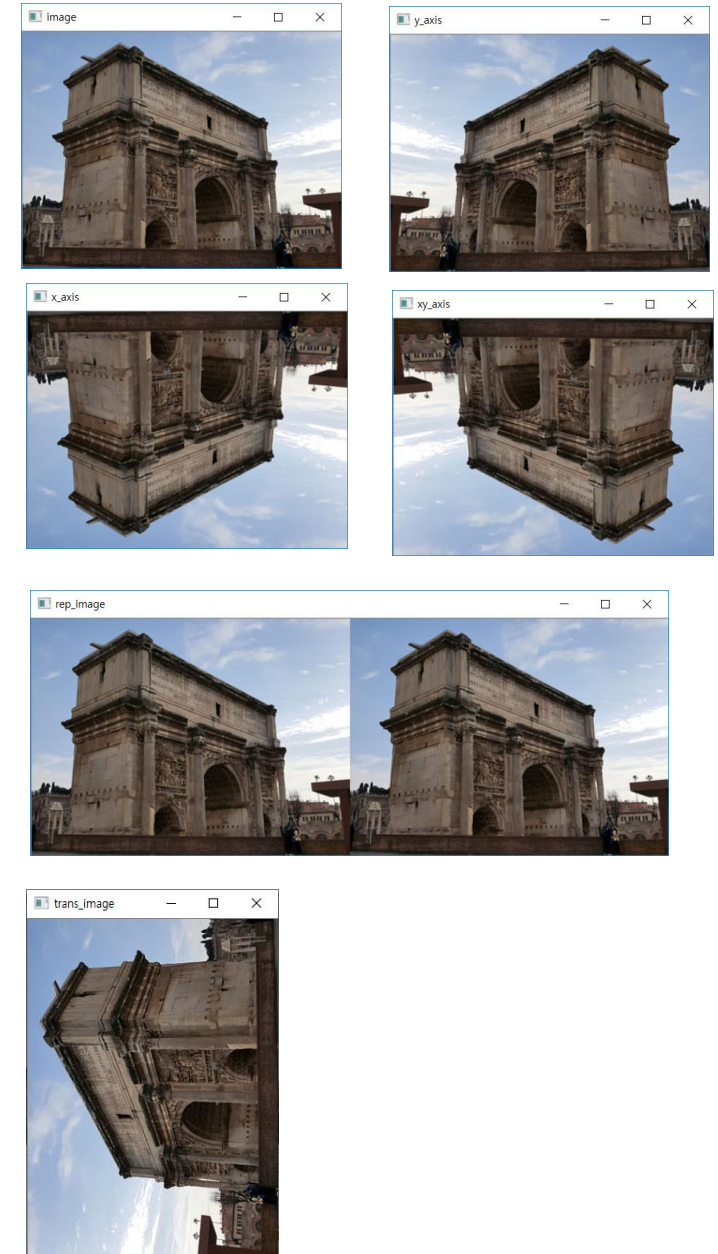
예외 처리

x축 기준 상하 뒤집기

y축 기준 좌우 뒤집기

반복 복사

행렬 전치

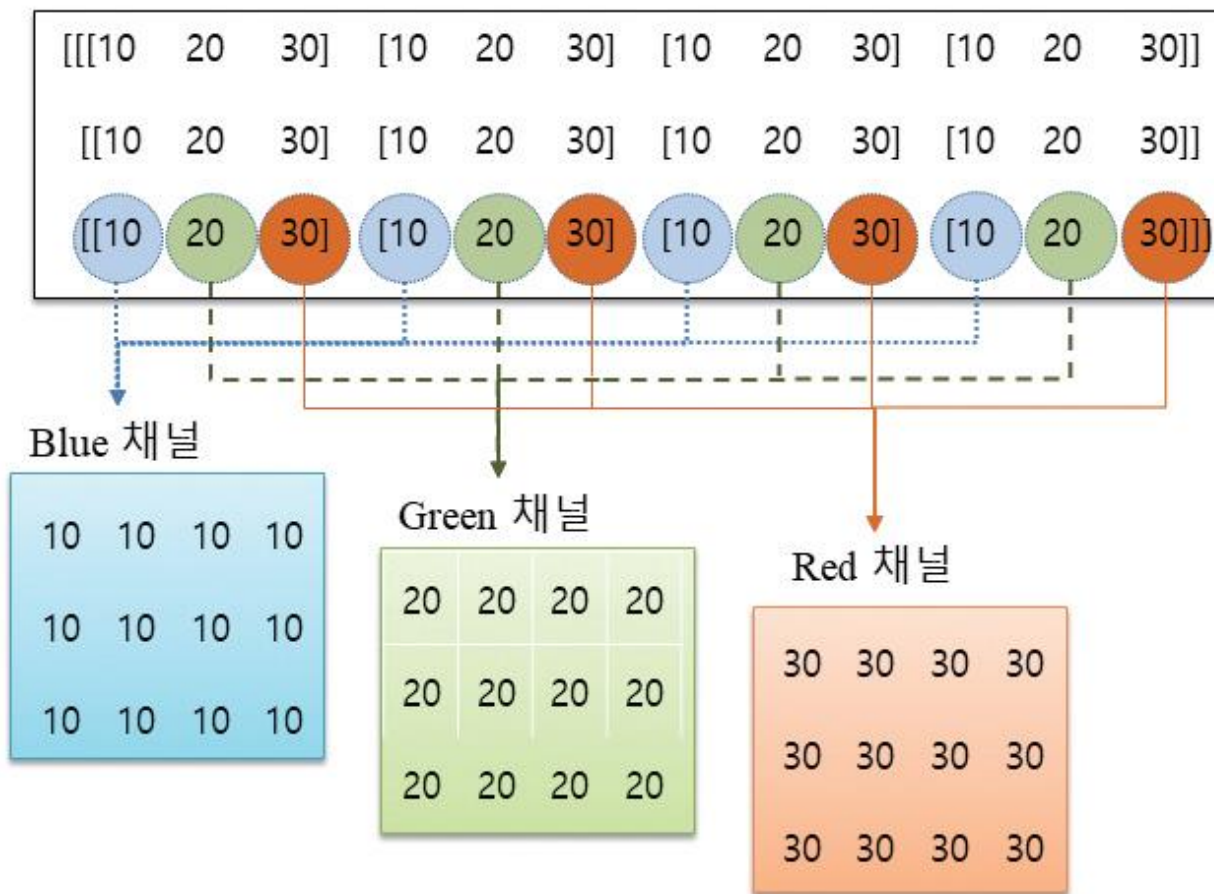


2. 채널 처리 함수

❖ 채널 개념

3채널 넘파이(numpy) 배열

화소 단위(pixel-wise)로 순회



채널 처리 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`

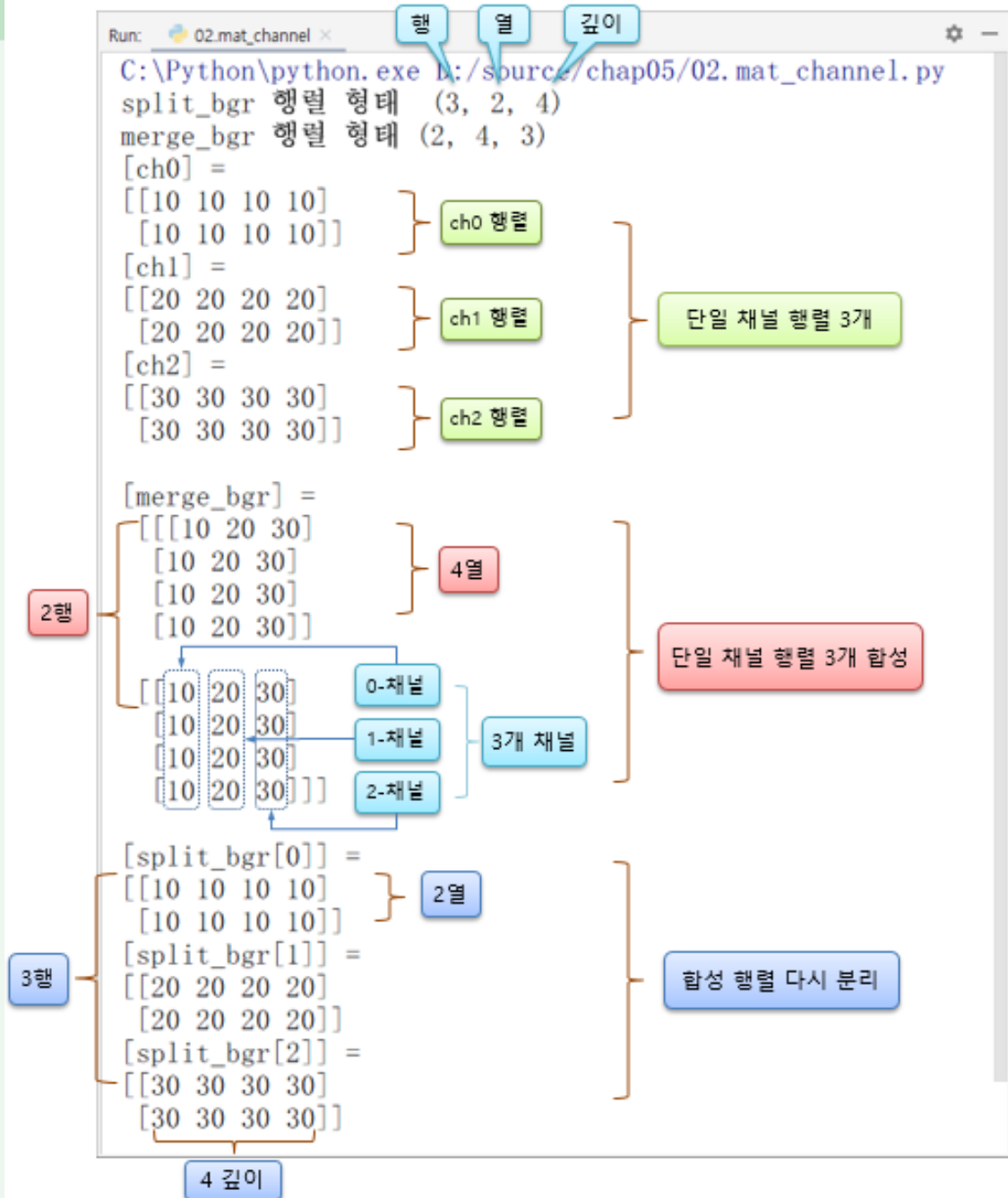
- 설명: 다채널 배열을 여러 개의 단일채널 배열로 분리한다.

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


```

01 import numpy as np
02 import cv2
03
04 ## numpy.ndarray를 이용해 행렬 생성 및 초기화 방법
05 ch0 = np.zeros((2, 4), np.uint8) + 10
06 ch1 = np.ones((2, 4), np.uint8) * 20
07 ch2 = np.full((2, 4), 30, np.uint8)
08
09 list_bgr = [ch0, ch1, ch2]
10 merge_bgr = cv2.merge(list_bgr)
11 split_bgr = cv2.split(merge_bgr)
12
13
14 print("split_bgr 행렬 형태", np.array(split_bgr).shape)
15 print("merge_bgr 행렬 형태", merge_bgr.shape)
16 print("[ch0] = \n%s" % ch0)
17 print("[ch1] = \n%s" % ch1)
18 print("[ch2] = \n%s\n" % ch2)
19 print("[merge_bgr] = \n %s\n" % merge_bgr)
20
21 print("[split_bgr[0]] =\n%s " % split_bgr[0])
22 print("[split_bgr[1]] =\n%s " % split_bgr[1])
23 print("[split_bgr[2]] =\n%s " % split_bgr[2])

```



예제 5.2.2

컬러 채널 분리 - 03.image_channels.py

```

01 import cv2
02
03 image = cv2.imread("images/color.jpg", cv2.IMREAD_COLOR)      # 영상 읽기
04 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")        # 예외 처리
05 if image.ndim != 3: raise Exception("컬러 영상 아님")          # 예외 처리-컬러 영상 확인
06
07 bgr = cv2.split(image)                                          # 채널 분리: 컬러 영상 → 3채널 분리
08 # blue, green, red = cv2.split(image)                          # 3개 변수로 반환받기 가능
09 print("bgr 자료형:", type(bgr), type(bgr[0]), type(bgr[0][0][0]) )
10 print("bgr 원소개수:" len(bgr))
11
12 ## 각 채널을 윈도우에 띄우기
13 cv2.imshow("image", image)
14 cv2.imshow("Blue channel" , bgr[0])                            # Blue 채널
15 cv2.imshow("Green channel", bgr[1])                            # Green 채널
16 cv2.imshow("Red channel" , bgr[2])                             # Red 채널
17 # cv2.imshow("Blue channel" , image[:, :, 0])                  # 넘파이 객체 인덱싱 방식
18 # cv2.imshow("Green channel", image[:, :, 1])
19 # cv2.imshow("Red channel" , image[:, :, 2])
20 cv2.waitKey(0)

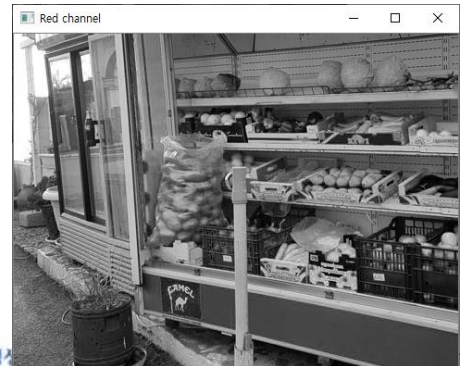
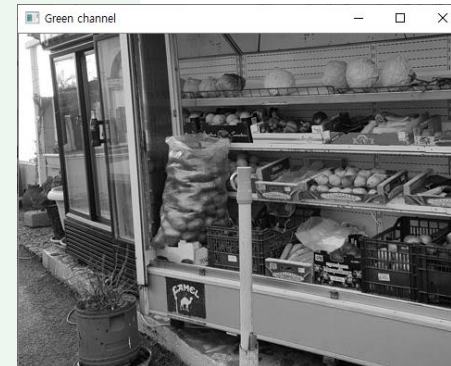
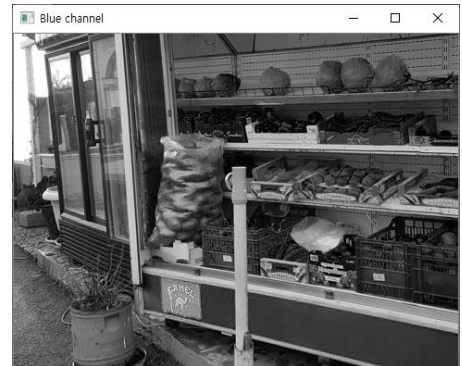
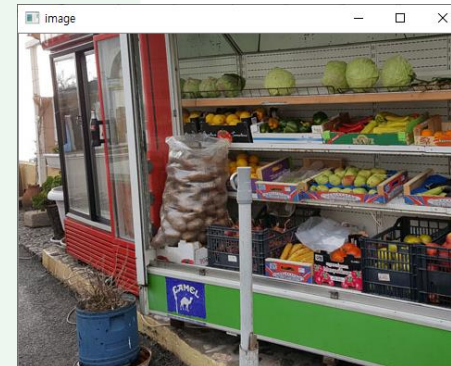
```

Run: 03.image_channels

```

C:\Python\python.exe D:/source/chap05/03.image_channels.py
bgr 자료형: <class 'list'> <class 'numpy.ndarray'> <class 'numpy.uint8'>
bgr 원소개수: 3

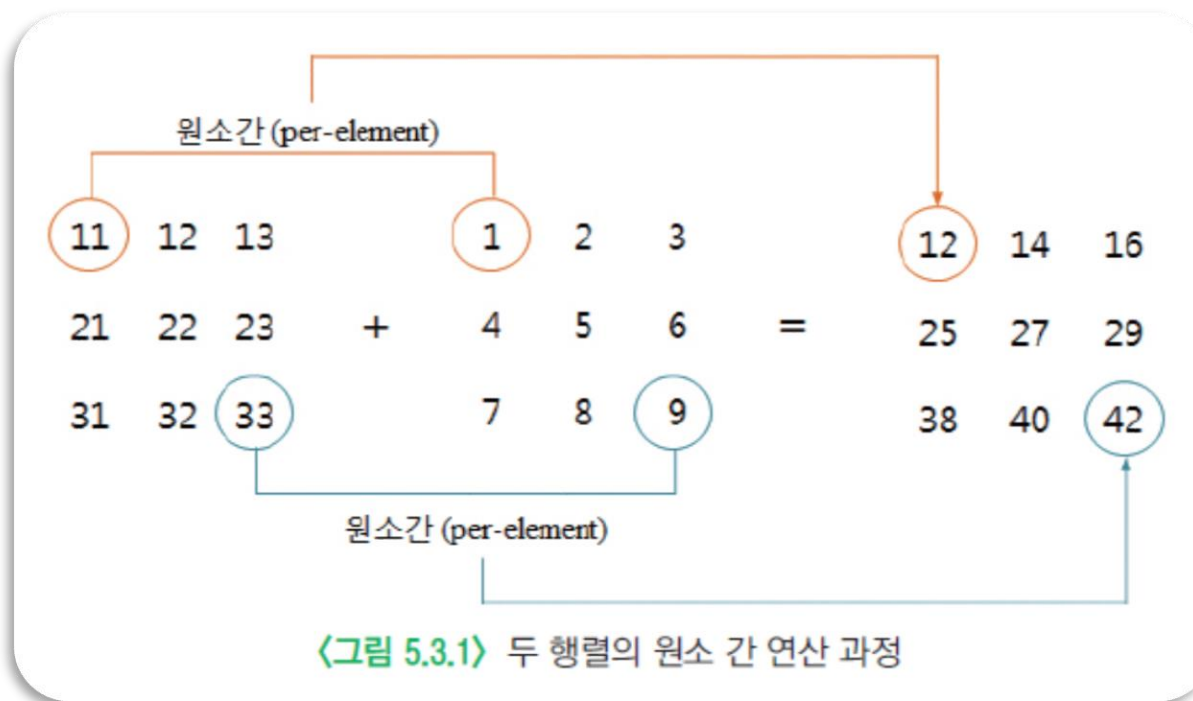
```



3. 산술 연산 함수

- ❖ 사칙 연산 함수
- ❖ 지수, 로그, 제곱근 관련 함수
- ❖ 논리(비트) 연산 함수

원소 간(per-element)
연산 수행 방식



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

`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	■ <code>scale</code>	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

예제 5.3.1

행렬 산술 연산 - 04.arithmethic_op.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 m1 = np.full((3, 6), 10, np.uint8)           # 단일채널 생성 및 초
04 m2 = np.full((3, 6), 50, np.uint8)
05 m_mask = np.zeros(m1.shape, np.uint8)        # 마스크 생성
06 m_mask[ :, 3: ] = 1                         # 관심 영역을 지정한
07
08 m_add1 = cv2.add(m1, m2)                     # 행렬 덧셈
09 m_add2 = cv2.add(m1, m2, mask=m_mask)        # 관심 영역만 덧셈 수
10
11 ## 행렬 나눗셈 수행
12 m_div1 = cv2.divide(m1, m2)
13 m1 = m1.astype(np.float32)                  # 소수 부분 보존위해
14 m2 = np.float32(m2)                         # 형변환 방법2
15 m_div2 = cv2.divide(m1, m2)
16
17 titles = ['m1', 'm2', 'm_mask', 'm_add1', 'm_add2', 'm_div1', 'm_div2']
18 for title in titles:
19     print("[%s] = \n%s \n" % (title, eval(title)))

```

Run: 04.arithmethic_op.py

C:\Python\python.exe D:/source/chap05/04.arithmethic_op.py

```

[m1] =
[[10. 10. 10. 10. 10. 10.]
 [10. 10. 10. 10. 10. 10.]
 [10. 10. 10. 10. 10. 10.]]

[m2] =
[[50. 50. 50. 50. 50. 50.]
 [50. 50. 50. 50. 50. 50.]
 [50. 50. 50. 50. 50. 50.]]

[m_mask] =
[[0 0 0 1 1 1]
 [0 0 0 1 1 1]
 [0 0 0 1 1 1]]

```

관심 영역
[:, 3:]

mask 원소가
1인 위치만 연산 수행

```

[m_add1] =
[[60 60 60 60 60 60]
 [60 60 60 60 60 60]
 [60 60 60 60 60 60]]

[m_add2] =
[[ 0  0  0 60 60 60]
 [ 0  0  0 60 60 60]
 [ 0  0  0 60 60 60]]

```

나눗셈으로 인한
소수점 이하 값이 소실

```

[m_div1] =
[[0 0 0 0 0 0]
 [0 0 0 0 0 0]
 [0 0 0 0 0 0]]

[m_div2] =
[[0.2 0.2 0.2 0.2 0.2 0.2]
 [0.2 0.2 0.2 0.2 0.2 0.2]
 [0.2 0.2 0.2 0.2 0.2 0.2]]

```

형변환으로
소수점 이하 값 유지

지수, 로그, 루트 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: $magnitude(i) = \sqrt{x(i)^2 + y(i)^2}$

인수
설명

■ x, y x, y 좌표들의 입력 배열
■ 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
설명

■ angle 각도들의 출력 배열
■ 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(XOR) 연산을 수행한다.

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

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

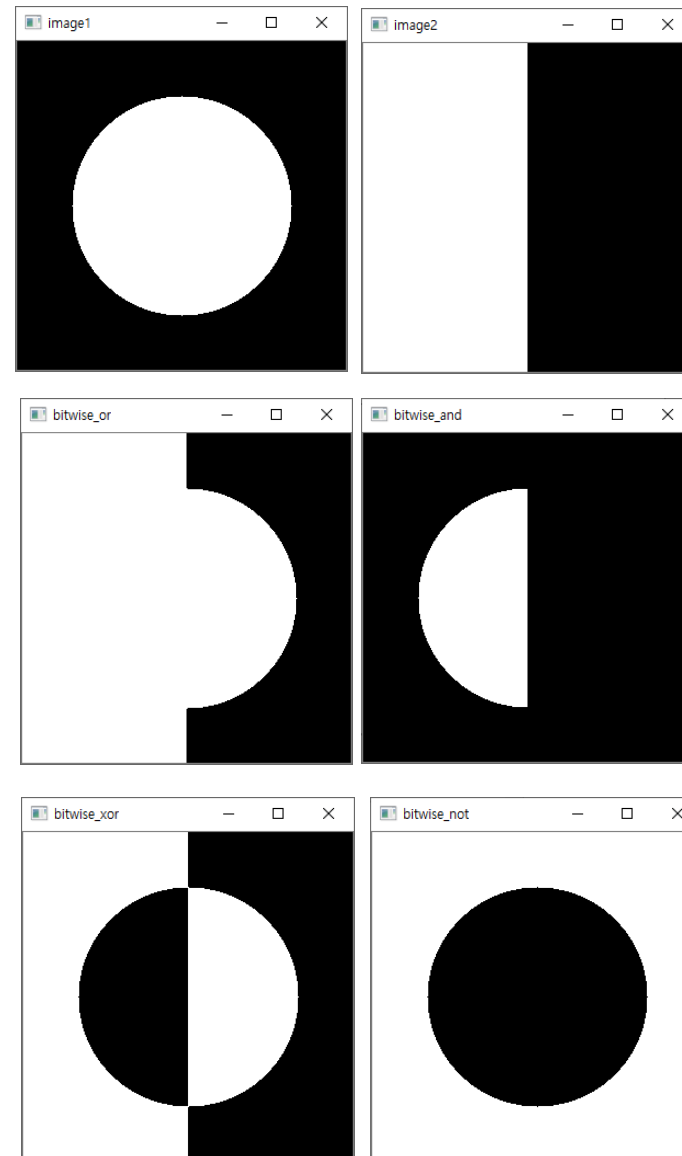
인수
설명

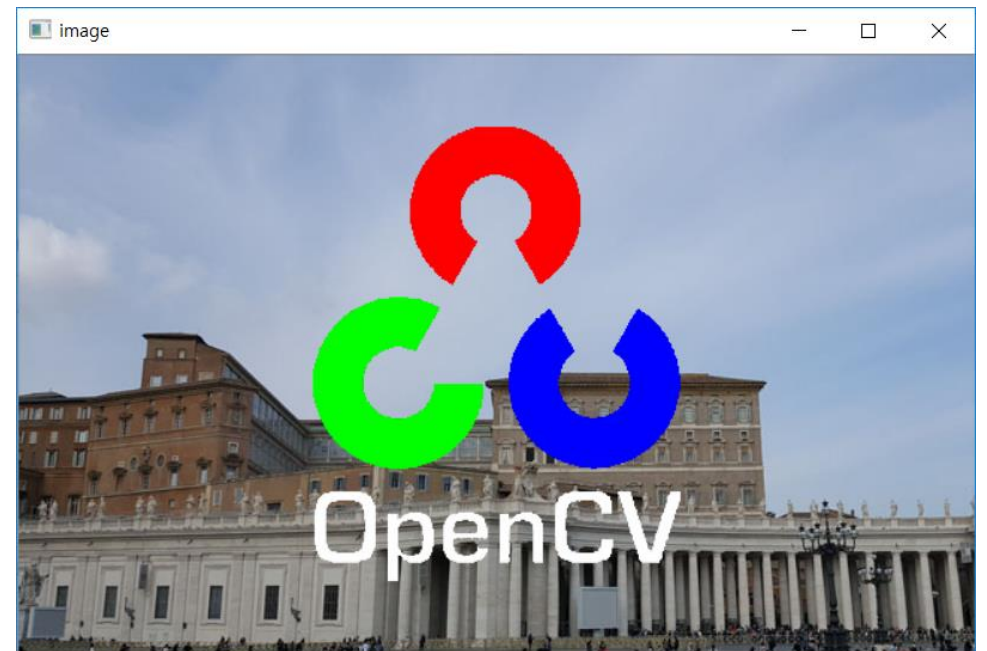
- src1 첫 번째 입력 배열 혹은 스칼라값
- src2 두 번째 입력 배열 혹은 스칼라값
- dst 입력 배열과 같은 크기의 출력 배열
- mask 마스크 연산 수행(8비트 단일채널 배열) - 마스크 배열의 원소가 0이 아닌 좌표만 계산을 수행


```

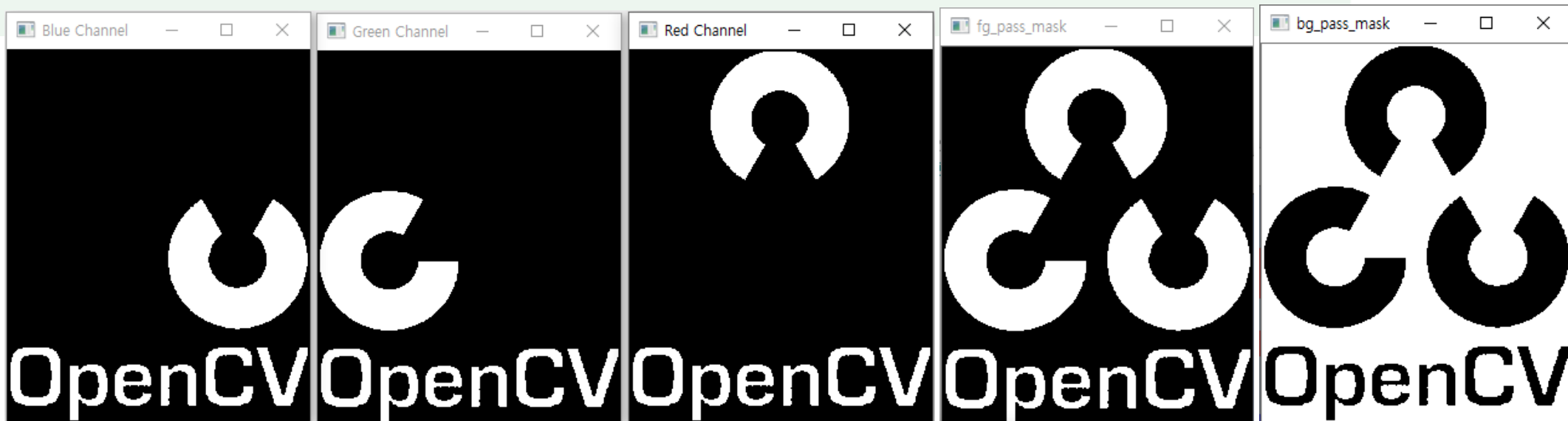
01 import numpy as np, cv2
02
03 image1 = np.zeros((300, 300), np.uint8)           # 300행, 300열 검은색(0) 영상 생성
04 image2 = image1.copy()                             # image1 복사
05
06 h, w = image1.shape[:2]
07 cx, cy = w//2, h//2                               # 중심 좌표
08 cv2.circle(image1, (cx, cy), 100, 255, -1)         # 중심에 원 그리기
09 cv2.rectangle(image2, (0, 0, cx, h), 255, -1)      # 영상의 가로 절반
10
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)

```





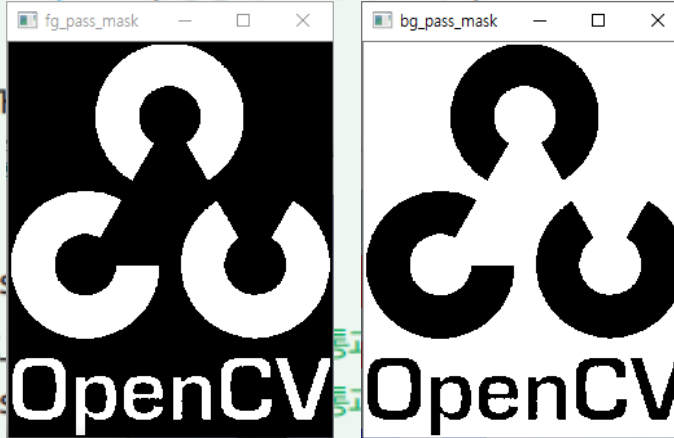
```
01 import numpy as np, cv2
02
03 image = cv2.imread("images/bit_test.jpg", cv2.IMREAD_COLOR) # 원본 이미지
04 logo = cv2.imread("images/logo.jpg", cv2.IMREAD_COLOR) # 로고 이미지
05 if image is None or logo is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
06
07 masks = cv2.threshold(logo, 220, 255, cv2.THRESH_BINARY)[1] # 로고 마스크
08 masks = cv2.split(masks)
09
10 fg_pass_mask = cv2.bitwise_or(masks[0], masks[1])
11 fg_pass_mask = cv2.bitwise_or(masks[2], fg_pass_mask) # 전경 통과 마스크
12 bg_pass_mask = cv2.bitwise_not(fg_pass_mask) # 배경 통과 마스크
```



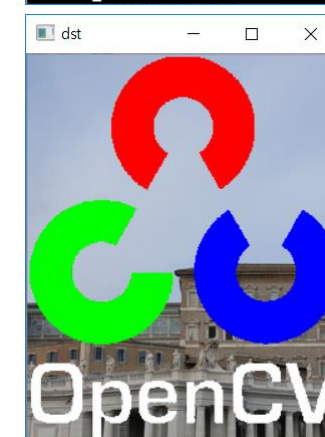
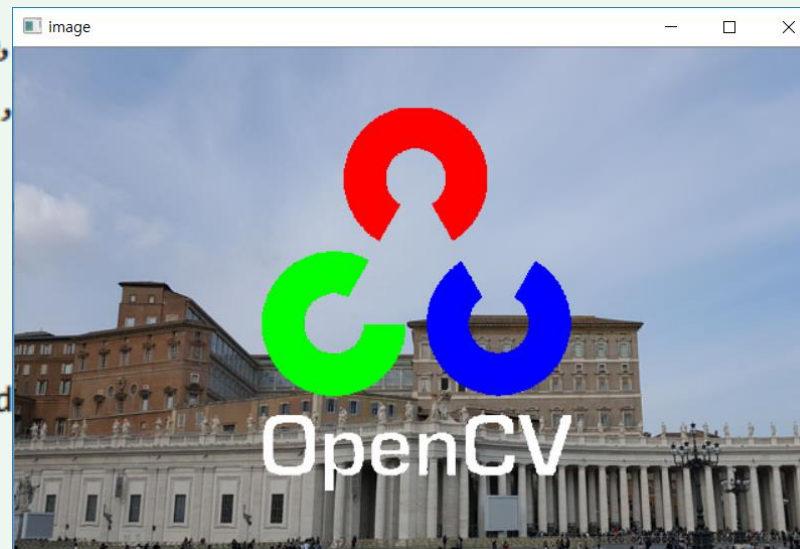

```

06
07 masks = cv2.threshold(logo, 220, 255, cv2.THRESH_BINARY)
08 masks = cv2.split(masks)
09
10 fg_pass_mask = cv2.bitwise_or(masks[0], masks[1])
11 fg_pass_mask = cv2.bitwise_or(masks[2], fg_pass_mask)
12 bg_pass_mask = cv2.bitwise_not(fg_pass_mask)
13
14 (H, W), (h, w) = image.shape[:2], logo.shape[:2]
15 x, y = (W-w)//2, (H-h)//2
16 roi = image[y:y+h, x:x+w]
17
18 ## 행렬 논리곱과 마스킹을 이용한 관심 영역 복사
19 foreground = cv2.bitwise_and(logo, logo, mask=fg_pass_mask)
20 background = cv2.bitwise_and(roi, roi, mask=bg_pass_mask)
21
22 dst = cv2.add(background, foreground)
23 image[y:y+h, x:x+w] = dst
24
25 cv2.imshow('background', background)
26 cv2.imshow('dst', dst)
27 cv2.waitKey()

```



전체 영상, 로고 영상 크기
 # 시작 좌표 계산
 # 관심 영역(roi) 지정



4. 절대값, 최대값, 최소값 관련 함수

- ❖ 원소의 절대값 관련 함수
- ❖ 원소의 최대값, 최소값 관련 함수

예제 5.4.1

행렬 절댓값 및 차분 연산 - 10.mat_abs.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 image1 = cv2.imread("images/abs_test1.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE) # 명암도 영상 읽기
04 image2 = cv2.imread("images/abs_test2.jpg", cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
05 if image1 is None or image2 is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류")
06
07 dif_img1 = cv2.subtract(image1, image2) # 차분 연산
08 dif_img2 = cv2.subtract(np.int16(image1), np.int16(image2)) # 음수 결과 보존
09 abs_dif1 = np.absolute(dif_img2).astype('uint8')
10 abs_dif2 = cv2.absdiff(image1, image2) # 차분 절댓값 계산
11
12 x, y, w, h = 100, 150, 7, 3 # 관심 영역
13 print("[dif_img1(roi) uint8] = \n%s\n" % dif_img1[y:y+h, x:x+w]) # 관심 영역 원소값 출력
14 print("[dif_img2(roi) int16] = \n%s\n" % dif_img2[y:y+h, x:x+w])
15 print("[abs_dif1(roi)] = \n%s\n" % abs_dif1[y:y+h, x:x+w])
16 print("[abs_dif2(roi)] = \n%s\n" % abs_dif2[y:y+h, x:x+w])
17
18 titles = ['image1', 'image2', 'dif_img1', 'abs_dif1', 'abs_dif2'] # 윈도우 제목 리스트
19 for title in titles:
20     cv2.imshow(title, eval(title)) #
21 cv2.waitKey(0)

```

Run: 09.mat_abs

C:\Python\python.exe D:/source/chap05/09.mat_abs.py

```

[dif_img1(roi) uint8] =
[[ 0  0  0  0  9 12  7]
 [ 0  0  0  0  4  9  3]
 [ 0  0  0 15  0  4  0]]

```

차분 영상의
관심영역 일부

```

[dif_img2(roi) int16] =
[[-100 -106 -80  -6   9  12  7]
 [-105 -109 -72  -4   4   9  3]
 [-106 -109 -58  15  -1   4  0]]

```

int16형으로 변환 후 계산

```

[abs_dif1(roi)] =
[[100 106  80   6   9  12  7]
 [105 109  72   4   4   9  3]
 [106 109  58  15   1   4  0]]

```

```

[abs_dif2(roi)] =
[[100 106  80   6   9  12  7]
 [105 109  72   4   4   9  3]
 [106 109  58  15   1   4  0]]

```

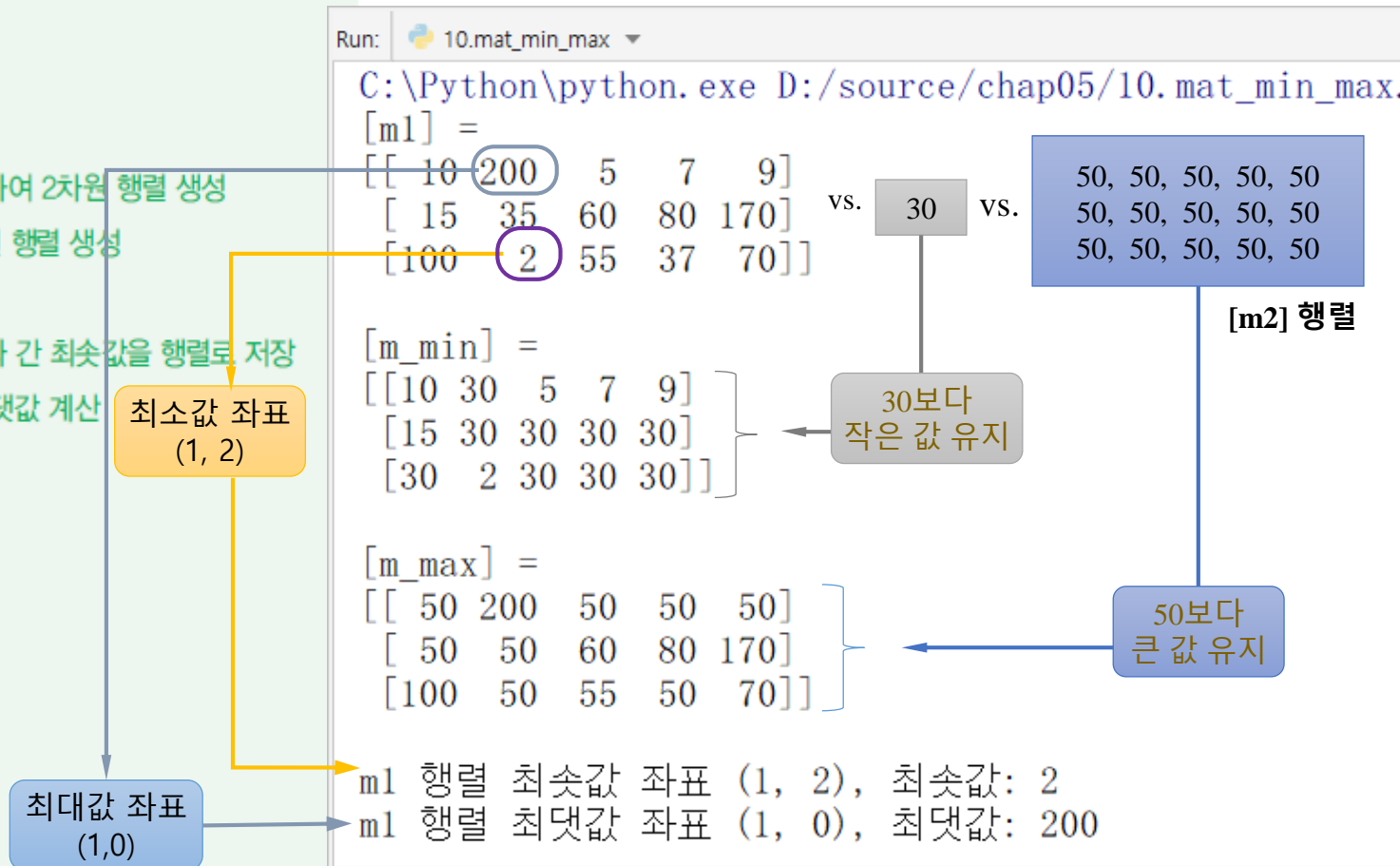
차분 영상의
절댓값 계산 결과

예제 5.4.2 행렬 최소값 및 최대값 연산 - 10.mat_min_max.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 data = [ 10, 200, 5, 7, 9,           # 1차원 리스트 생성
04         15, 35, 60, 80, 170,
05         100, 2, 55, 37, 70 ]
06 m1 = np.reshape(data, (3, 5))        # 리스트 행태 변환하여 2차원 행렬 생성
07 m2 = np.full((3, 5), 50)            # 원소값 50인 2차원 행렬 생성
08
09 m_min = cv2.min(m1, 30)             # 행렬 원소와 스칼라 간 최솟값을 행렬로 저장
10 m_max = cv2.max(m1, m2)             # 두 행렬 원소간 최댓값 계산
11
12 ## 행렬의 최솟값/최댓값과 그 좌표들을 반환
13 min_val, max_val, min_loc, max_loc = cv2.minMaxLoc(m1)
14
15 print("[m1] = \n%s\n" % m1)
16 print("[m_min] = \n%s\n" % m_min)
17 print("[m_max] = \n%s\n" % m_max)
18
19 ## min_loc와max_loc 좌표는(y, x)이므로 행렬의 좌표 위치와 반대임
20 print("m1 행렬 최솟값 좌표%s, 최솟값: %d" % (min_loc, min_val) )
21 print("m1 행렬 최댓값 좌표%s, 최댓값: %d" % (max_loc, max_val) )

```



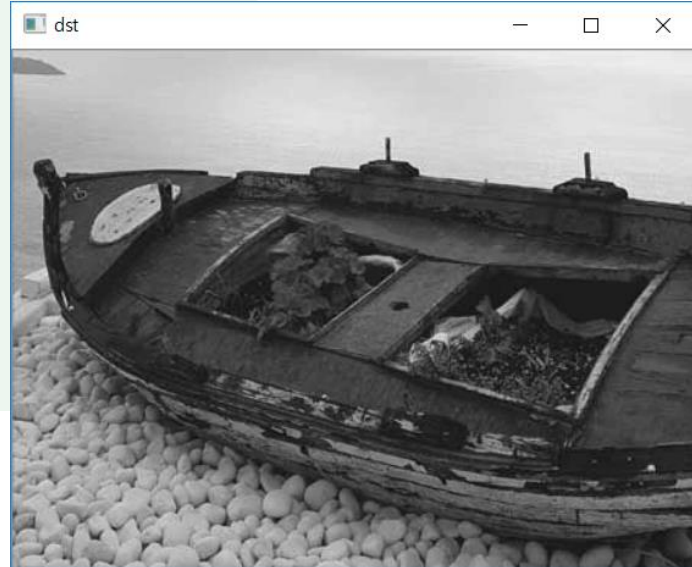
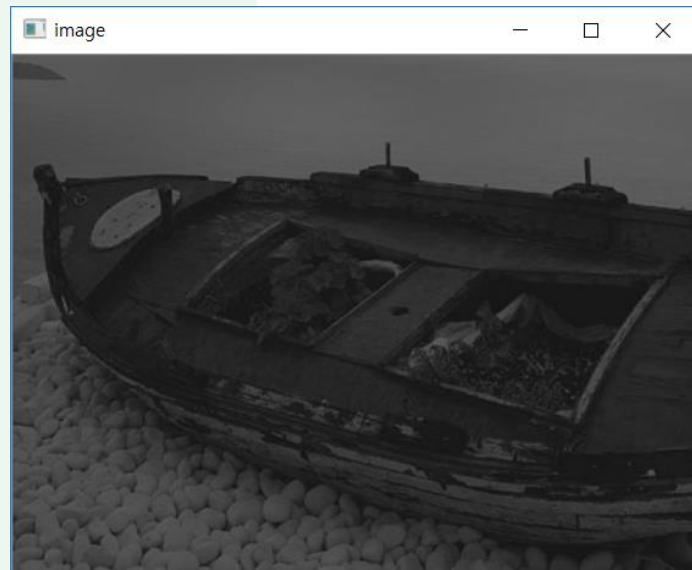
심화예제 5.4.3

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) # 최소값과 최대값 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 최소값= %d, 최대값= %d" % (min_val, max_val))
13 print("수정 영상 최소값= %d, 최대값= %d" % (min_dst, max_dst))
14 cv2.imshow('image', image)
15 cv2.imshow('dst', dst)
16 cv2.waitKey(0)
```

Run: 11.image_min_max

C:\Python\python.exe D:/source/chap05/11.image_min_max.py
원본 영상 최소값= 13 , 최대값= 107
수정 영상 최소값= 0 , 최대값= 255



5. 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: $N = \sum_{i:src(i) \neq 0} 1$

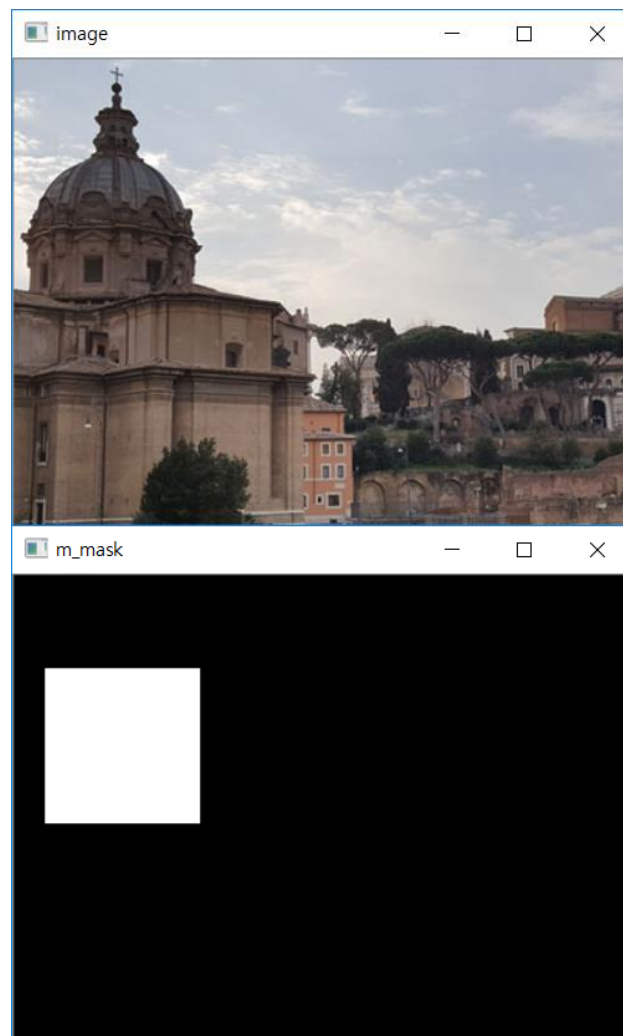
예제 5.5.1

행렬 합/평균 연산 - 12.sum_avg.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 image = cv2.imread("images/sum_test.jpg", cv2.IMREAD_COLOR)
04 if image is None: raise Exception("영상파일 읽기 오류 발생")
05
06 mask = np.zeros(image.shape[:2], np.uint8)
07 mask[60:160, 20:120] = 255                # 관심 영역에 값(255) 할당
08
09 sum_value = cv2.sumElems(image)              # 채널별 합 - 튜플로 반환
10 mean_value1 = cv2.mean(image)               # 채널별 평균 - 튜플로 반환
11 mean_value2 = cv2.mean(image, mask)
12
13 print("sum_value 자료형:", type(sum_value), type(sum_value[0])) # 결과 행렬의 자료형
14 print("[sum_value] =", sum_value)
15 print("[mean_value1] =", mean_value1)
16 print("[mean_value2] =", mean_value2)

```



Run: 12.sum_avg

```

C:\Python\python.exe D:/source/chap05/12.sum_avg.py
sum_value 자료형: <class 'tuple'> <class 'float'>
[sum_value] = (15865577.0, 15880547.0, 16470875.0, 0.0)
[mean_value1] = (132.21314166666667, 132.33789166666668, 137.25729166666667, 0.0)
[mean_value2] = (80.26520000000001, 81.59740000000001, 90.3211, 0.0)

```

4 원소 튜플 반환, 마지막 원소 0

전체 영역 평균

관심 영역 평균

```

17 print()
18
19 ## 평균과 표준편차 결과 저장
20 mean, stddev = cv2.meanStdDev(image)           # 2 원소 튜플로 반환
21 mean2, stddev2 = cv2.meanStdDev(image, mask=mask) # 마스크가 255인 영역만 계산
22 print("mean 자료형:", type(mean), type(mean[0][0])) # 반환 행렬 자료형, 원소 자료형
23 print("[mean] =", mean.flatten())               # 벡터 변환 후 출력
24 print("[stddev] =", stddev.flatten())
25 print()
26
27 print("[mean2] =", mean2.flatten())
28 print("[stddev2] =", stddev2.flatten())
29
30 cv2.imshow('image', image)
31 cv2.imshow('mask', mask)
32 cv2.waitKey(0)

```

mean 자료형: <class 'numpy.ndarray'> <class 'numpy.float64'>

[mean] = [132.21314167 132.33789167 137.25729167]

[stddev] = [73.35044328 68.76754506 63.96477788]

전체영역 평균, 표준편차

[mean2] = [80.2652 81.5974 90.3211]

[stddev2] = [58.91488326 57.57273064 54.0648388]

관심영역 평균, 표준편차

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

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

예제 5.5.5

행렬 축소 연산 - 17.mat_reduce.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 m = np.random.rand(3, 5) * 1000//10          # 0~99 사이 실수(float)생성
04
05 reduce_sum    = cv2.reduce(m, dim=0, rtype=cv2.REDUCE_SUM)    # 0 - 열방향 축소
06 reduce_avg    = cv2.reduce(m, dim=1, rtype=cv2.REDUCE_AVG)    # 1 - 행방향 축소
07 reduce_max    = cv2.reduce(m, dim=0, rtype=cv2.REDUCE_MAX)
08 reduce_min    = cv2.reduce(m, dim=1, rtype=cv2.REDUCE_MIN)
09
10 print("[m1] = \n%s\n" % m1)
11 print("[m_reduce_sum] =", reduce_sum.flatten())
12 print("[m_reduce_avg] =", reduce_avg.flatten())
13 print("[m_reduce_max] =", reduce_max.flatten())
14 print("[m_reduce_min] =", reduce_min.flatten())

```

Run: 16.mat_reduce

```

C:\Python\python.exe D:/source/chap05/16.mat_reduce.py
[m1] =
[[41. 16. 59. 33. 38.]
 [34. 59. 23. 32. 64.]
 [14. 79. 86. 76. 84.]]

[m_reduce_sum] = [ 89. 154. 168. 141. 186.]
[m_reduce_avg] = [37.4 42.4 67.8]
[m_reduce_max] = [41. 79. 86. 76. 84.]
[m_reduce_min] = [16. 23. 14.]

```


예제 5.5.2

행렬 원소 정렬 - 13.sort.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 m = np.random.randint(0, 100, 15).reshape(3,5)           # 임의 난수 생성
04 ## 행렬 원소 정렬
05 sort1 = cv2.sort(m, cv2.SORT_EVERY_ROW)                # 행단위(가로 방향) 오름차순
06 sort2 = cv2.sort(m, cv2.SORT_EVERY_COLUMN)             # 열단위(세로 방향) 오름차순
07 sort3 = cv2.sort(m, cv2.SORT_EVERY_ROW+cv2.SORT_DESCENDING) # 행단위 내림차순
08 sort4 = np.sort(m, axis=1)                              # x축 (가로 방향) 정렬
09 sort5 = np.sort(m, axis=0)                              # y축 (세로 방향) 정렬
10 sort6 = np.sort(m, axis=1)[: , ::-1]                  # 열 방향 내림차순 정렬
11
12 titles= ['m', 'sort1', 'sort2', 'sort3', 'sort4', 'sort5', 'sort6']
13 for title in titles:
14     print("[%s] = \n%s\n" %(title, eval(title)))

```

cv2.SORT_EVERY_ROW

53	90	23	73	61
35	33	79	68	30
54	99	21	62	73

행 단위 정렬
+ 오름차순

m_sort1

23	53	61	73	90
30	33	35	68	79
21	54	62	73	99

cv2.SORT_EVERY_COLUMN

53	90	23	73	61
35	33	79	68	30
54	99	21	62	73

열단위 정렬+오름차순

m_sort3

35	33	21	62	30
53	90	23	68	61
54	99	79	73	73

cv2.SORT_EVERY_ROW + cv2.SORT_DESCENDING

53	90	23	73	61
35	33	79	68	30
54	99	21	62	73

행 단위 정렬
+ 내림차순

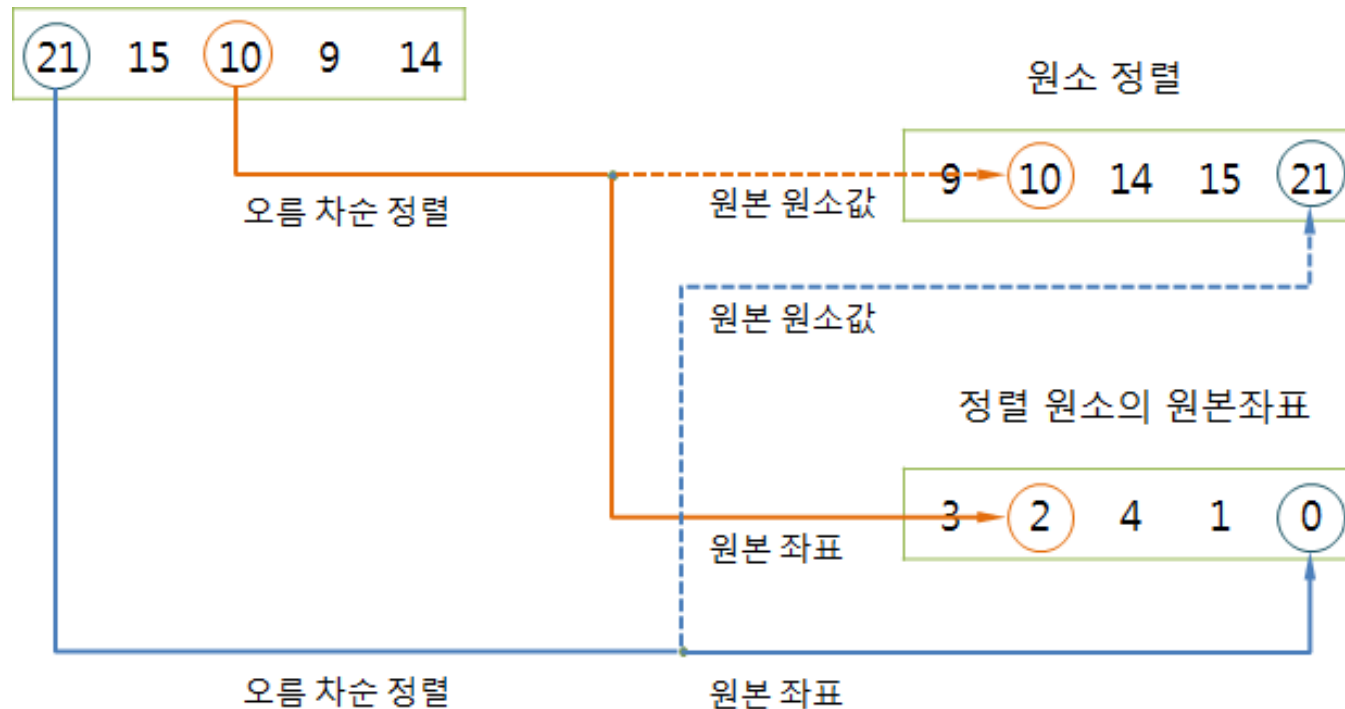
m_sort2

90	73	61	53	23
79	68	35	33	30
99	73	62	54	21

통계 관련 함수

cv2.sortIdx() 함수 사용 예

- 행렬을 정렬한 후 원래 데이터의 위치를 반환



예제 5.5.3

정렬 인덱스 반환 - 14.sortidx.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 m = np.random.randint(0, 100, 15).reshape(3,5)           # 임의 난수 생성
04
05 m_sort1 = cv2.sortIdx(m, cv2.SORT_EVERY_ROW)            # 원본 좌표(정렬 인덱스)
06 m_sort2 = cv2.sortIdx(m, cv2.SORT_EVERY_COLUMN)        # 열 방향 정렬
07 m_sort3 = np.argsort(m, axis=0)                        # y축 방향 정렬
08
09 print("[m1] = \n%s\n" % m)
10 print("[m_sort1] = \n%s\n" % m_sort1)
11 print("[m_sort2] = \n%s\n" % m_sort2)
12 print("[m_sort3] = \n%s\n" % m_sort3)

```

Run: 14.sortidx

```

C:\Python\python.exe I
[m1] =
[[20 14 32 91 55]
 [ 2 13 31 55 95]
 [81  6 50 11 13]]

[m_sort1] =
[[1 0 2 4 3]
 [0 1 2 3 4]
 [1 3 4 2 0]]

[m_sort2] =
[[1 2 1 2 2]
 [0 1 0 1 0]
 [2 0 2 0 1]]

[m_sort3] =
[[1 2 1 2 2]
 [0 1 0 1 0]
 [2 0 2 0 1]]

```

6. 행렬 연산 함수

General Matrix Multiplication

함수 설명

`cv2.gemm(src1, src2, alpha, src3, beta[, dst[, flags]]) → dst`

■ 설명: 일반화된 행렬 곱셈을 수행한다.

■ 수식: $dst = alpha \cdot src1^T \cdot src2 + beta \cdot src3^T$

인수
설명

- src1, src2 행렬 곱을 위한 두 입력 행렬(np.float32/np.float64형 2채널까지 가능)
- alpha 행렬 곱($src1^T \cdot src2$)에 대한 가중치
- src3 행렬 곱($src1^T \cdot src2$)에 더해지는 델타 행렬
- beta src3 행렬에 곱해지는 가중치
- dst 출력 행렬
- flags 연산 플래그 - 옵션을 조합하여 입력 행렬들을 전치 (default = 0)

옵션	값	설명
cv2.GEMM_1_T	1	src1을 전치
cv2.GEMM_2_T	2	src2을 전치
cv2.GEMM_3_T	4	src3을 전치

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 src1 = np.array([1, 2, 3, 1, 2, 3], np.float32).reshape(2, 3)    # 2×3 행렬 선언
04 src2 = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6], np.float32).reshape(2, 3)
05 src3 = np.array([1, 2, 1, 2, 1, 2], np.float32).reshape(3, 2)    # 3×2 행렬 선언
06 alpha, beta = 1.0, 1.0
07
08 dst1 = cv2.gemm(src1, src2, alpha, None, beta, flags=cv2.GEMM_1_T)
09 dst2 = cv2.gemm(src1, src2, alpha, None, beta, flags=cv2.GEMM_2_T)
10 dst3 = cv2.gemm(src1, src3, alpha, None, beta)
11
12 titles = ['src1', 'src1', 'src1', 'dst1', 'dst2', 'dst3']
13 for title in titles:
14     print("[%s] = \n%s\n" % (title, eval(title)))

```

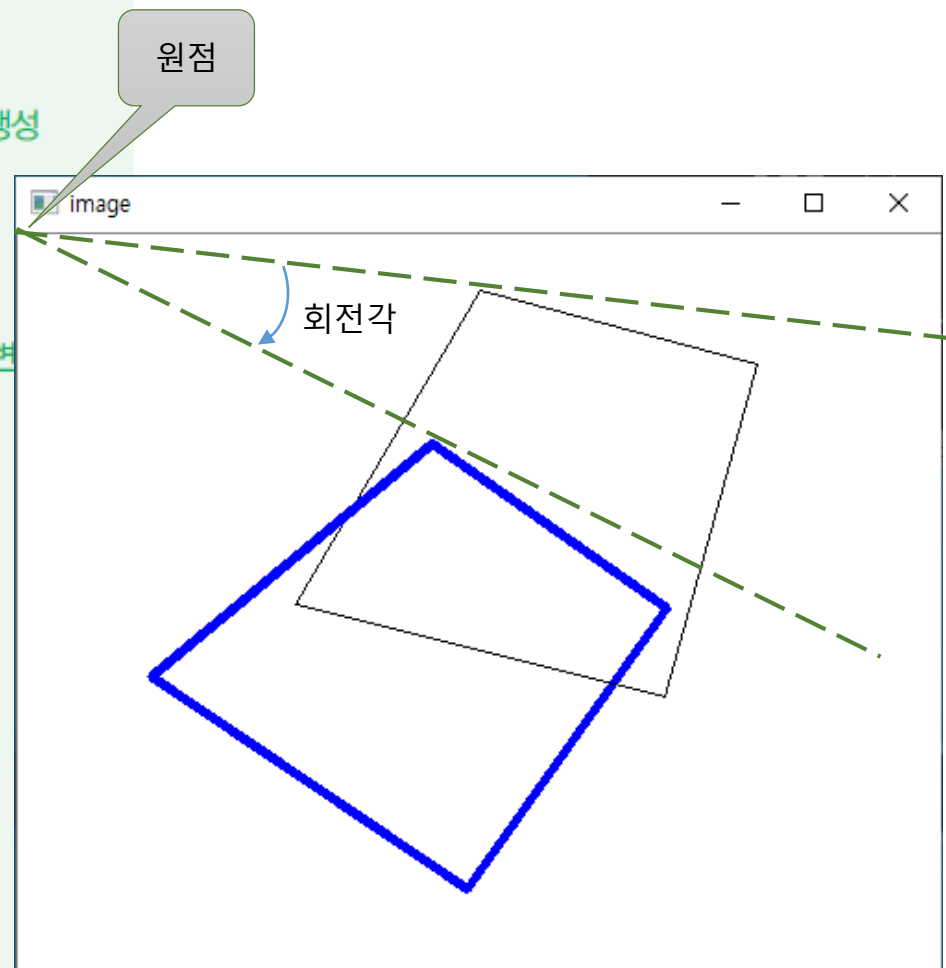
$$src1^T \cdot src2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}^T \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \\ 3 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 7 & 9 \\ 10 & 14 & 18 \\ 15 & 21 & 27 \end{bmatrix}$$

$$src1 \cdot src2^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 & 32 \\ 14 & 32 \end{bmatrix}$$

$$src1 \cdot src3 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 12 \\ 6 & 12 \end{bmatrix}$$

심화예제 5.6.2 cv2.gemm()을 이용한 회전 변환 - 19.point_transform.py

```
01 import numpy as np, cv2
02
03 theta = 20 * np.pi / 180 # 회전할 라디안 각도 계산
04 rot_mat = np.array([ [np.cos(theta), -np.sin(theta)],
05                      [np.sin(theta), np.cos(theta)]], np.float32) # 회전 변환 행렬 생성
06
07 pts1 = np.array([ (250, 30), (400, 70),
08                  (350, 250), (150, 200)], np.float32) # 입력 좌표 지정
09 pts2 = cv2.gemm(pts1, rot_mat, 1, None, 1, flags=cv2.GEMM_2_T) # 행렬곱으로 회전변
10
11 for i, (pt1, pt2) in enumerate(zip(pts1, pts2)):
12     print("pts1[%d] = %s, pts2[%d]= %s" % (i, pt1, i, pt2))
13
14 ## 영상 생성 및 4개 좌표 그리기
15 image = np.full((400, 500, 3), 255, np.uint8)
16 cv2.polylines(image, [np.int32(pts1)], True, (0, 255, 0), 2)
17 cv2.polylines(image, [np.int32(pts2)], True, (255, 0, 0), 3)
18 cv2.imshow('image', image)
19 cv2.waitKey(0)
```



6. 행렬 연산 함수

함수 설명

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

- 설명: 행렬의 역행렬을 계산한다.(입력 행렬이 정방 행렬이 아니면 의사 역행렬 계산)

인수 설명	■ src	$M \times N$ 크기의 부동소수점 입력 행렬
	■ dst	src와 크기와 타입이 같은 출력 행렬
	■ flags	역행렬의 계산 방법에 대한 플래그

`cv2.solve(src1, src2[, dst[, flags]]) → retval, dst`

- 설명: 연립 방정식이나 최소자승 문제를 해결한다.
- 수식: $dst = \operatorname{argmin} \|src1 \cdot X - src2\|$

인수 설명	■ src1	연립방정식의 계수 행렬
	■ src2	연립방정식의 상수 행렬
	■ dst	출력 행렬
	■ flags	풀이(역행렬 계산 플래그) 방법

〈표 5.6.1〉 flags 옵션의 역행렬의 계산 방법

옵션	값	설명
<code>cv2.DECOMP_LU</code>	0	가우시안 소거법으로 역행렬 계산 - 입력 행렬은 역행렬이 존재하는 정방행렬
<code>cv2.DECOMP_SVD</code>	1	특이치 분해 방법으로 역행렬 계산 - 입력 행렬이 정방행렬이 아닌 경우 의사 역행렬 계산
<code>cv2.DECOMP_CHOLESKY</code>	3	췌레스키(cholesky) 분해로 역행렬 계산 - 입력 행렬이 역행렬이 존재하는 정방행렬, 대칭행렬이며 양의 정부호 행렬

예제 5.6.3

cv2.invert()와 cv2.solve()로 연립방정식 풀이 - 20.equation.py

```

01 import numpy as np, cv2
02
03 data = [ 3, 0, 6, -3, 4, 2, -5, -1, 9]           # 연립방정식의 계수들
04 m1 = np.array(data, np.float32).reshape(3,3)     # 계수들을 행렬로 생성
05 m2 = np.array([36, 10, 28], np.float32)          # 상수 벡터
06
07 ret, inv = cv2.invert(m1, cv2.DECOMP_LU)         # 역행렬 계산
08 if ret:
09     dst1 = inv.dot(m2)                            # numpy 제공 행렬곱 함수
10     dst2 = cv2.gemm(inv, m2, 1, None, 1)          # OpenCV 제공 행렬곱 함수
11     _ , dst3 = cv2.solve(m1, m2, cv2.DECOMP_LU)   # 연립방정식 풀이
12
13     print("[inv] = \n%s\n" % inv)
14     print("[dst1] =", dst1.flatten())              # 행렬을 벡터로 변환
15     print("[dst2] =", dst2.flatten())
16     print("[dst3] =", dst3.flatten())
17 else:
18     print("역행렬이 존재하지 않습니다.")

```

연립방정식:

$$3x_1 + \quad \quad 6x_3 = 36$$

$$-3x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 10$$

$$-5x_1 - 1x_2 + 9x_3 = 28$$

$$m_1 \times x = m_2$$

$$m_1^{-1} \times m_1 \times x = m_1^{-1} \times m_2$$

$$x = m_1^{-1} \times m_2$$

```

Run: 19.equation
C:\Python\python.exe D:/source/chap05/19.equation.py
[inv] =
[[ 0.15079366 -0.02380952 -0.0952381 ]
 [ 0.06746032  0.22619048 -0.0952381 ]
 [ 0.09126984  0.01190476  0.04761905]]

[dst1] = [2.5238097 2.0238097 4.7380953]
[dst2] = [2.5238097 2.0238097 4.7380953]
[dst3] = [2.5238094 2.0238094 4.7380953]

```

Summary

- ❖ 기본 배열 처리 함수
 - Flip(), repeat(), transpose()
- ❖ 채널 합성 및 분리 함수
 - merge(), split()
 - 컬러 영상(3개 채널), 명암도 영상(단일 채널)
- ❖ 두 배열(행렬 혹은 벡터) 간의 사칙연산 함수
 - add(), subtract(), multiply(), divide()
 - 이 함수들은 두 행렬의 원소 간(per-element)에 연산을 수행
 - mask 행렬을 이용해서 특정 영역만 연산이 가능
- ❖ 행렬에 대한 비트 연산 함수를 제공
 - bitwise_and(), bitwise_or(), bitwise_not(), bitwise_xor()

Summary

- ❖ 행렬에서 최소값과 최대값을 구하는 함수
 - 두 행렬의 원소 간에 작은 값들과 큰 값: `min()`, `max()`
 - 하나의 행렬에서 최소값, 최대값과 원소의 위치를 가져옴: `minMaxIdx()`, `minMaxLoc()`
- ❖ 하나의 행렬에서 통계적인 요소를 계산해주는 함수공
 - 합계: `sum()`, 평균: `mean()`, 평균, 표준편차: `meanStdDev()`
- ❖ 행렬의 원소를 정렬하는 함수를 제공
 - 원소의 정렬: `sort()`,
 - 정렬된 원소의 원 위치를 반환: `sortIdx()`
- ❖ 행렬 연산
 - 행렬의 곱: `gemm()`, 역행렬: `invert()`, 연립방정식의 해: `solve()`