OpenCV. РОБОТА із ЗОБРАЖЕННЯМИ

Файл: CV_Image_05_002

Просторова фільтрація зображень. Нелінійна фільтрація

SEE <u>Imgproc module</u>

SEE Image Filtering

SEE Miscellaneous Image Transformations

```
## Завантаження пакетів
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt # this lets you draw inline pictures in the
notebooks
import skimage.io as io
plt.rcParams['font.size'] = 10
```

```
import cv2 as cv
print (cv.__version__)
```

```
4.10.0
```

```
# ВИЗНАЧЕННЯ ТА ДРУК ПАРАМЕТРІВ ЗОБРАЖЕННЯ

def image_data (image):
    rank = len(image.shape)
    rows_num = image.shape[0] ## кількість рядків
    clms_num = image.shape[1] ## кількість колонок
    chen_num = 1
    if rank == 3:
        chen_num = image.shape[2] ## кількість каналів
    print('Опис зображення ')
    print('IMAGE RANK', rank)
    print('IMAGE SHAPE', image.shape)
    print('DATA Type', image.dtype)
    return rows_num,clms_num, chen_num
```

```
# Convert ONE image from BGR to RGB & out
def image1_view (image, image_name):
    rgb_image = cv.cvtColor(image, cv.COLOR_BGR2RGB)
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(4, 4))
    plt.title(image_name)
    plt.imshow(rgb_image)
    plt.show()
    return
```

```
# Convert TWO image from BGR to RGB & out

def image2_view (image1, image2, image1_name, image2_name):
    rgb_image1 = cv.cvtColor(image1, cv.COLOR_BGR2RGB)
    rgb_image2 = cv.cvtColor(image2, cv.COLOR_BGR2RGB)
    fig, axes = plt.subplots(1, 2, figsize=(8, 4))
    ax = axes.ravel()
    ax[0].set_title(image1_name)
    ax[0].imshow(rgb_image1)
    ax[1].set_title(image2_name)
    ax[1].imshow(rgb_image2)
    plt.show()
    return
```

Функція згортки 2D зображення з визначеним ядром

cv.filter2D(src, ddepth, kernel[, dst[, anchor[, delta[, borderType]]]]) → dst

Параметри:

- src вхідне зображення.
- **det** вихідне зображення того ж самого розміру та кількості каналів як і src.
- kernel ядро згортки (або ядро кореляції), матриця із плавучою комою.
- anchor якір ядра, за замовчуванням (-1, -1) центр ядра.
- **delta** додаткова складова (додається до фільтрованоці пікселя перед записом до вихідного зображення.
- bordertype метод екстраполяції значень пікселів на границях зображення (дивись borderInterpolate).
- **ddepth** бажана глибина вихідного зображення; якщо < 0 буде таким самим, як src.depth(); підтримуються такі комбінації src.depth() і ddepth::

```
1. src.depth() = CV_8U, ddepth = -1/CV_16S/CV _32F/CV_64F

2. src.depth() = CV_16U/CV_16S, ddepth = -1/C V_32F/CV_64F

3. src.depth() = CV_32F, ddepth = -1/ CV_32F/CV_64F

4. src.depth() = CV_64F
```

Функція виконує операцію згортки (не конволюції):

```
\texttt{dst}(x,y) = \sum_{\substack{0 \leq x' < \texttt{kernel.cols}, \\ 0 \leq y' < \texttt{kernel.rows}}} \texttt{kernel}(x',y') * \texttt{src}(x+x'-\texttt{anchor.x} rnel.rows-anchor.y-1)
```

Пороговий зріз (Threshold)

Застосовує порогове значення фіксованого рівня до кожного елемента масиву.

cv.threshold(src, thresh, maxval, type[, dst]) → retval, dst

Параметри:

- src вхідний масив (одноканальний, 8- або 32-бітний з плаваючою комою).
- dst вихідний масив того самого розміру та типу, що й src.
- thresh порогове значення.

- maxval максимальне значення для використання з типами порогів THRESH_BINARY і THRESH_BINARY_INV.
- type пороговий тип.

Функція застосовує порогове значення фіксованого рівня до одноканального масиву. Зазвичай використовується для отримання дворівневого (binary двійкового) зображення із зображення у градаціях сірого або для видалення шуму, тобто фільтрування надто малих або надто великих пікселів значення.

Функція підтримує кілька типів порогових значень. Вони визначаються за типом:

THRESH_BINARY

$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{matrix} \mathtt{maxval} \ if \ \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{0} \ \ \mathtt{otherwise} \end{matrix} \right.$$

• THRESH_BINARY_INV

$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ egin{array}{ll} \mathtt{0} & if \ \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{thresh} & \mathtt{otherwise} \end{array}
ight.$$

• THRESH TRUNC

$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ egin{array}{ll} \mathtt{maxval} & if \ \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{src}(\mathtt{x,y}) & \mathtt{otherwise} \end{array}
ight.$$

• THRESH TOZERO

$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ \begin{aligned} \mathtt{src(x,y)} & \ if \ \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \\ \mathtt{0} & \ \mathtt{otherwise} \end{aligned} \right.$$

• THRESH TOZERO INV

$$\mathtt{dst}(x,y) = \left\{ egin{aligned} \mathtt{0} & if \ \mathtt{src}(x,y) > \mathtt{thresh} \ \mathtt{src}(\mathtt{x},\mathtt{y}) & \mathtt{otherwise} \end{aligned}
ight.$$

Крім того, спеціальне значення THRESH_OTSU може поєднуватися з одним із наведених вище значень. У цьому випадку функція визначає оптимальне порогове значення за допомогою алгоритму Оцу та використовує його замість зазначеного порогу. Функція повертає обчислене порогове значення. В даний час метод Оцу реалізований тільки для 8-бітних зображень.

Приклади фільтру Превтт та Собеля побудовані на cv.filter2D

Читання зображення з файлу

```
## Завантаження файлу зображення

path = './IMAGES/'

filename = 'Lenna.png'

test_img_ = cv.imread(path + filename, 0)

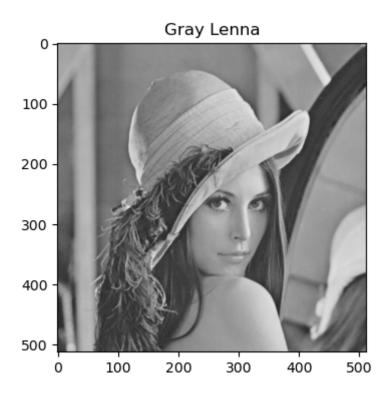
## Визначення стркутури та розміру зображення

image_data (test_img_)
```

```
Опис зображення
IMAGE RANK 2
IMAGE SHAPE (512, 512)
DATA Type uint8
```

```
(512, 512, 1)
```

```
# Display whith Matplotlib
image1_view (test_img_, 'Gray Lenna')
```



Оператор (фільтр) Прюітт

Опера́тор Прюітт (Prewitt) використовують в обробці зображень, зокрема в алгоритмах виявляння контурів.

Математично це оператор дискретного диференціювання, який обчислює наближення градієнта функції яскравості зображення. У кожній точці зображення результат оператора Прюітт — або відповідний вектор градієнта, або норма цього вектора. Оператор Прюітт ґрунтується на згортанні зображення з невеликим роздільним цілочисловим фільтром в горизонтальному та вертикальному напрямках. Наближення градієнтна, яке він створює, відносно грубе.

Оператор використовує два ядра 3×3 для обчислення наближення похідних (одне для горизонтальних змін, друге — для вертикальних).

Якщо маємо первинне зображення Im(x,y), а $G(x,y)_x$ та $G(x,y)_y$ — два зображення, які в кожній точці містять наближення горизонтальної та вертикальної похідних, то їх обчислюють як

$$\mathbf{G}(\mathbf{x}, \mathbf{y})_{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} +1 & 0 & -1 \\ +1 & 0 & -1 \\ +1 & 0 & -1 \end{bmatrix} * \mathbf{Im}, \quad \mathbf{G}(\mathbf{x}, \mathbf{y})_{\mathbf{y}} = \begin{bmatrix} +1 & +1 & +1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} * \mathbf{Im}$$

де * позначує операцію двовимірної згортки.

Координату \mathbf{x} тут визначено як зростальну «ліворуч», а координату \mathbf{y} — як зростальну «вгору». У кожній точці зображення отримані наближення градієнта можливо об'єднувати, щоб отримувати величину градієнту яскравості

$$G(x,y) = \sqrt{G(x,y)_x^2 + G(x,y)_y^2} \,. \label{eq:G_state}$$

Також можна обчислити кут напрямку градієнту для кожного пікселя

$$oldsymbol{\Theta}(\mathbf{x},\mathbf{y}) = \arctan(rac{G(\mathbf{x},\mathbf{y})_y}{G(\mathbf{x},\mathbf{y})_x}) - (rac{3\pi}{4})$$

Ствоорюємо ядра за напрямками

Обчислюємо градієнти за напрямками

```
grad_im_x = cv.filter2D(test_img_, cv.CV_64F, kernel_x)
grad_im_y = cv.filter2D(test_img_, cv.CV_64F, kernel_y)
print('GRAD_X SHAPE', grad_im_x.shape)
print('GRAD_X Type',grad_im_x.dtype)
print('GRAD_X SIZE',grad_im_x.size)
```

```
GRAD_X SHAPE (512, 512)
GRAD_X Type float64
GRAD_X SIZE 262144
```

Обчмслюємо модуль градиенту для кожного пікселя зображення

```
grad_im = cv.sqrt(grad_im_x**2 + grad_im_y**2)
print('GRAD_Im SHAPE', grad_im.shape)
print('GRAD_Im Type', grad_im.dtype)
print('GRAD_Im SIZE', grad_im.size)
print('GRAD_Im MIN', np.min(grad_im),'GRAD_Im MAX', np.max(grad_im))
```

```
GRAD_IM SHAPE (512, 512)
GRAD_IM Type float64
GRAD_IM SIZE 262144
GRAD_IM MIN 0.0 GRAD_IM MAX 489.0654352947057
```

Приведення до діапазону [0 ... 255] (нормалізація та перетворення до uint8)

```
grad_norm = cv.normalize(grad_im, None, 0, 255, cv.NORM_MINMAX)
grad_uint8 = grad_norm.astype(np.uint8)
image_data (grad_uint8)
```

```
Опис зображення

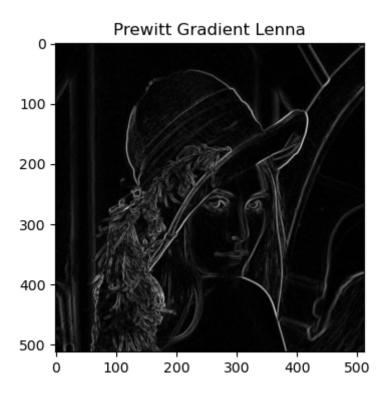
IMAGE RANK 2

IMAGE SHAPE (512, 512)

DATA Type uint8
```

```
(512, 512, 1)
```

```
# Display whith Matplotlib
image1_view (grad_uint8, 'Prewitt Gradient Lenna')
```



Бінарізація (зріз) зображення градієнту

```
gamma1 = 50
gamma2 = 100
maxval=255

filtr_im_g1 = np.zeros ( (grad_norm.shape[0], grad_norm.shape[1], 3),
dtype=np.uint32)
filtr_im_g2 = np.zeros ( (grad_norm.shape[0], grad_norm.shape[1], 3),
dtype=np.uint32)

retval1, filtr_im_g1 = cv.threshold(grad_norm, gamma1, maxval, cv.THRESH_BINARY)
print('3pi3 gamma =', retval1)
image_data (filtr_im_g1)
retval2, filtr_im_g2 = cv.threshold(grad_norm, gamma2, maxval, cv.THRESH_BINARY)
print('3pi3 gamma =', retval2)
image_data (filtr_im_g2)
```

```
Зріз gamma = 50.0

Опис зображення

IMAGE RANK 2

IMAGE SHAPE (512, 512)

DATA Type float64

Зріз gamma = 100.0

Опис зображення

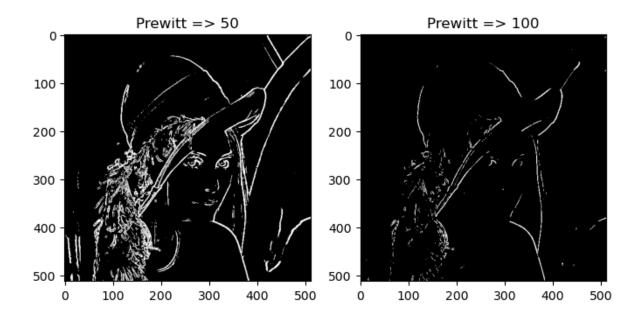
IMAGE RANK 2

IMAGE SHAPE (512, 512)

DATA Type float64
```

```
(512, 512, 1)
```

```
image2_view (filtr_im_g1.astype(np.uint8), filtr_im_g2.astype(np.uint8), "Prewitt
=> 50", "Prewitt => 100")
```



Фільтр Собеля

```
# Завантаження зображення

## Завантаження файлу зображення

path = './IMAGES/'

filename = 'Lenna.png'

test_img_ = cv.imread(path + filename, 0)

## Визначення стркутури та розміру зображення

image_data (test_img_)
```

```
Опис зображення

IMAGE RANK 2

IMAGE SHAPE (512, 512)

DATA Type uint8
```

```
(512, 512, 1)
```

```
# Sobel gradient
grad_im_x_ = cv.filter2D(test_img_, cv.CV_64F, kernel_x_)
grad_im_y_ = cv.filter2D(test_img_, cv.CV_64F, kernel_y_)
print('GRAD_X SHAPE', grad_im_x.shape)
print('GRAD_X Type',grad_im_x.dtype)
print('GRAD_X SIZE',grad_im_x.size)
GRAD_X SHAPE (512, 512)
GRAD_X Type float64
GRAD_X SIZE 262144
grad_im_ = cv.sqrt(grad_im_x_**2 + grad_im_y_**2)
image_data (grad_im_)
Опис зображення
IMAGE RANK 2
IMAGE SHAPE (512, 512)
DATA Type float64
(512, 512, 1)
grad_norm_ = cv.normalize(grad_im_, None, 0, 255, cv.NORM_MINMAX)
grad_uint8_ = grad_norm_.astype(np.uint8)
image_data (grad_uint8_)
Опис зображення
IMAGE RANK 2
IMAGE SHAPE (512, 512)
DATA Type uint8
(512, 512, 1)
# Display whith Matplotlib
image1_view (grad_uint8_, 'Sobel Gradient Lenna')
```

Sobel Gradient Lenna 100 200 300 400 500 100 200 300 400 500

```
gamma1 = 50
gamma2 = 100
maxval=255

filtr_im_g1_ = np.zeros ( (grad_norm_.shape[0], grad_norm_.shape[1], 3),
dtype=np.uint32)
filtr_im_g2_ = np.zeros ( (grad_norm_.shape[0], grad_norm_.shape[1], 3),
dtype=np.uint32)

retval1, filtr_im_g1_ = cv.threshold(grad_norm_, gamma1, maxval,
cv.THRESH_BINARY)
print('3pi3 gamma =', retval1)
image_data (filtr_im_g1_)
retval2, filtr_im_g2_ = cv.threshold(grad_norm_, gamma2, maxval,
cv.THRESH_BINARY)
print('3pi3 gamma =', retval2)
image_data (filtr_im_g2_)
```

```
Зріз gamma = 50.0
Опис зображення
ІМАGE RANK 2
ІМАGE SHAPE (512, 512)

DATA Type float64

Зріз gamma = 100.0

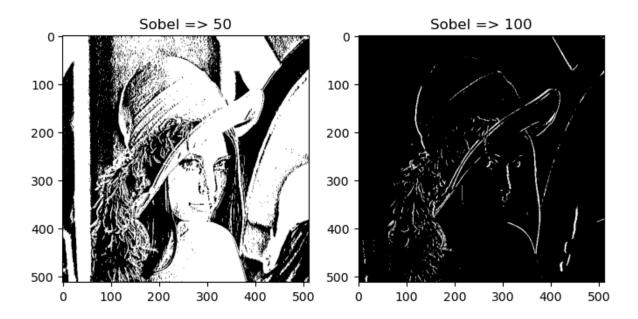
Опис зображення

ІМАGE RANK 2

ІМАGE SHAPE (512, 512)

DATA Type float64
```

```
image2_view (filtr_im_g1_.astype(np.uint8), filtr_im_g2_.astype(np.uint8), "Sobel
=> 50", "Sobel => 100")
```



Градієнет за Лапласом

```
# Завантаження зображення

## Завантаження файлу зображення

path = './IMAGES/'

filename = 'Lenna.png'

test_img_ = cv.imread(path + filename, 0)

## Визначення стркутури та розміру зображення

image_data (test_img_)
```

```
Опис зображення

IMAGE RANK 2

IMAGE SHAPE (512, 512)

DATA Type uint8
```

```
# Використвуємо фільтр Лапласа
laplacian_im = cv.Laplacian(test_img_ , cv.CV_64F)
laplacian = np.uint8(np.absolute(laplacian_im))
```

```
# Відображуємо за допомогою CV

# Wait for a key press and close the window
while True:
    cv.imshow('Original IMAGE', test_img_)
    if cv.waitKey(1) == ord('q'):
        break
while True:
    cv.imshow('Laplacian IMAGE', laplacian)
    if cv.waitKey(1) == ord('q'):
        break
cv.destroyAllwindows()
```

```
image2_view (test_img_, laplacian, "Gray Lenna", "Laplacian Lenna|")
```

