

# 「画像処理基礎」

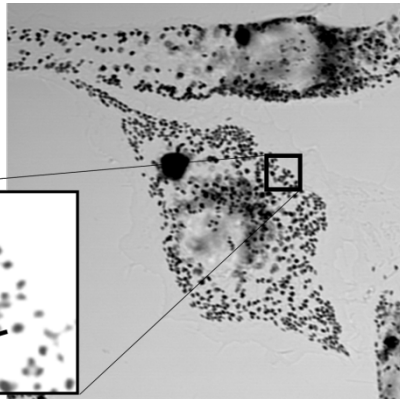
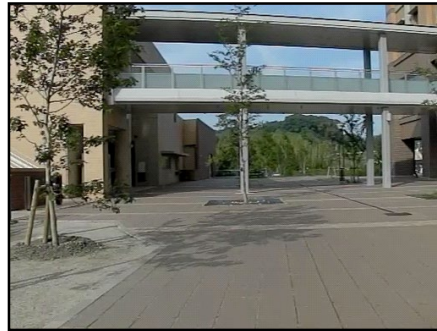
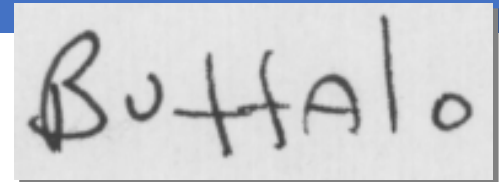
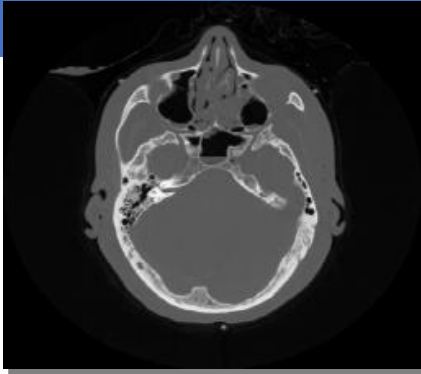
九州大学 大学院システム情報科学研究所  
情報知能工学部門  
データサイエンス実践特別講座  
備瀬竜馬, Diego Thomas, 正井克俊

# 画像解析概要

画像データ解析の流れ

# 画像データ (画像空間)

# いろいろな画像



**You Tube**  
Broadcast Yourself™

# 画像データは意味を持つか？

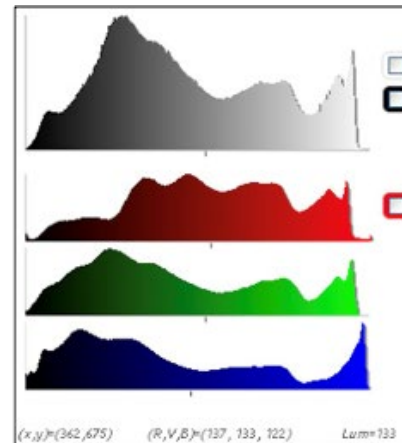
- 画像はあくまでピクセルごとの輝度値情報のみ



## 意味情報

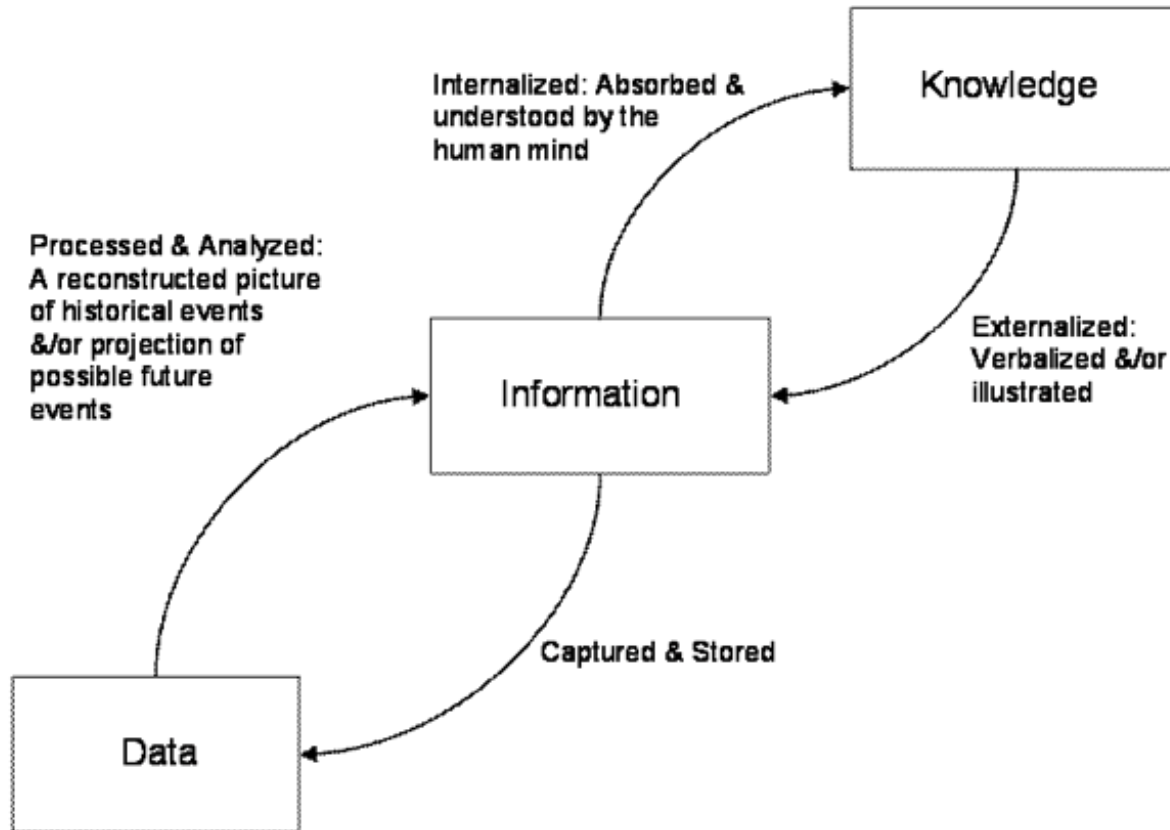
着物を着た日本人女性が、三味線を弾いている  
江戸時代の絵？

Computer:



# The flow of analysis

- データから情報を取り出し、情報から知識へ

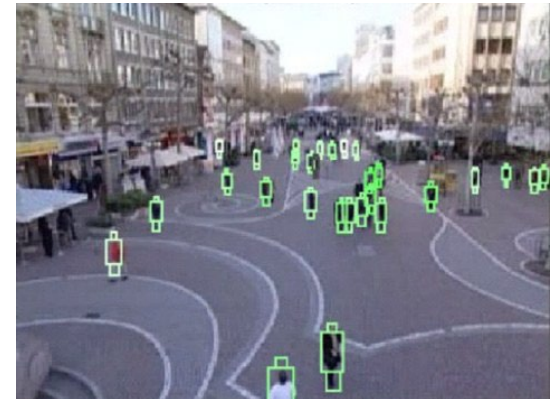
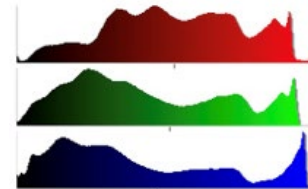


# データからの情報の抽出

- ピクセルの数値情報でしかない画像から、人は様々な情報を抽出できる

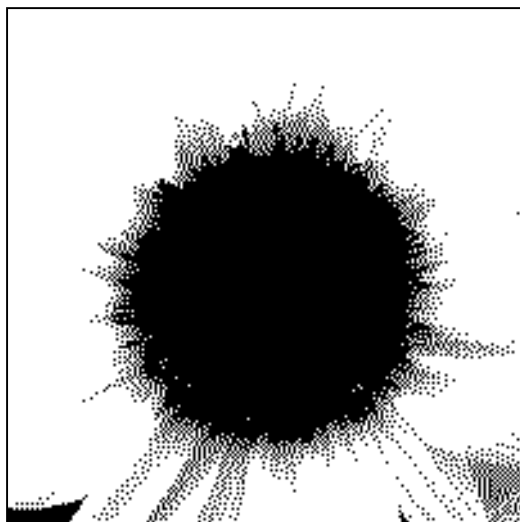
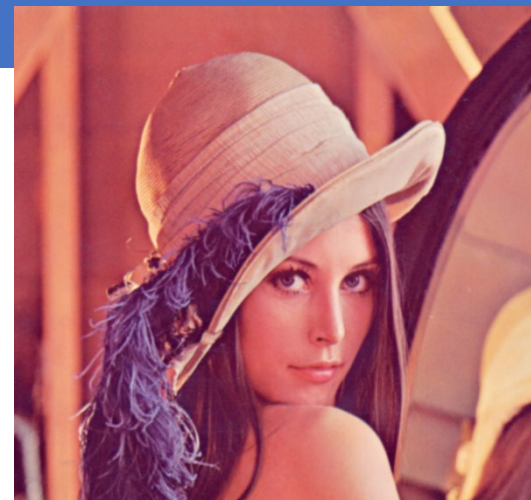
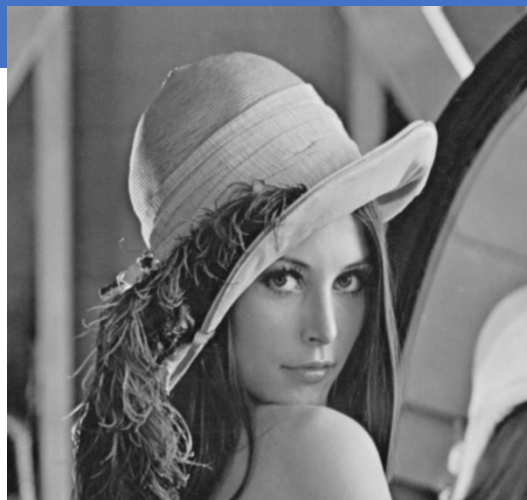
Look into histograms

- どんな色が多い？
- エッジはどこにある？
- 人はどこにいる？
- 建物はどこにある？





## 2値画像，濃淡画像，カラー画像





# カラー画像



=



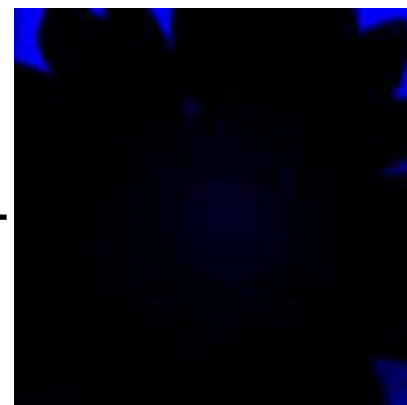
R成分

+



G成分

+



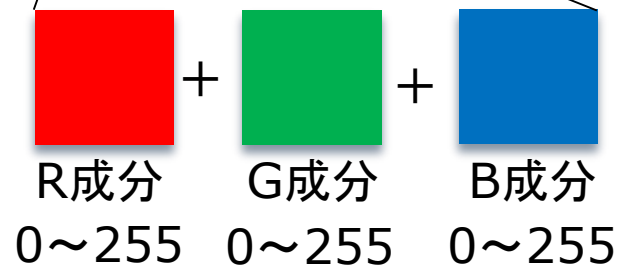
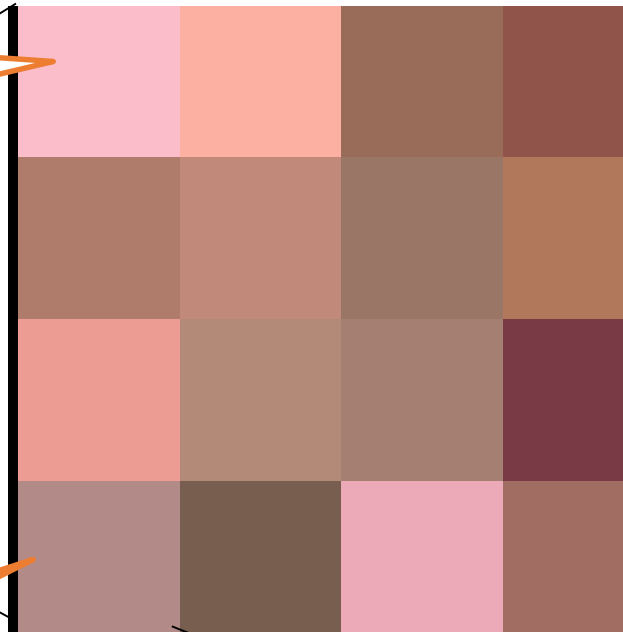
B成分

# デジタル画像

規則的に並んだ  
有限個の点（画素）の集合



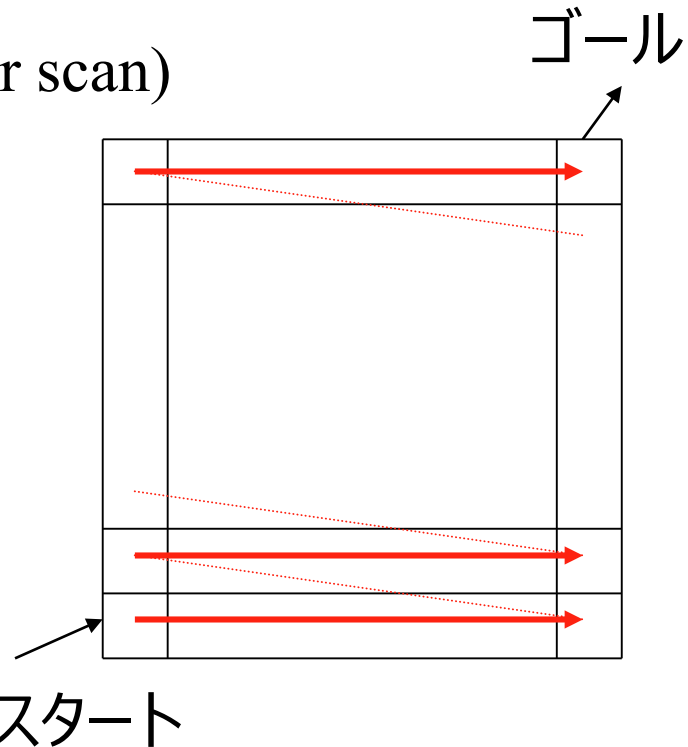
各画素の色は、  
赤、緑、青の3つの成分で  
表現されている





# 画像の走査 (スキャン)

- ラスタ走査 (raster scan)



すべての画素を 1 回ずつ通過



## ラスタ走査 (つづき)

- 画像のベクトル表現  
画素値をラスタ走査順に列挙

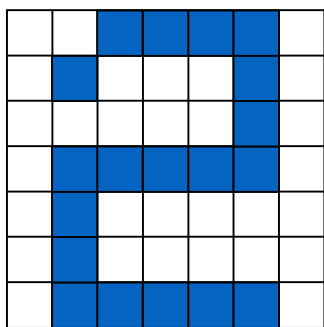
$$\underbrace{(f_{1,1}, \dots, f_{1,Y}, f_{2,1}, \dots, f_{x,y}, \dots, f_{X,Y})}$$

$XY$ 次元ベクトル

- 任意の画像 =  $XY$ 次元空間内の 1 点

# 画像のベクトル表現(vector representation of image)

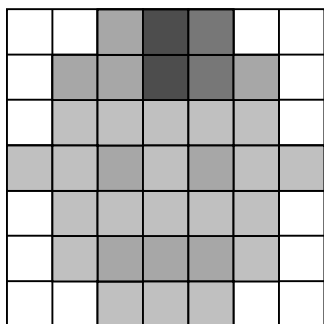
## ● 2値画像の場合の例



7×7画像

$$\Rightarrow x = \underbrace{(0, 0, 1, 1, 1, 1, 0, 0, 1, \dots, 1, 0)}_{49\text{次元ベクトル}}^T$$

## ● 多値画像の場合の例



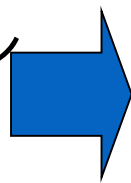
7×7画像

$$\Rightarrow x = \underbrace{(0, 0, 255, 213, 182, 0, 0, \dots, 0)}_{49\text{次元ベクトル}}^T$$

# “画像空間” (image space)

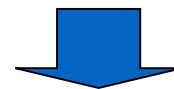
$N \times N$  画像

ゴール



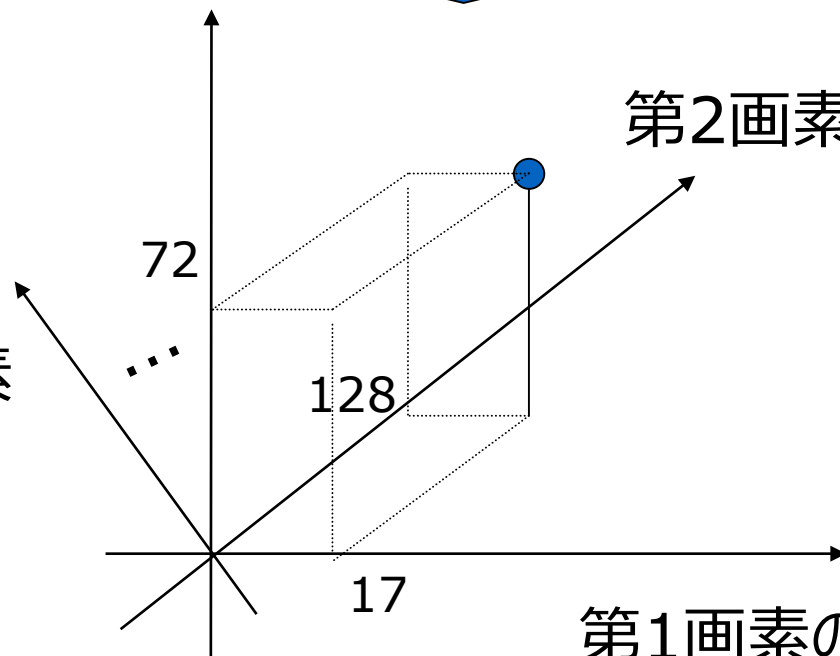
$(17, 128, 72, \dots, 153)$

$N^2$ 次元ベクトル

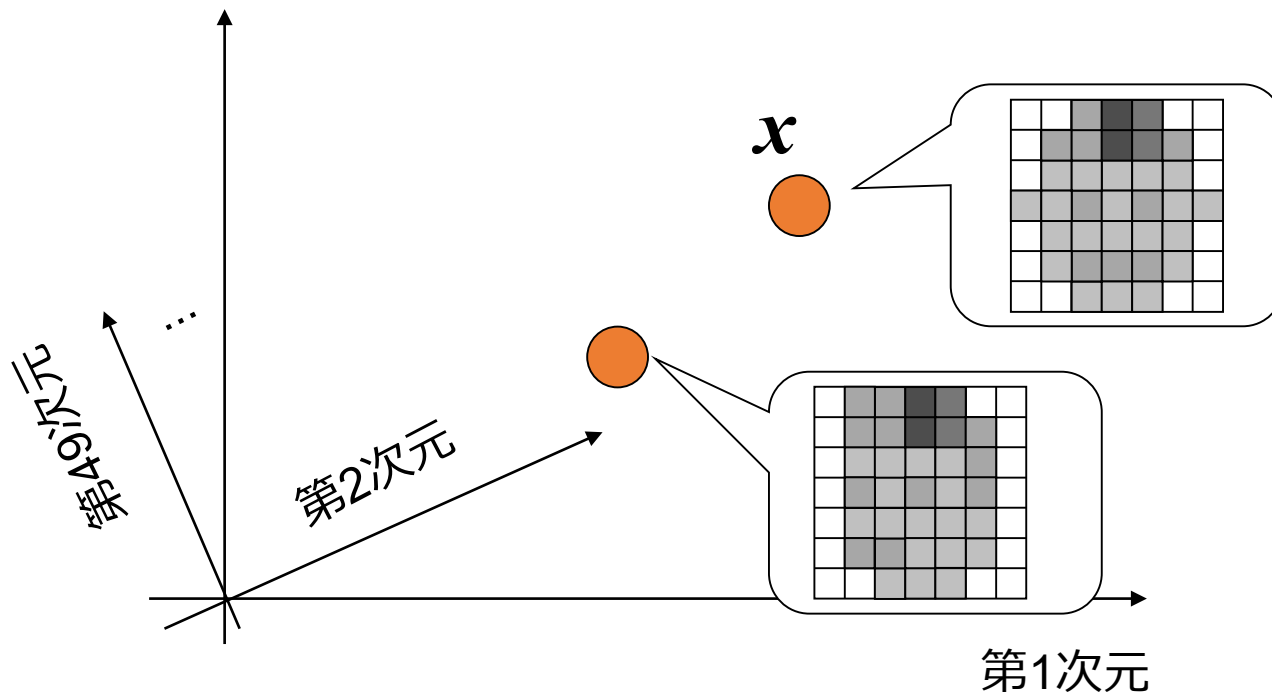


第2画素

第 $N^2$ 画素



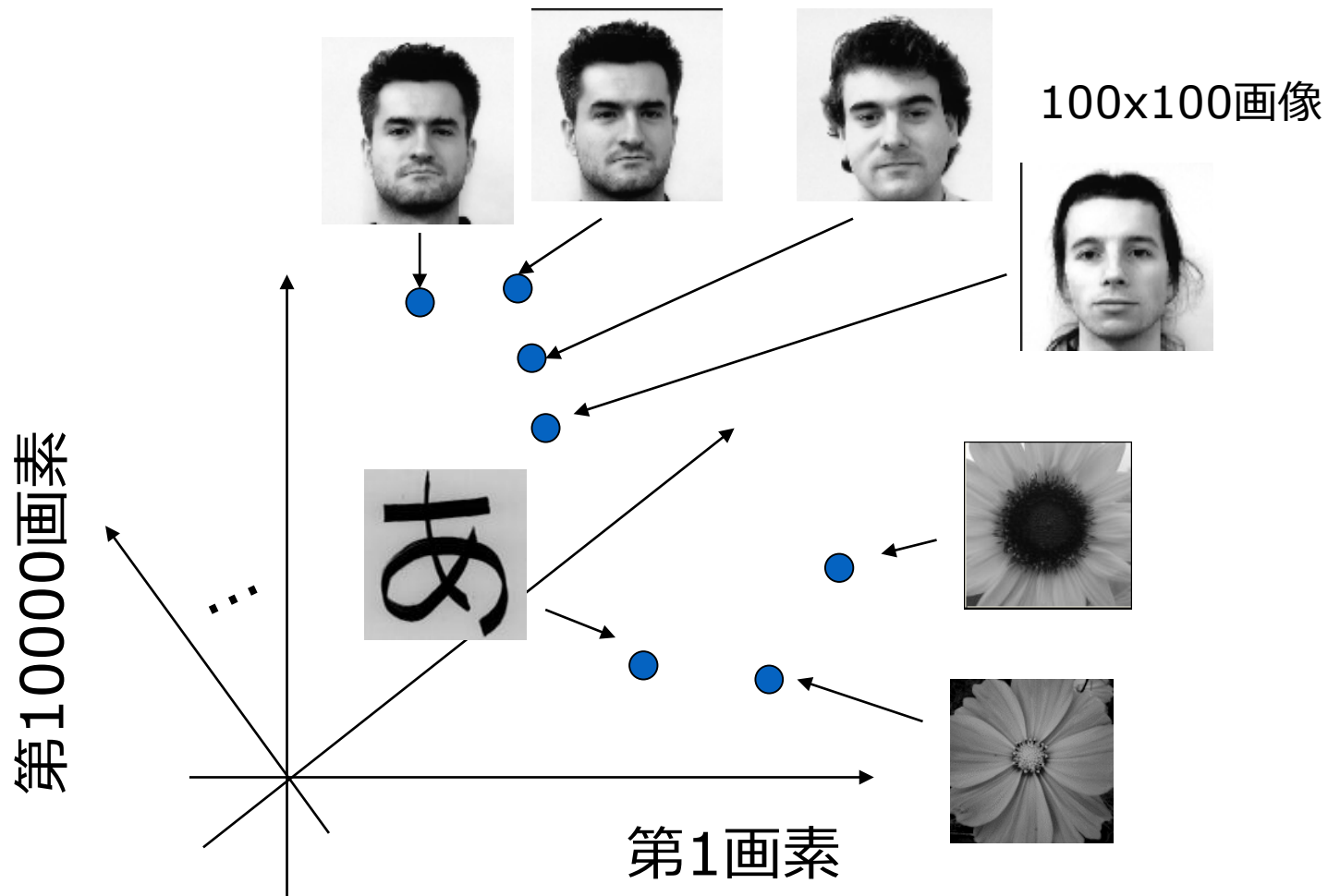
# 画像空間:任意の1点 = 1画像



A point in the image space corresponds to an image



# 画像空間

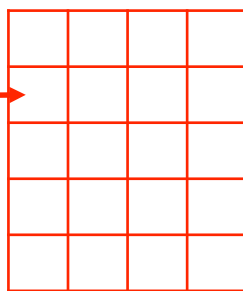


任意の100 x 100画像は10000次元空間で表せる！

# 画像データ

- カラー画像データは、ピクセルごとにRGBの3つのチャンネルの数字の組み合わせ

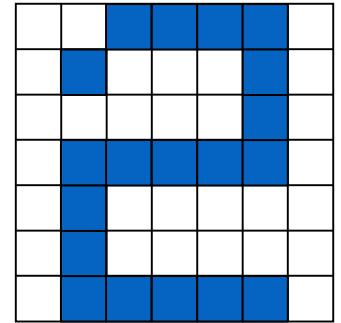
pixel = [red, green, blue]



- $n$  行  $m$  列の画像 :  $n \times m$  ピクセルの数値
- カラー画像 : 1つのピクセルは3つのチャンネルの数値を持つ
  - red, green, blue.
- 例 :  $100 \times 100$  のカラー画像  
 $\Rightarrow 3 \times 100 \times 100 = 30000$  の次元のベクトル

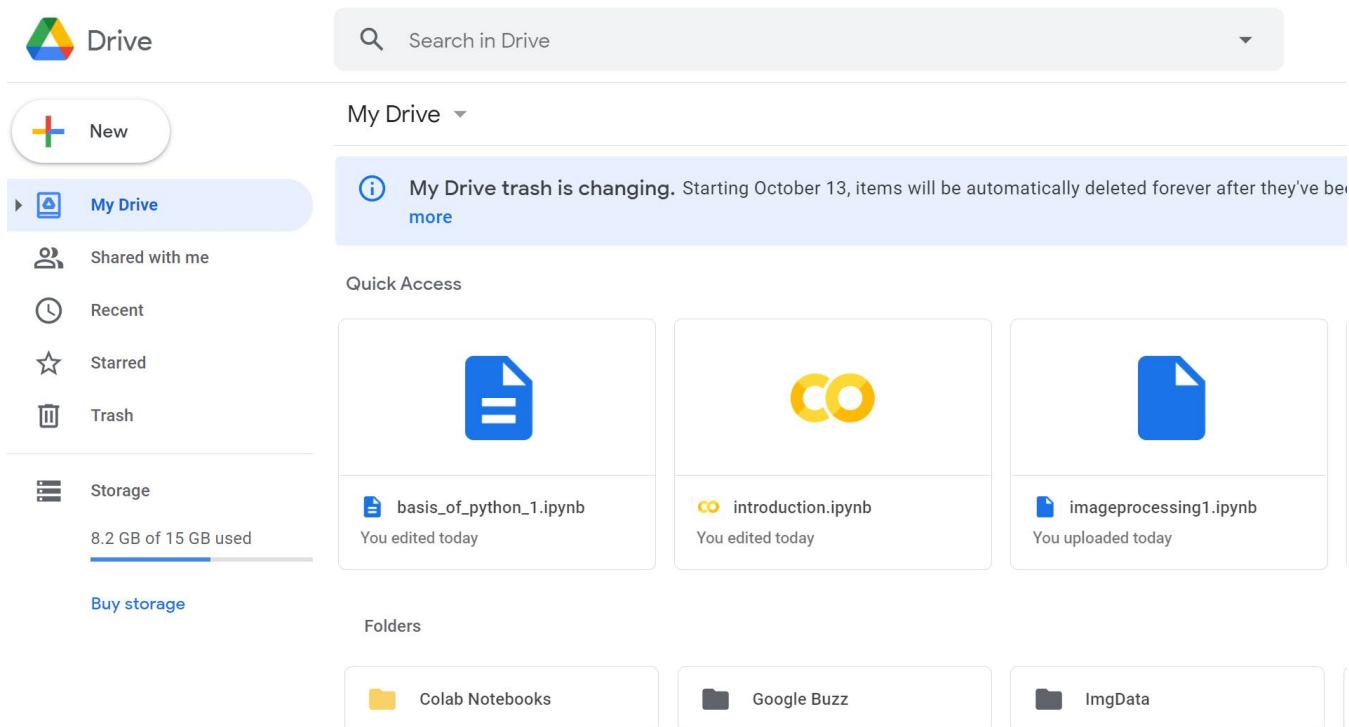
# 練習

- Numpyをインポートする
- ラスタ走査を使って “2”の画像をベクトルにする  
白ピクセル = 0。青ピクセル = 255
- `numpy.array` を使ってデータ変換する
- `Reshape` を使ってベクトルから  $7 \times 7$  の行列を求める
- $7 \times 7$  の行列をプリントする



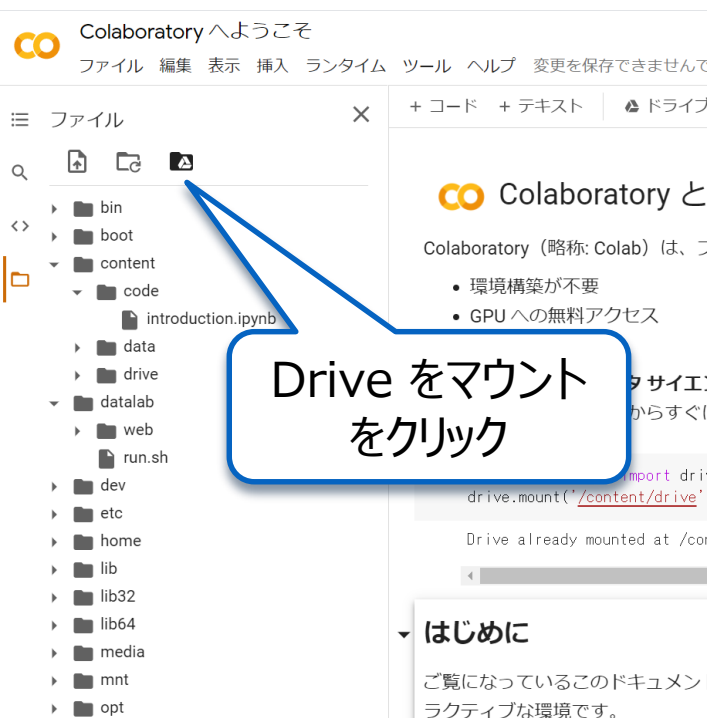
# Google Driveとの連携

# 準備：Google Driveへフォルダごとアップ



フォルダごとドラッグすれば、  
フォルダの中身も全てアップロード可能

# Google Driveとの接続



Colaboratory へようこそ  
ファイル 編集 表示 挿入 ランタイム ツール ヘルプ 変更を保存できませんでした

ファイル

- bin
- boot
- content
  - code
    - introduction.ipynb
- data
- drive
- datalab
- web
- run.sh

Colaboratory とは

Colaboratory (略称: Colab) は、

- 環境構築が不要
- GPU への無料アクセス

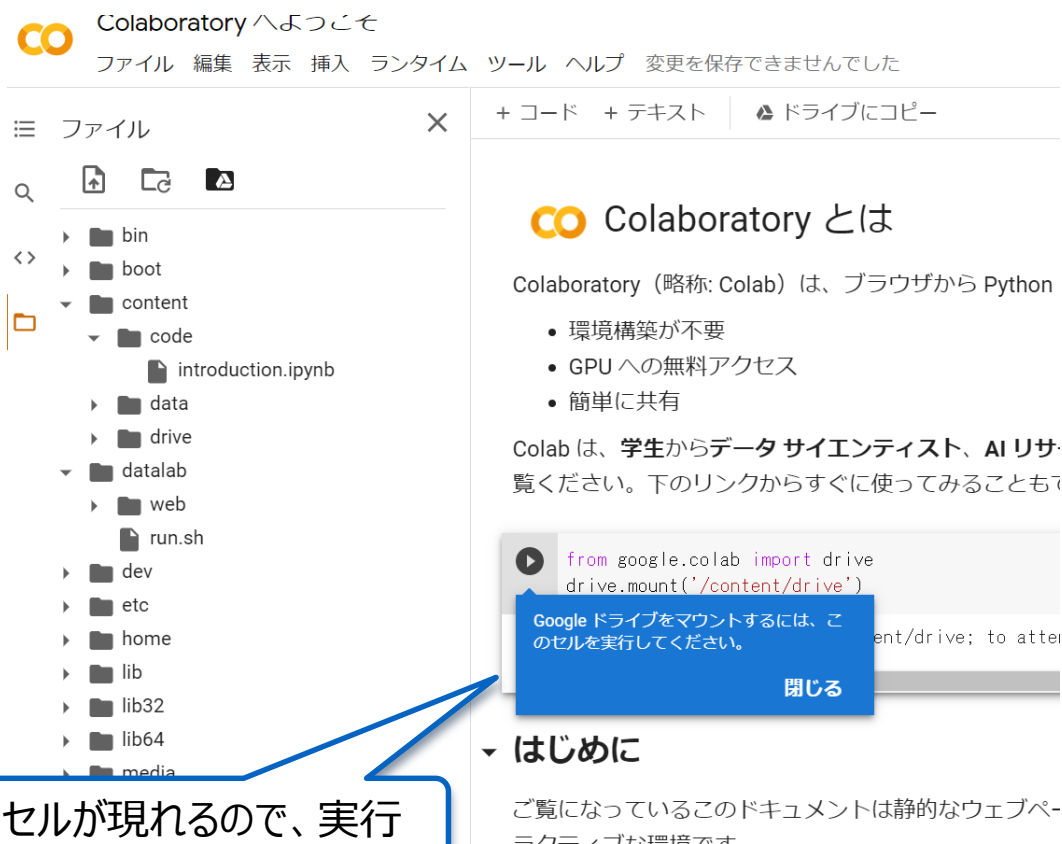
Drive をマウントをクリック

```
import drive
drive.mount('/content/drive')
```

Drive already mounted at /content/drive

はじめに

ご覧になっているこのドキュメントは静的なウェブページです。



Colaboratory へようこそ  
ファイル 編集 表示 挿入 ランタイム ツール ヘルプ 変更を保存できませんでした

ファイル

- bin
- boot
- content
  - code
    - introduction.ipynb
- data
- drive
- datalab
- web
- run.sh

Colaboratory とは

Colaboratory (略称: Colab) は、ブラウザから Python

- 環境構築が不要
- GPU への無料アクセス
- 簡単に共有

Colab は、学生からデータサイエンティスト、AI 研究者まで、誰でも利用できます。下のリンクからすぐに使ってみることもできます。

```
from google.colab import drive
drive.mount('/content/drive')
```

Google ドライブをマウントするには、このセルを実行してください。

閉じる

はじめに

ご覧になっているこのドキュメントは静的なウェブページです。

セルが現れるので、実行

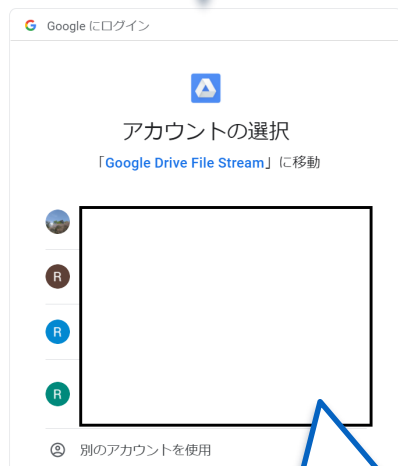
# Google Driveとの接続

```
from google.colab import drive
drive.mount('/content/drive')
```

... Go to this URL in a browser: <https://accounts.google.com/o/oauth2/auth?c>

Enter your authorization code:

リンクをクリック

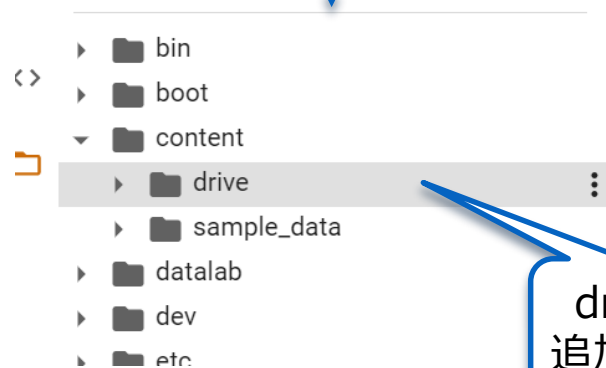


```
from google.colab import drive
drive.mount('/content/drive')
```

... Go to this URL in a browser: <https://accounts.google.com/o/oauth2/auth?c>

Enter your authorization code:

ペースト



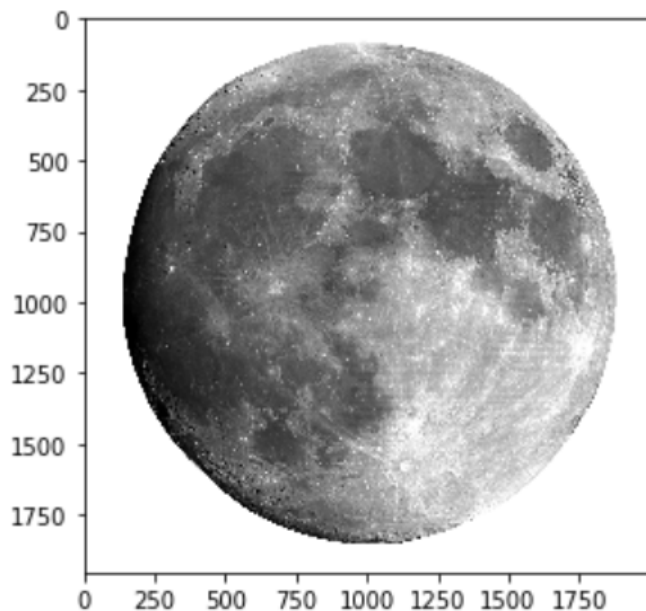


# Drive上のファイルを読めるかを確認



```
from skimage import io
from skimage import data
#data_dir = './ImgData/'
data_dir = './drive/My Drive/ImgData/'
filename = data_dir + 'moon.png'
moon = io.imread(filename)
io.imshow(moon)
io.show()
```

Google Drive上の  
ファイルのパスを記載



# 画像解析に便利なライブラリ

OpenCV / scikit-image

24

# OpenCV

If interested, try at home ☺

- <http://opencv.org>
- CV = “Computer Vision”
- 様々な画像解析ライブラリ（関数群）が提供されている
- Python用にライブラリが整備されている
- 注）アナコンダにはデフォルトでは入っていないため、インストールが別途必要。

[http://docs.opencv.org/3.0-beta/doc/py\\_tutorials/py\\_tutorials.html](http://docs.opencv.org/3.0-beta/doc/py_tutorials/py_tutorials.html)

# scikit-image

- Python用画像処理ライブラリ
- Numpy arraysを利用
  - グレースケール画像は2次元配列(array)で表現
- <http://scikit-image.org>

参考: <http://www.scipy-lectures.org/packages/scikit-image/>

# データの取得

- skimage.dataに予め用意されている画像を読み込み

```
from skimage import data  
coins = data.coins()
```



- ファイルから画像を読み込み : skimage.io.imread()

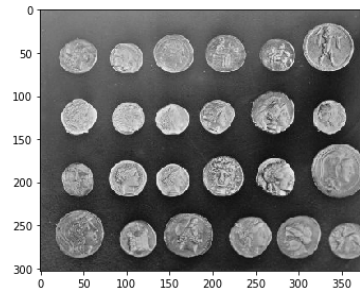
```
from skimage import io  
filename = 'moon.png'  
moon = io.imread(filename)
```



# 画像の可視化

- 画像の表示 : `skimage.io.imshow()`

```
io.imshow(coins)
```



- 画像サイズ

```
print("Dimensions of the coin image: ", coins.shape )  
print("Dimensions of the moon image: ", moon.shape )
```

```
Dimensions of the coin image: (303, 384)  
Dimensions of the moon image: (1955, 2000, 4)
```

- 輝度値の最大、最小、平均

```
print("Minimum value for image coins: ", coins.min() )  
print("Maximum value for image coins: ", coins.max() )  
print("Average value for image coins: ", coins.mean() )
```

```
Minimum value for image coins: 1  
Maximum value for image coins: 252  
Average value for image coins: 96.8555160204
```

# 練習1

- skimage から io をインポートする
- “coffee.tiff” を読み込んで、可視化する
- 画像のサイズとピクセルの寸法を求める

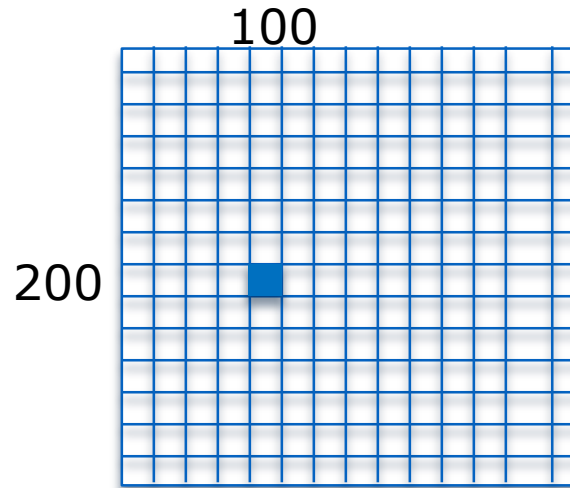




# 画像と配列，画素レベルの処理

# 画素値へのアクセス

- 画素値へのアクセス



```
print("pixel value of image coins at location (200,100): ", coins[200,100] )  
print("pixel value of image moon at location (100,300): ", moon[100,300] )
```

```
coins[200,100] = 0  
print("New value of image coins at piel (200,100): ", coins[200,100] )
```

```
pixel value of image coins at location (200,100): 165  
pixel value of image moon at location (100,300): [255 255 255 0]  
New value of image coins at piel (200,100): 0
```

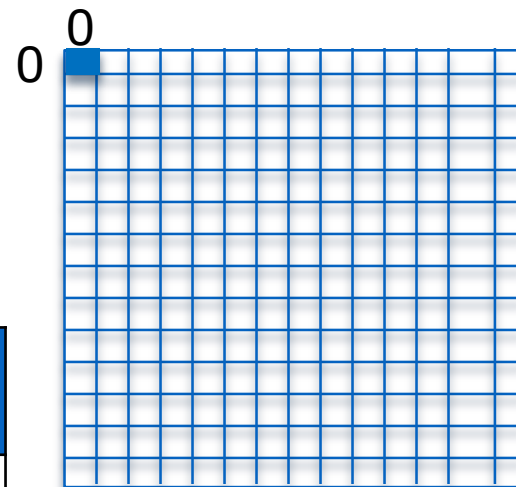
“moon” は 4 つの値を持つ! : red, green, blue, alpha (透過度)

# 画素値へのアクセス

● (0,0) : 画像の左上

※) pythonでは、0 から始まる

Image type	coordinates
2D grayscale	(row, col)
2D multichannel (RGB)	(row, col, ch)
3D grayscale	(pln, row, col)
3D multichannel	(pln, row, col, ch)



row : 行  
col : 列

# カラー画像

- 1画素につき、(Red, Green, Blue) の3チャンネルの数値
- データ名.shape を使って確認しよう
- それぞれのチャンネルに、0 から 255 までの値が入っている
  - 例：赤 (255, 0, 0)
- Pythonで、それぞれのチャンネルにアクセスするには  
[row, col, 0 or 1 or 2]

Red

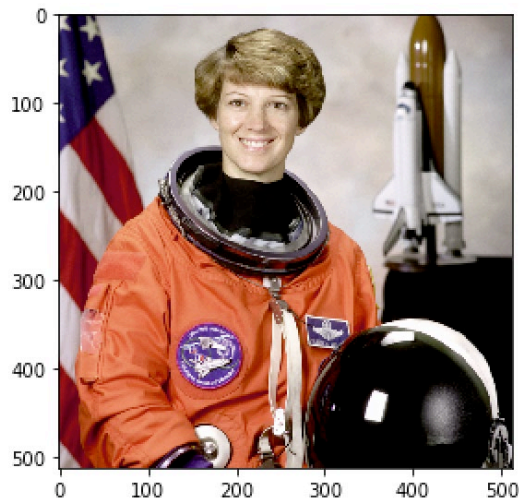
Green

Blue

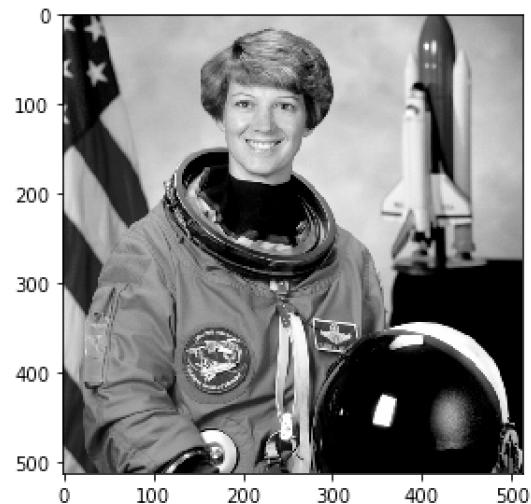
# カラー画像⇔グレースケール画像変換

- (red, green, blue)  $\Rightarrow$  gray value
- 画像変換 : rgb2gray

```
from skimage.color import rgb2gray # Load the function for conversion
from skimage import data
from skimage import io
img = data.astronaut() # load the input image
img_gray = rgb2gray(img) # convert to gray image
io.imshow(img)
io.imshow(img_gray)
```



Input color image

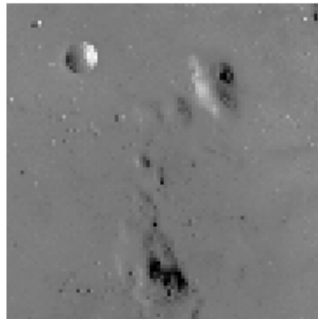


Output gray image

# コントラスト強調

- 画素値：（一般的には）0 ～ 255 を取りうる
- 実際には、その中の狭い範囲にしか値がない画像も多い
  - 下記の画像では [50, 100] の値しかない
  - コントラストが低い

Low contrast image



- skimage.exposure : 画像のコントラストを強調（利用する画素値の幅を広める）する関数が提供されている

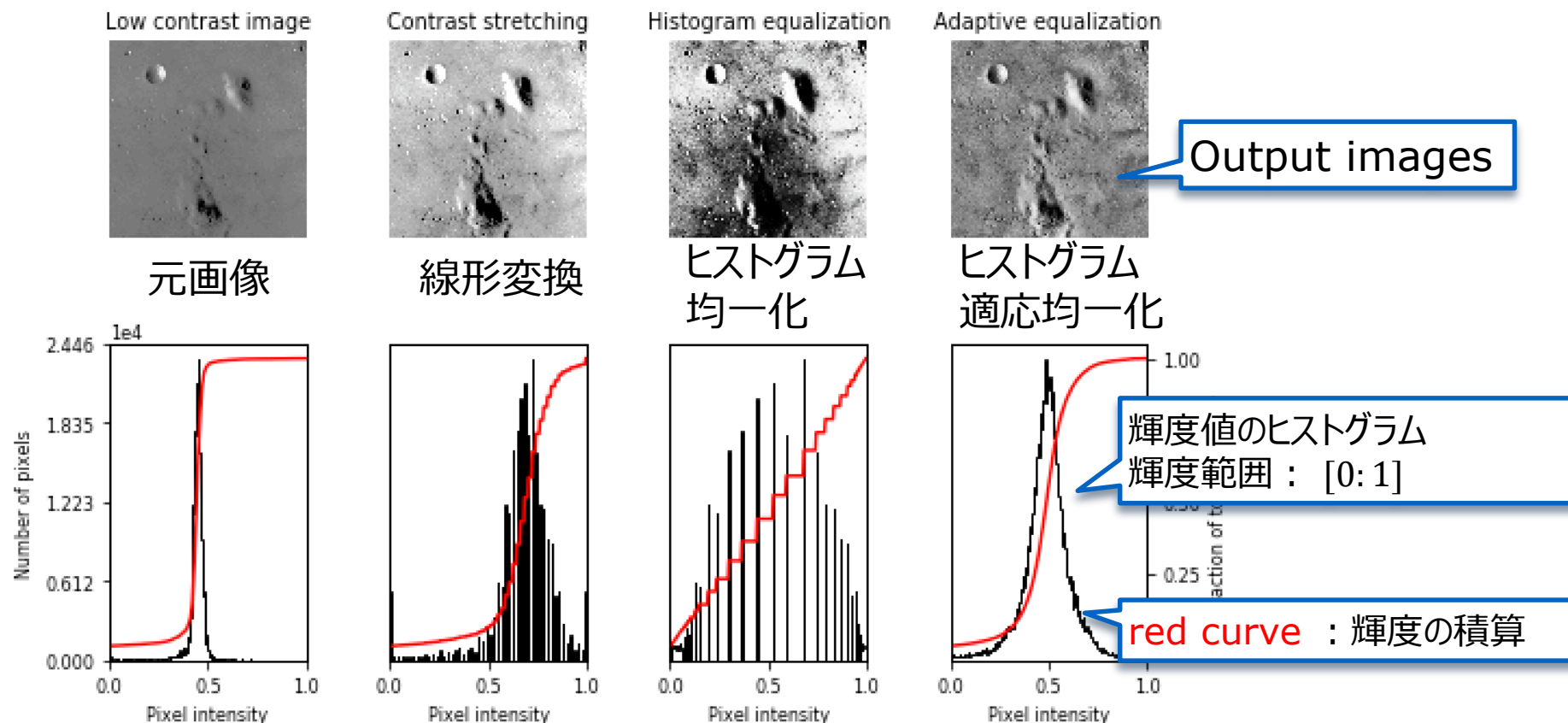
# コントラスト強調手法

- ガンマ補正
  - 暗い画素を持ち上げる（明るくする）
- 輝度ヒストグラムを用いたコントラスト補正
  - 輝度の分布を用いて、輝度値を補正し、コントラストを強調
- 線形濃度変換
  - 輝度値の分布範囲を $[0, 255]$ に広げる



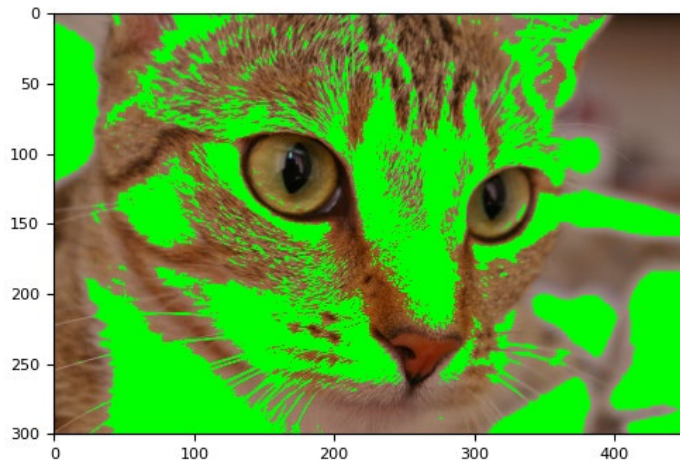
# Histogram equalization

- “Histogram\_Equalization.py” を利用



# 練習2

- skimage から data をインポートする
- "chelsea"を読み込んで、red channel > 160 となっている画素を green [0, 255, 0]に上書きして、表示



```
cat = data.chelsea() # load the cat image  
reddish = cat[:, :, 0] > 160
```

- Note on data type

Data type	Range
uint8	0 to 255
uint16	0 to 65535
uint32	0 to 232
float	-1 to 1 or 0 to 1
int8	-128 to 127
int16	-32768 to 32767
int32	-231 to 231 - 1

# 画素レベルの処理

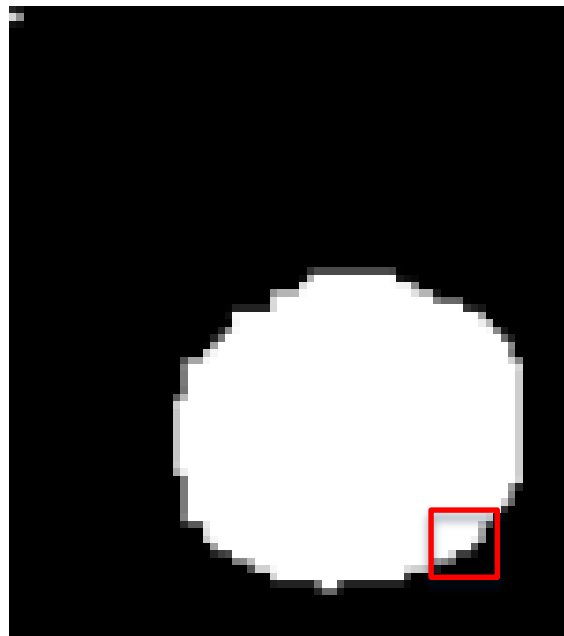
# セグメンテーション

- ピクセルごとに背景か前景かをラベル付け

元画像



セグメンテーション画像



ピクセル

前景 : 1

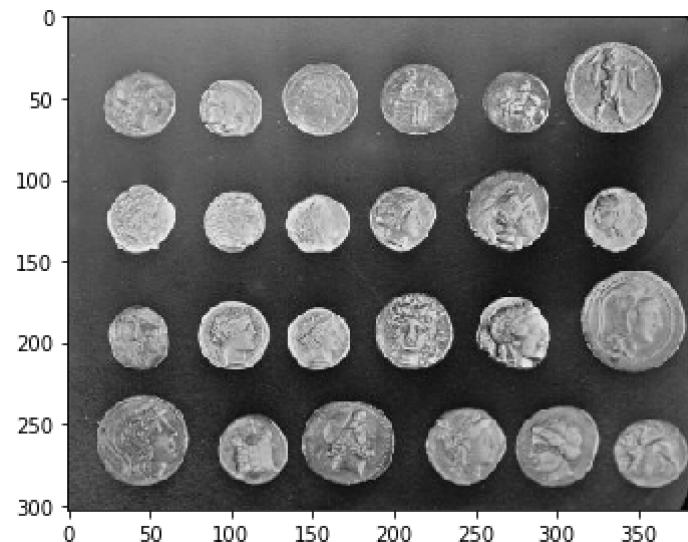
背景 : 0

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

# Load the coin image

- skimage.data

```
import numpy as np
from skimage import data, io
coins = data.coins()
io.imshow(coins)
```



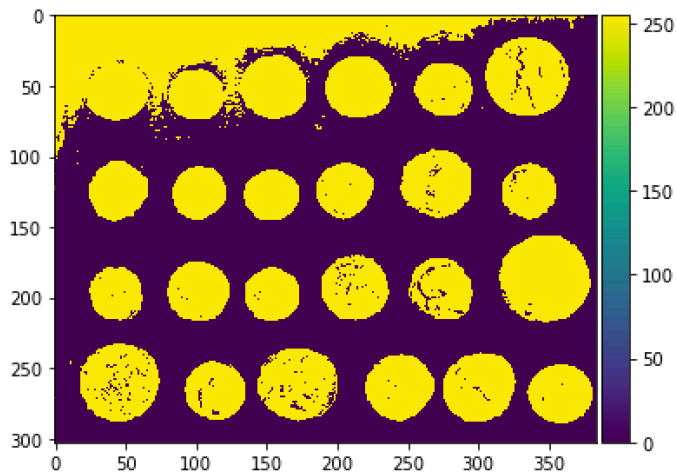
# 閾値によるセグメンテーション

- 閾値法：画素が閾値より高ければ前景、低ければ背景

- Example:

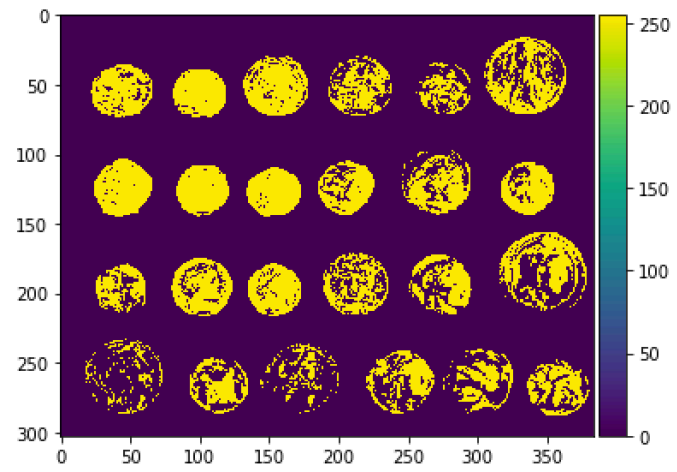
閾値：100

```
segmented_img = np.zeros(coins.shape)
mask = coins[:, :] > 100
segmented_img[mask] = 255
io.imshow(segmented_img)
```

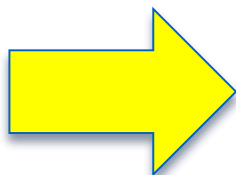
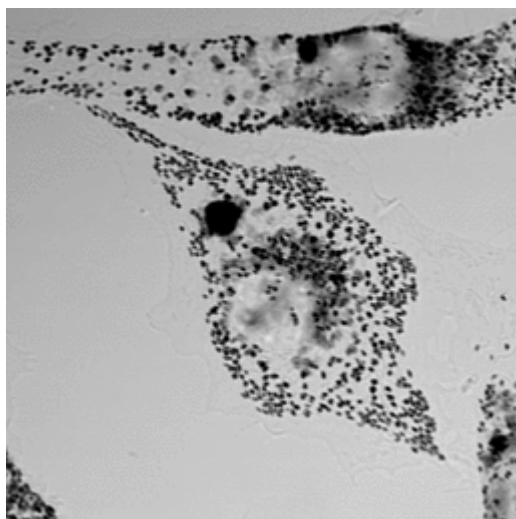


閾値：150

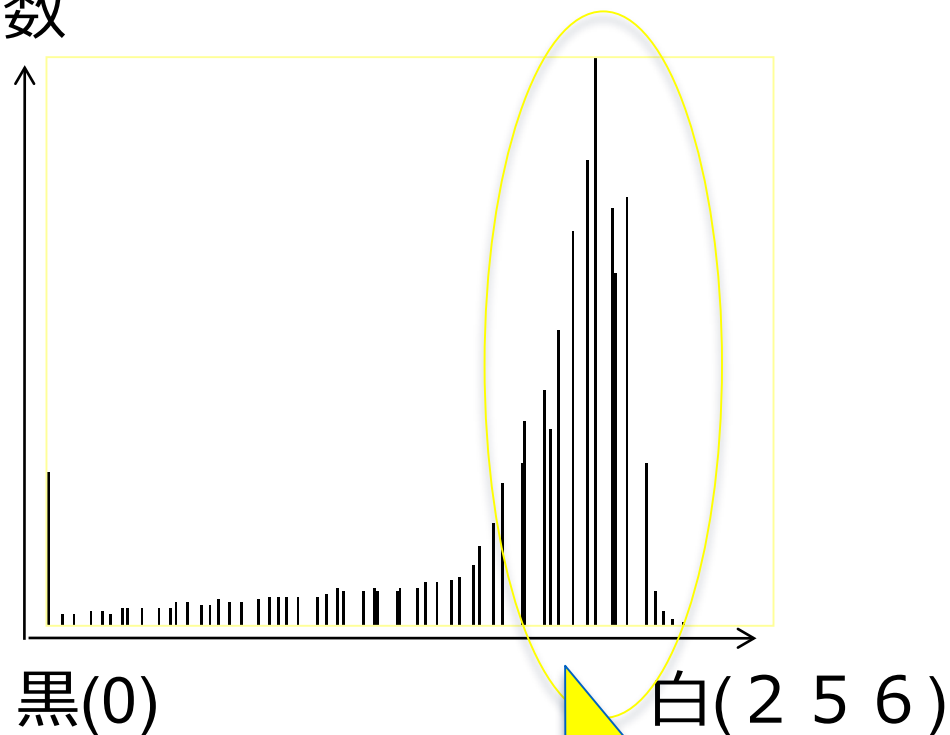
```
segmented_img = np.zeros(coins.shape)
mask = coins[:, :] > 150
segmented_img[mask] = 255
io.imshow(segmented_img)
```



## 2値化の手がかり：ヒストグラム



画素数



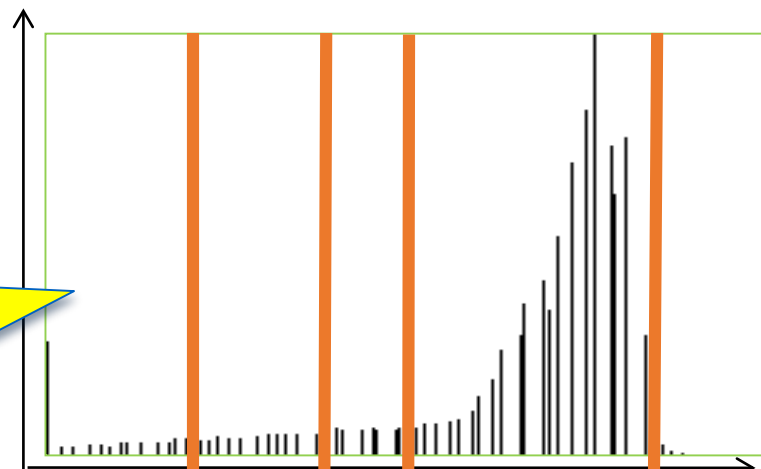
どうもこの辺が  
「背景」？

## 2値化の手がかり：ヒストグラム

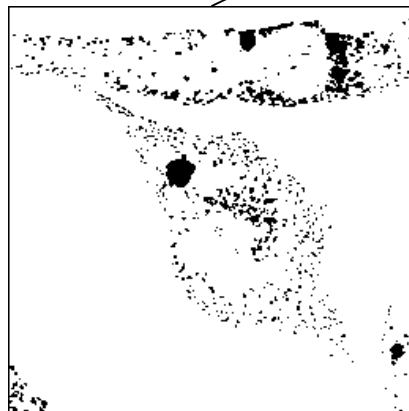
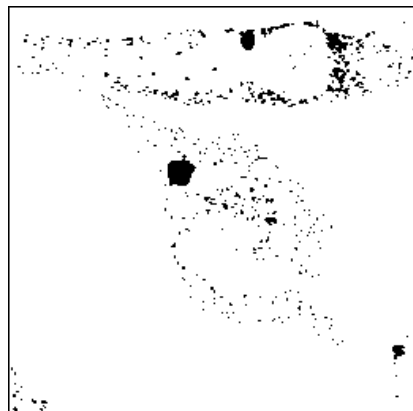
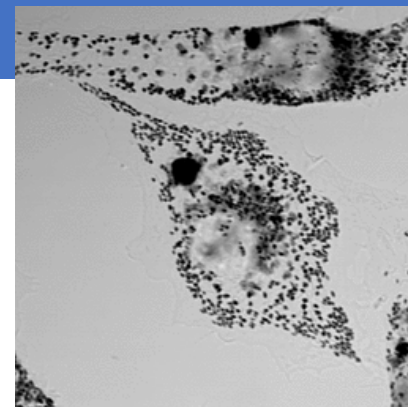
画素数

どこに  
「しきい値」  
(threshold)  
を設定？

黒(0)



白(255)

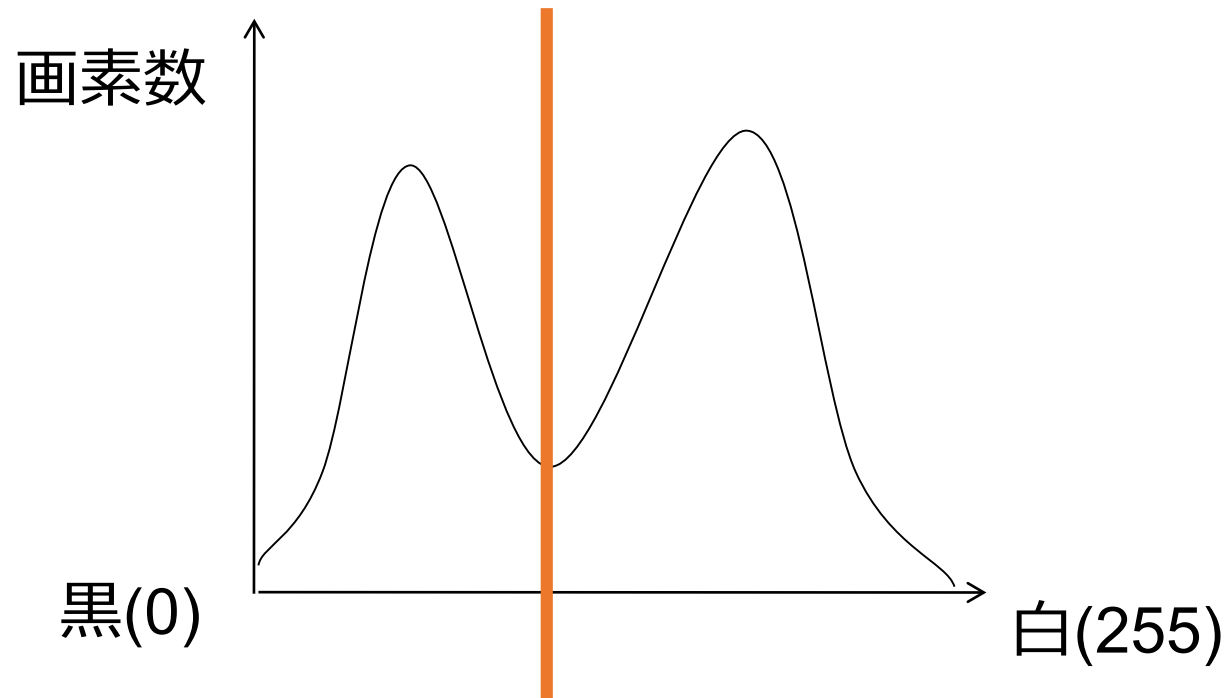






# モード法

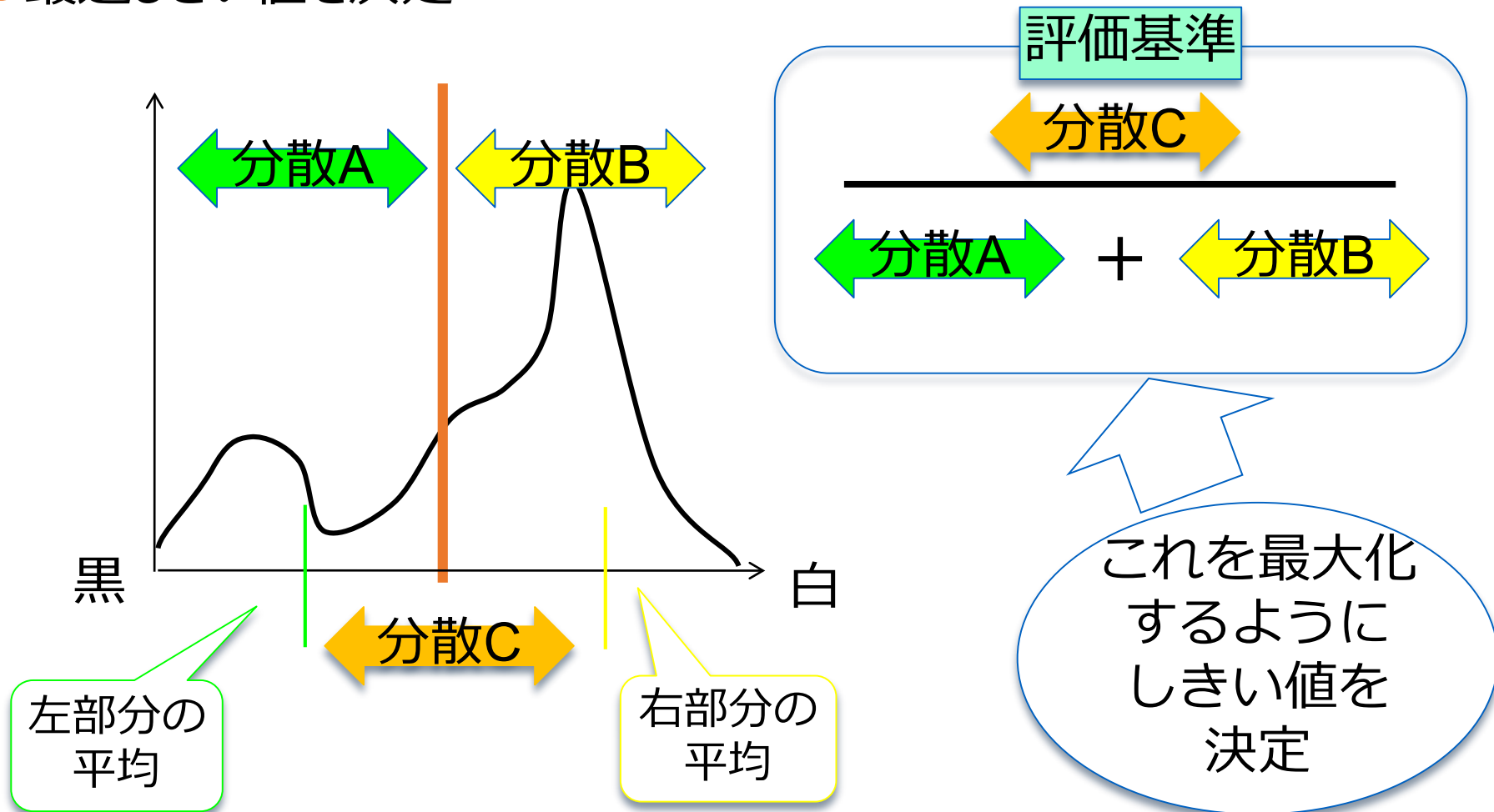
- ヒストグラムの谷 = しきい値





# 大津の二値化

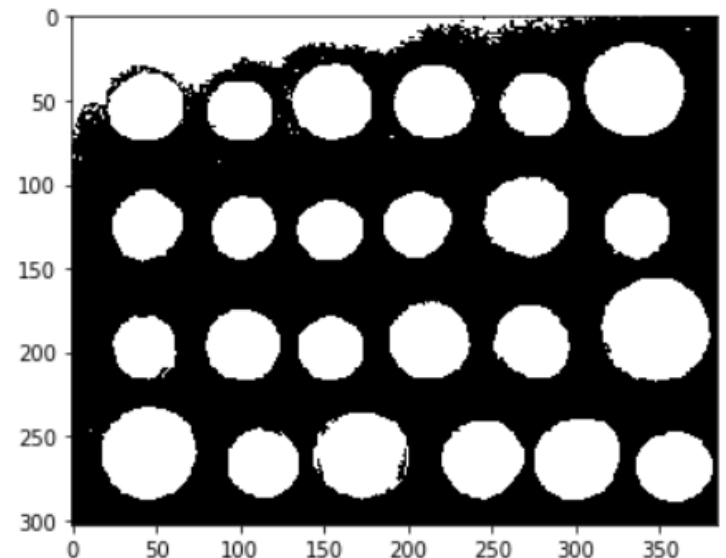
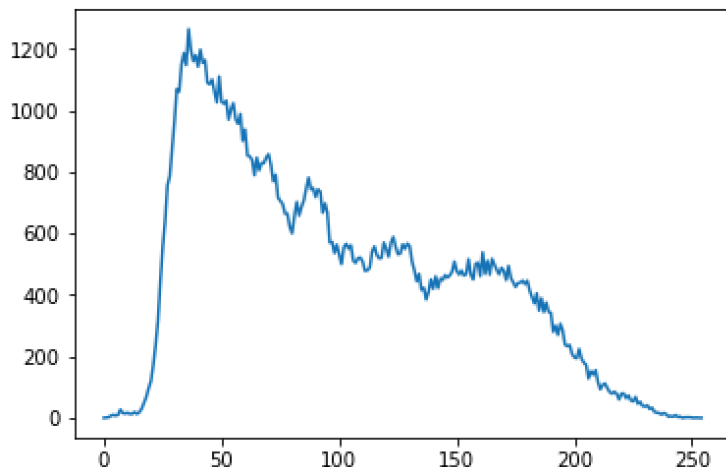
- 最適しきい値を決定



# 閾値の限界

- 輝度値の分布が、前景と背景で必ずしもきれいに分かれているとは限らない
  - 背景でも、前景より輝度値が高い画素（もしくはその逆）が存在
- 高すぎる閾値は、前景を取り逃し、低すぎる閾値は多めに前景を抽出してしまう

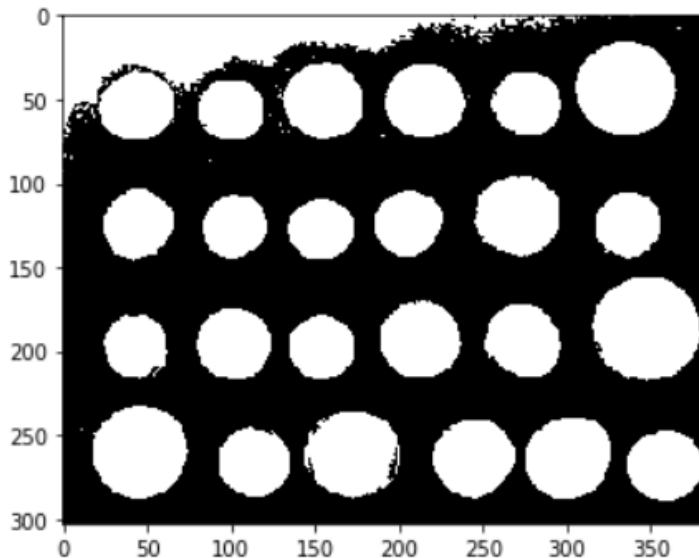
```
import matplotlib.pyplot as plt
histo = np.histogram(coins, bins=np.arange(0, 256))
plt.plot(histo[1][0:255], histo[0])
```



# Filling the holes

- 境界の内側をぬりつぶすことで、コインの領域を抽出
- `ndi.binary_fill_holes()`を利用

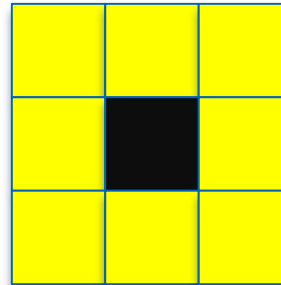
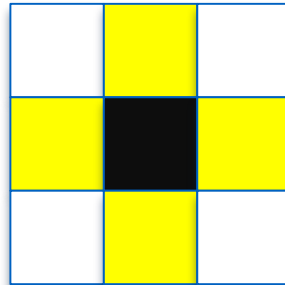
```
from scipy import ndimage as ndi
fill_coins = ndi.binary_fill_holes(edges)
io.imshow(fill_coins)
```



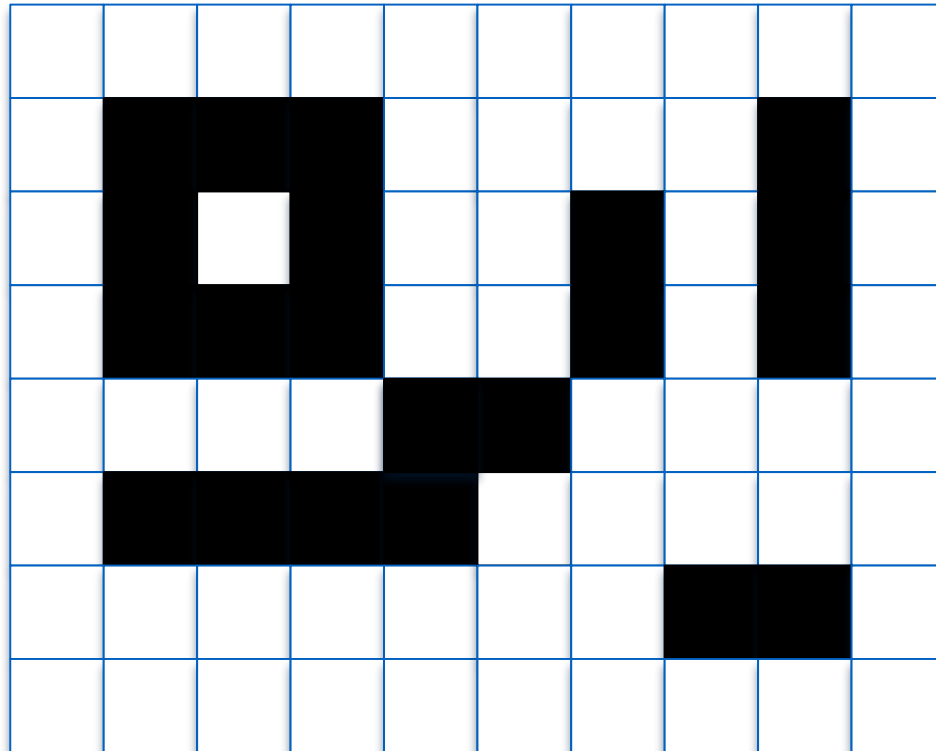


# 連結成分解析

- 連結成分 = 黒画素（もしくは白画素）の「塊」
- 4 連結と8連結



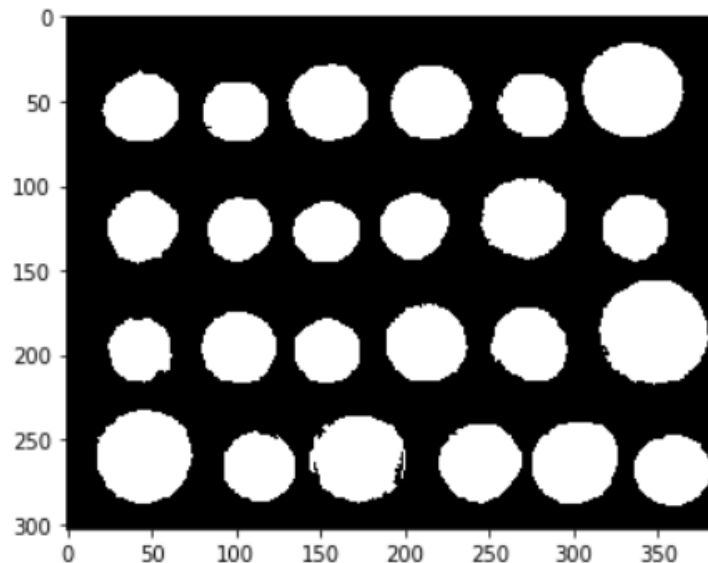
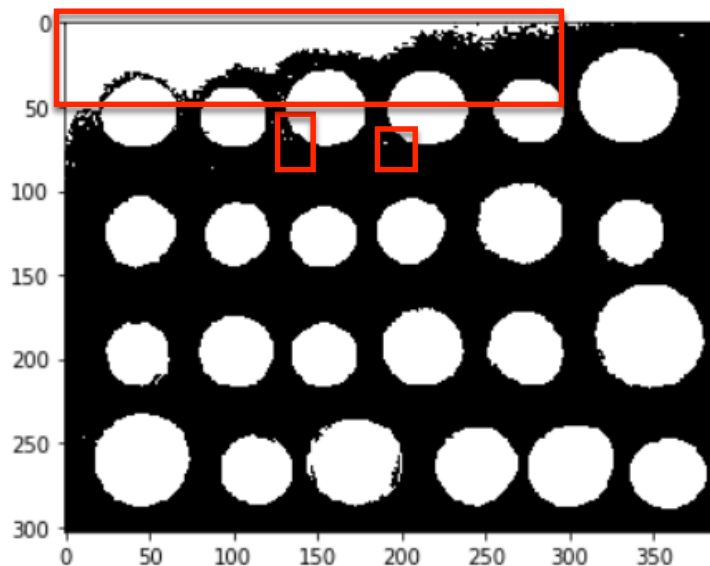
## 4 連結だと何個の連結成分？ 8連結では？



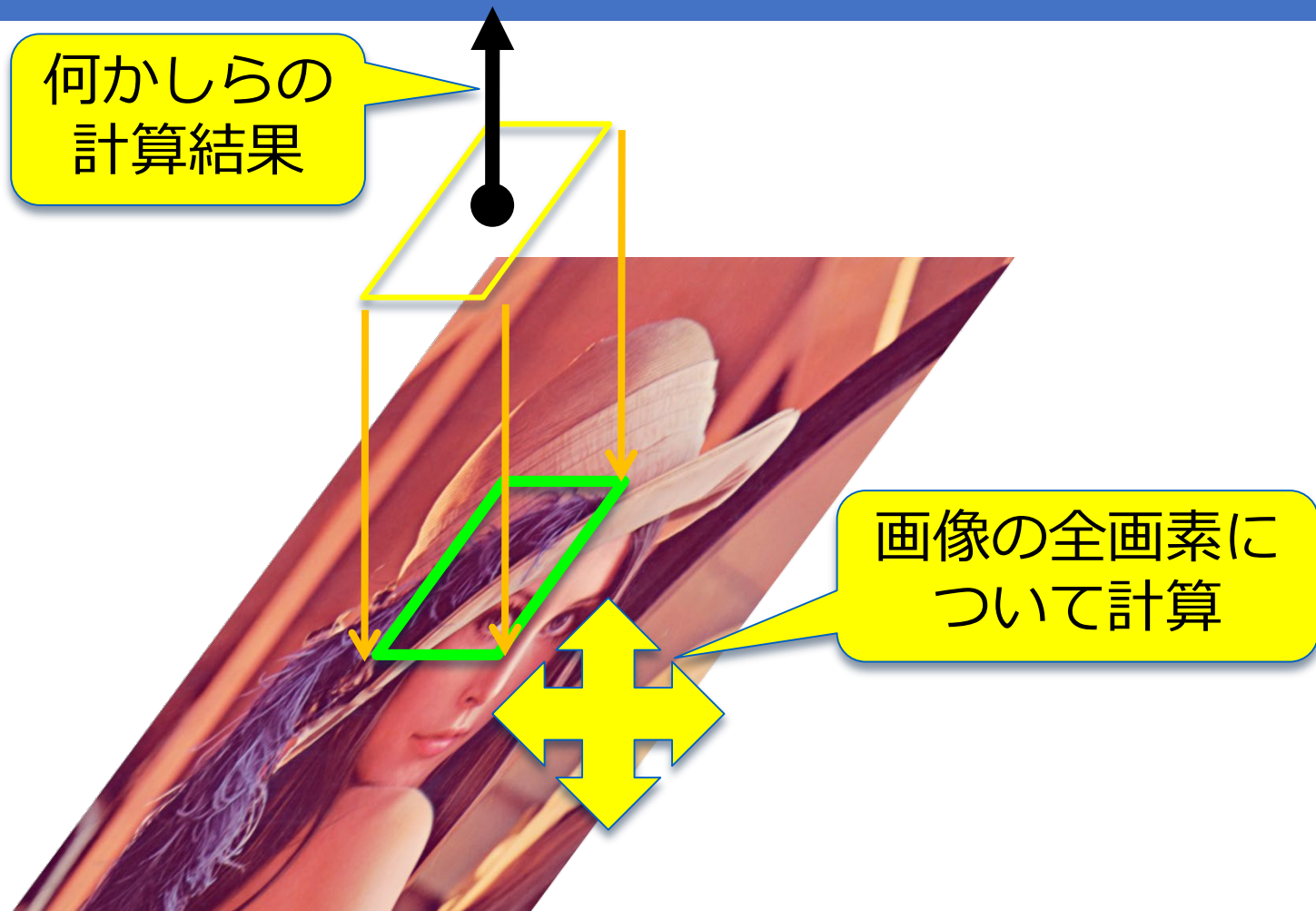
# Removing small objects

- ラベリングされた小さすぎる、大きすぎるオブジェクトは間違って抽出された可能性が高いので、大きさをチェックして、削除
- `ndi.label function` を利用

```
label_objects, nb_labels = ndi.label(fill_coins)  
sizes = np.bincount(label_objects.ravel())  
mask_sizes = sizes > 20  
mask_sizes[0] = 0  
coins_cleaned = mask_sizes[label_objects]  
io.imshow(coins_cleaned)
```



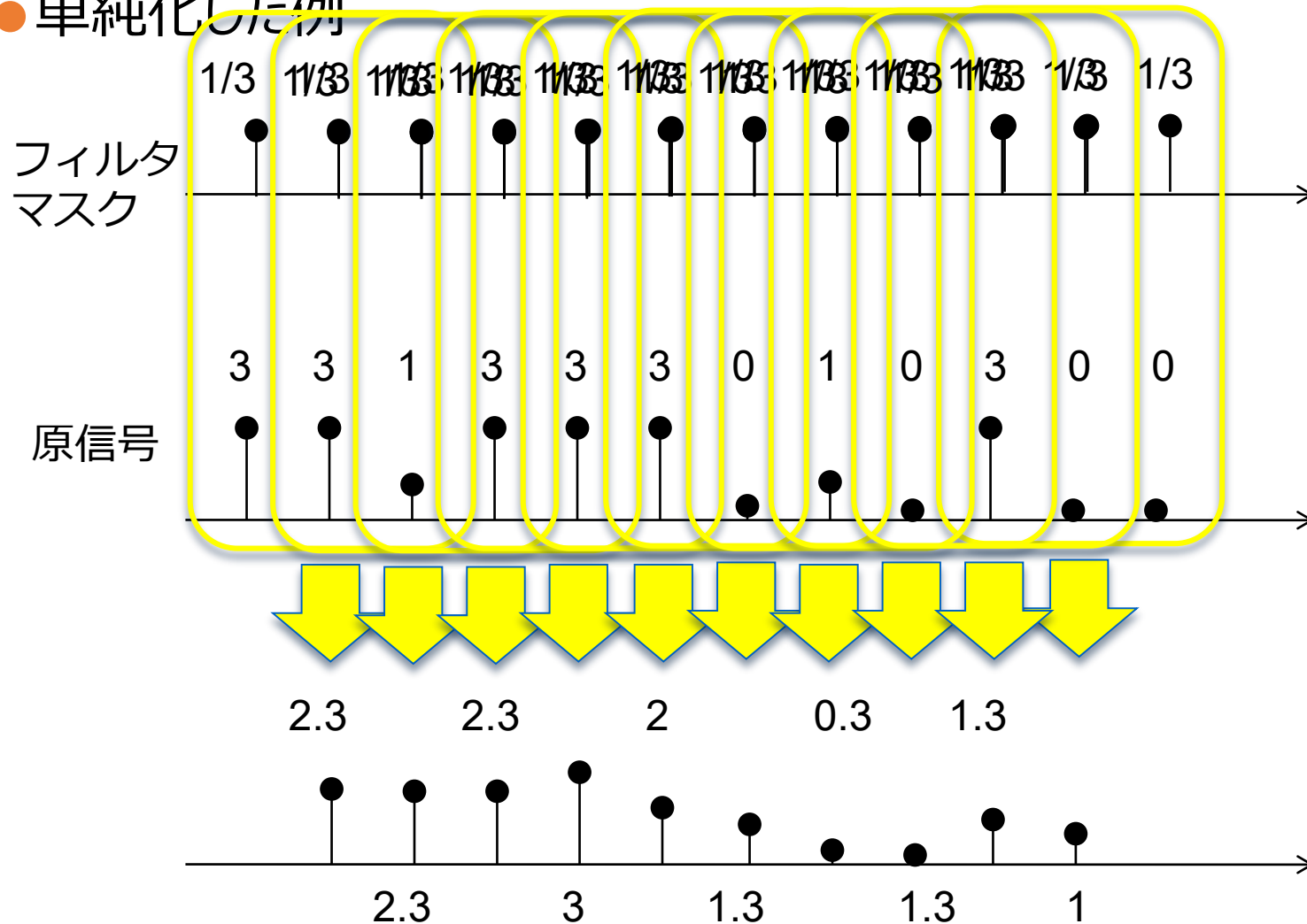
# フィルタリング





# 最も基本的なフィルタ：平滑化

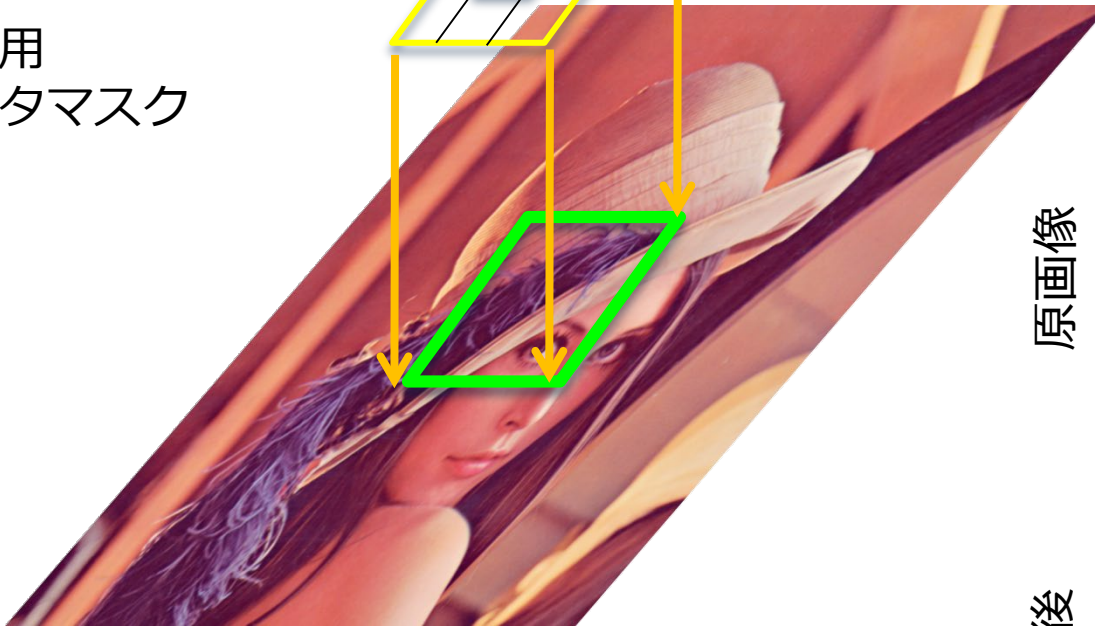
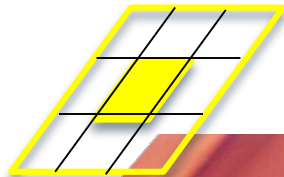
## ● 単純化した例



# 最も基本的なフィルタ：平滑化

1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9

平滑化用  
フィルタマスク  
(3x3)



マスク

1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9



内積

10	10	10
10	20	10
10	10	10

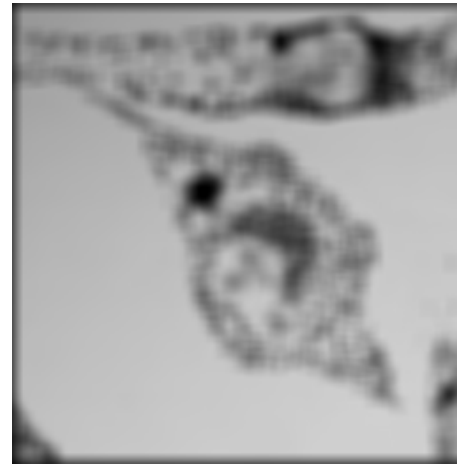
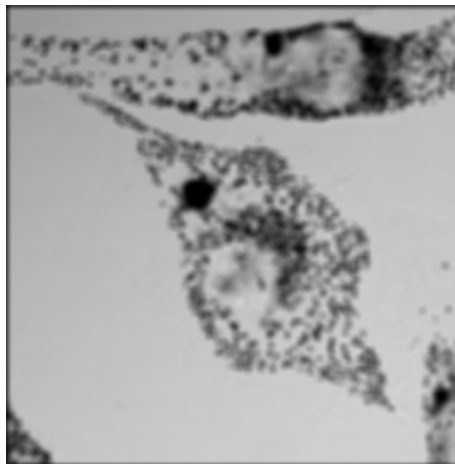
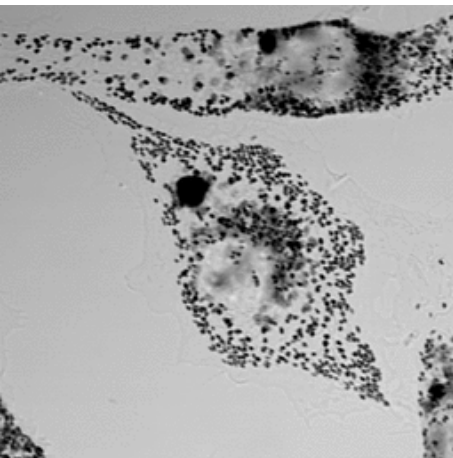
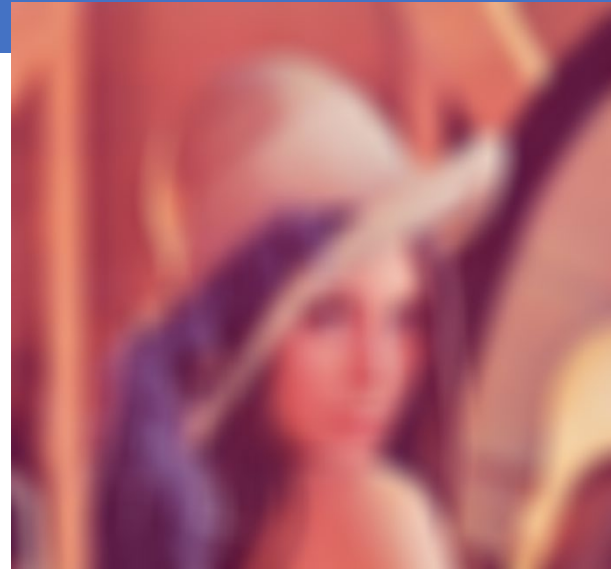
原画像



平滑化後

10	10	10
10	11	10
10	10	10

## 最も基本的なフィルタ：平滑化



## 平滑化用のフィルタマスク

0	0	0
0	1	0
0	0	0

無処理のオペレータ  
(そのまま出力)

0.11	0.11	0.11
0.11	0.12	0.11
0.11	0.11	0.11

平均を求める  
オペレータ  
(平滑化)

0.05	0.05	0.05
0.05	0.60	0.05
0.05	0.05	0.05

中心重点の平均を  
求めるオペレータ  
(ぼけ過ぎない平滑化)

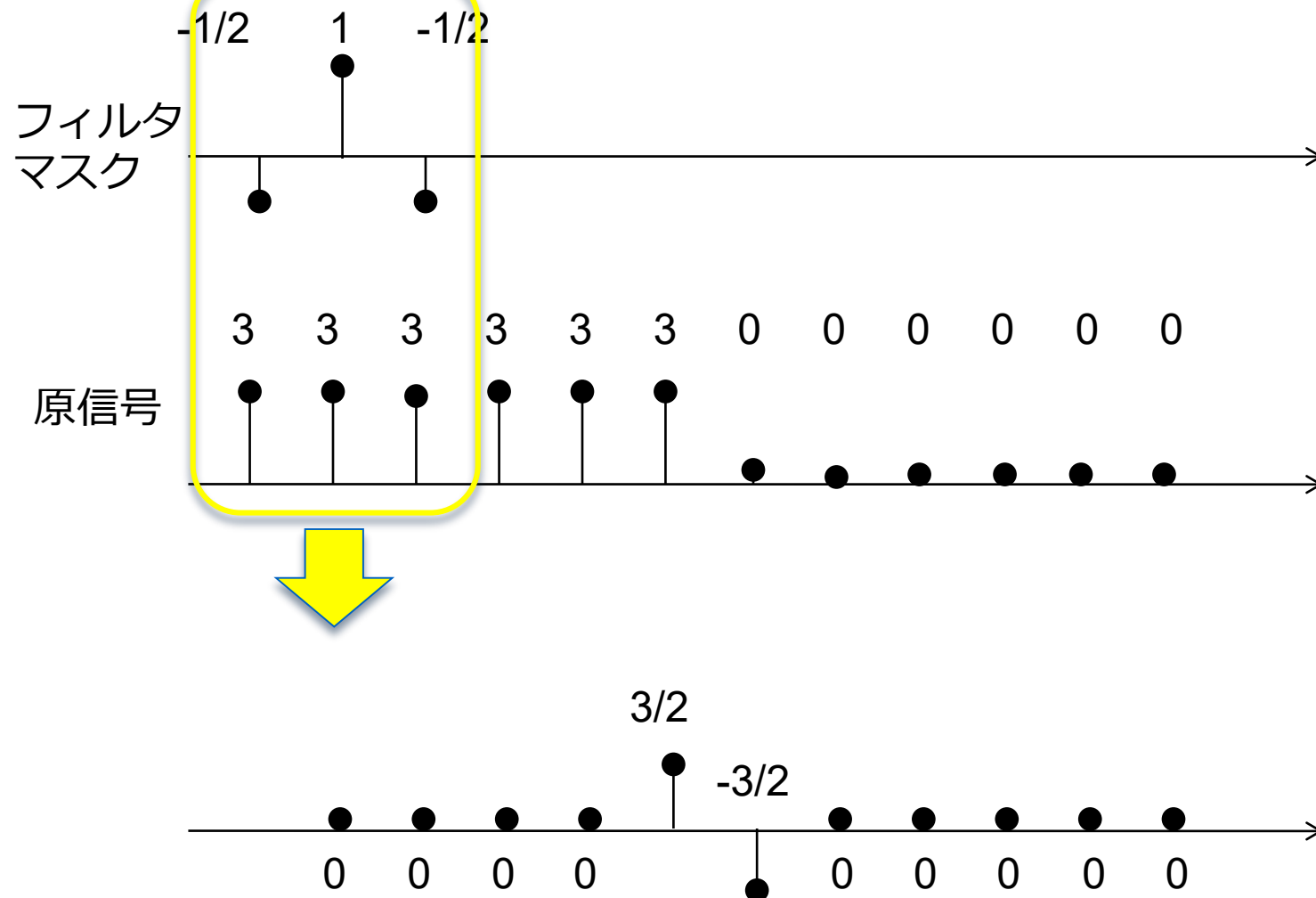


## 7.1 フィルタリングとは

- 画像上の各画素を中心とした局所領域で何らかの計算
- 画質改善や特徴抽出を目的

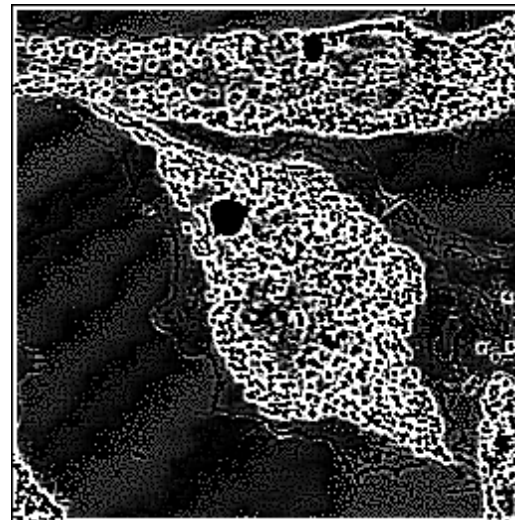
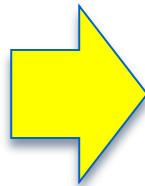
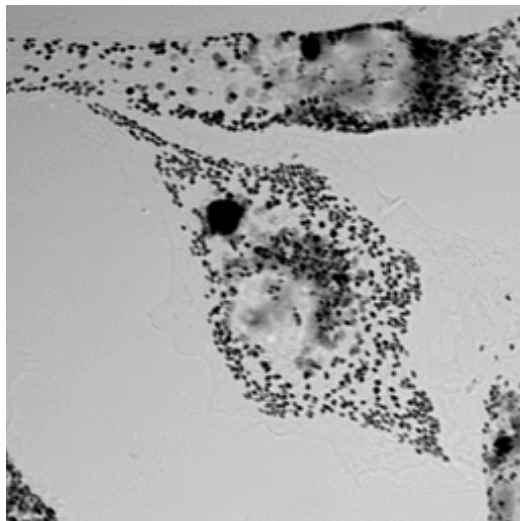
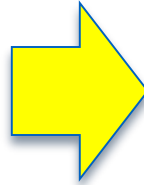
# 基本的なフィルタ：エッジ検出

## ● 単純化した例





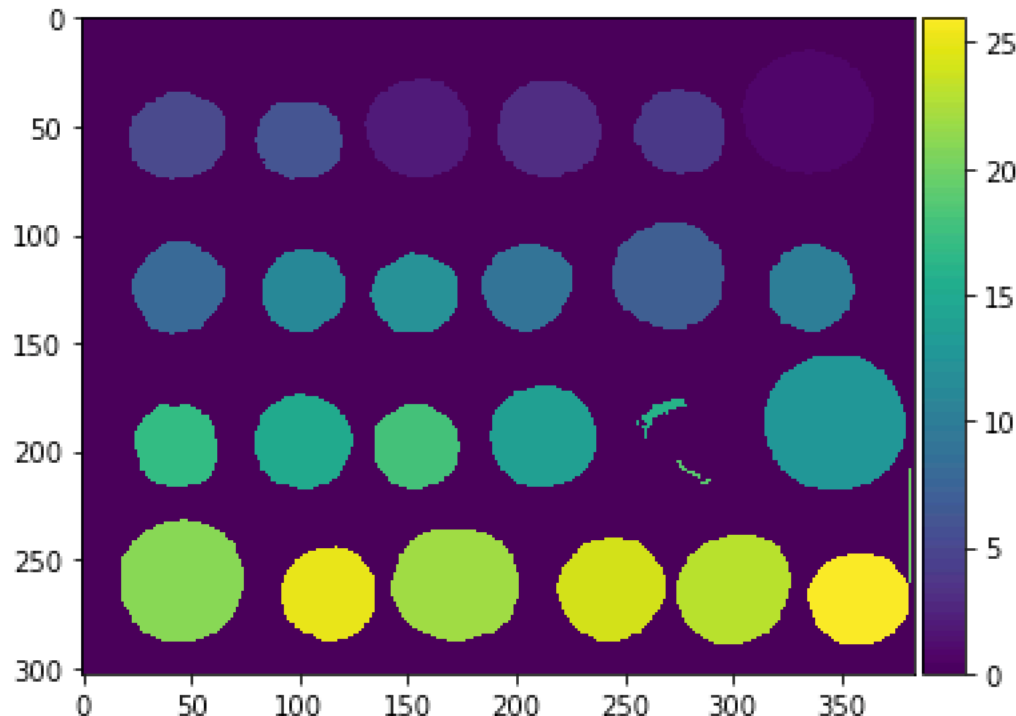
## 基本的なフィルタ：エッジ検出



# Painting images with labels

- 一まとまりの領域ごとにID(label)をつける
- `ndi.label`

```
labeled_coins, _ = ndi.label(coins_cleaned) # Label all coins one by one  
io.imshow(labeled_coins)
```

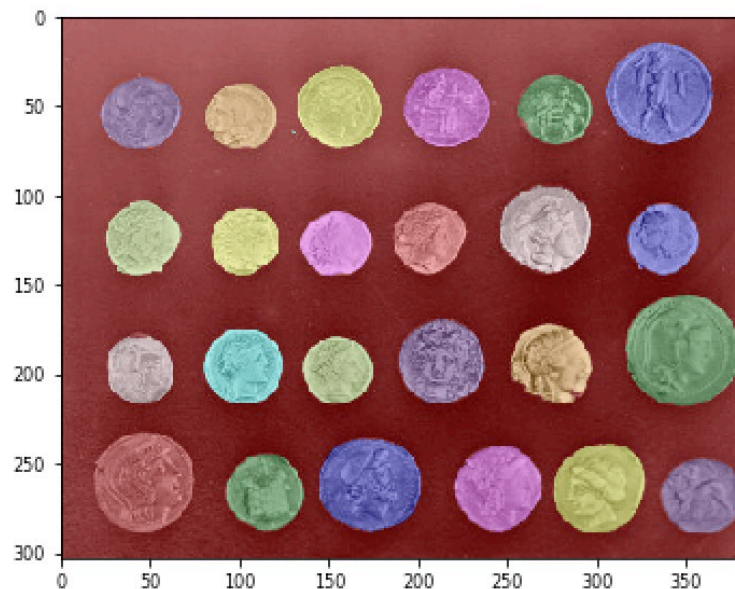




# Visualize results (1)

- `label2rgb()` でラベルごとに独立した色を与えて可視化.

```
from skimage.color import label2rgb
image_label_overlay = label2rgb(labeled_coins, image=coins)
io.imshow(image_label_overlay)
```

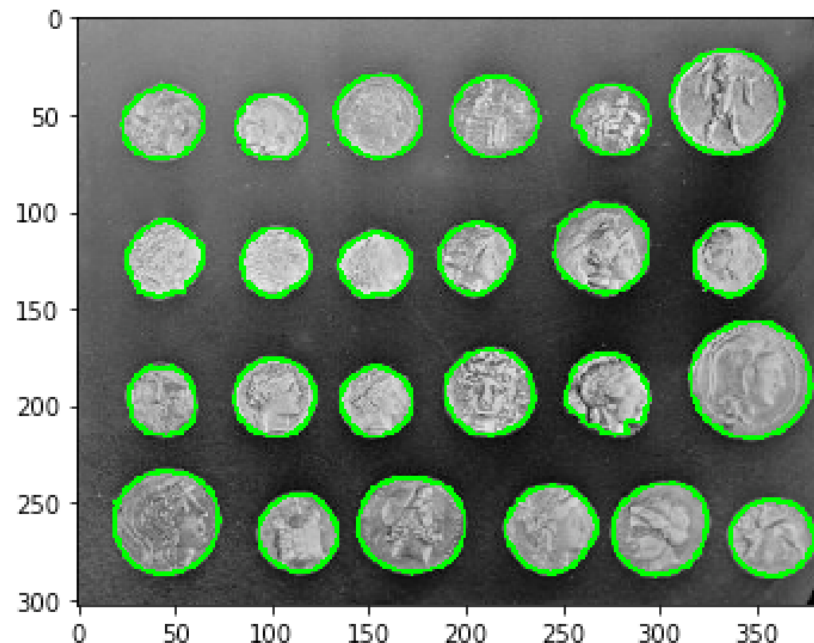


# Visualize results (2)

- オブジェクトの境界を可視化
- `skimage.morphology.erosion`

```
contours = segmentation ^ ndi.binary_erosion(segmentation, np.ones((5,5)))
```

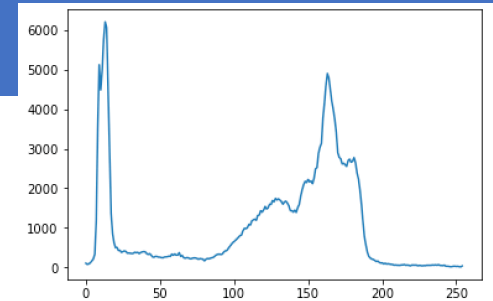
```
from skimage.color import gray2rgb  
coins_rgb = gray2rgb(coins)  
coins_rgb[contours] = [0,255,0]  
io.imshow(coins_rgb)
```



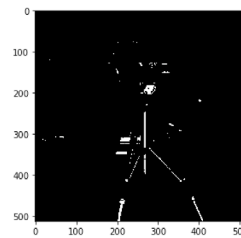
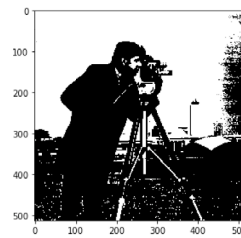
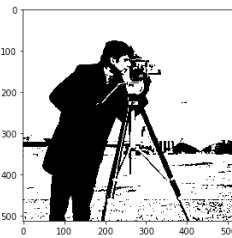
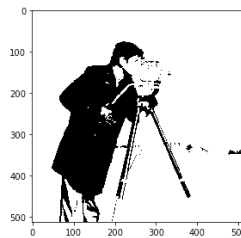
# 演習

# 演習 1 (thresholding)

- "camera"画像の呼び出し
- 輝度値のヒストグラム可視化
- 複数の閾値を用いて、セグメンテーションの結果を比べよう！

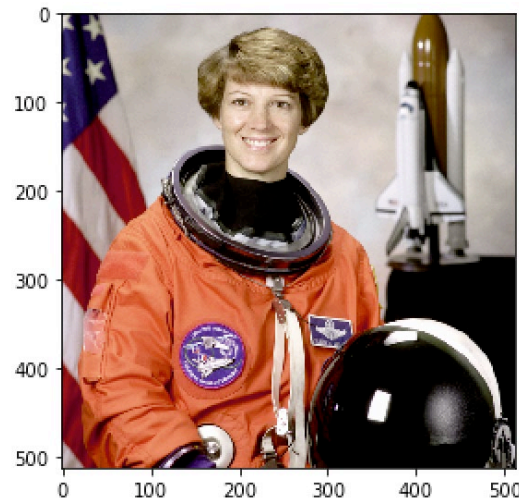


- ヒント:
  - `skimage.data.camera()`
  - `numpy.histogram()`
  - 画像配列をベクトルに直す方法  
`image.reshape(-1)`



## 演習 2

- “astronaut” 画像を読み込み、RGB成分それぞれの画像を表示してみよう



- ヒント:
  - `image = data.astronaut()`
  - `image.shape: (512L, 512L, 3L)`

## 演習 3 (image stitching)

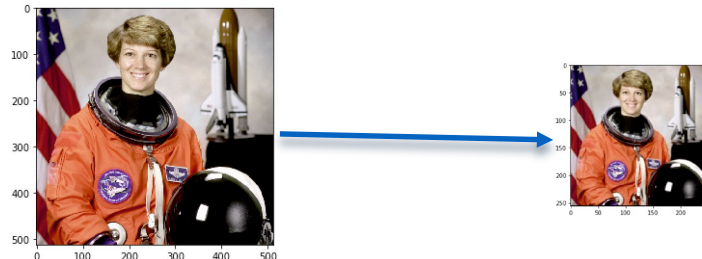
- 4つの画像(im1.tiff, im2.tiff, im3.tiff, im4.tiff)を読み込んで、つなげることで一つの画像を作って、保存しよう！



- ヒント:
  - 画像の読み込み : `io.imread`
  - 画像の大きさ : `shape` attribute
  - 画像の初期化 : `numpy.zeros` (specify `np.uint8` for the type to show nice results)
  - 画像の保存 `io.imsave`

## 演習 4 (downsampling)

- “astronaut” 画像を読み込み, 画像を2分の1のサイズにダウンサンプリングせよ
  - 関数を利用する
- ヒント
  - `from skimage.transform import downscale_local_mean`
  - `downscale_local_mean(image, (2,2,1))`
    - $2 \times 2 \times 1$ のウィンドウで平均値を求めてその値を利用



## 演習 5

- “coins”画像を読み込み、色んなコントラスト強調を試してみよう



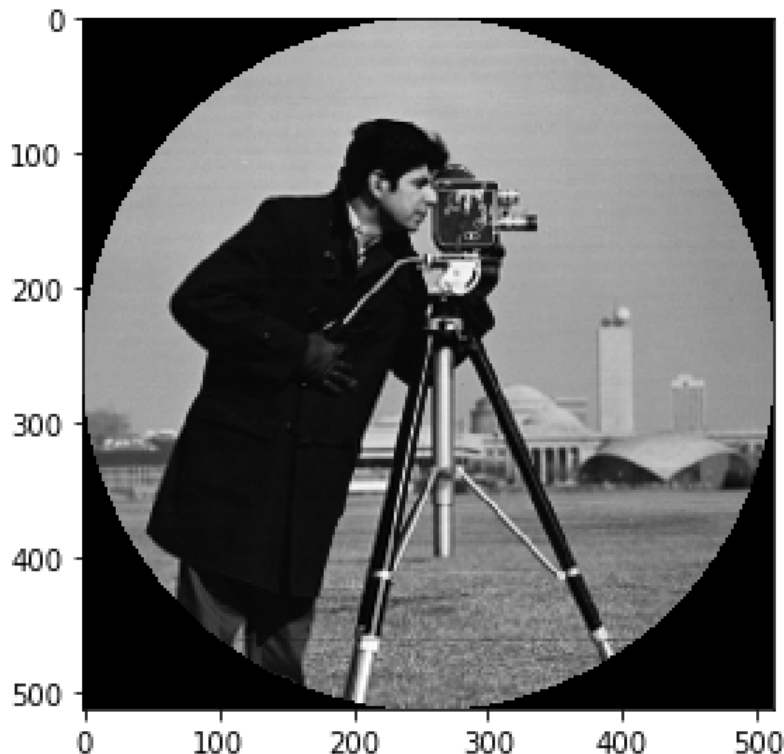
- ヒント:
  - from skimage import data, io
  - coins = data.coins()
  - 36ページ



Advance  
早く終わった人はやってみよう

# 演習 6

- “camera”画像を読み込み、下図のように円状（中心：画像の中心、半径R：画像の縦横のサイズの半分）の外の画素値を全て0とするプログラム



## 円の方程式

$$\{(i, j) | (i - c_i)^2 + (j - c_j)^2 < R^2\},$$

※)

$(i, j)$  : ピクセルの座標

$(c_i, c_j)$  : 円の中心座標

$R$  : 円の半径

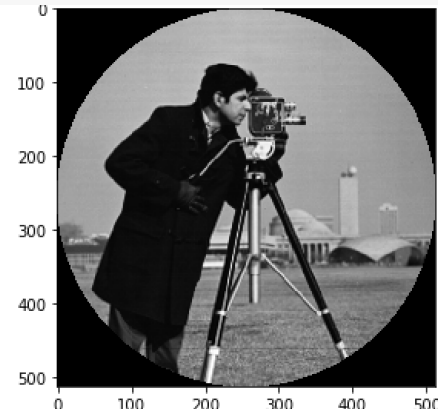
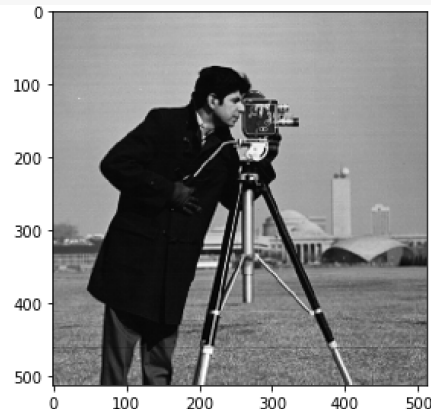
# Answer

```
camera = data.camera() # load the image camera
io.imshow(camera)      # Display the image
io.show()

import numpy as np
nrows, ncols = camera.shape # Get the dimension of the image
                                # (number of rows and number of columns)
cnt_row, cnt_col = nrows / 2, ncols / 2 # Center of the disk

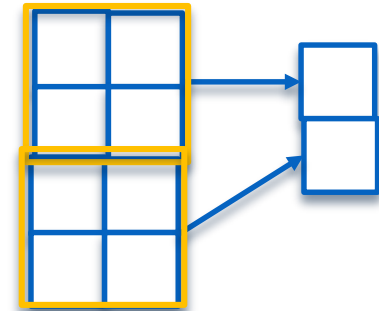
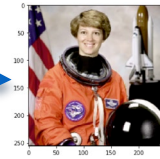
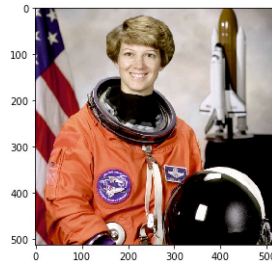
camera2 = camera.copy()
for row in range(nrows): # 画像の縦方向の繰り返し
    for col in range(ncols): # 画像の横方向の繰り返し
        # 各ピクセルについて、画像の中心からの距離が閾値R（円の半径）より離れていれば、フラグを立てる。
        outer_flag = ((row - cnt_row)**2 + (col - cnt_col)**2 > (nrows / 2)**2)
        if outer_flag: # 上の条件を満たせば、
            camera2[row,col] = 0 # ピクセル値を0（黒）にする

io.imshow(camera2)      # Display the image
io.show()
```



## 演習 4 : Advance (downsampling)

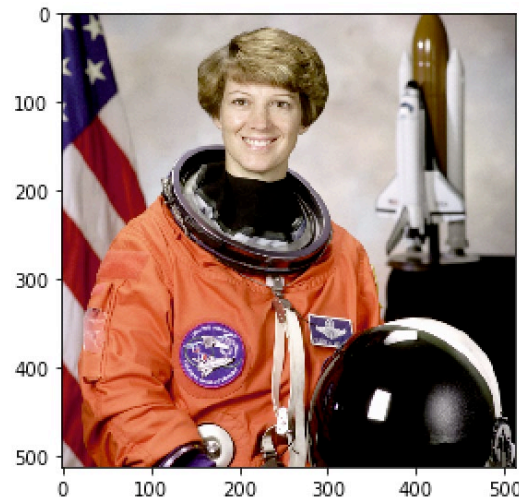
- “astronaut” 画像を読み込み, 画像を2分の1のサイズにダウンサンプリングしよ
  - 周辺の画素の平均値を求めて、新画像の1画素の値にする



- ヒント
  - float型に変換してデータを取得
    - `image = data.astronaut().astype(float)`
  - 行と列の数の取得
    - `nrows, ncols, _ = image.shape` (color image は 3次元)
  - **unsigned int8** 型に戻す
    - `io.imshow(result.astype(np.uint8))`

## 演習 7

- “astronaut” 画像を読み込み、円状（中心：画像の中心、半径  $R$ ：画像の縦横のサイズの半分）の外の画素値を全て 0 とするプログラム



- ヒント:
  - 26ページのカラーバージョン

## 演習 8

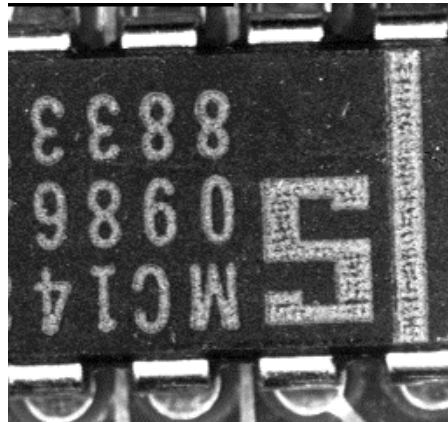
- “LENNA.bmp” を読み込み、sobel filter でエッジ抽出してみよう



- ヒント:
  - 60ページ

## 演習 9

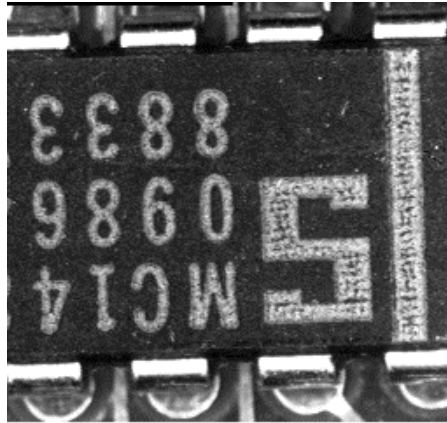
- “Text.bmp”を読み込み、テキスト領域を閾値を用いてセグメンテーションせよ
- 領域ごとにラベリングを行って、領域ごとに色をつけよ



- ヒント:
  - 平滑化してから、輝度値で閾値処理
  - 他の領域を含んでいてもO.K.

## 演習 10

- “Text.bmp”を読み込み、テキスト領域をwatershedを用いてセグメンテーション



- ヒント:
  - Sobel filter を用いてelevation\_mapを作成
  - マーカー領域は、閾値でラフ（明らかに輝度が高い領域を抽出）に抽出
  - `from skimage.morphology import watershed`
  - 他の領域を含んでもO.K.