```
# Зашумить изображение при помощи шума гаусса, постоянного шума.

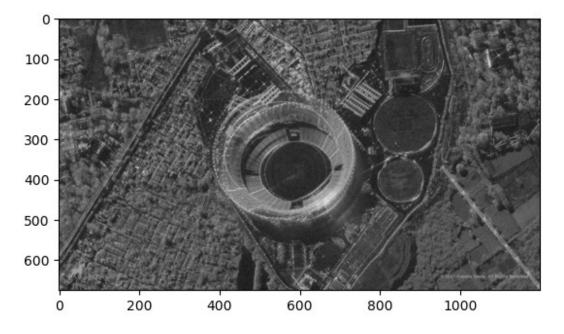
import numpy as np
import cv2
import matplotlib.pyplot as plt

image1 = cv2.imread('sar_1.jpg')

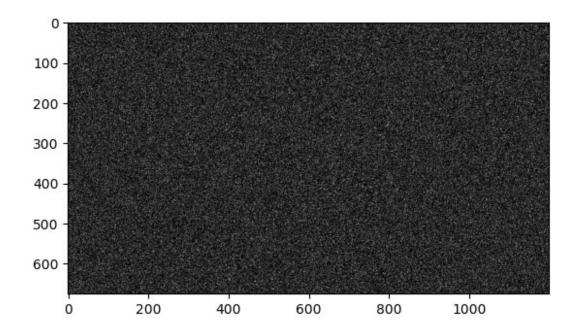
image1_gray = cv2.cvtColor(image1, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

plt.imshow(image1_gray, cmap = "gray")

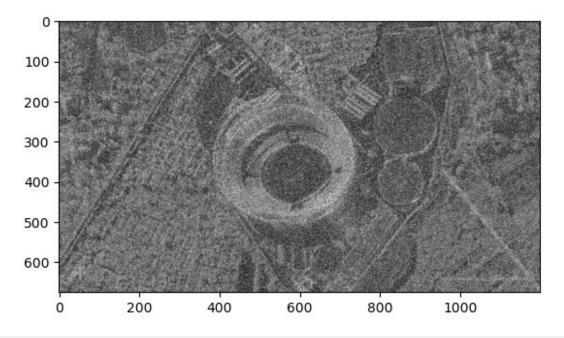
<matplotlib.image.AxesImage at 0x797acc8>
```



```
# Шум Гаусса
mean = 0
stdev = 110
noise_gauss = np.zeros(imagel_gray.shape, np.uint8)
cv2.randn(noise_gauss, mean, stdev)
array([[
         0, 17,
                 0, ..., 122, 0, 88],
         1, 114,
                  75, ..., 0, 114,
         0, 0,
                 57, ..., 0, 0, 160],
                  43, ..., 255,
                                 0, 16],
             0,
         0, 37,
                  0, ..., 0, 6, 148],
                           23, 0, 120]], dtype=uint8)
      [176, 224,
                 0, ...,
plt.imshow(noise gauss, cmap="gray")
```

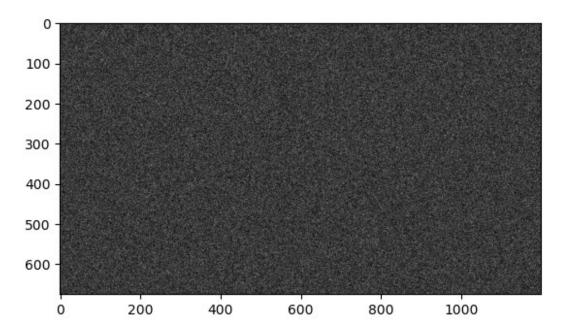


image\_noise\_gauss = imagel\_gray + noise\_gauss
plt.imshow(image\_noise\_gauss, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0x76969a0>

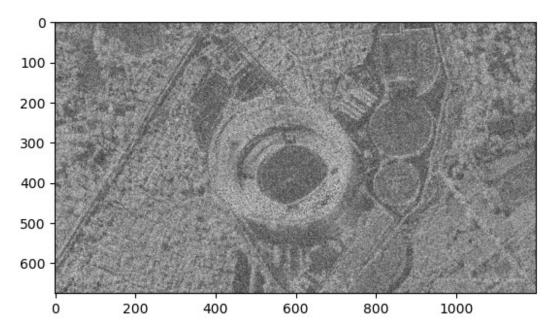


# Постоянный шум

```
a = 110
b = 0
mid = (a+b)/2
mean1 = mid
stdev1 = a-mid
noise_constant = np.zeros(image1_gray.shape, np.uint8)
cv2.randn(noise_constant, mean1, stdev1)
                             0, 202, 127],
array([[ 29, 101,
                  98, ...,
                  67, ..., 113, 59, 116],
       [ 89, 70,
                  86, ..., 125, 135, 44],
       [ 70,
             33,
       [ 0, 38, 130, ..., 83, 119, 128],
       [ 78, 64, 73, ..., 80, 53, 100],
       [134, 142, 15, ..., 69, 32, 148]], dtype=uint8)
plt.imshow(noise constant, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0x789d230>
```



```
image_noise_constant = image1_gray + noise_constant
plt.imshow(image_noise_constant, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0x7d884b8>
```



```
# Шум соль-перец

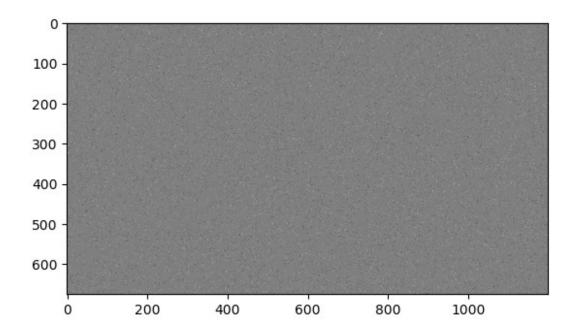
noise_sp = np.random.randint(0, 110, size = (image1_gray.shape[0], image1_gray.shape[1]), dtype=int)
zeros_pixel = np.where(noise_sp == 0)
ones_pixel = np.where(noise_sp == 100)

bg_image = np.ones(image1_gray.shape, np.uint8) * 128

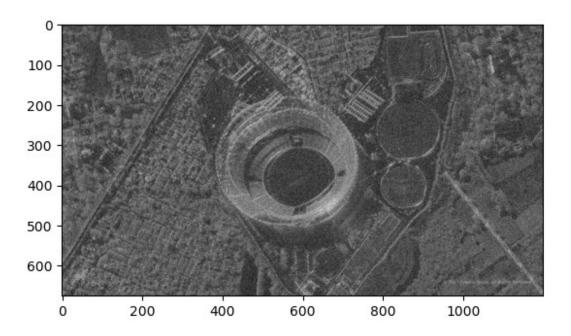
bg_image[zeros_pixel] = 0
bg_image[ones_pixel] = 255

plt.imshow(bg_image, cmap="gray")

<matplotlib.image.AxesImage at 0x79d4308>
```

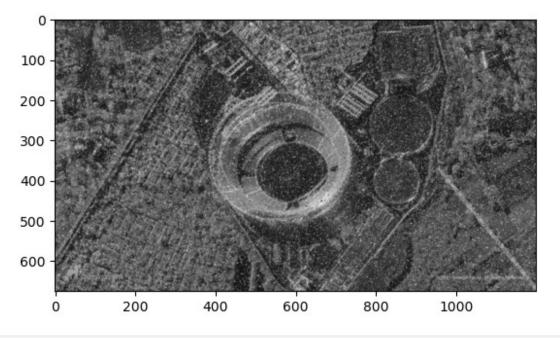


image\_noise\_sp = image1\_gray + noise\_sp
plt.imshow(image\_noise\_sp, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0x7520a88>

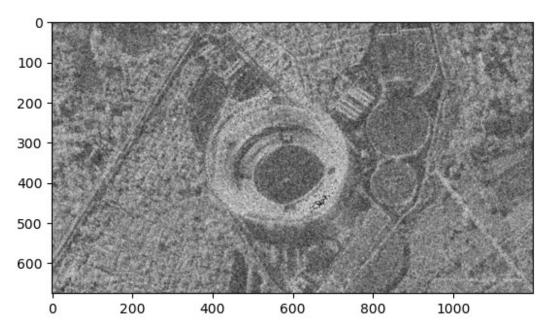


# Протестировать медианный фильтр, фильтр гаусса, билатериальный фильтр, фильтр нелокальных средних с различными параметрами.

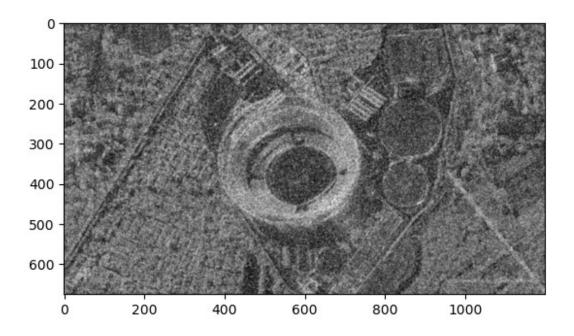
```
# Медианный фильтр
from skimage.metrics import structural similarity, mean squared error
# Сравнение: зашумлённое (шум Гаусса) и исходное изображение
mse_gauss = mean_squared_error(image1_gray, image_noise_gauss)
(ssim gauss, diff) = structural similarity(image1 gray,
image noise gauss, full=True)
print(mse_gauss, ssim_gauss)
3563.1211555555556 0.15545442994021116
# Сравнение: зашумлённое (постоянный шум) и исходное изображение
mse constant = mean squared error(image1 gray, image noise constant)
(ssim_constant, diff) = structural_similarity(image1_gray,
image noise constant, full=True)
print(mse constant, ssim constant)
5406.52117654321 0.13729035695073863
image_gauss_median = cv2.medianBlur(image_noise_gauss, 3)
image constant median = cv2.medianBlur(image noise constant, 3)
plt.imshow(image gauss median, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0xadaeca8>
```



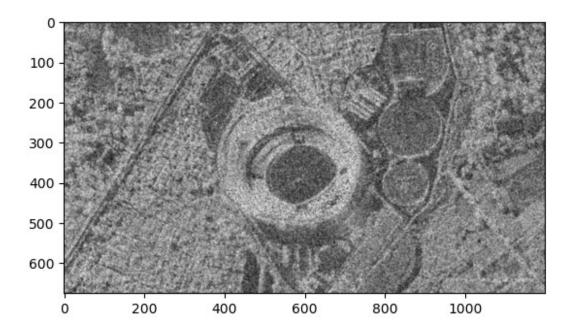
plt.imshow(image\_constant\_median, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0xbf0c308>



```
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, медианный
фильтр) изображение
mse gauss median cleared = mean squared error(image1 gray,
image gauss median)
(ssim gauss median cleared, diff) = structural similarity(image1 gray,
image gauss median, full=True)
print(mse gauss median cleared, ssim gauss median cleared)
722.475149382716 0.4538273698436858
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (постоянный шум, медианный
фильтр) изображение
mse constant median cleared = mean squared error(image1 gray,
image constant median)
(ssim constant median cleared, diff) =
structural similarity(image1 gray, image constant median, full=True)
print(mse constant median cleared, ssim constant median cleared)
3274.839475308642 0.3116543001738666
# Фильтр Гаусса
image gauss gauss = cv2.GaussianBlur(image noise gauss, (5,5),0)
image constant gauss = cv2.GaussianBlur(image noise constant,(5,5),0)
plt.imshow(image gauss gauss, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0xc5bda50>
```



plt.imshow(image\_constant\_gauss, cmap="gray")
<matplotlib.image.AxesImage at 0xc405510>



# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр Гаусса) изображение
mse\_gauss\_gauss\_cleared = mean\_squared\_error(imagel\_gray,
image\_gauss\_gauss)
(ssim\_gauss\_gauss\_cleared, diff) = structural\_similarity(imagel\_gray,

```
image gauss gauss, full=True)
print(mse gauss gauss cleared, ssim gauss gauss cleared)
1216.6419407407407 0.4325970255709457
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (постоянный шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse constant gauss cleared = mean squared error(imagel gray,
image constant gauss)
(ssim constant gauss cleared, diff) =
structural similarity(image1 gray, image constant gauss, full=True)
print(mse constant gauss cleared, ssim constant gauss cleared)
3186.9474641975307 0.3925272164310304
# Билатериальный фильтр (на примере гауссовского шума)
image gauss bilat 1 =
cv2.bilateralFilter(image noise gauss, 49, 150, 150)
image gauss bilat 2 =
cv2.bilateralFilter(image noise gauss, 25, 150, 150)
image gauss bilat 3 = \text{cv2.bilateralFilter}(\text{image noise gauss}, 9, 150, 150)
image gauss bilat 4 = \text{cv2.bilateralFilter}(\text{image noise gauss}, \frac{9}{75}, \frac{75}{75})
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss bilat cleared 1 = mean squared error(image1 gray,
image gauss bilat 1)
(ssim gauss bilat cleared 1, diff) =
structural similarity(image1 gray, image gauss bilat 1, full=True)
print(mse gauss bilat cleared 1, ssim gauss bilat cleared 1)
1277.5124740740741 0.2821560176737664
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss bilat cleared 2 = mean squared error(image1 gray,
image gauss bilat 2)
(ssim gauss bilat cleared 2, diff) =
structural similarity(image1 gray, image gauss bilat 2, full=True)
print(mse gauss bilat cleared 2, ssim gauss bilat cleared 2)
1196.212522222223 0.29476651286369254
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss bilat cleared 3 = mean squared error(image1 gray,
image gauss bilat 3)
(ssim gauss bilat cleared 3, diff) =
```

```
structural similarity(image1 gray, image gauss bilat 3, full=True)
print(mse gauss bilat cleared 3, ssim gauss bilat cleared 3)
1075.0680185185186 0.40168140982978584
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss bilat cleared 4 = mean squared error(image1 gray,
image gauss bilat 4)
(ssim gauss bilat cleared 4, diff) =
structural similarity(image1 gray, image gauss bilat 4, full=True)
print(mse gauss bilat cleared 4, ssim gauss bilat cleared 4)
1296.8504765432099 0.298701417709512
# Фильтр нелокальных средних (на примере гауссовского шума)
image gauss nlm 1 = cv2.fastNlMeansDenoising(image noise gauss, h = cv2.fastNlMeansDenoising(image noise gauss), h = cv2.fastNlMeansDenoise gauss), h = cv2
20)
image gauss nlm 2 = cv2.fastNlMeansDenoising(image noise gauss, h = cv2.fastNlMeansDenoise gauss)
120)
image gauss nlm 3 = cv2.fastNlMeansDenoising(image noise gauss, h = <math>\frac{2}{3})
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss nlm cleared 1 = mean squared error(image1 gray,
image gauss nlm 1)
(ssim gauss nlm cleared 1, diff) = structural similarity(image1 gray,
image gauss nlm 1, full=True)
print(mse gauss nlm cleared 1, ssim gauss nlm cleared 1)
3557.831677777777 0.15565741070147426
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss nlm cleared 2 = mean squared error(image1 gray,
image gauss nlm 2)
(ssim gauss nlm cleared 2, diff) = structural similarity(image1 gray,
image gauss nlm 2, full=True)
print(mse gauss nlm cleared 2, ssim gauss nlm cleared 2)
1338.0881543209875 0.24829356626555155
# Сравнение: исходное и отфильтрованное (гауссовский шум, фильтр
Гаусса) изображение
mse gauss nlm cleared 3 = mean squared error(image1 gray,
image gauss nlm 3)
(ssim gauss nlm cleared 3, diff) = structural similarity(image1 gray,
image gauss nlm 3, full=True)
print(mse gauss nlm cleared 3, ssim gauss nlm cleared 3)
```

```
3563.121155555556 0.15545442994021116

# Выяснить, какой фильтр показал лучший результат фильтрации шума.
# На примере шума Гаусса
# image_gauss_median (медианный) - лучший
print(mse_gauss_median_cleared, ssim_gauss_median_cleared)
722.475149382716 0.4538273698436858
# image_gauss_gauss (гауссовский)
print(mse_gauss_gauss_cleared, ssim_gauss_gauss_cleared)
1216.6419407407407 0.4325970255709457
# image_gauss_bilat_3 (билатериальный)
print(mse_gauss_bilat_3 (билатериальный)
print(mse_gauss_nlm_2 (нелокальных средних)
print(mse_gauss_nlm_2 (нелокальных средних)
print(mse_gauss_nlm_cleared_2, ssim_gauss_nlm_cleared_2)
1338.0881543209875 0.24829356626555155
```