

## Задание к работе.

Разработать программу, моделирующую алгоритм кластеризации  $k$ -средних. Исходными данными является изображение, содержащее объекты разного цвета на однотонном фоне. В программе должны быть реализованы следующие процедуры с выводом результата на экран:

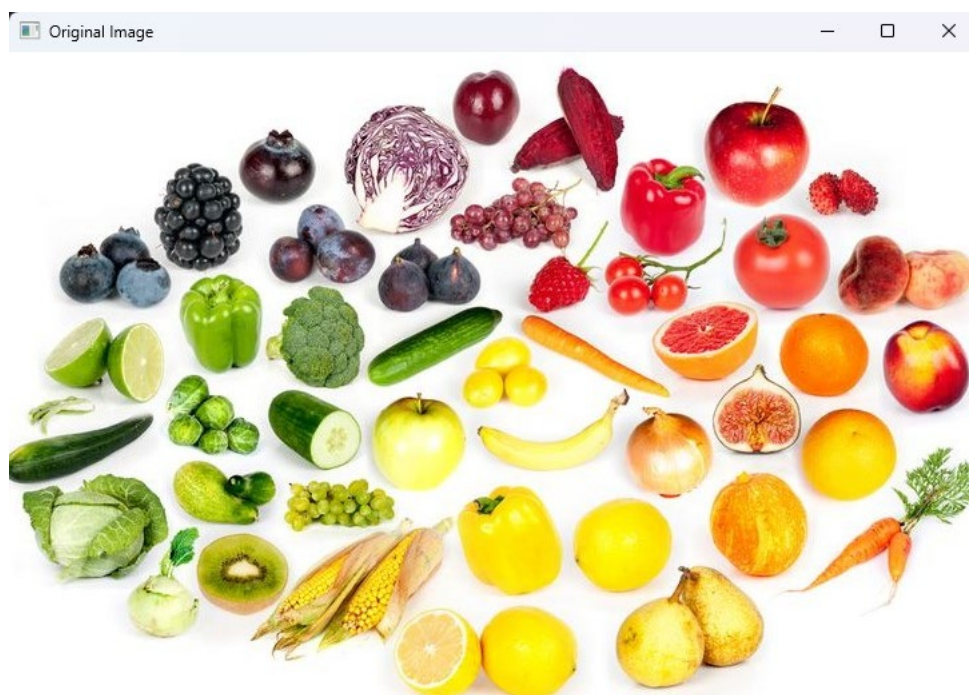
- загрузка изображения;
- задание вручную числа кластеров  $k$  (число кластеров определяется преподавателем);
- реализация алгоритма  $k$ -средних, где в качестве признаков используются значения  $R$ ,  $G$ ,  $B$  пикселей; результатом является изображение-маска, содержащая  $k$  цветов, соответствующее сформированным кластерам.

## Выполнение работы.

1. Загрузка изображения `image`, с помощью метода `cv2.imread()`.

```
11 # загрузка изображения
12 image = cv2.imread("D:/cv_projects/lab2/fruits_vegs.jpg")
13
14 show_res("Original Image", image)
```

Результат отображения:



2. Задание количества кластеров, на которые будет разбито изображение. Значение преобразуется в целое число с помощью `int()`.

```
16 # задаем количество кластеров
17 k = int(input("Введите количество кластеров (k): "))
```

3. Изменение формы изображения к двумерному массиву пикселей, где каждая строка соответствует пикселю, а каждое значение в строке - это цветовой компонент (RGB). Используется `reshape((-1, 3))`, где -1 позволяет автоматически рассчитать нужное количество строк. После этого массив преобразуется в тип `float32`, что потребуется для работы алгоритма k-средних.

```
19 # приведение формы изображения к двумерному массиву пикселей
20 pixel_values = image.reshape((-1, 3))
21 pixel_values = np.float32(pixel_values) # преобразование во float
```

4. Определение критериев завершения алгоритма k-средних, состоящие из двух условий: максимальное количество итераций и минимальное изменение.

```
23 # определение критериев завершения и выполнение алгоритма k-средних
24 criteria_end = (cv2.TERM_CRITERIA_EPS + cv2.TERM_CRITERIA_MAX_ITER, 100, 0.2)
25 _, labels, centers = cv2.kmeans(
26     pixel_values, k, None, criteria_end, 10, cv2.KMEANS_RANDOM_CENTERS
27 )
```

Затем вызывается метод `kmeans`, который выполняет кластеризацию пикселей изображения и возвращает результаты: `labels` (метки, указывающие, к какому кластеру принадлежит каждый пиксель), `centers` (координаты центров кластеров после завершения алгоритма).

Передаваемые значения: `pixel_values` — массив, представляющий значения пикселей изображения, которые будут кластеризованы;

`k` — количество кластеров, на которые нужно разбить данные;

`None` — параметр, который указывает, что начальные центры кластеров будут случайно инициализированы;

`criteria_end` — ранее созданные критерии завершения, которые определяют, когда алгоритм должен остановиться;

10 — это количество повторений алгоритма, чтобы избежать попадания в локальные минимумы; алгоритм будет выполняться 10 раз, и результатом будет лучший из них.

`cv2.KMEANS_RANDOM_CENTERS` — метод инициализации центров кластеров случайным образом.

5. Центры кластеров преобразуются обратно в тип `uint8`, необходимый для правильного отображения изображения.

```
29 # преобразование центров обратно в uint8
30 centers = np.uint8(centers)
```

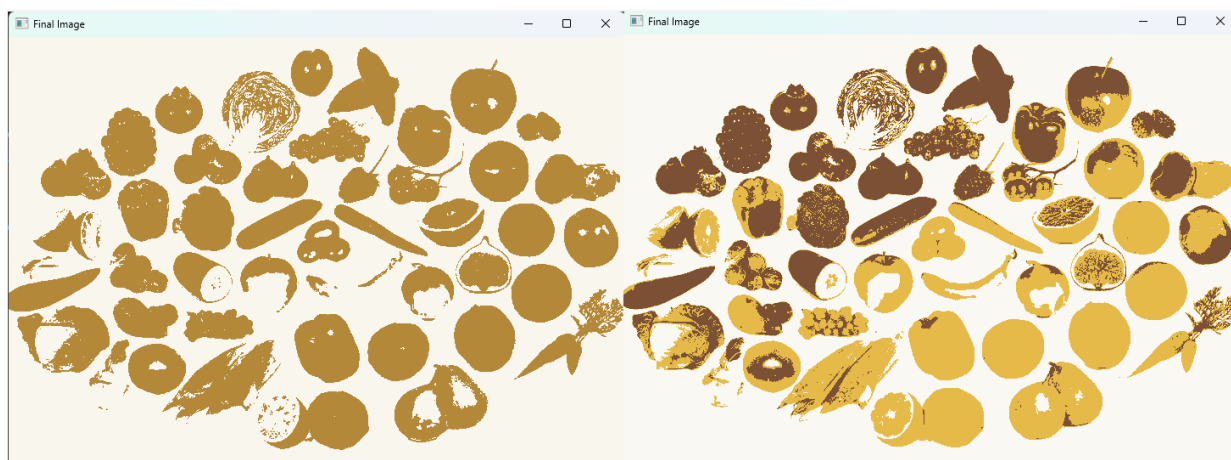
6. Финальное изображение сегментации создается на основе центров кластеров. С помощью массива `labels`, который содержит метки кластеров для каждого пикселя исходного изображения мы получаем, что каждый пиксель изображения получает соответствующий цвет из массива `centers` в зависимости от своей метки.

Затем нам необходимо изменить форму итогового изображения, чтобы оно совпадало с исходным изображением. Массиву `final_image`, где каждому пикселю соответствует его цвет, мы присваиваем его же значение с размерами, соответствующими исходному изображению.

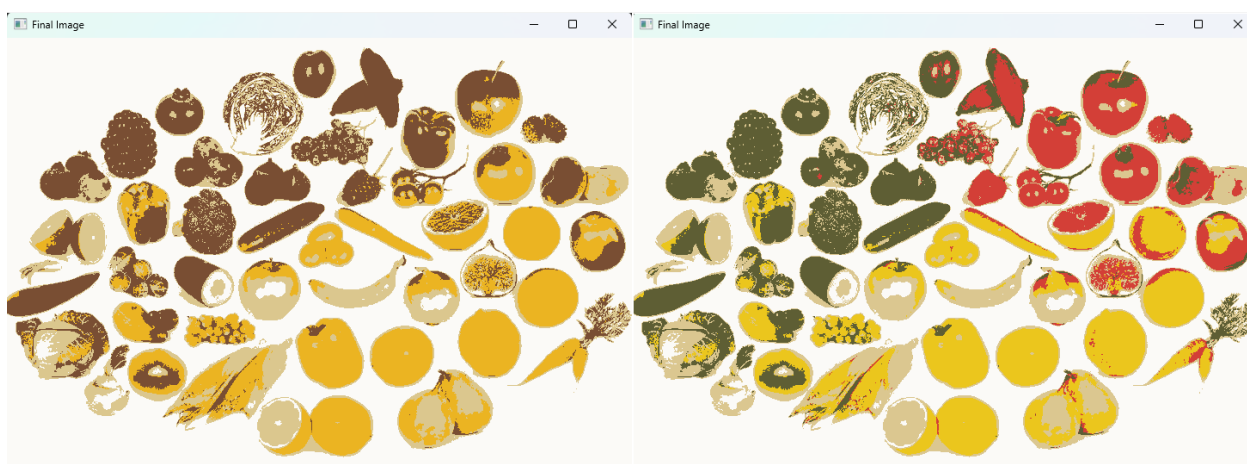
```
32 # создание итогового изображения, где каждый пиксель имеет цвет соответствующего кластера
33 final_image = centers[labels.flatten()] # делаем из labels одномерный массив
34 final_image = final_image.reshape(image.shape)
```

Результаты отображения в зависимости от заданного количества кластеров:

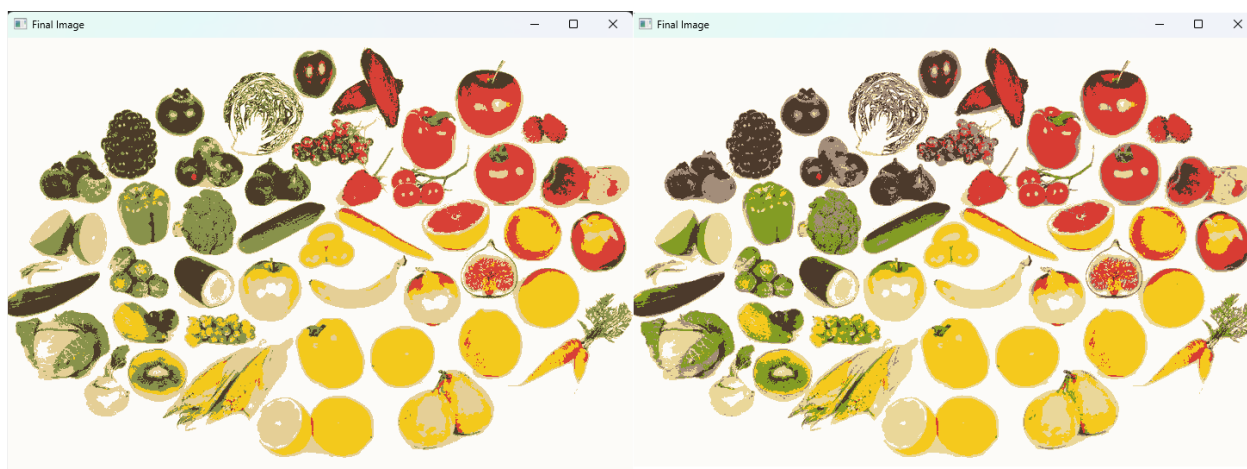
$k = 2$ ;  $k = 3$ ;



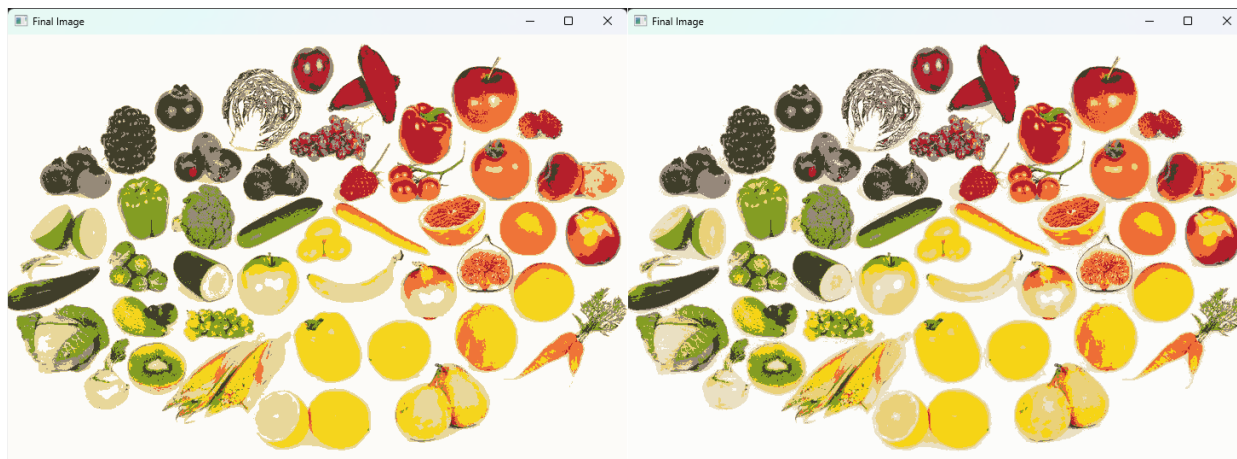
$k = 4$ ;  $k = 5$ ;



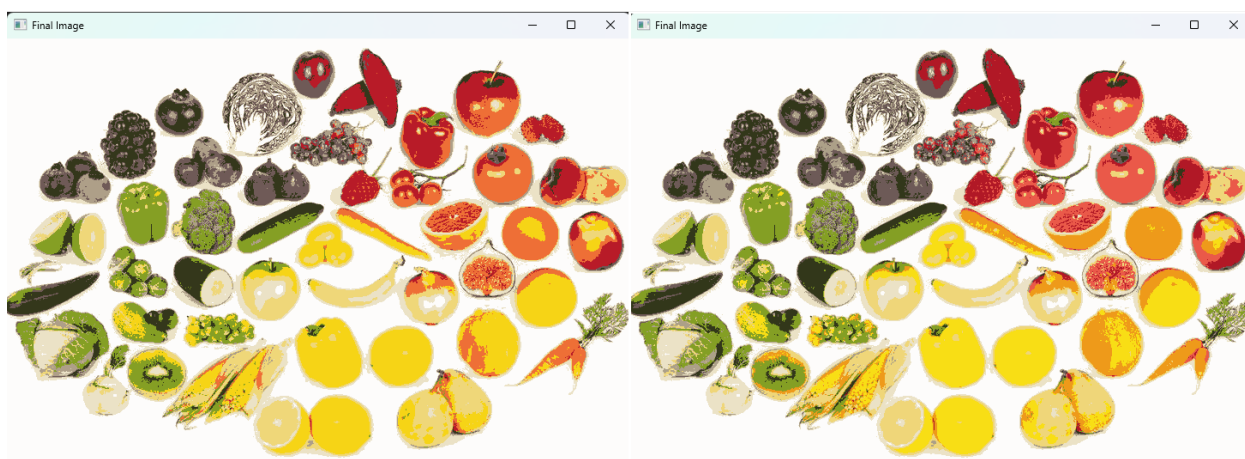
$k = 6$ ;  $k = 7$ ;



$k = 8$ ;  $k = 9$ ;



$k = 10$ ;  $k = 11$ .



Листинг кода на языке Python:

```
import cv2
import numpy as np

def show_res(frame_name, res):
    cv2.imshow(frame_name, res)
    cv2.waitKey(0)
    cv2.destroyAllWindows()

# загрузка изображения
image = cv2.imread("D:/cv_projects/lab2/fruits_vegs.jpg")

show_res("Original Image", image)

# задаем количество кластеров
```



```
k = int(input("Введите количество кластеров (k): "))

# приведение формы изображения к двумерному массиву пикселей
pixel_values = image.reshape((-1, 3))
pixel_values = np.float32(pixel_values) # преобразование во float

# определение критериев завершения и выполнение алгоритма k-средних
criteria_end = (cv2.TERM_CRITERIA_EPS + cv2.TERM_CRITERIA_MAX_ITER, 100, 0.2)
_, labels, centers = cv2.kmeans(
    pixel_values, k, None, criteria_end, 10, cv2.KMEANS_RANDOM_CENTERS
)

# преобразование центров обратно в uint8
centers = np.uint8(centers)

# создание итогового изображения, где каждый пиксель имеет цвет соответствующего
кластера
final_image = centers[labels.flatten()] # делаем из labels одномерный массив
final_image = final_image.reshape(image.shape)

# отображение итогового изображения
show_res("Final Image", final_image)
```