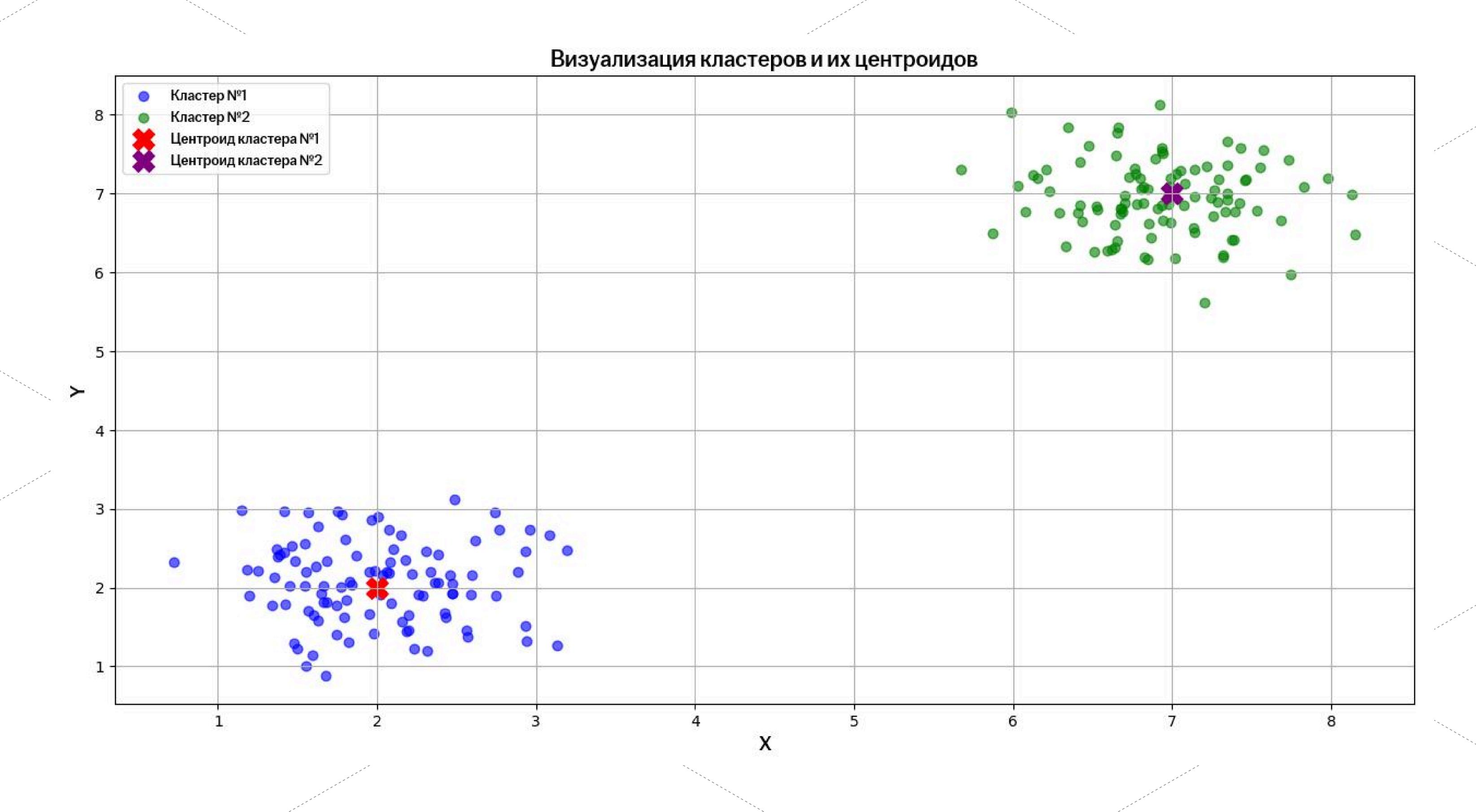
Визуализация алгоритма кластеризации

Кластер – это группа объектов (например, звёзд, документов, клиентов и т.д.), которые находятся в пределах определённой области и схожи по каким-то признакам.

Кластер может быть представлен в виде набора точек на плоскости или в многомерном пространстве, которые сгруппированы на основе расстояний или других мер схожести. В контексте задачи о звёздах кластером считается область, содержащая звёзды, расположенные близко друг к другу в рамках заданного прямоугольника.

Центроид кластера – это центральная точка, которая характеризует данный кластер.

В случае задачи о звёздах центроид выбирается среди самих звёзд, и для его нахождения вычисляется точка, от которой сумма расстояний до всех остальных звёзд кластера минимальна.



Кластеризация – это метод машинного обучения, используемый для группировки данных в подмножества (кластеры), основываясь на схожести объектов внутри каждого кластера.

Основная цель кластеризации – разделить набор данных так, чтобы объекты внутри одного кластера были схожи, а между кластерами – максимально различались. В отличие от классификации, кластеризация относится к методам обучения без учителя, так как заранее не предполагается, что данные уже размечены (разделены на классы).

Визуализация алгоритма кластеризации

Функции и методы модуля turtle

penup — включает режим бесследного перемещения исполнителя.

pen — включает режим, позволяющий оставлять Черепахе след в виде линии.

forward (n) — вызывает передвижение Черепахи на n шагов в направлении движения.

backward (k) — вызывает передвижение Черепахи на k шагов против направления движения.

left (a) — изменяет направление движения на а градусов против часовой стрелки.

right (b) — изменяет направление движения на b градусов по часовой стрелке.

dot(size, color) — рисует круг заданого размера и цвета.

Функция визуализации итогов кластеризации

```
from turtle import *

def viz_clusters(clusters):
    screensize(2000, 2000)
    penup(), tracer(0)
    colors = ['red', 'blue']
    for i in range (len(clusters)):
        for x, y in clusters[i]:
            goto(x * 100, y * 100)
            dot(5, colors[i])
        done()
```

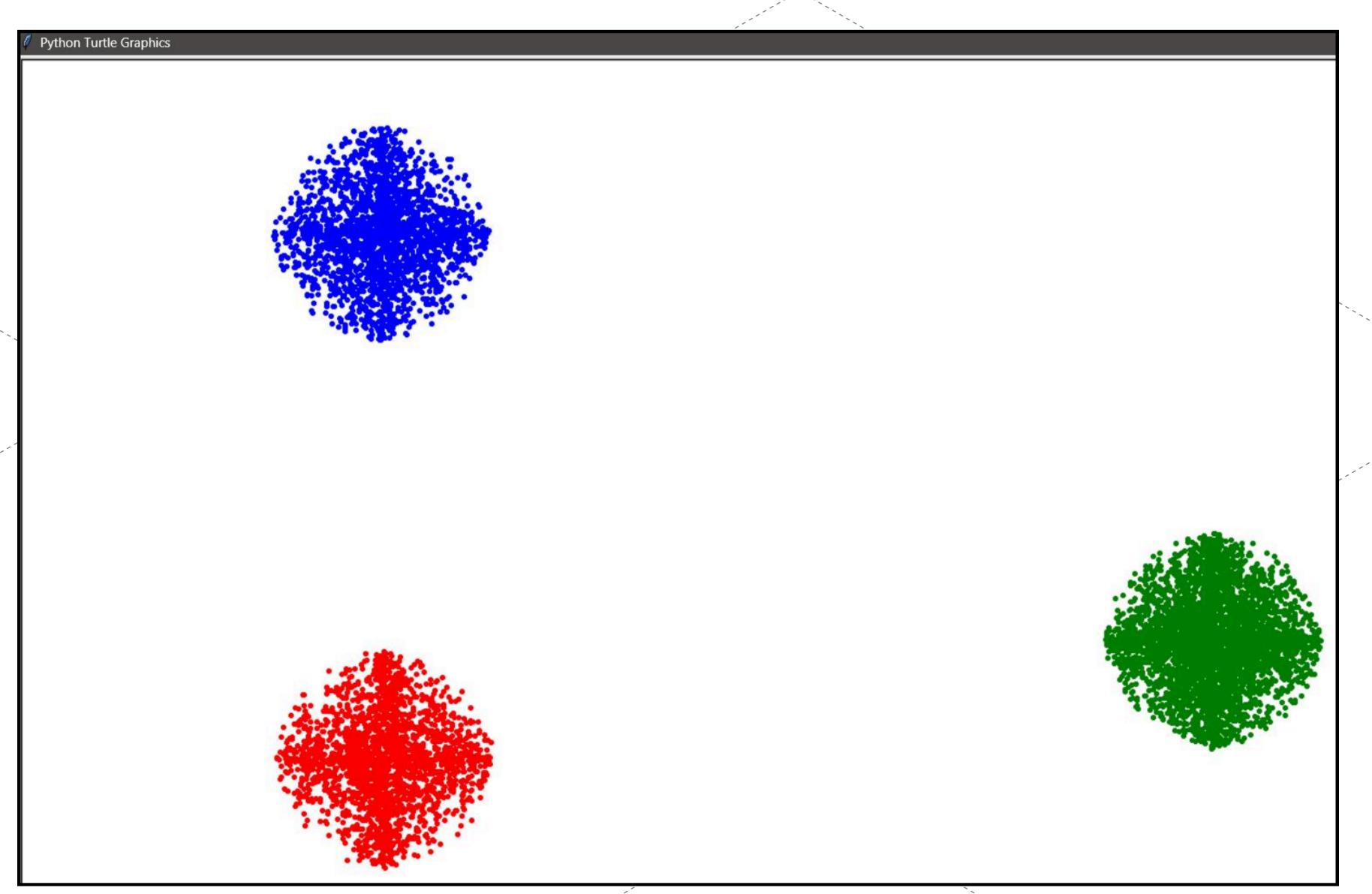
1. Цветовая дифференциация кластеров:

- Для каждого кластера используется свой цвет.
- Цвет задается через массив colors, индекс которого соответствует номеру кластера.

2. Рисование точек:

- dot(5, colors[i]) рисует точку с координатами(x, y) в текущем кластере.
- Позиция точки предварительно вычисляется и масштабируется, чтобы точки лучше размещались на графике.

Общая идея: мы проходим по всем точкам каждого кластера и рисуем их в нужном месте и цвете, чтобы визуально разделить данные.



По итогу получаем некую визуализацию того, как наш алгоритм распределил точки по кластерам.

В случае, если в процесса кластеризации мы ощиблись, мы сможем увидеть.

Как это увидеть? Точки разных цветов будут находиться в одном скоплении точек (кластере), а значит в данном случаем была допущена ошибка.

На примере ошибок нет, а значит точки правильно распределены по кластерам.



Заметки	