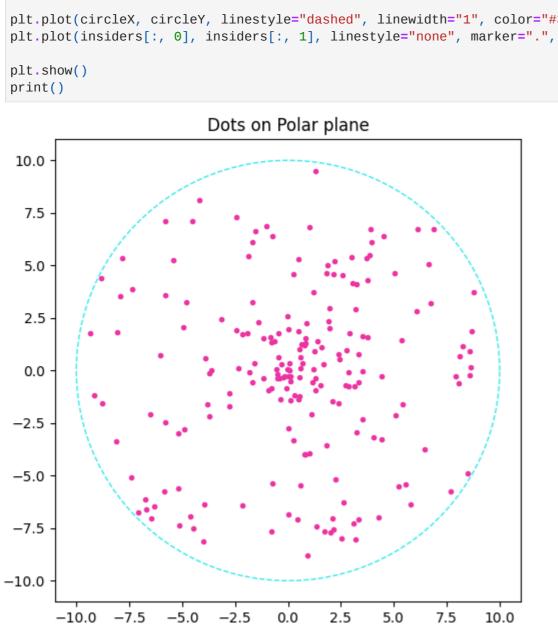
```
Индивиуальное задание
         Этап № 3. Исследование распределений и моментов, связанных с преобразованием
         случайных величин
         Выполнил студент 2 курса
         учебной группы НММ-02-22
         Мулин Иван
         Цели
          1. Исследовать распределение созданных выборок.
         Задача
         Радиус окружности R=10, размер выборки 1000 точек.
         Сгенерировать выборку точек, равномерно распределенных внутри круга двумя способами:
          • Равномерно распределить точки внутри квадрата, внутрь которого вписана окружность, и отфильтровать точки, лежащие за пределами окружности.
          • Генерировать точки путем задания случайного угла и расстояния от центра окружности.
         Для созданных выборок сделать следующее:
          1. Создать рисунок, иллюстрирующий расположение точек сгенерированной выборки внутри окружности;
           2. Найти выборочные средние координат точек и их дисперсию;
          3. Построить график плотности распределения расстояния от случайной равномерно распределенной точки в круге до фиксированной точки, лежащей
             вне окружности (к примеру, с координатами X=20, Y=0).
          4. Построить график плотности распределения расстояния между двумя случайными точками, равномерно расположенными внутри круга.
         Ход работы
         Подключаем библиотеки numpy и matplotlib.
 In [1]: import numpy as np
         import matplotlib.pyplot as plt
         from scipy.stats import gaussian_kde
 In [2]: Radius = 10
         Amount = 200
         insiders = np.empty((Amount, 2), dtype=float)
         Декартовы координаты
 In [3]: x = y = 0
         c = 0
         while (c < Amount):</pre>
             x = np.random.uniform(-Radius, Radius)
             y = np.random.uniform(-Radius, Radius)
             if (x**2 + y**2 <= Radius**2):</pre>
                 insiders[c] = [x, y]
                 c += 1
         angleDomain = np.linspace(0, 2*np.pi, 100)
         circleX = Radius * np.cos(angleDomain)
         circleY = Radius * np.sin(angleDomain)
 In [5]: plt.figure(dpi=100, figsize=(6, 6))
         plt.title("Dots on Cartesian plane")
         plt.plot(circleX, circleY, linestyle="dashed", linewidth="1", color="#a434eb")
         plt.plot(insiders[:, 0], insiders[:, 1], linestyle="none", marker=".", color="#ebc334")
         plt.show()
         print()
                                Dots on Cartesian plane
          10.0
           7.5
           5.0
           2.5
           0.0
          -2.5
         -5.0
         -7.5
        -10.0
                                    -2.5
               -10.0 -7.5 -5.0
                                            0.0
                                                   2.5
                                                          5.0
                                                                 7.5
                                                                       10.0
 In [6]: meanX, meanY = np.mean(insiders[:, 0]), np.mean(insiders[:, 1])
         varX, varY = np.var(insiders[:, 0]), np.var(insiders[:, 1])
         print("Mean: %.2f on Y, %.2f on Y" % (meanX, meanY))
         print("Variance: %.2f on X, %.2f on Y" % (varX, varY))
        Mean: 0.25 on Y, 0.13 on Y
        Variance: 23.10 on X, 25.14 on Y
 In [7]: def metric(x1, y1, x2, y2):
             return ((x2-x1)**2 + (y2-y1)**2) ** 0.5
 In [8]: FX, FY = (20, 0)
         FDistances = np.empty(Amount, dtype=float)
 In [9]: for 1 in range( len(insiders) ):
             FDistances[1] = metric(FX, FY, insiders[1][0], insiders[1][1])
         FDistances.sort()
         FDistancesY = gaussian_kde(FDistances).evaluate(FDistances)
         FCentreDistance = metric(0, 0, FX, FY)
         minDistance = FCentreDistance - Radius
         maxDistance = FCentreDistance + Radius
In [10]: plt.figure(dpi=100)
         plt.title("PDF of IO-distances distribution")
         # IO-distances stands for Inside-Outside-distances meaning
         # we measure distance between point inside the circle and a point outside the circle
         plt.hist(FDistances, density=True, bins=50, color="#4a2ba6", alpha=0.3)
         plt.plot(FDistances, FDistancesY, color="#653be3", label="PDF")
         plt.xlim(minDistance, maxDistance)
         plt.legend()
         plt.show()
         print()
                             PDF of IO-distances distribution
                                                                         PDF
        0.12
        0.10
        0.08
        0.06
        0.04
        0.02
        0.00
            10.0
                    12.5
                            15.0
                                    17.5
                                            20.0
                                                    22.5
                                                            25.0
                                                                    27.5
                                                                             30.0
In [11]: distances = np.empty(int( Amount*(Amount-1)*0.5 ), dtype=float)
         index = 0
         # This is very slow if Amount >= 500.
         for i in range(Amount-1):
             for j in range(i+1, Amount):
                 # I could've done it through np.append but I don't care
                 index = int( i*Amount - (i+1)*(i+2)*0.5 + j )
                 distances[index] = metric(insiders[i][0], insiders[i][1], insiders[j][0], insiders[j][1])
         distances.sort()
         distancesY = gaussian_kde(distances).evaluate(distances)
         Объяснение
         Пусть d_i^j — расстояние между i-ой и j-й (0 \le i, j \le n-1) точками из имеющейся выборки. Тогда к элементам d_i^j в верхнем треугольнике
         верхнетреугольный матрицы
                                                              подберём единственный номер index . Занумеруем элементы слева направо сверху вниз. Очевидно, для d_i^{i+1} (i=0,1,\cdots,n-2) — первого
         элемента над главной диагональю получится номер
                                                            in-\frac{i(i-1)}{2}-i=in-\frac{i(i+1)}{2}
         (Отсчитываем i строк длиной n, затем вычёркиваем 1+2+\cdots+(i-1)=rac{i(i-1)}{2} нулей, "засчитаных" при обходе этих i строк, после этого
         продвигаемся по (i+1) строке ещё на i нулей.)
         Поскольку i+1\leq j\leq n-1, то 0\leq j-(i+1)\leq n-1-(i+1) и индекс j-(i+1) пробегает все элементы (i+1)-ой строки. Значит, искомый
         индекс равен
                                                   in-rac{i(i+1)}{2}+j-(i+1)=in-rac{(i+1)(i+2)}{2}+j
         В коде n= Amount , а значит,
         index = int( i*Amount - (i+1)*(i+2)*0.5 + j )
In [12]: plt.figure(dpi=100)
         plt.title("PDF of II-distances distribution")
         # II-distances stands for Inside-Inside-distances meaning
         # we measure distance between points inside the circle
         plt.hist(distances, density=True, bins=50, color="#a62b44", alpha=0.3)
         plt.plot(distances, distancesY, color="#e83c5f", label="PDF")
         plt.xlim(0, 2 * Radius)
         plt.legend()
         plt.show()
         print()
                             PDF of II-distances distribution
                                                                         PDF
        0.08
        0.06
        0.04
        0.02
        0.00
                                    7.5
                                            10.0
            0.0
                    2.5
                             5.0
                                                    12.5
                                                             15.0
                                                                    17.5
                                                                            20.0
         Полярные координаты
         Задание в этом случае ничем не отличается от предыдущего, за одним исключением: получая полярный радиус в отрезке [0, Radius], мы гарантируем
         появление точек в созданной окружности.
In [13]: PI2 = 2*np.pi
In [14]: r = a = 0
         for c in range(Amount):
             r = np.random.uniform(0, Radius)
             a = np.random.uniform(0, PI2)
             insiders[c] = [r*np.cos(a), r*np.sin(a)]
         Дальнейшие действия полностью повторяют проведённую ранее работу без каких-либо технических изменений.
In [15]: angleDomain = np.linspace(0, PI2, 100)
         circleX = Radius * np.cos(angleDomain)
         circleY = Radius * np.sin(angleDomain)
In [16]: plt.figure(dpi=100, figsize=(6, 6))
         plt.title("Dots on Polar plane")
         plt.plot(circleX, circleY, linestyle="dashed", linewidth="1", color="#34ebeb")
         plt.plot(insiders[:, 0], insiders[:, 1], linestyle="none", marker=".", color="#eb34a1")
         plt.show()
         print()
                                   Dots on Polar plane
          10.0
           7.5
           5.0
           2.5
           0.0
          -2.5
         -5.0
```



In [17]: meanX, meanY = np.mean(insiders[:, 0]), np.mean(insiders[:, 1]) varX, varY = np.var(insiders[:, 0]), np.var(insiders[:, 1])

> print("Mean: %.2f on Y, %.2f on Y" % (meanX, meanY)) print("Variance: %.2f on X, %.2f on Y" % (varX, varY))

return ((x2-x1)\*\*2 + (y2-y1)\*\*2) \*\* 0.5

FDistances[l] = metric(FX, FY, insiders[l][0], insiders[l][1])

FDistancesY = gaussian\_kde(FDistances).evaluate(FDistances)

FDistances = np.empty(Amount, dtype=float)

FCentreDistance = metric(0, 0, FX, FY) minDistance = FCentreDistance - Radius maxDistance = FCentreDistance + Radius

Mean: 0.34 on Y, -0.19 on Y Variance: 16.37 on X, 16.61 on Y

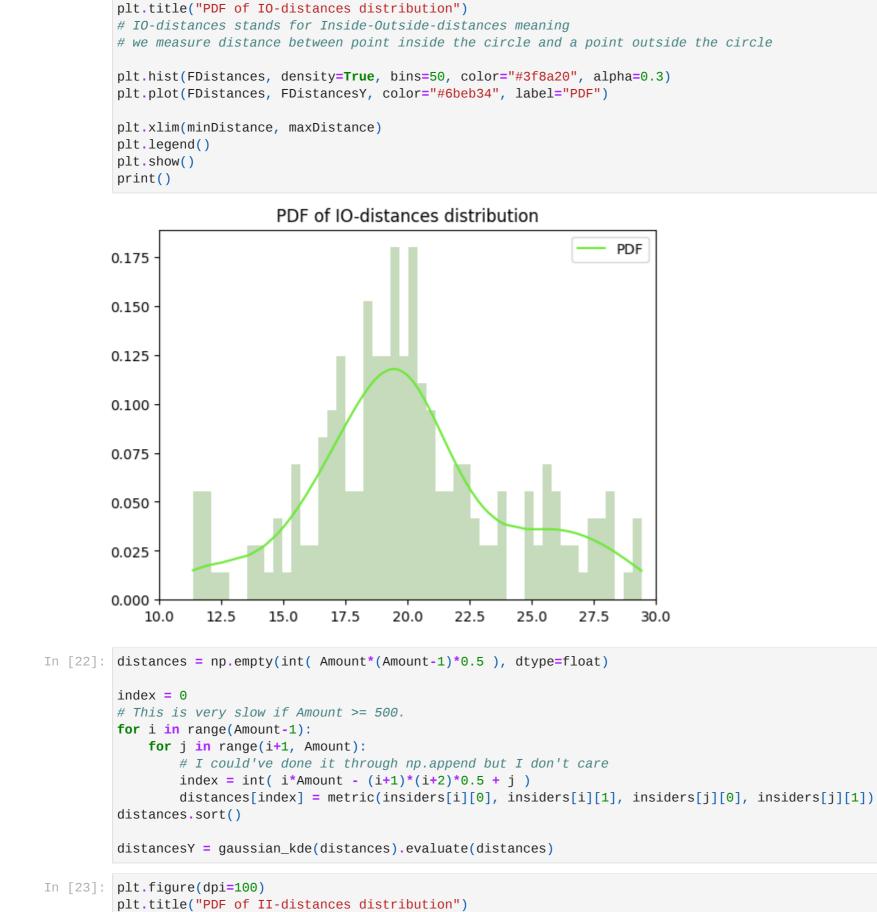
In [20]: for 1 in range( len(insiders) ):

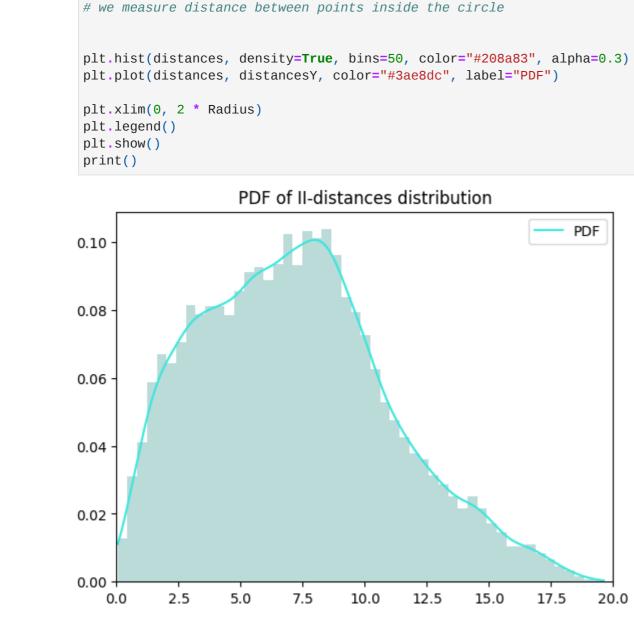
FDistances.sort()

In [21]: plt.figure(dpi=100)

In [18]: def metric(x1, y1, x2, y2):

In [19]: FX, FY = (20, 0)





# II-distances stands for Inside-Inside-distances meaning

Результаты