Práctica 0: Python

Ana Martín Sánchez, Nicolás Pastore Burgos 21/09/2021

1 Descripción de la práctica

En esta práctica, se pedía un algoritmo de integración numérica, basado en el método de Monte Carlo. Este método de consiste en calcular probabilidades utilizando secuencias de números aleatorios.

Es decir, en lugar de calcular la integral de una función entre dos puntos, se busca el valor máximo M en el intervalo [f(a), f(b)], y generamos un rectángulo de anchura (b-a) y altura M. A partir de este punto, entra en juego el método de Monte Carlo; generamos puntos aleatorios dentro de ese rectángulo, y observamos si caen por debajo de la función. Repitiendo este proceso, podemos hacer una aproximación del valor de la integral.

Al utilizar el algoritmo que se pide implementar, un posible resultado sería el de la figura 1.

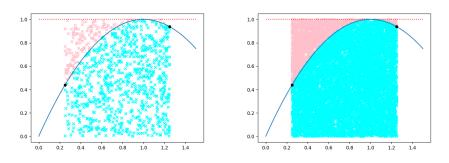


Figure 1: Después de buscar puntos aleatorios, y comprobar cuáles están por debajo de la función, podemos intuir cuál es la integral de dicha función. Cuantos más puntos calculemos, más cercana a la realidad es la aproximación que se hace.

Además, para la práctica se pide hacer dos versiones del mismo algoritmo: una iterativa, con bucles; y otra que opere sobre vecotres, con el fin de calcular los tiempos de ejecución obtenidos con ambas versiones. Es importante recordar que esta diferencia se hará más notable cuanto mayor sea el número de puntos generados.

2 Solución propuesta

2.1 Resultados obtenidos

Tras varias pruebas, se puede observar que el tiempo consumido al utilizar vectores está en el orden O(1). Es decir, se mantiene prácticamente constante, independientemente del número de puntos calculados para obtener la integral.

Sin embargo, al utilizar bucles for, el tiempo está en el orden O(n). Cuantos más puntos se crean, mayor es el recorrido del bucle; por tanto, se tarda más tiempo en recorrer todos los puntos.

En la figura 2 se ve un ejemplo de ejecución, en el que se ven los tiempos necesarios para obtener la integral. En el eje X de la gráfica, se indican el número de puntos creados; en el eje Y, el tiempo consumido por cada algoritmo, en nanosegundos. Además, como se lee en la leyenda, en azul se muestran los resultados obtenidos con el algoritmo basado en bucles y, en rojo, los obtenidos con el algoritmo basado en vectores.

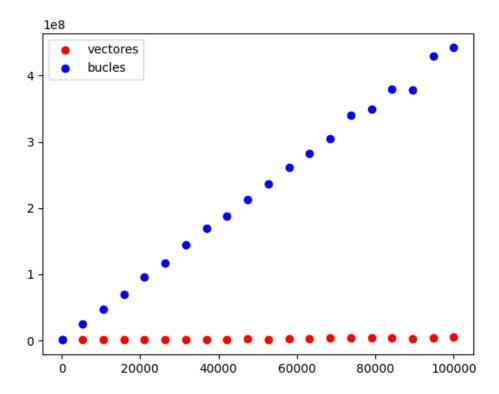


Figure 2: Se puede observar cómo, a medida que el número de puntos calculados aumenta, la diferencia de tiempos se hace mayor.

2.2 Implementación

```
import numpy as np
    import matplotlib.pyplot as plt
    import time
1003
    def paint (func, a, b, maximum, random_x, random_y, random_valid, num_puntos
1004
        =10000):
        # pinta la funcion en forma de una linea
1005
        left_limit, right_limit = a - 0.25, b + 0.25
1006
        func_x = np.linspace(left_limit, right_limit, num_puntos)
1007
1008
        \#func_y = np.array([func(x) for x in func_x])
1009
        # se vectoriza para que funcione con funciones constantes
        func_y = np.array(np.vectorize(func)((func_x)))
1011
        plt.plot(func_x, func_y)
1012
1013
        # pinta los puntos aleatorios
        under_x, under_y = [],
1014
        over_x, over_y = [],
        for i in range (num_puntos):
1017
             if random_valid[i]:
1018
1019
                  under_x.append(random_x[i])
1020
                  under_y.append(random_y[i])
                 over_x.append(random_x[i])
1022
1023
                 over_y.append(random_y[i])
1024
        plt.scatter(over_x, over_y, color="pink", marker="x", s=30)
1025
        plt.scatter(under_x, under_y, color="cyan", marker="x", s=30)
1026
1027
        # pinta los puntos a y b y el maximo
1028
        plt.plot(a, func(a), marker=".", markersize=10, color="black")
plt.plot(b, func(b), marker=".", markersize=10, color="black")
1030
        plt.hlines(maximum, right_limit, left_limit, "r", linestyles="dotted")
1032
        plt.show()
1033
1034
    {\color{red} \textbf{def integra\_mc(func, a, b, num\_puntos}} = 10000):
1035
1036
        startTime = time.time_ns()
1038
        # calcula el maximo de una funcion
1039
        maximum = np.max(func(np.linspace(a, b, 1000)))
1040
1041
        # obtiene puntos aleatorios
        random_x = np.array(np.random.rand(num_puntos)) * (b - a) + a
1043
        random_y = np.random.rand(num_puntos) * maximum
1044
1045
        # compara esos puntos con los de la funcion
1046
        func_points_y = func(random_x)
        random_valid = np.array(random_y <= func_points_y)
1048
1049
```

```
# calcula el area
1050
        # valid_points = np.count_nonzero(random_valid)
1051
1052
        # ratio = valid_points / num_puntos
        \# area = ratio * (b—a) * maximum
1053
        area = (np.count_nonzero(random_valid) / num_puntos) * (b—a) * maximum
1054
        print ("The area of the integral is aproximately:", area)
1056
        # pinta el resultado under
1058
        #paint(func, a, b, maximum, random_x, random_y, random_valid,
1059
       num_puntos)
1060
        return time.time_ns() - startTime
1061
1062
    def integra_mc_for(func, a, b, num_puntos=10000):
1063
1064
        startTime = time.time_ns()
1065
1066
        maximum = max([func(i) for i in np.arange(a, b, 0.01)])
1067
1068
        random_x = [(np.random.rand() * (b-a) + a) for i in range(num_puntos)]
1069
1070
        random_y = [np.random.rand() * maximum for i in range(num_puntos)]
1071
        func_points_y = [func(x) for x in random_x]
1073
1074
        random_valid = [random_y[i] <= func_points_y[i] for i in range(
1075
       num_puntos)]
        area = (sum(random_valid) / num_puntos) * (b-a) * maximum
        print ("The area of the integral is aproximately:", area)
1078
1080
        return time.time_ns() - startTime
1081
1082
    def square(x):
        return -((x-1) ** 2) + 1
1083
1084
    def lineal(x):
1085
        return 3*x + 2
1086
1087
   def constant(x):
1088
        return 7
1089
1090
    def \sin(x):
1091
        return np. sin(x)
1092
1093
1094
   def compara_tiempos():
        sizes = np.linspace(100, 100000, 20)
1095
1096
        print(sizes.shape)
        times_np = []
1099
        times_p = []
1100
```

```
1101
         for size in sizes:
1102
             a = 0.25
1103
             b = 1.25
             times_p += [integra_mc_for(square, 0.25, 1.25, int(size))]
1104
             times_np += [integra_mc(square, 0.25, 1.25, int(size))]
1105
1106
         plt.figure()
1107
         plt.scatter(sizes\;,\;times\_np\;,\;c='red\;',\;label='vectores\;')
1108
         plt.scatter(sizes, times_p, c='blue', label='bucles')
         plt.legend()
1110
        plt.show()
1111
1112
    if -name_{-} = "-main_{-}":
1113
        \#resnp = integra_mc(lineal, 0.25, 1.25)
1114
        \#resnp = integra_mc(constant, 0.25, 1.25)
1115
        \#resnp = integra_mc(sin, 0, 3.14)
1116
1117
        # used to calculate the time difference between the iterative method
1118
        and the vector-based method
        \# \text{ resnp} = \text{integra_mc}(\text{square}, 0.25, 1.25)
1119
        # print("Time of numpy operations:", resnp)
1120
        \# \text{ resp} = \text{integra\_mc\_for}(\text{square}, 0.25, 1.25)
1121
        # print("Time of python fors:", resp)
1122
1123
        # print(resnp / resp)
1124
        compara_tiempos()
1125
```

main.py