```
1 | """
 2 Biblioteca de métodos Montecarlo
 3 (c) Carlos M. Martinez, marzo-abril 2022
 4 carlos@cagnazzo.uy
 5
 6
 7 import random
 8 import math
 9 import tabulate
10 import time
11 from scipy.stats import norm
12 import functools
13 from pathos.multiprocessing import ProcessPool as Pool
14
15 random.seed()
16
   VERSION = "Volúmenes en R^N MMC v0.1.1 - Carlos Martinez marzo 2022"
17
18
19 def version():
20
       return _VERSION
21 # end def
22
23 def sortearPuntoRN(dim, randfun):
24
25
       Seortea un punto en R^N dentro del hiper-cubo [0,1]^N
26
       randfun es una funcion con la misma API que random.uniform
27
28
       punto = []
29
       for n in range(0, dim):
           # punto.append(random.uniform(0.0, 1.0))
30
31
           punto.append(randfun(0.0, 1.0))
       # end for
32
33
34
       return punto
35 # end fun sortearPuntoRN
36
37 # Implemento pseudocodigo Montecarlo
38
39 #@functools.lru cache(maxsize=128)
40 def MetodoMonteCarlo(N, FVolumen, randfun = random.uniform):
41
       Implementa el pseudocodigo de MC
42
43
       N: cantidad de muestras
       FVolumen: funcion que define el volumen, devuelve 0 si el punto esta fuera, 1 si esta
44
   dentro
45
46
       random.seed()
       t0 = time.perf_counter()
47
       S = 0
48
49
       for j in range(0, N):
           punto = sortearPuntoRN(6, randfun)
50
51
           if FVolumen(punto):
               phi = 1
52
           else:
53
54
               phi = 0
55
           S = S + phi
       # end for
56
```

localhost:41443

```
57
       VolR = S / N
 58
        VarVorR = (S/N)*(1-S/N)/(N-1)
 59
        return (VolR, VarVorR, S, time.perf counter()-t0)
60 # end def
61
62 # Version paralelizada de Montecarlo
63 def MetodoMonteCarloParalelo(N, hilos, FVolumen, randfun=random.uniform):
64
            version paralelizada del montecarlo
65
66
            N: numero de muestras
67
            FVolumen: funcion que implementa el volumen
            randfun: funcion para generar numeros aleatorios con la misma firma que
68
    random.uniform()
 69
           hilos: cantidad de hilos en el pool de tareas
 70
71
        t0 = time.perf counter()
72
73
        args1 = []
74
        args2 = []
75
        args3 = []
76
       for x in range(0,hilos):
            args1.append( math.ceil(N/hilos) )
77
78
            args2.append(FVolumen)
79
            args3.append(randfun)
 80
       p = Pool(hilos)
81
        resultados = p.map(MetodoMonteCarlo, args1, args2, args3 )
82
        #print(resultados)
83
84
 85
        # unir los resultados para producir el resultado final
        Stotal = 0
86
87
        Ntotal = 0
88
        for i in range(0, hilos):
            Stotal = Stotal + resultados[i][2]
89
90
            Ntotal = Ntotal + math.ceil(N/hilos)
91
       VolR = Stotal / Ntotal
92
93
        VarVorR = (Stotal/Ntotal)*(1-Stotal/Ntotal)/(Ntotal-1)
94
95
        return (VolR, VarVorR, Stotal, time.perf counter()-t0)
96
97 # end def
98
99 # Formula de Chebyshev
100 def tamMuestraChebyshev(epsilon, delta):
101
        Calculo del tamaño de muestra de acuerdo al criterio de Chebyshev.
102
103
        epsilon: error deseado
104
        delta: intervalo de confianda (1-delta)
105
        nc = 1.0 / (4.0 * delta * epsilon**2)
106
       return math.ceil(nc)
107
108 #
109
110 # Formula Teo Central Limite
111 def tamMuestraTeoCentralLimite(epsilon, delta):
112
```

localhost:41443 2/4

```
5/22/22, 7:36 PM
```

```
Cálculo del tamaño de muestra de acuerdo al Teorema Central del Límite
113
114
        epsilon: error deseado
115
        delta: intervalo de confianda (1-delta)
116
117
        x = norm.ppf(1.0 - delta/2.0)
118
        \# nn = norm.ppf(x)**2
        return math.ceil( ( x/ (2.0*epsilon) ) **2 )
119
120
        # return x
121 #
122
123 # Formula de Hoeffding
124 def tamMuestraHoeffding(epsilon, delta):
125
126
        Estimacion del tamano de muestra segun Hoeffding.
127
        epsilon: error deseado
        delta: intervalo de confianza
128
129
       num = 2 * math.log(2/delta)
130
        den = 4 * epsilon**2
131
132
        return math.ceil(num/den)
133 # end def
134
135 ## Calculo de int de confianza por Chebyshev
136
137 def intConfianzaChebyshev(S, n, delta):
138
139
        Intervalo de confianza segun Chebyshev.
        Parámetros:
140
141
          - S: estimador, cantidad de puntos que caen dentro del volumen
142
          - n: cantidad de replicas (puntos sorteados)
143
          - delta: margen
        .....
144
145
        def w1(z, n, beta):
146
            num = z + beta^{**2} - beta^{**math.sqrt}(beta^{**2/4} + z^{*(n-z)/n})
147
            den = n + beta**2
148
            return num / den
149
        # end def w1
150
151
        def w2(z, n, beta):
152
            num = z + beta**2 + beta*math.sqrt( beta**2/4 + z*(n-z)/n )
153
            den = n + beta**2
154
            return num / den
155
        # end def w2
156
157
        return ( w1(S, n, delta), w2(S, n, delta) )
158 ## end intConfianzaChebyshev
159
160 def intConfianzaAC(S, n, delta):
161
162
        Intervalo de confianza segun Agresti Coull.
163
        Parámetros:
164
          - S: estimador, cantidad de puntos que caen dentro del volumen
165
          - n: cantidad de replicas (puntos sorteados)
          - delta: margen, si el intervalo de conf es 95%, entonces delta = 0.05
166
167
168
        kappa = norm.ppf(1-delta/2)
169
```

localhost:41443 3/4

```
5/22/22, 7:36 PM
```

```
170
       Xg = S + kappa**2/2
171
       ng = n + kappa**2
172
       pg = Xg / ng
173
174
       qg = 1 - pg
175
       disc = kappa * math.sqrt(pg*qg)*( 1/math.sqrt(ng))
176
177
       return (pg-disc, pg+disc)
178
179 ## end intConfianzaAC
```

localhost:41443 4/4