計算機実習 問題 14.9 拡散律速凝集

早稲田大学先進理工学部物理学科 B4 藤本將太郎 2014 年 8 月 21 日

1 シミュレーションの目的

自然界には基本となる単位をランダムに付け加えていくことで成長するものを多く見ることができる.雪の結晶や地質学的な断層における稲妻形のひび割れの形成,バクテリアのコロニーの成長などはその例である.最近発展した多くのモデルが示す性質は,これらや他の多くの自然現象を,少数の統一原理によって理解する手がかりを与えてくれる.我々に大いなる洞察を与えてくれたモデルの1つは拡散律速凝集,すなわち DLAである.このモデルは,ランダムな運動がいかに美しい自己相似なクラスターを生み出すかを示す例となっている.

初めのステップは 1 つの種の粒子で 1 つの格子点を占有することである。次に,その種を中心とする大きな円の周囲から 1 つの粒子が放たれる。その粒子はランダムウォーク,つまり拡散しながら,種の 1 つの周辺の点に到達するとそこに付着する。そして,別の粒子が放たれ,クラスター内にある 2 個の粒子のどちらかの 1 つの周辺の点に到達してそこに付着するまでランダムウォークを行う。大きなクラスターが形成されるまで,このプロセスは繰り返される(典型的には数千から数 100 万回の程度)。問題 14.9 では,DLA クラスターの特性のいくつかについて調べることにする。

2 作成したプログラム

本シミュレーションで作成したプログラムを以下に示す。

2.1 DLA クラスターを生成するプログラム

このプログラムは、DLA、SetParameter、Main の 3 つのクラスによって構成されている。クラス DLA は DLA クラスターを作成・描画する部分を担当している。SetParameter は、これまで使用したものと特に変化 はなく、変数の値を設定するためのものである。Main は、研究課題を実際に実行するために用意したもので、 課題 a,b,c のための関数と、c でフラクタル次元を求めるための計算と描画の部分を含んでいる。

クラス DLA について述べることにすると、まず、呼び出しの時点で変数として view と color をとり、描画を行うかどうかを指定することができるようになっている。 格子のサイズ L を決める際は、フラクタル次元が小さくとも $D\sim 1.3$ ほどであると仮定して、粒子数 N として $L=N^{0.78}$ で決定した。これより小さい値だと、成長したクラスターがはみ出てしまってうまくいかないことが多い。 関数 $\operatorname{grow_cluster}$ によって、種の格子点の周りに N 個の粒子が付着するまでクラスターを成長させることができる。半径 $R_{\max}+2$ の円周上の

点が,ランダムウォークする粒子の初期点として選ばれ,この点からランダムウォークを開始する.もし粒子が $2R_{\rm max}$ より遠くの位置に移動した場合,新たな初期点から再びランダムウォークを開始する.粒子がクラスターに接触したときに,その粒子は新たにクラスターの内部に取り込まれ,カウントを一つ追加して,新たな初期点を選ぶ.100 個ごとに格子の色を変えることもできるようにしてある.また,問題 c で取り組み,改善した箇所であるが,種の格子点からの距離 r によってランダムウォークの歩幅を変更するようにしてある.

クラス Main は問題 a,b,c のための関数と、問題 c で視野拡大法によりフラクタル次元を求めるため、view_expansion と plot の二つの関数を用意してある。view_expansion は問題 14-1 で使用したものである。得られた結果をグラフに表示し、関数 fitting で範囲を指定してフィッティングを行うようにした。

```
#! /usr/bin/env python
 2
    # -*- coding:utf-8 -*-
 3
     # written by Shotaro Fujimoto, August 2014.
 5
 6
    from Tkinter import *
     import numpy as np
     import matplotlib.pyplot as plt
 8
     import random
9
10
     import time
11
12
     class DLA(object):
13
14
         def __init__(self, N, view=True, color=True):
             self.r = 3
15
16
             self.N = N
             self.view = view
17
18
             self.color = color
             self.L = int(self.N**(0.78))
19
20
21
             if self.view:
22
                 self.default_size = 640 # default size of canvas
                 self.rsize = int(self.default_size/(2*self.L))
23
                 if self.rsize == 0:
24
                     self.rsize = 1
25
                 fig_size = 2*self.rsize*self.L
26
27
                 self.margin = 10
                 self.sub = Toplevel()
28
29
                 self.canvas = Canvas(self.sub, width=fig_size+2*self.margin,
                             height=fig_size+2*self.margin)
30
                 self.c = self.canvas.create_rectangle
31
```

```
32
                 self.update = self.canvas.update
33
                 self.sub.title('DLA cluster')
34
35
                 self.c(self.margin, self.margin,
                             fig_size+self.margin, fig_size+self.margin,
36
                             outline='black', fill='white')
37
                 self.canvas.pack()
38
                 self.start_time = time.time()
39
40
         def grow_cluster(self):
41
42
             lattice = np.zeros([self.L*2+1, self.L*2+1], dtype=int)
             # 種の格子点
43
             self.center = self.L
44
             lattice[self.center, self.center] = 1
45
46
             if self.view:
47
                 c = self.c
                 rect = c((2*self.center-self.L)*self.rsize+self.margin,
48
                             (2*self.center-self.L)*self.rsize+self.margin,
49
50
                             (2*(self.center+1)-self.L)*self.rsize+self.margin-1,
                             (2*(self.center+1)-self.L)*self.rsize+self.margin-1,
51
                             outline='black', fill='black')
52
53
             rn = np.random.rand
54
55
             def reset():
56
                 """初期点の選択"""
57
                 theta = 2*np.pi*rn()
58
                 x = int((self.r+2)*np.cos(theta))+self.center
59
                 y = int((self.r+2)*np.sin(theta))+self.center
60
61
                 return x, y
62
63
             x, y = reset()
             n = 0
64
65
             1 = 1
             while n < self.N:
66
67
                 # クラスターの周辺から遠いところでは歩幅を大きくする
68
69
                 r = np.sqrt((x-self.center)**2+(y-self.center)**2)
70
                 if r > self.r+2:
                     l = int(r-self.r-2)
71
```

```
72
                     if 1 == 0: 1 = 1
73
                 else: l = 1
74
                 # ランダムウォーク
75
                 p = rn()*4
76
77
                 if p < 1: x += 1
78
                 elif p < 2: x -= 1
                 elif p < 3: y += 1
79
                 else:
                             y -= 1
80
81
82
                 r = np.sqrt((x-self.center)**2+(y-self.center)**2)
83
                 # 中心点から離れた点で過程をやり直す
84
                 if r \ge 2*self.r:
85
86
                     x, y = reset()
                     continue
87
88
                 judge = np.sum(lattice[x-1,y]+lattice[x+1,y]
89
90
                             +lattice[x,y-1]+lattice[x,y+1])
                 # 粒子をクラスターに取り込む
91
                 if judge > 0:
92
                     lattice[x, y] = 1
93
94
                     # 描画
95
                     if self.view:
96
97
                         if self.color:
98
                             colors = ['#ff0000', '#ff8000', '#ffff00', '#80ff00',
                                        '#00ff00', '#00ff80', '#00ffff', '#0080ff',
99
                                        '#0000ff', '#8000ff', '#ff00ff', '#ff0080']
100
101
                             color = colors[int(n/100)%len(colors)]
102
                         else: color = "black"
103
                         rect = c((2*x-self.L)*self.rsize+self.margin,
104
                                          (2*y-self.L)*self.rsize+self.margin,
105
                                          (2*(x+1)-self.L)*self.rsize+self.margin-1,
106
                                          (2*(y+1)-self.L)*self.rsize+self.margin-1,
107
                                         outline=color, fill=color)
108
                         self.update()
109
                     # rmax の更新
110
                     if int(r)+1 > self.r:
111
```

```
112
                          self.r = int(r) + 1
113
                      x, y = reset()
                      n += 1
114
              else:
115
                  if self.view:
116
                      self.end_time = time.time()
117
                      t = self.end_time-self.start_time
118
                      print "done; N = %d, time = " % self.N + str(t) + ' (s)'
119
              return lattice
120
121
122
     class SetParameter():
123
         def show_setting_window(self, parameters, commands):
124
              """ Show a parameter setting window.
125
126
127
              parameters: A list of dictionaries {'parameter name': default_value}
128
              commands: A list of dictionary {'name of button': command}
129
130
              self.root = Tk()
              self.root.title('Parameter')
131
132
133
              frame1 = Frame(self.root, padx=5, pady=5)
              frame1.pack(side='top')
134
              self.entry = []
135
              for i, parameter in enumerate(parameters):
136
                  label = Label(frame1, text=parameter.items()[0][0] + ' = ')
137
138
                  label.grid(row=i, column=0, sticky=E)
                  self.entry.append(Entry(frame1, width=10))
139
                  self.entry[i].grid(row=i, column=1)
140
                  self.entry[i].delete(0, END)
141
                  self.entry[i].insert(0, parameter.items()[0][1])
142
143
              self.entry[0].focus_set()
144
145
              frame2 = Frame(self.root, padx=5, pady=5)
146
              frame2.pack(side='bottom')
              self.button = []
147
              for i, command in enumerate(commands):
148
149
                  self.button.append(Button(frame2, text=command.items()[0][0],
150
                                             command=command.items()[0][1]))
151
                  self.button[i].grid(row=0, column=i)
```

```
152
153
              self.root.mainloop()
154
     class Main(object):
155
156
157
         def __init__(self):
158
              import sys
159
              self.sp = SetParameter()
              self.dla = None
160
              self.b = None
161
162
              self.sp.show_setting_window([{'N': 200}],
                               [{'a': self.exp_a},{'b': self.exp_b},{'c': self.exp_c},
163
                                {'c:fit': self.fitting},{'save': self.pr},
164
165
                                {'quit': sys.exit}])
166
167
         def exp_a(self):
              self.N = int(self.sp.entry[0].get())
168
              self.dla = DLA(self.N)
169
170
              lattice = self.dla.grow_cluster()
171
         def exp_b(self):
172
              trial = 3000
173
              self.dla2 = DLA(2, view=False)
174
              self.dla2.L = 6
175
              distribution = {'p': 0, 'q': 0, 'r': 0, 's': 0}
176
              # 分類
177
178
              for i in range(trial):
                  lattice = self.dla2.grow_cluster()
179
                  1 = lattice[self.dla2.L-1:self.dla2.L+2,
180
                               self.dla2.L-1:self.dla2.L+2]
181
182
                  if np.sum(1) == 2:
                      distribution['r'] += 1
183
                  elif np.sum(1[0,1]+1[1,0]+1[1,2]+1[2,1]) == 1:
184
                      distribution['p'] += 1
185
186
                  elif max(max(np.sum(1, 0)), max(np.sum(1, 1))) == 3:
                      distribution['s'] += 1
187
                  else:
188
                      distribution['q'] += 1
189
190
              for k, v in distribution.items():
                  distribution[k] = float(v)/trial
191
```

```
distribution['p'] = distribution['p']/2.
192
              distribution['q'] = distribution['q']/2.
193
              print 'trial = %d' % trial
194
195
              print distribution
196
          def exp_c(self):
197
198
              self.N = int(self.sp.entry[0].get())
199
              self.dla3 = DLA(self.N, view=False)
              self.lattice = self.dla3.grow_cluster()
200
201
              self.view_expansion()
202
              self.plot()
203
204
          def view_expansion(self):
205
              lattice = self.lattice
206
              center = self.dla3.center
              M_b = []
207
208
              s = np.sum
              ave = np.average
209
210
              append = M_b.append
              for k in range(1, center):
211
                  nonzero = np.nonzero(lattice[k:-k,k:-k])
212
                  tmp = np.array([0])
213
214
                  for i, j in zip(nonzero[0]+k, nonzero[1]+k):
                      tmp = np.append(tmp, s(lattice[i-k:i+k+1, j-k:j+k+1]))
215
216
                  append(ave(tmp))
217
              self.b = np.array([2.*k+1 for k in range(1, center)])
218
              self.M_b = np.array(M_b)
219
220
          def plot(self):
              fig = plt.figure("Fractal Dimension")
221
222
              self.ax = fig.add_subplot(111)
              self.ax.plot(self.b, self.M_b, '-o')
223
              self.ax.set_xlabel(r'$b$', fontsize=16)
224
              self.ax.set_ylabel(r'$M(b)$', fontsize=16)
225
226
              self.ax.set_xscale('log')
              self.ax.set_yscale('log')
227
              self.ax.set_ymargin(0.05)
228
229
              fig.tight_layout()
230
              plt.show()
231
```

```
232
          def fitting(self):
233
              if self.b == None:
234
                  return
235
              import scipy.optimize as optimize
236
              def fit_func(parameter0, b, M_b):
237
238
                  log = np.log
239
                  c1 = parameter0[0]
                  c2 = parameter0[1]
240
                  residual = log(M_b) - c1 - c2*log(b)
241
242
                  return residual
243
              def fitted(b, c1, D):
244
                  return np.exp(c1)*(b**D)
245
246
              cut_from = int(raw_input("from ? (index) >>> "))
247
              cut_to = int(raw_input("to ? (index) >>> "))
248
              cut_b = np.array(list(self.b)[cut_from:cut_to])
249
250
              cut_M_b = np.array(list(self.M_b)[cut_from:cut_to])
              parameter0 = [0.1, 2.0]
251
              result = optimize.leastsq(fit_func, parameter0, args=(cut_b, cut_M_b))
252
              c1 = result[0][0]
253
254
              D = result[0][1]
255
              self.ax.plot(cut_b, fitted(cut_b, c1, D),
256
                          lw=2, label="fit func: D = %f" % D)
257
258
              plt.legend(loc='best')
              plt.show()
259
260
          def pr(self):
261
262
              import tkFileDialog
263
              import os
264
265
              if self.dla is None:
266
                  print "first you should run 'a'."
267
                  return
              fTyp=[('eps flle','*.eps'), ('all files','*')]
268
269
              filename = tkFileDialog.asksaveasfilename(filetypes=fTyp,
270
                               initialdir=os.getcwd(), initialfile="figure_1.eps")
271
              if filename == None:
```

3 実習課題

a. 正方格子上に拡散律速凝集のクラスターを生成するプログラムを書け、 R_{\max} を原点からクラスターを構成するすべての粒子までの最大距離とするとき、各粒子は半径 $r=R_{\max}+2$ の円上のランダムな点から出発するとせよ。コンピュータの計算時間を節約するために、種からの距離が $2R_{\max}$ に到達した粒子は取り除き、新たな粒子を半径 $r=R_{\max}+2$ の円周上にランダムに置く。格子の大きさは $L\sim31$ とせよ。到着時間に応じてクラスター内の格子点に色をつけよ。たとえば、初めの 100 個の格子点には青色を、次の 100 個には黄色をといった具合にするとよい。クラスターのどの部分が速く成長するか。得られたクラスターがフラクタルに見えるなら、フラクタル次元をめのこ (目視) で見積もれ (専門家は数パーセントの精度で D をめのこで推定することができる!).

作成したプログラムを用いて DLA クラスターを作成し,N=1000 とした時に得られたクラスターの様子を図 1 に示した.図から,クラスターの中で成長しやすいのは,より外側に位置する箇所であり,外側に伸びたクラスターの間に挟まれた初期の枝は,後になって成長することはあまりないことが分かる.このクラスターのフラクタル次元をめのこで見積もると,だいたい $D\sim1.7$ ほどであると予想される.

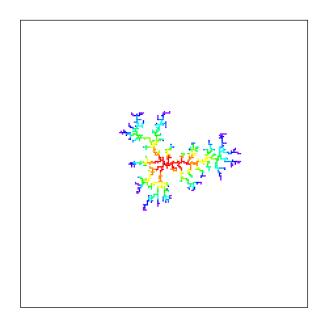


図 1 N=1000 の時に得られた DLA クラスター. N の 100 個ごとに色を変えてある.

b. t=0 で,正方格子の 4 個の周辺 (成長) 点はおのおの成長確率,すなわち,クラスタの一部となる確率 $p_i=1/4$ を持っている。t=1 では,そのクラスターの質量は 2 となり,6 個の周辺の点を持つことに なる.どの格子点が周辺の点になるか理解し,それらの成長確率は一定でないことを確認せよ.モン テカルロ・シミュレーションを行い,2 つの周辺の点については $p_i=2/9 (=0.222\cdots)$ であり,他は $p_i=5/36 (=0.13888\cdots)$ であることを確かめよ.問題 14.10 で成長確率を決定する更に直接な方法に ついて議論する.

ここで,p,q,r,s の判別について述べておくこととする。中心の点と周囲 1 マスの計 9 個の格子点で作られる格子を考える(図 2 の赤枠で囲まれた格子点)。まず,その格子内の粒子数が 2 であるものは r であると分かる。次に,中心の点の上下左右の 4 点の粒子数の和が 1 となるのは粒子が p で付着する場合のみである。最後に,行方向と列方向で和を計算し,その値に 3 が含まれているのは s のときのみであるので,これで s と q を区別することができる。p と q に対しては,二通りの付着の仕方が考えられるため,2 で割る必要があり,このようにしてそれぞれの付着確率 p,q,r,s を求めることができた。

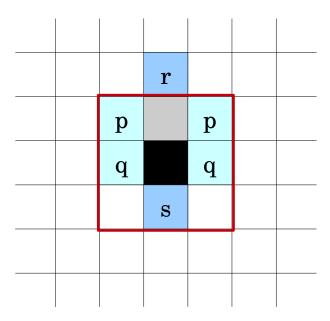


図 2 t=1 における 6 つの周辺の点.

c. クラスターの周辺の点から遠く離れたところでのランダムウォークに CPU 時間のほとんどが費やされてしまうので、DLA クラスターの生成に使用しているプログラムは能率的ではないだろう. この問題を克服するための方法がいくつかある. 1 つの方法はランダムウォークの歩幅をクラスターから離れる

にしたがって大きくすることである。たとえば、粒子が距離 $R>R_{\rm max}$ にいて、 $R-R_{\rm max}-1$ が単位 の格子間隔よりも大きいならば、この距離に等しいかそれ以上の歩幅を許すことにする。粒子がクラスターに非常に近い場合は、歩幅を単位の格子間隔にとる。他の可能な修正についてミーキン (Meakin) による議論がある [1]。自分のプログラム (あるいは教科書 [2] にあるプログラム die) を修正し、正方格子上の 2 次元の拡散律速クラスターのフラクタル次元を求めよ。

ランダムウォークの歩幅が、中心からの距離 r が大きくなるほど大きくなるように変更を加え、クラスターより遠い位置でのランダムウォークに費やす時間が出来るだけ小さくなるようにプログラムを変更した。 得られた拡散律速クラスターのフラクタル次元を、視野拡大法によって求めた。 N=1000 として視野のスケール b とその範囲内の粒子数 M(b) の関係を両対数グラフに表し、その傾き D を求めた。 これを図 3 に示す。 傾き D は D=1.616042 と求められた。

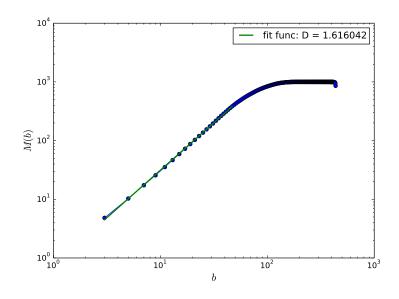


図 3 N = 1000 のとき、得られた DLA クラスターのフラクタル次元、

4 まとめ

自然界の様々な場所で見られるパターンの基本的なモデルである,拡散律速凝集のクラスターについて理解することができた. 見ただけでフラクタル次元が正確に予想できるようになるまで精進できればと思う.

参考文献

- [1] Paul Meakin. The growth of rough surfaces and interfaces. *Physics Reports*, Vol. 235, No. 45, pp. 189 289, 1993.
- [2] ハーベイ・ゴールド, ジャン・トボチニク. 石川正勝・宮島佐介訳. 『計算機物理学入門』. ピアソン・エデュケーション, 2000.