

## 0 レポート課題

1. DLA のプログラムを作成し、得られた DLA パターンのフラクタル次元を求めよ。
2. 1 次元ブラウン曲線でできた時系列を PC で作成し、得られた時系列のハースト指数を求めよ。

## 1 DLA パターンのフラクタル次元

DLA(Diffusion Limited Aggregation:拡散律速凝集)によって作られるパターンのフラクタル次元を、回転半径法によって求める。

DLA パターンの作成について、まず、正方格子状の格子点を考え、その原点を 1 つの粒子が占有している状態をスタートとする。次に中心から距離  $R$  の位置に一つの粒子を (ランダムに) 配置し、この粒子は単位時間ステップごとに上下左右の 4 方向に等確率で移動するようなランダムウォークを行うとする。

プログラムの実行時間を短縮するために、粒子が  $R + 2$  より遠い位置に存在するときにはランダムウォークの歩幅  $1$  を大きくし、 $1 = r - (R + 2)$  ( $r$  は DLA の中心から粒子までの距離) のようにする。また、粒子が中心からあまりにも遠く ( $r > 2R$ ) 離れてしまった際には、その粒子を取り除き、再度中心から距離  $R$  の円周上から新しい粒子を出発させる。

粒子が DLA クラスターのどれかと 4 辺のうちどこかで接触した際には、その時点でその粒子を DLA クラスターに取り込むことにする。また、初期出発円 (半径  $R$ ) の半径は、中心から最も遠い点までの距離  $r_{\max}$  として  $R = r_{\max} + 2$  とすることにする。さらに、粒子が付着するごとに、回転半径  $R_g$  を求め、記録しておく。回転半径は粒子の重さ  $1$ 、クラスターを形成する粒子数  $N$  として

$$R_g = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N r_i^2}$$

のようにして求めることができる。

DLA パターンを作成するには付録に示す Python スクリプト (DLA.py[3.3]) を使用した。

実際に粒子数  $N = 16384$  個として作成した DLA パターンを図 1 に示す。ここで粒子の色の違いは、何番目に DLA パターンに取り込まれたかものかを表すものとなっている。

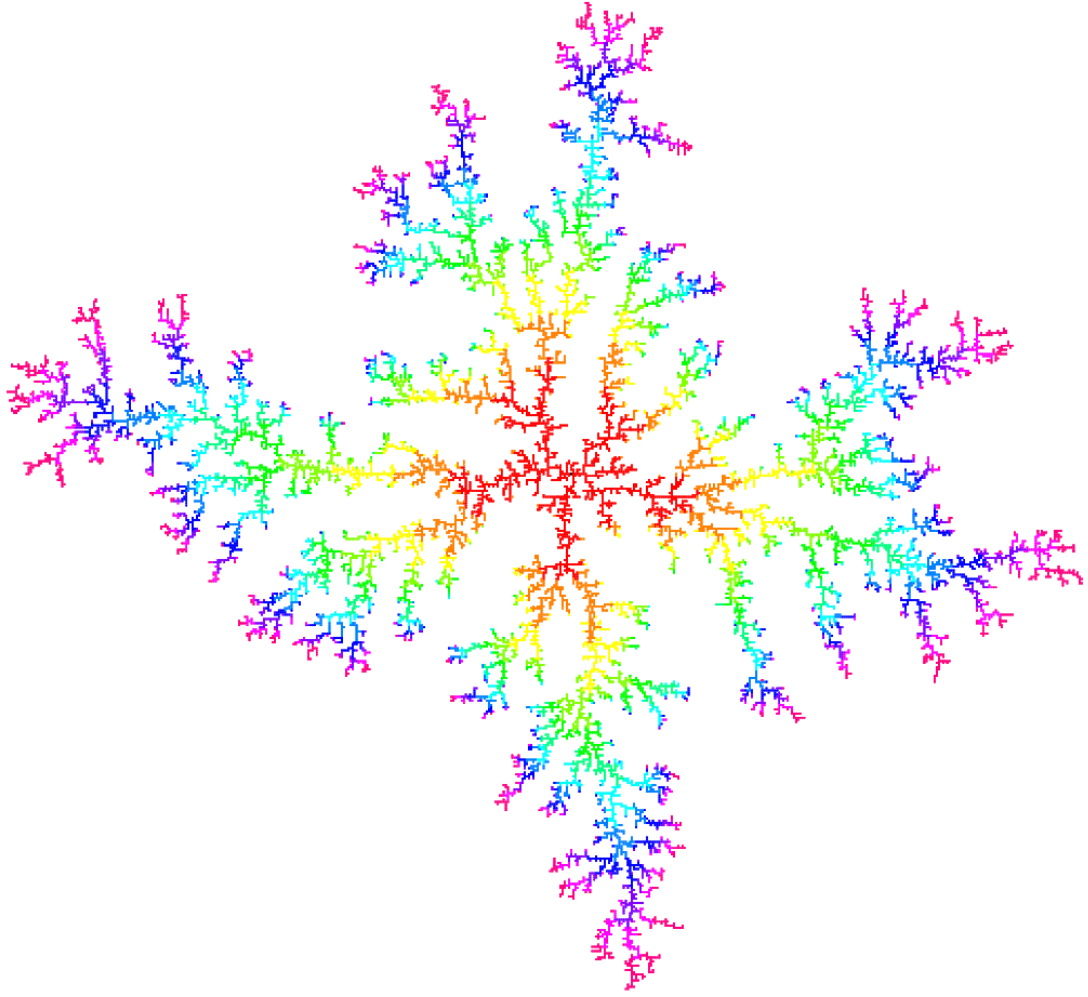


図1  $N = 16384$  のときの DLA パターン

さて、図1からも DLA パターンは自己相似的に見えるが、回転半径  $R_g$  と粒子数  $N$  の間に以下のようなスケール則が成り立つということが知られている。

$$N \sim R_g^D \quad (1)$$

ここで  $D$  はフラクタル次元である。

したがって  $R_g$  と  $N$  を両対数グラフにプロットし、グラフ上で直線で近似すると、式(1)からこの直線の傾きがフラクタル次元  $D$  に対応することが分かる (使用したプログラム: `SetParameter.py`[3.1], `fitting.py`[3.2], `DLA.py`[3.3], `fractal_dimension_of_DLA.py`[3.4])。

実際に  $N = 16384$  として作成した DLA パターンについて  $R_g$  と  $N$  を両対数グラフにプロットしたものを図2に示す。 $N \geq 8$  の範囲でフィッティングを行ったものがグラフ中の緑色で表した線分であり、この傾きは約 1.73 と求めることができた。より大規模なシミュレーションによれば  $D \simeq 1.71$  となることが知られて

いるが、今回のシミュレーションで得られたフラクタル次元と比較しても近い値であるので、本シミュレーションの結果もある程度の精度があると考えても良いだろう。

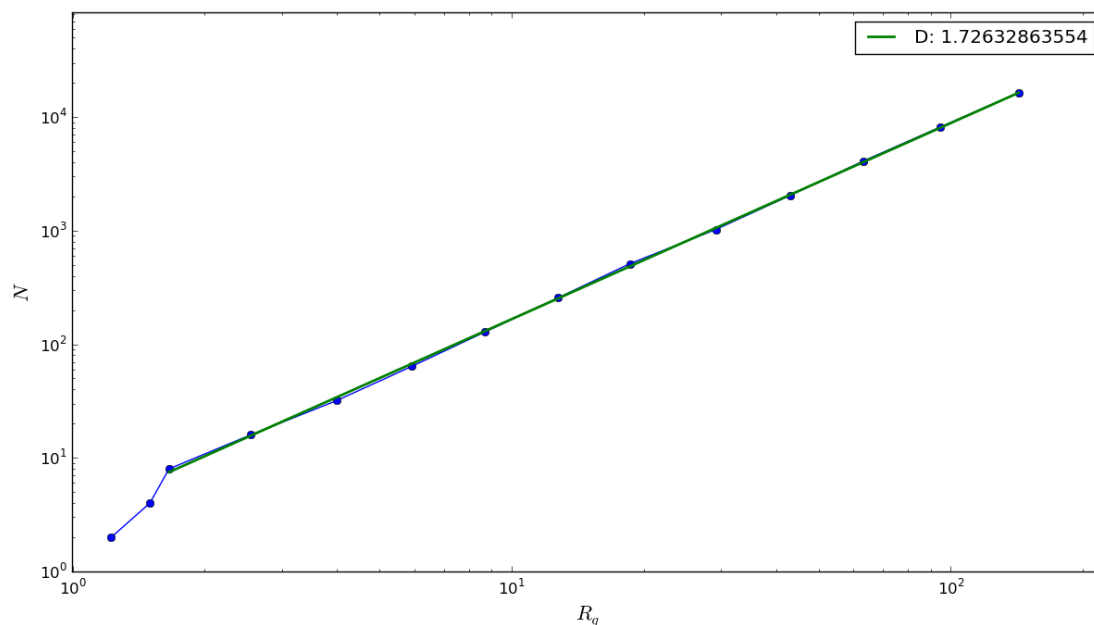


図 2 回転半径  $R_g$  と  $N$  の関係

## 2 1次元ブラウン曲線のハースト指数

1次元ブラウン曲線  $x(t)$  は以下のように生成される時系列である:

$$x(t+1) = x(t) + \xi(t)$$

$$\xi(t) = \begin{cases} +1 & (\text{with probability } \frac{1}{2}) \\ -1 & (\text{with probability } \frac{1}{2}) \end{cases}$$

これをプログラム上で生成するために付録に示す `hurst.py`[3.5] 内の関数 `brownian_curve_1d` を作成した。この関数によって  $N$  ステップの時系列  $\mathbf{X}$  が作成される。

実際にプログラムによって作成した1次元ブラウン曲線を図3に示す。

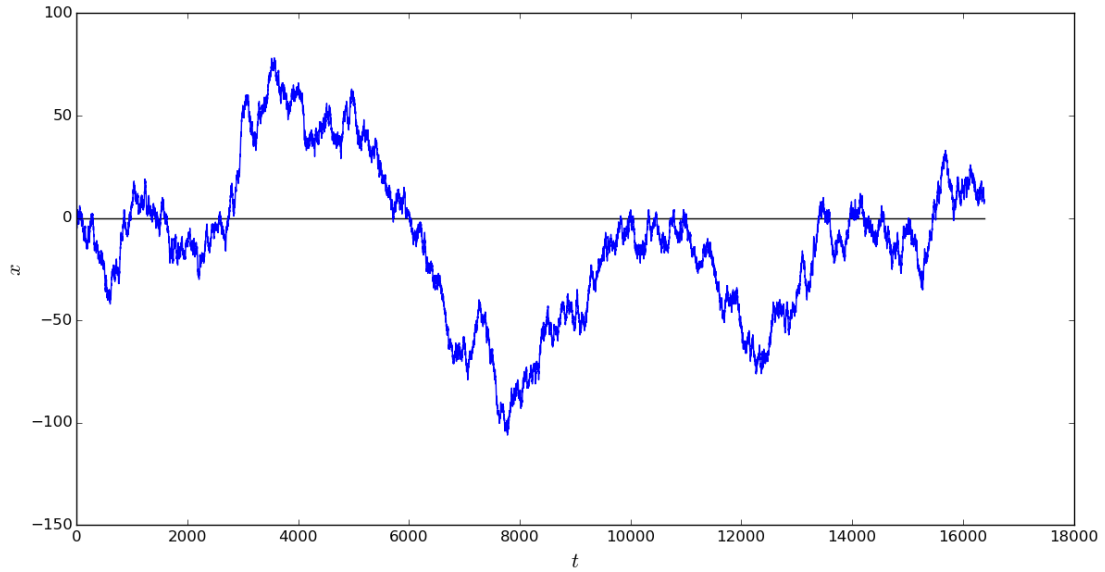


図3 プログラムによって作成した1次元ブラウン曲線 ( $T_{\max} = 16383$ )

ハースト指数はある時系列があったときに，その時間スケールと偏差の間で

$$t \rightarrow \varepsilon; \quad \sigma \rightarrow (\varepsilon\sigma)^H$$

のように縦と横で異なるスケール変換を行うことで  $\sigma$  の値が統計的に元の値と等しくなるときのこの  $H$  のことを意味する。

また，同じ意味であるが統計を取る時間  $T$  を決めてその範囲での偏差  $\sigma_x(T)$  を求め，これが

$$\sigma_x(T) \sim T^H$$

のような関係を満たすときの  $H$  をハースト指数と定義できる。

即ち，ある時系列について，統計を取る範囲  $T$  を変化させ，その時々計算して得られる偏差  $\sigma_x(T)$  を記録し，横軸  $T$ ，縦軸  $\sigma_x$  として両対数グラフにプロットし，直線で近似した時の傾きが  $H$  として求められるということが分かる。

実際に時系列についてハースト指数を計算するプログラムを作成した [3.5]。関数 `calc_hurst` によって，異なる  $T$  それぞれについて時系列全体を覆うようにサンプル範囲をスライドさせ，その時々得られた偏差  $\sigma$  を平均することで，時系列のどの位置をサンプルとして選ぶかの依存性をなくした値を得ることができる。このとき  $T$  が大きくなると当然取りうるサンプルの個数も少なくなることには注意が必要である。

このようにして各  $T$  について偏差  $\sigma$  の平均値を求め，これを両対数グラフにプロットしたものが図4である。

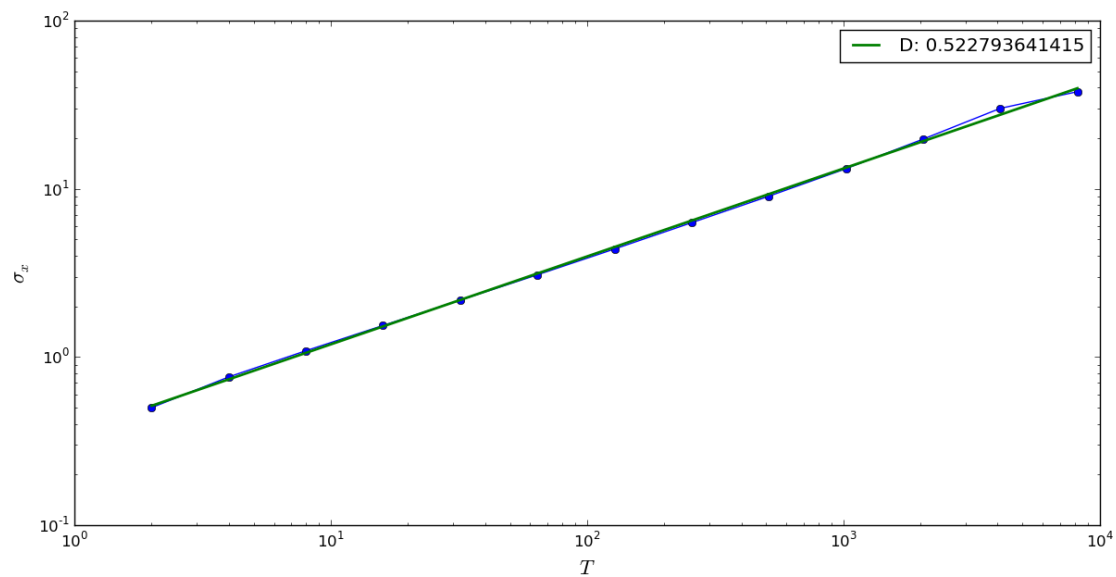


図4  $T$  と  $\sigma_x$  の関係

この図からも直線で近似しても良さそうなことがわかり、実際にこれをフィッティングすると、緑色の線分のようになり、またその傾きは約 0.523 となった。よく知られているように、1 次元ブラウン曲線について  $H = 0.5$  であるので、これと比べても適切な値が得られていることが分かる。

## 3 付録

### 3.1 プログラムの実行用ダイアログを表示するスクリプト

SetParameter.py

```
1  #!/usr/bin/env python
2  # -*- coding:utf-8 -*-
3  #
4  # written by Shotaro Fujimoto
5
6  from Tkinter import Tk, Frame, Label, Button, Entry, E, END
7
8
9  class SetParameter():
10
11      def show_setting_window(self, parameters, commands):
12          """ Show a parameter setting window.
13
14              parameters: A list of dictionaries {'parameter name': default_value}
15              commands: A list of dictionary {'name of button': command}
16          """
17          self.root = Tk()
18          self.root.title('SetParameter')
19
20          frame1 = Frame(self.root, padx=5, pady=5)
21          frame1.pack(side='top')
22
23          self.entry = []
24          for i, parameter in enumerate(parameters):
25              label = Label(frame1, text=parameter.items()[0][0] + ' = ')
26              label.grid(row=i, column=0, sticky=E)
27              self.entry.append(Entry(frame1, width=10))
28              self.entry[i].grid(row=i, column=1)
29              self.entry[i].delete(0, END)
30              self.entry[i].insert(0, parameter.items()[0][1])
31          self.entry[0].focus_set()
32
33          frame2 = Frame(self.root, padx=5, pady=5)
34          frame2.pack(side='bottom')
```

```

35
36         self.button = []
37         for i, command in enumerate(commands):
38             self.button.append(Button(frame2, text=command.items()[0][0],
39                                     command=command.items()[0][1]))
40             self.button[i].grid(row=0, column=i)
41
42         self.root.mainloop()
43
44     def quit(self):
45         self.root.destroy()

```

### 3.2 フィッティングを行うためのラッパー関数

fitting.py

```

1  #!/usr/bin/env python
2  # -*- coding:utf-8 -*-
3  #
4  # written by Shotaro Fujimoto
5
6  import numpy as np
7  import scipy.optimize as optimize
8  import matplotlib.pyplot as plt
9
10
11 def fitting(X, Y, fit_func, parameters, fitted, xscale='log', yscale='log',
12            xlabel=r'$X$', ylabel=r'$Y$', param_to_show={'param0': 0}):
13     """Fitting method to calculate the hurst exponent."""
14
15     # set the data set to be fitted by user input.
16     # User should specify the data length by its index(not the true value).
17     cut_from = int(raw_input("fit from ? (index) >>> "))
18     cut_to = int(raw_input("fit to ? (index) >>> "))
19     cut_X = np.array(X[cut_from:cut_to])
20     cut_Y = np.array(Y[cut_from:cut_to])
21
22     # fitting by least square method
23     # fit_func(parameters, X, Y)
24     result = optimize.leastsq(fit_func, parameters, args=(cut_X, cut_Y))

```

```

25     # it returns fitted parameters
26     fitted_params = result[0]
27     print "fitted parameters: "
28     print fitted_params
29
30     # Plot the result and fitting func with fitted parameters
31     fig = plt.figure("Fitting")
32     ax = fig.add_subplot(111)
33     ax.plot(X, Y, '-o')
34     ax.set_xlabel(xlabel, fontsize=16)
35     ax.set_ylabel(ylabel, fontsize=16)
36     ax.set_xscale(xscale)
37     ax.set_yscale(yscale)
38     ax.set_ymargin(0.05)
39     labels = '\n'.join([s + ': ' + str(fitted_params[i])
40                          for s, i in param_to_show.iteritems()])
41     ax.plot(cut_X, fitted(cut_X, *fitted_params), lw=2, label=labels)
42     plt.legend(loc='best')
43     fig.tight_layout()
44     plt.show()

```

### 3.3 DLA パターンを作成するスクリプト

DLA.py

```

1  #!/usr/bin/env python
2  # -*- coding:utf-8 -*-
3  #
4  # written by Shotaro Fujimoto, January 2016.
5
6  from Tkinter import Toplevel, Canvas
7  import numpy as np
8  import time
9
10
11  class DLA(object):
12
13      def __init__(self, N, view=True, color=True):
14          self.R = 3
15          self.sum_rxr = 0

```



```

16         # radius of gyration
17         self.R_g = []
18         self.N = N
19         self.view = view
20         self.color = color
21         self.L = int(self.N**(0.76)) + 2
22
23         if self.view:
24             self.default_size = 640 # default size of canvas
25             self.rsize = int(self.default_size/(2 * self.L)) or 1
26             fig_size = 2 * self.rsize * self.L
27             self.margin = 10
28             self.sub = Toplevel()
29             canvas_w = fig_size + 2 * self.margin
30             canvas_h = fig_size + 2 * self.margin
31             self.canvas = Canvas(self.sub, width=canvas_w, height=canvas_h)
32             self.c = self.canvas.create_rectangle
33             self.update = self.canvas.update
34
35             self.sub.title('DLA cluster')
36
37             self.c(
38                 self.margin,
39                 self.margin,
40                 fig_size + self.margin,
41                 fig_size + self.margin,
42                 outline='black',
43                 fill='white'
44             )
45
46             self.canvas.pack()
47             self.start_time = time.time()
48
49     def grow_cluster(self):
50         """Glow the DLA cluster by random walking particles. """
51         rn = np.random.rand
52
53         # Set the lattice size
54         lattice = np.zeros([self.L * 2 + 1, self.L * 2 + 1], dtype=int)
55         # center of the lattice

```

```

56     self.center = self.L
57     # the center of lattice is occupied by a particle from start.
58     lattice[self.center, self.center] = 1
59
60     # visualization
61     if self.view:
62         self.c(
63             (2 * self.center - self.L)*self.rsize + self.margin,
64             (2 * self.center - self.L)*self.rsize + self.margin,
65             (2 * (self.center + 1) - self.L)*self.rsize + self.margin - 1,
66             (2 * (self.center + 1) - self.L)*self.rsize + self.margin - 1,
67             outline='black',
68             fill='black'
69         )
70     self.update()
71
72     def reset_particle_postion():
73         """Initialise the postion of the particle."""
74         theta = 2 * np.pi * rn()
75         x = int((self.R + 2) * np.cos(theta)) + self.center
76         y = int((self.R + 2) * np.sin(theta)) + self.center
77         return x, y
78
79     def diffusion(x, y):
80         """Set a partcle at outer circle and move it as random walk.
81         Then, if it contacts the existing cluster, the cluster grows.
82         """
83
84         def get_distance_from_center(x, y):
85             """Get the distance from the center to the particle position"""
86             return np.sqrt((x - self.center)**2 + (y - self.center)**2)
87
88         # increase the step size of RW when it is far from the center.
89         #     r: distance from the center to the particle
90         r = get_distance_from_center(x, y)
91
92         #     l: step size of the random walk of the particle
93         l = int(r - self.R - 2) if int(r - self.R - 2) > 0 else 1
94
95         # Random walk

```

```

96         p = rn() * 4
97         if p < 1:
98             x += 1
99         elif p < 2:
100             x -= 1
101         elif p < 3:
102             y += 1
103         else:
104             y -= 1
105
106         # if the particle is far from the center, reset the position.
107         r = get_distance_from_center(x, y)
108         if r >= 2 * self.R:
109             return 2
110
111         # if there is no occupied site near the particle, continue.
112         # if judge == 0:
113         if not (lattice[x-1, y] == 1 or lattice[x+1, y] == 1 or
114               lattice[x, y-1] == 1 or lattice[x, y+1] == 1):
115             return x, y
116
117         # else, the particle is occupied to the DLA cluster.
118         lattice[x, y] = 1
119
120         # visualise
121         if self.view:
122             if self.color:
123                 colors = ['#ff0000', '#ff8000', '#ffff00', '#80ff00',
124                           '#00ff00', '#00ff80', '#00ffff', '#0080ff',
125                           '#0000ff', '#8000ff', '#ff00ff', '#ff0080']
126                 len_colors = 12
127                 n_samecolor = (self.N / len_colors) + 1
128                 color = colors[n / n_samecolor]
129             else:
130                 color = "black"
131
132         self.c(
133             (2 * x - self.L) * self.rsize + self.margin,
134             (2 * y - self.L) * self.rsize + self.margin,
135             (2 * (x + 1) - self.L) * self.rsize + self.margin - 1,

```

```

136             (2 * (y + 1) - self.L) * self.rsize + self.margin - 1,
137             outline=color,
138             fill=color
139         )
140         self.update()
141
142     # Update R
143     self.R = int(r) + 1 if int(r) + 1 > self.R else self.R
144     # Update sum_rxr
145     self.sum_rxr += r*r
146     # Update R_g
147     self.R_g.append(np.sqrt(self.sum_rxr/(float(len(self.R_g))+1.)))
148     # Finish the random walk of the particle
149     return 0
150
151     n = 0
152     while n < self.N:
153         x, y = reset_particle_postion()
154         while True:
155             res = diffusion(x, y)
156             # 0: process successfully done
157             # 2: restart process
158             if res == 0:
159                 # increment n
160                 n += 1
161                 break
162             elif res == 2:
163                 x, y = reset_particle_postion()
164             else:
165                 x, y = res
166         else:
167             if self.view:
168                 # Save the canvas image
169                 filename = "img/" + str(time.time()) + ".eps"
170                 self.canvas.postscript(file=filename)
171                 print "Save the figure to " + filename
172
173                 # Print the time
174                 self.end_time = time.time()
175                 t = self.end_time - self.start_time

```

```

176             print "done; N = %d, time = " % self.N + str(t) + ' (s)'
177
178         self.lattice = lattice
179         return self.lattice

```

### 3.4 DLA のフラクタル次元を計算するための実行スクリプト

```

fractal.dimension_of.DLA.py

1  #!/usr/bin/env python
2  # -*- coding:utf-8 -*-
3  #
4  # written by Shotaro Fujimoto
5
6  import matplotlib.pyplot as plt
7  import numpy as np
8  from SetParameter import SetParameter
9  from DLA import DLA
10 from fitting import fitting
11
12
13 class Main(object):
14
15     def __init__(self):
16         import sys
17         self.sp = SetParameter()
18         self.N = None
19         self.dla = None
20
21         self.sp.show_setting_window(
22             [
23                 {'N': 200}
24             ],
25             [
26                 {'start': self.grow_cluster},
27                 {'plot graph': self.plot__N_R},
28                 {'calcurate D': self.fit_to_powerlow},
29                 {'save': self.save_to_file},
30                 {'quit': sys.exit}
31             ]

```

```

32         )
33
34     def grow_cluster(self):
35         """Create a DLA cluster with N particles by dla.grow_cluster method."""
36         self.N = int(self.sp.entry[0].get())
37         self.dla = DLA(self.N)
38         self.lattice = self.dla.grow_cluster()
39         self.center = self.dla.center
40
41     def plot__N_R(self):
42         """Plot a N-R_g graph to calculate DLA cluster's fractal dimension."""
43         self.N = int(self.sp.entry[0].get())
44         self.dla = DLA(self.N)
45         self.lattice = self.dla.grow_cluster()
46         self.center = self.dla.center
47         self.Narr = np.array([2**x for x in range(1, int(np.log2(self.N))+1)])
48         self.R_g = np.array([self.dla.R_g[n-1] for n in self.Narr])
49
50         # plot
51         fig = plt.figure("Fractal Dimension")
52         self.ax = fig.add_subplot(111)
53         self.ax.plot(self.R_g, self.Narr, '-o')
54         self.ax.set_xlabel(r'$R_{g}$', fontsize=16)
55         self.ax.set_ylabel(r'$N$', fontsize=16)
56         self.ax.set_xscale('log')
57         self.ax.set_yscale('log')
58         self.ax.set_ymargin(0.05)
59         fig.tight_layout()
60         plt.show()
61
62     def fit_to_powerlaw(self):
63         """Fitting method to calculate the fractal dimension of DLA cluster."""
64
65         def fit_func(parameter0, R_g, Narr):
66             """Fitting function: Narr ~ R_g^{D}"""
67             log = np.log
68             c1 = parameter0[0]
69             c2 = parameter0[1]
70             residual = log(Narr) - c1 - c2*log(R_g)
71             return residual

```

```

72
73     def fitted(R, c1, D):
74         return np.exp(c1)*(R**D)
75
76     fitting(self.R_g, self.Narr,
77             fit_func, [0.1, 1.7], fitted,
78             xlabel=r'$R_{g}$', ylabel=r'$N$',
79             param_to_show={'D': 1}
80         )
81
82     def save_to_file(self):
83         """Save the figure of the DLA cluster with eps format."""
84         import tkinterFileDialog
85         import os
86
87         if self.dla is None:
88             print "No figure exists."
89             return
90
91         ftype = [('eps file', '*.eps'), ('all files', '*')]
92         filename = tkinterFileDialog.asksaveasfilename(
93             filetypes=ftype,
94             initialdir=os.getcwd(),
95             initialfile="figure_1.eps"
96         )
97         if filename is None:
98             return
99         self.dla.canvas.postscript(file=filename)
100
101
102 if __name__ == '__main__':
103     Main()

```

### 3.5 1次元ブラウン曲線のハースト指数を求めるための実行スクリプト

hurst.py

```

1  #!/usr/bin/env python
2  # -*- coding:utf-8 -*-
3  #

```

```

4  # written by Shotaro Fujimoto
5
6  import numpy as np
7  import matplotlib.pyplot as plt
8  from fitting import fitting
9
10
11 def brownian_curve_1d(N, plot=True):
12     """Create basic N step brownian motion"""
13     p = 0.5
14     l = 1
15     x0 = 0
16
17     xi = np.random.random(N)
18     xi[xi > p] = 1
19     xi[xi <= p] = -1
20
21     X = [x0, ]
22     for i in range(N):
23         X.append(X[i] + xi[i])
24     # X = [x0, x1, ... , xN]
25     # len(X) == N+1
26     X = np.array(X)
27
28     if plot:
29         # plot
30         fig = plt.figure("Brownian motion")
31         ax = fig.add_subplot(111)
32         ax.plot([0, len(X)-1], [x0, x0], '- ', color='black')
33         ax.plot(range(len(X)), X, '- ')
34         ax.set_xlabel(r'$t$', fontsize=16)
35         ax.set_ylabel(r'$x$', fontsize=16)
36         ax.set_xscale('linear')
37         ax.set_yscale('linear')
38         ax.set_ymargin(0.05)
39         fig.tight_layout()
40         plt.show()
41
42     return X
43

```



```

44
45 def calc_hurst(X, plot=True):
46     """Calucurate hurst exponent"""
47
48     def std(start, T):
49         return np.std(X[start:start+T])
50
51     # Tarr = [ 1, 2, 4, ... , 2^{int(log2(N))} ]
52     Tarr = np.array([2**x for x in range(1, int(np.log2(len(X)-1))+1)])
53     # sigma_T: list of the average of the deviation in a time-width T.
54     sigma_T = [np.average([std(i, T) for i in range(N+3-T)]) for T in Tarr]
55
56     if plot:
57         # plot
58         fig = plt.figure("Hurst exponent")
59         ax = fig.add_subplot(111)
60         ax.plot(sigma_T, Tarr, '-o')
61         ax.set_xlabel(r'$T$', fontsize=16)
62         ax.set_ylabel(r'$\sigma_{\{x\}}$', fontsize=16)
63         ax.set_xscale('log')
64         ax.set_yscale('log')
65         ax.set_ymargin(0.05)
66         fig.tight_layout()
67         plt.show()
68
69     return (Tarr, sigma_T)
70
71
72 def main(N):
73
74     def fit_func(parameter, Tarr, sigma_T):
75         """Fitting function:  $\sigma \sim T^H$ """
76         log = np.log
77         c1 = parameter[0]
78         c2 = parameter[1]
79         residual = log(sigma_T) - c1 - c2*log(Tarr)
80         return residual
81
82     def fitted(T, c1, H):
83         return np.exp(c1)*(T**H)

```

```

84
85     # Create brownian motion and calculate deviations for each T
86     Tarr, sigma_T = calc_hurst(brownian_curve_1d(N, plot=True), plot=False)
87
88     # Fitting
89     fitting(Tarr, sigma_T,
90             fit_func, [0.1, 0.5], fitted,
91             xlabel=r'$T$', ylabel=r'$\sigma_{x}$',
92             param_to_show={'D': 1}
93             )
94
95
96 if __name__ == '__main__':
97     N = 16383 # = 16384(=2**14) - 1
98     main(N)

```