

冪乗回帰 $y = a * x^b$

青木繁伸

2020年3月17日

1 目的

冪乗回帰曲線 $y = a * x^b$ への当てはめを行う。

両辺の対数をとると $\log y = \log a + b \log x$ のようになるので、従属変数 y の対数を取ったもの $\log y$ を独立変数の対数を取ったもの $\log x$ で予測する単回帰式を解けばよい。

2 使用法

```
import sys
sys.path.append("statlib")
from multi import mreg4
```

2.1 引数

<code>x</code>	独立変数ベクトル (リストでもよい)
<code>y</code>	従属変数ベクトル (リストでもよい)
<code>verbose</code>	必要最小限のプリント出力をする (デフォルトは <code>True</code>)。

2.2 戻り値の名前

<code>"b"</code>	a
<code>"b"</code>	b
<code>"predicted"</code>	予測値
<code>"resid"</code>	残差 (観察値 - 予測値)
<code>"x"</code>	独立変数 x
<code>"y"</code>	従属変数 y
<code>"method"</code>	分析手法名

3 使用例

```

import sys
sys.path.append("statlib")
from multi import power

import matplotlib.pyplot as plt

def graph(x, y, a, b):
    x0 = np.min(x)
    x1 = np.max(x)
    delta = (x1-x0)*0.05
    x2 = np.arange(max(x0-delta, 0), x1+delta, (x1-x0+2*delta)/500)
    y2 = a * x2**b
    plt.scatter(x, y, c="black", s=9)
    plt.plot(x2, y2, linewidth=0.5, color="red")
    plt.xlabel("x")
    plt.ylabel("y")
    plt.show()

```

3.1 使用例 1

```

import numpy as np

x = np.arange(1, 11)
y = np.array([2, 16, 54, 128, 250, 432, 686, 1024, 1458, 2000])
ans = power(x, y)

```

```

y = a * x**b
a = 2, b = 3

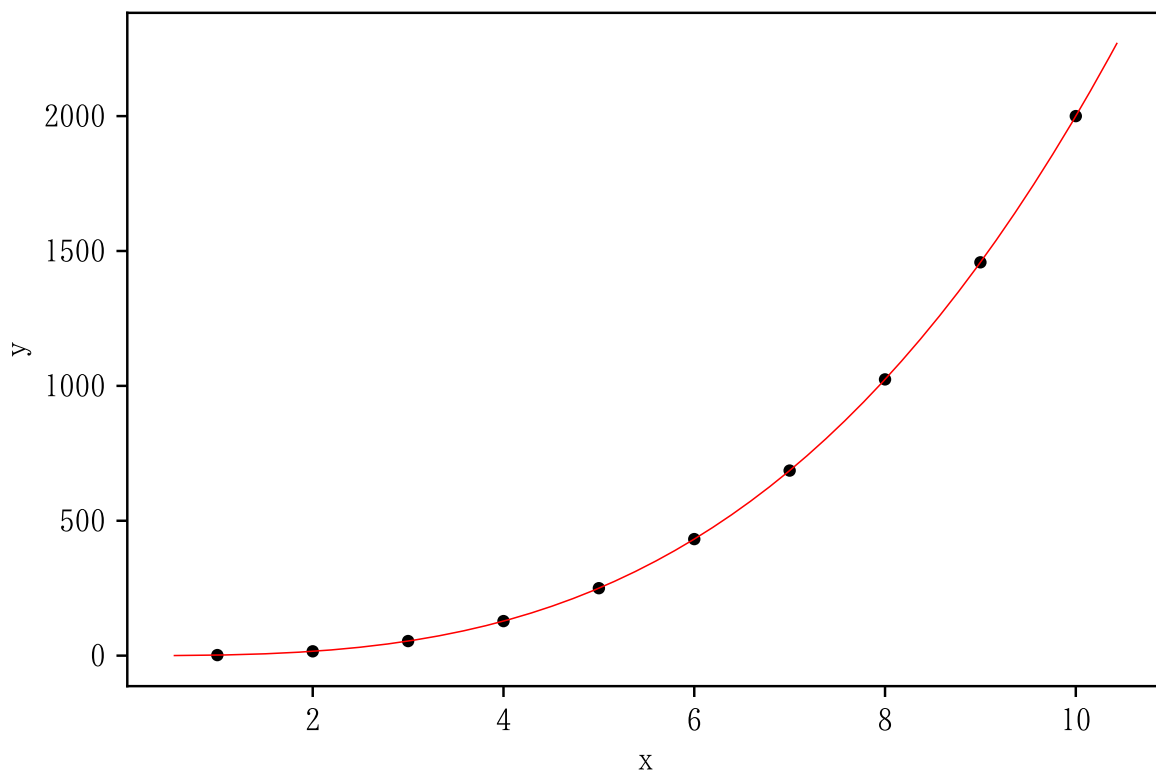
```

	x	y	pred.	resid.
0	1	2	2.0	-3.552714e-15
1	2	16	16.0	-2.131628e-14
2	3	54	54.0	-6.394885e-14
3	4	128	128.0	-1.421085e-13
4	5	250	250.0	-2.842171e-13
5	6	432	432.0	-3.979039e-13
6	7	686	686.0	-6.821210e-13
7	8	1024	1024.0	-9.094947e-13
8	9	1458	1458.0	-1.136868e-12
9	10	2000	2000.0	-1.591616e-12

```

graph(x, y, ans["a"], ans["b"])

```



3.2 使用例 2

データによっては、当てはめが十分ではない場合がある。

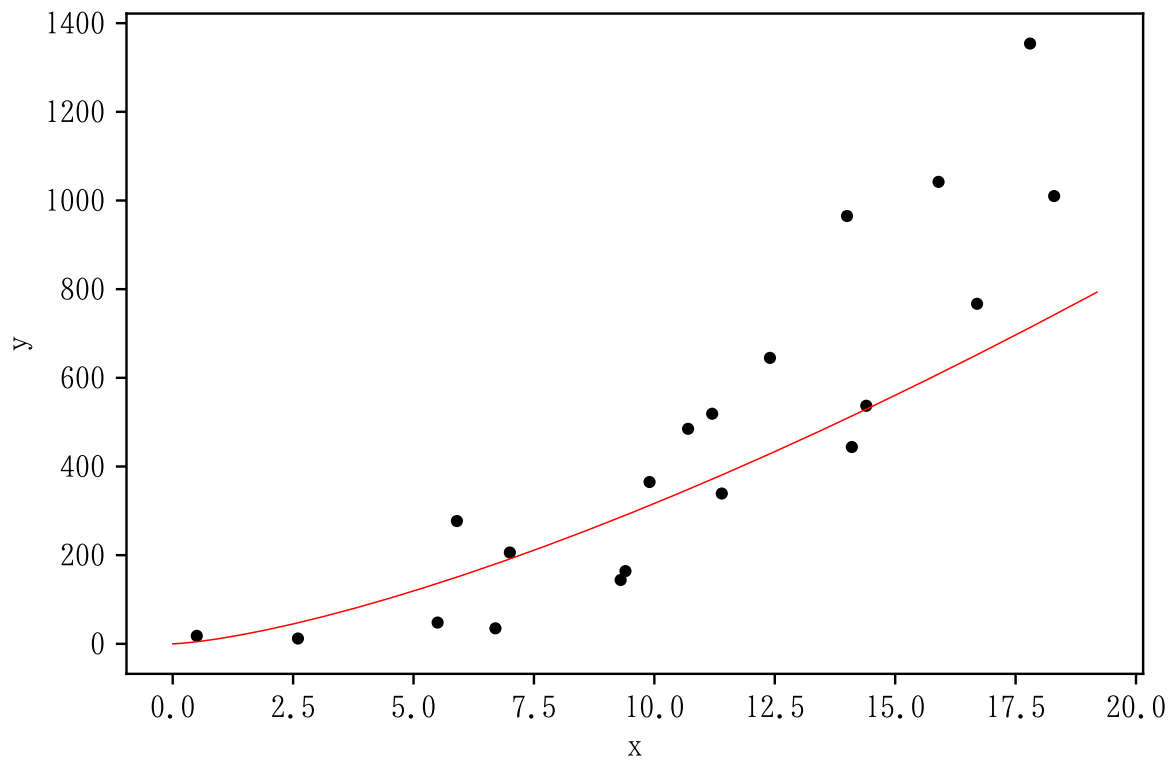
```
x2 = [0.5, 2.6, 5.5, 7, 9.4, 9.9, 11.4, 12.4, 14.1, 14, 15.9, 16.7,
17.8, 18.3, 14.4, 11.2, 5.9, 6.7, 9.3, 10.7]
y2 = [18, 12, 48, 206, 164, 365, 339, 645, 444, 965, 1042, 767, 1354,
1010, 537, 519, 277, 35, 144, 485]

ans2 = power(x2, y2)
graph(x2, y2, ans2["a"], ans2["b"])
```

```
y = a * x**b
a = 12.3348, b = 1.40932
```

	x	y	pred.	resid.
0	0.5	18	4.643932	13.356068
1	2.6	12	47.419937	-35.419937
2	5.5	48	136.313050	-88.313050
3	7.0	206	191.488482	14.511518
4	9.4	164	290.119647	-126.119647
5	9.9	365	312.102394	52.897606
6	11.4	339	380.754827	-41.754827
7	12.4	645	428.656271	216.343729

8	14.1	444	513.742385	-69.742385
9	14.0	965	508.614917	456.385083
10	15.9	1042	608.528206	433.471794
11	16.7	767	652.118338	114.881662
12	17.8	1354	713.459700	640.540300
13	18.3	1010	741.865292	268.134708
14	14.4	537	529.213983	7.786017
15	11.2	519	371.374642	147.625358
16	5.9	277	150.489614	126.510386
17	6.7	35	180.025033	-145.025033
18	9.3	144	285.779453	-141.779453
19	10.7	485	348.224661	136.775339



非線形回帰を行うと、改善されることもある。

```

from multi import nonlinear_fitting
ans3 = nonlinear_fitting(x2, y2, [1, 1], model="Power1")
graph(x2, y2, ans3["p"][0], ans3["p"][1])

```

Power1 by Marquardt method

```

                estimates
a                2.769506
b                2.079742
residual sum of squares 457037.881264

```

	x	y	pred.	resid.
0	0.5	18.0	0.655145	17.344855
1	2.6	12.0	20.204123	-8.204123
2	5.5	48.0	95.976742	-47.976742
3	7.0	206.0	158.485143	47.514857
4	9.4	164.0	292.588726	-128.588726
5	9.9	365.0	325.887017	39.112983
6	11.4	339.0	437.010792	-98.010792
7	12.4	645.0	520.520418	124.479582
8	14.1	444.0	679.957934	-235.957934
9	14.0	965.0	669.966985	295.033015
10	15.9	1042.0	872.969095	169.030905
11	16.7	767.0	966.802175	-199.802175
12	17.8	1354.0	1103.961244	250.038756
13	18.3	1010.0	1169.433121	-159.433121
14	14.4	537.0	710.391767	-173.391767
15	11.2	519.0	421.216658	97.783342
16	5.9	277.0	111.064673	165.935327
17	6.7	35.0	144.685537	-109.685537
18	9.3	144.0	286.152392	-142.152392
19	10.7	485.0	383.049957	101.950043

