## SML HW5

29-176004 奥村 恭平 \*\*

June 5, 2018

## 宿題 1: $\widetilde{M}$ が直交行列になることを示せ

$$\widetilde{M}^{\top}\widetilde{M} = I_d$$

を示せば十分、 $\widetilde{M} = C^{-\frac{1}{2}}M$  より、

$$\begin{split} \widetilde{M}^{\top}\widetilde{M} &= M^{\top}C^{-1}M \\ &= M^{\top} \left(\frac{1}{n} \sum_{i} x_{i} x_{i}^{\top}\right)^{-1} M \\ &= M^{\top} \left(\frac{1}{n} X X^{\top}\right)^{-1} M \quad (X := (x_{1}, \dots, x_{n}) \ \xi \ \mathsf{L}^{\star}) \\ &= n M^{\top} \left(X X^{\top}\right)^{-1} M \end{split}$$

ここで、 $M^{\top} (XX^{\top})^{-1} M = (M^{-1}XX^{\top}(M^{\top})^{-1})^{-1} = (SS^{\top})^{-1} = (\sum_i s_i s_i^{\top})^{-1}$  (ただし、 $S = (s_1, \ldots, s_n)$  とした) であること、および、 $\frac{1}{n} \sum_i s_i s_i^{\top} = I_d$ (原信号に対する仮定) より、

$$\widetilde{M}^{\top}\widetilde{M} = nM^{\top} \left(XX^{\top}\right)^{-1} M$$

$$= n \left(\sum_{i} s_{i} s_{i}^{\top}\right)^{-1}$$

$$= \left(\frac{1}{n} \sum_{i} s_{i} s_{i}^{\top}\right)^{-1}$$

$$= I_{d}$$

となる.

<sup>\*</sup>E-mail: kyohei.okumura@gmail.com

<sup>†</sup>東京大学大学院 経済学研究科 M2

## 宿題2

 $g(s)=s^3$  に対する射影追跡の近似ニュートンアルゴリズムを実装した。言語は python。以下はシミュレーション結果の図。非ガウス方向を検出できていることがわかる。

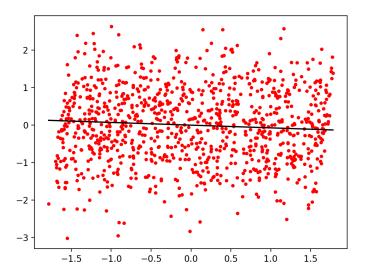


Figure 1: シミュレーション実行結果

```
1
   import numpy as np
   from scipy.linalg import sqrtm
3
   import matplotlib.pyplot as plt
4
5
6
   def centering_sphering(X):
7
       ,,,
8
       \mathit{X}: d x n matrix
9
        ,,,
10
       n = X.shape[1]
       H = np.eye(n) - np.ones((n,n))/n
11
12
       XH = np.dot(X, H)
13
       temp = sqrtm(np.linalg.inv(np.dot(XH, XH.T)/n))
14
       X_tilde = np.dot(temp, XH)
15
       return X_tilde
16
17
18
   def approx_newton(X, Nlim=50):
19
20
       X should be normalized.
21
       X: d x n matrix
22
        ,,,
23
       n = X.shape[1]
24
       b = np.array([1,0])
25
       threshold = 1e-08
26
       diff = np.inf
27
       n_{loop} = 1
28
29
       while n_loop < Nlim:
30
            #print(b)
31
            b_prev = b
32
            sum = 0
33
            for i in range(n):
34
                sum += X[:, i] * (np.dot(b, X[:, i]) ** 3)
35
            b = 3 * b - sum/n
            b = b / np.linalg.norm(b)
```

```
37
            diff = np.linalg.norm(b - b_prev)
38
            if (diff < threshold):</pre>
39
                 break
40
            else:
41
                n_{loop} += 1
42
43
        if n_loop == Nlim:
44
            {\tt print('may\_not\_be\_converged')}
45
46
        return b
47
48
49
   def line(b, X):
50
        x_min = np.min(X[0])
51
        x_max = np.max(X[0])
52
        x = np.linspace(x_min, x_max, 1000)
53
        return [x, (b[1]/b[0])*x]
54
55
56
   def plot(x1, line=None):
57
       x = x1[0]
        y = x1[1]
58
59
        plt.plot(x, y, 'ro', ms=3, label='class1')
60
61
        if not (line is None):
62
                plt.plot(line[0], line[1], 'k-', ms=5)
63
        \#plt.xlim(np.min(x)-1, np.max(x)+1)
64
        \#plt.ylim(np.min(y)-1, np.max(y)+1)
65
66
67
        plt.show()
68
69
   # simulation
70 \mid N = 1000
71
72 | ## original sigmal
73 \mid s_{gauss} = np.random.randn(N)*2 + 3
74 \mid s\_uniform = np.random.rand(N) * 3 - 2
75 | S = np.array([s_gauss, s_uniform])
76
77 | ## transformation matrix
78 \mid M = np.array([[1,3],[5,1]])
79
80 | ## observed sigmal
81 \mid X = np.dot(M, S)
82
83 | X_tilde = centering_sphering(X)
84 | b = approx_newton(X_tilde)
85
86 | plot(X_tilde, line(b, X_tilde))
```