

信号処理特論 第13回課題

視覚認知システム研究室
学籍番号:2233730006 千畑 颯也

2024年7月31日

課題3

平均0, 分散1のガウス乱数 $x(n)$ ($n = 0, 1, \dots, 999$) を入力信号として, 出力を

$$y(n) = \sum_{m=0}^{N-1} g(n-m)x(m) + \epsilon(n) = \sum_{m=0}^{N-1} g(m)x(n-m) + \epsilon(n)$$

作る. ただし, $N = 5$ であり, $(g(0), g(1), g(2), g(3), g(4)) = (1, -0.9, 0.8, -0.7, 0.6)$, $x(m) = 0$ ($m < 0$) とする. また, $\epsilon(n)$ は $x(n)$ とは独立なガウス乱数を $1/20$ 倍したものである. $x(n)$ と $y(n)$ を用いて最小2乗法により $(g(0), g(1), g(2), g(3), g(4))$ を求めよ.

以下の式をガウスザイゼル法を用いて解くことで $g(0) \sim g(4)$ を求める.

$$\begin{pmatrix} \langle x_n x_n \rangle & \langle x_n x_{n-1} \rangle & \cdots & \langle x_n x_{n-4} \rangle \\ \langle x_{n-1} x_n \rangle & \langle x_{n-1} x_{n-1} \rangle & \cdots & \langle x_{n-1} x_{n-4} \rangle \\ \langle x_{n-2} x_n \rangle & \langle x_{n-2} x_{n-1} \rangle & \cdots & \langle x_{n-2} x_{n-4} \rangle \\ \langle x_{n-3} x_n \rangle & \langle x_{n-3} x_{n-1} \rangle & \cdots & \langle x_{n-3} x_{n-4} \rangle \\ \langle x_{n-4} x_n \rangle & \langle x_{n-4} x_{n-1} \rangle & \cdots & \langle x_{n-4} x_{n-4} \rangle \end{pmatrix} \begin{pmatrix} g(0) \\ g(1) \\ g(2) \\ g(3) \\ g(4) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x_n y_n \rangle \\ \langle x_{n-1} y_n \rangle \\ \langle x_{n-2} y_n \rangle \\ \langle x_{n-3} y_n \rangle \\ \langle x_{n-4} y_n \rangle \end{pmatrix}$$

算出した結果を以下に示す. 表1より, 最小2乗法を用いて正しく $g(0) \sim$

表1: 真値と算出した値

	真値	算出した値
$g(0)$	1.0	1.0006358
$g(1)$	-0.9	-0.89831411
$g(2)$	0.8	0.79984317
$g(3)$	-0.7	-0.70179211
$g(4)$	0.6	0.60227514

$g(4)$ を求めることができていることが確認できた。今回の用いたプログラムを以下に示す。

```

import numpy as np

def gaussSeidel( A, b, tol ):
    xOld = np.empty_like(b)
    error = 1e12

    L = np.tril(A)
    U = A - L
    LInv = np.linalg.inv(L)

    while error > tol:
        x = np.dot( LInv, b-np.dot( U, xOld ) )
        error = np.linalg.norm( x - xOld )/np.linalg.norm(x)
        xOld = x
    return x

N = 1000
m = 5
g = [1.0, -0.9, 0.8, -0.7, 0.6]
uniform_rand = np.zeros((2,N))
gauss_rand = np.zeros((2,N))
y = np.zeros(N)

for i in range(N):
    uniform_rand[0][i] = np.random.rand()
    uniform_rand[1][i] = np.random.rand()
    gauss_rand[0][i] = np.sqrt(-2*np.log(uniform_rand[0][i]))*np.cos(2*np.pi*uniform_rand[1][i])
    gauss_rand[1][i] = np.sqrt(-2*np.log(uniform_rand[0][i]))*np.sin(2*np.pi*uniform_rand[1][i])
    for j in range(m):
        y[i] += g[j]*gauss_rand[0][i-j]
    y[i] = y[i] + ((gauss_rand[1][i])/20)

x = np.zeros(m)
x = np.append(x, gauss_rand[0])
cov = np.zeros((m,m))
xy_cov = np.zeros(m,)

for i in range(m):
    for j in range(m):

```

```

cov[i][j] = cov[j][i] = np.cov(x[m-i:N+m-i], x[m-j:N+m-j], bias=True)
cov[i][i] = np.cov(x[m-i:N+m-i], x[m-i:N+m-i], bias=True)[0,1]

for i in range(5):
    xy_cov[i] = np.cov(x[m-i:N+m-i], y[0:1000], bias=True)[0,1]

x = gaussSeidel(cov, xy_cov, 1e-20)

print(x)

```