



Міністерство освіти і науки України  
Національний технічний університет України  
“Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського”  
Факультет інформатики та обчислювальної техніки  
Кафедра автоматики та управління в технічних системах

**Лабораторна робота №7**  
**Відшукування моделі оптимальної складності**  
**методами самоорганізації моделей**

Виконала

студентка групи ІТ-91:

Луцай К. А.

Перевірів:

Іваніщев Б. В.

Київ 2022

**Завдання:** Для визначення параметрів моделі за даними навчальної послідовності потрібно використати програму, яку було складено на лабораторній роботі «Ідентифікація об'єкта за даними спостережень».

Варіант 15 (3):

3) Використати функції виду  $y = b_0 + b_1 \frac{1}{x} + \dots + b_n \frac{1}{x^n}$  та критерій мінімуму зсуву для пошуку моделі оптимальної складності самоорганізації моделей за такими даними спостережень:

x	1	1,5	2	2,5	3	3,5	4	4,5
y	14	18,222	18	17,216	16,444	15,778	15,219	14,749
x	5	5,5	6	6,5	7	7,5	8	8,5
y	14,352	14,014	13,722	13,469	13,248	13,052	12,879	12,724

**Лістинг програми Python:**

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import itertools

n = 16

X0 = np.zeros(n)
for i in range(n):
    X0[i] = 1 + i * 0.5

Y0 = np.array([14, 18.222, 18, 17.216, 16.444, 15.778, 15.219, 14.749,
               14.352, 14.014, 13.722, 13.469, 13.248, 13.052, 12.879,
               12.724])

def func(X, B):
    Y = np.zeros_like(X)
    for n in range(len(X)):
        Y[n] = B[0]
        for i in range(1, len(B)):
            Y[n] += B[i] / np.power(X[n], i)
    return Y

def solve_sle(X, Y, m):
    A = np.zeros((m, m))
    A[:, 0] = 1
```

```

    for k in range(1, m):
        A[:, k] = 1 / np.power(X, k)
    B = np.linalg.solve(A, Y)
    return B

def reg_crit(Y, Y_reg):
    return np.sum(np.square(np.subtract(Y, Y_reg))) /
np.sum(np.square(Y))

def ms_crit(Yt, Ya, Yb):
    yb = np.zeros_like(Ya)
    yb[:len(Yb)] = Yb
    return 3 * np.sum(np.square(np.subtract(Ya, yb))) /
np.sum(np.square(Yt))

def data_split(X, Y, test_step):
    X_test, y_test = X[:,test_step], Y[:,test_step]
    X_train, y_train = np.delete(X, slice(None, None, test_step)),
np.delete(Y, slice(None, None, test_step))
    print(f"TRAIN SIZE {len(X_train)}\n\tX train {X_train}\n\tY train
{y_train}")
    print(f"TEST SIZE {len(X_test)}\n\tX test {X_test}\n\tY test
{y_test}")
    return X_train, X_test, y_train, y_test

def print_regression(coefs, c):
    formula = "Y = "
    for i in range(c):
        if coefs[i] != 0:
            formula += f"{round(coefs[i], 2)}/X^{i} + "

    formula = formula[:-2]
    print(formula)

def get_model(X, Y):
    split_r_crits, split_ms_crits, split_models = {}, {}, {}
    for test_step in range(2, 7):
        X_train, X_test, y_train, y_test = data_split(X, Y, test_step)
        t = len(X_train)

        C = solve_sle(X_train, y_train, t)
        print(f"Unmasked model coefs: {C}")
        print_regression(C, t)

        coef_mask = np.array(list(map(list, itertools.product([0, 1],
repeat=t))))
        coef_mask = coef_mask[(coef_mask == 1).sum(axis=1) > 1]
        coef_mask = np.flip(coef_mask[np.argsort(coef_mask.sum(axis=1))],
0)

```

```

print(f"Total mask iterations to check: {coef_mask.shape[0]}")

r_crits, ms_crits, models = {}, {}, {}
for model in range(coef_mask.shape[0]):
    C_masked = np.where(coef_mask[model], C, 0)
    Y_reg = func(X_test, C_masked)
    R = reg_crit(y_test, Y_reg)

    if len(r_crits.values()) > 1 and min(r_crits.values()) > R:
        print(f"R {model}\tmask {coef_mask[model]} - crit {R}")

    MS = ms_crit(Y, func(X_train, C_masked), Y_reg)
    if len(ms_crits.values()) > 1 and min(ms_crits.values()) >
MS:
        print(f"MS {model}\tmask {coef_mask[model]} - crit {MS}")

    r_crits[model], ms_crits[model], models[model] = R, MS,
C_masked

    best_ind_r, best_ind_ms = min(r_crits, key=r_crits.get),
min(ms_crits, key=ms_crits.get)
    print(f"BEST MODEL\nR\tmask {coef_mask[best_ind_r]} - crit
{r_crits[best_ind_r]}")
        f"\nMS\tmask {coef_mask[best_ind_ms]} - crit
{ms_crits[best_ind_ms]}")
    split_r_crits[test_step], split_ms_crits[test_step] =
r_crits[best_ind_r], ms_crits[best_ind_ms]
    split_models[test_step] = [models[best_ind_r],
models[best_ind_ms]]

    best_model_ind_r, best_model_ind_ms = min(split_r_crits,
key=split_r_crits.get), min(split_ms_crits, key=split_ms_crits.get)
    Mr, Mms = split_models[best_model_ind_r][0],
split_models[best_model_ind_ms][1]
    print(f"BEST\nR test step {best_model_ind_r}\tmodel{Mr} - crit
{split_r_crits[best_model_ind_r]}")
        f"\nMS test step {best_model_ind_ms}\tmodel{Mms} - crit
{split_ms_crits[best_model_ind_ms]}")
    return best_model_ind_ms, Mms

s, m = get_model(X0, Y0)
X_train, X_test, y_train, y_test = data_split(X0, Y0, s)
t = len(X_train)
print("Final (the best) regression model: ")
print_regression(m, t)
y_reg = func(X_test, m)
r = reg_crit(y_test, y_reg)
ms = ms_crit(Y0, func(X_train, m), y_reg)
print(f"Regression crit: {r}")
print(f"Minimal shift crit: {ms}")

```

## Результат виконання:

TRAIN SIZE 8

X train [1.5 2.5 3.5 4.5 5.5 6.5 7.5 8.5]

Y train [18.222 17.216 15.778 14.749 14.014 13.469 13.052 12.724]

TEST SIZE 8

X test [1. 2. 3. 4. 5. 6. 7. 8.]

Y test [14. 18. 16.444 15.219 14.352 13.722 13.248 12.879]

Unmasked model coefs: [ 9.90593871e+00 2.96914817e+01 -9.90002728e+01 7.33318214e+02  
-3.53311812e+03 9.26086144e+03 -1.23704288e+04 6.48622162e+03]

$Y = 9.91/X^0 + 29.69/X^1 + -99.0/X^2 + 733.32/X^3 + -3533.12/X^4 + 9260.86/X^5 + -12370.43/X^6 + 6486.22/X^7$

Total mask iterations to check: 247

R 4 mask [1 1 1 0 1 1 1 1] - crit 35.404438275480246

MS 4 mask [1 1 1 0 1 1 1 1] - crit 1.9742577907176595

R 13 mask [1 1 0 0 1 1 1 1] - crit 12.48551477045216

MS 23 mask [0 1 1 0 1 1 1 1] - crit 1.9742577907176524

MS 60 mask [1 0 0 0 1 1 1 1] - crit 1.972491144508346

R 177 mask [1 1 1 0 0 0 0 0] - crit 3.298419939324114

MS 177 mask [1 1 1 0 0 0 0 0] - crit 1.7448435933089814

R 231 mask [1 1 0 0 0 0 0 0] - crit 0.41043537126313256

MS 231 mask [1 1 0 0 0 0 0 0] - crit 0.0926386372078789

BEST MODEL

R mask [1 1 0 0 0 0 0 0] - crit 0.41043537126313256

MS mask [1 1 0 0 0 0 0 0] - crit 0.0926386372078789

TRAIN SIZE 10

X train [1.5 2. 3. 3.5 4.5 5. 6. 6.5 7.5 8. ]

Y train [18.222 18. 16.444 15.778 14.749 14.352 13.722 13.469 13.052 12.879]

TEST SIZE 6

X test [1. 2.5 4. 5.5 7. 8.5]

Y test [14. 17.216 15.219 14.014 13.248 12.724]

Unmasked model coefs: [ 1.72885503e+01 -2.65643947e+02 5.00664411e+03 -4.92580025e+04

3.01573385e+05 -1.19272366e+06 3.03916929e+06 -4.79775889e+06

4.24542047e+06 -1.59989864e+06]

$Y = 17.29/X^0 + -265.64/X^1 + 5006.64/X^2 + -49258.0/X^3 + 301573.38/X^4 + -1192723.66/X^5 + 3039169.29/X^6 + -4797758.89/X^7 + 4245420.47/X^8 + -1599898.64/X^9$

Total mask iterations to check: 1013

MS 2 mask [0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 2000083.5967760077

R 3 mask [1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1867519.1650566638

MS 3 mask [1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1992834.071676598

R 5 mask [1 1 1 0 1 1 1 1 1] - crit 8682.703966181563

MS 5 mask [1 1 1 0 1 1 1 1 1] - crit 176253.91102771607

R 13 mask [0 1 1 0 1 1 1 1 1] - crit 8547.556879805512

MS 13 mask [0 1 1 0 1 1 1 1 1] - crit 176235.30792390092

MS 14 mask [1 0 1 0 1 1 1 1 1] - crit 174453.79264378292

MS 139 mask [0 0 1 0 1 1 1 1 1] - crit 174430.7124041392

MS 949 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0] - crit 6386.947805749701

R 979 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 70.06989680047127

MS 979 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 10.59960237776371

BEST MODEL

R mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 70.06989680047127

MS mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 10.59960237776371

TRAIN SIZE 12

X train [1.5 2. 2.5 3.5 4. 4.5 5.5 6. 6.5 7.5 8. 8.5]

Y train [18.222 18. 17.216 15.778 15.219 14.749 14.014 13.722 13.469 13.052  
12.879 12.724]

TEST SIZE 4

X test [1. 3. 5. 7.]

Y test [14. 16.444 14.352 13.248]

Unmasked model coefs: [-2.26442177e+02 1.26021534e+04 -2.97462092e+05 4.12310459e+06

-3.71685687e+07 2.28447764e+08 -9.75244704e+08 2.88660044e+09

-5.79454715e+09 7.49863466e+09 -5.61922177e+09 1.84380733e+09]

$Y = -226.44/X^0 + 12602.15/X^1 + -297462.09/X^2 + 4123104.59/X^3 + -37168568.71/X^4 + 228447763.97/X^5 + -975244703.55/X^6 + 2886600440.0/X^7 + -5794547151.16/X^8 + 7498634658.17/X^9 + -5619221773.9/X^{10} + 1843807325.8/X^{11}$

Total mask iterations to check: 4083

R 9 mask [1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1135099026891.2305

MS 9 mask [1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 875678138715.2601

MS 57 mask [0 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 875678065464.0178

R 63 mask [1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1134178827710.6868

MS 63 mask [1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 875453431444.102

MS 119 mask [0 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 875453351702.2404

MS 2707 mask [1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 620236496876.622

MS 3366 mask [1 1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 612565185114.3281

R 3632 mask [1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 17391501410.533833

MS 3632 mask [1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 6452055786.134375

R 3878 mask [1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 17276237613.298527

MS 3878 mask [1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 6429942830.205672

R 3944 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 96994989.28587496

MS 3944 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 24758786.267451905

R 4020 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 207701.06975742587

MS 4020 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 53088.78784875751

BEST MODEL

R mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 207701.06975742587

MS mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 53088.78784875751

TRAIN SIZE 12

X train [1.5 2. 2.5 3. 4. 4.5 5. 5.5 6.5 7. 7.5 8. ]

Y train [18.222 18. 17.216 16.444 15.219 14.749 14.352 14.014 13.469 13.248  
13.052 12.879]

TEST SIZE 4

X test [1. 3.5 6. 8.5]

Y test [14. 15.778 13.722 12.724]

Unmasked model coefs: [ 5.93104705e+02 -2.92593288e+04 6.54431415e+05 -8.58126326e+06

7.32666536e+07 -4.27150682e+08 1.73288464e+09 -4.88500820e+09

9.36412067e+09 -1.16077223e+10 8.36191278e+09 -2.64804887e+09]

$$Y = 593.1/X^0 + -29259.33/X^1 + 654431.42/X^2 + -8581263.26/X^3 + 73266653.55/X^4 + -427150682.17/X^5 + 1732884643.3/X^6 + -4885008197.7/X^7 + 9364120668.34/X^8 + -11607722304.27/X^9 + 8361912783.34/X^{10} + -2648048865.65/X^{11}$$

Total mask iterations to check: 4083

R 9 mask [1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1551206802121.6104

MS 9 mask [1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1195393055904.1233

MS 57 mask [0 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1195392616814.3125

R 63 mask [1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1548628186405.8967

MS 63 mask [1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1194797580060.5671

MS 119 mask [0 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 1194797099788.5974

R 3632 mask [1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 79627327093.95973

MS 3632 mask [1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 27933678435.74213

R 3878 mask [1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 79039413140.24109

MS 3878 mask [1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 27821850935.610146

R 3944 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 495358446.87142605

MS 3944 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 125104200.60391453

R 4020 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 1144175.6521580392

MS 4020 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 336356.49884755886

BEST MODEL

R mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 1144175.6521580392

MS mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 336356.49884755886

TRAIN SIZE 13

X train [1.5 2. 2.5 3. 3.5 4.5 5. 5.5 6. 6.5 7.5 8. 8.5]

Y train [18.222 18. 17.216 16.444 15.778 14.749 14.352 14.014 13.722 13.469  
13.052 12.879 12.724]

TEST SIZE 3

X test [1. 4. 7.]

Y test [14. 15.219 13.248]

Unmasked model coefs: [-9.01854112e+02 5.26575558e+04 -1.36467229e+06 2.09953416e+07  
-2.13240205e+08 1.50452410e+09 -7.55240455e+09 2.71439336e+10  
-6.92365424e+10 1.22075260e+11 -1.41043081e+11 9.57515157e+10  
-2.88459501e+10]



$$Y = -901.85/X^0 + 52657.56/X^1 + -1364672.29/X^2 + 20995341.57/X^3 + -213240205.48/X^4 + 1504524102.95/X^5 + -7552404552.21/X^6 + 27143933591.87/X^7 + -69236542407.72/X^8 + 122075259717.85/X^9 + -141043080523.88/X^{10} + 95751515672.94/X^{11} + -28845950059.55/X^{12}$$

Total mask iterations to check: 8178

R 2 mask [0 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1] - crit 260400610870328.16  
R 6 mask [1 1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 55564398300776.125  
MS 6 mask [1 1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 42863118694341.91  
R 42 mask [0 1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 55563853597580.77  
R 89 mask [1 1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 54739328952679.5  
MS 89 mask [1 1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 42584384532486.01  
R 339 mask [0 1 0 1 0 1 1 1 1 1 1 1] - crit 54738788669034.53  
R 1002 mask [1 1 1 1 0 0 1 0 1 1 1 0] - crit 353963814256.7928  
R 1463 mask [1 0 1 1 0 0 1 0 1 1 1 0] - crit 351549906493.50757  
R 2113 mask [1 1 1 0 0 0 1 0 1 1 1 0] - crit 82850777170.81818  
R 3160 mask [0 1 1 0 0 0 1 0 1 1 1 0] - crit 82823030745.89697  
R 3657 mask [1 1 0 0 0 0 1 0 1 1 1 0] - crit 55493481918.84607  
R 4099 mask [0 1 0 0 0 0 1 0 1 1 1 0] - crit 55470155035.04011  
MS 6618 mask [1 1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0] - crit 20890135467565.875  
MS 7218 mask [1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 170956927230.7656  
MS 7963 mask [1 0 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 170434299057.8078  
R 7974 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 2867674934.0276933  
MS 7974 mask [1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 568591638.6494204  
R 8108 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 4759952.773523395  
MS 8108 mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 1379438.0483488187

BEST MODEL

R mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 4759952.773523395  
MS mask [1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0] - crit 1379438.0483488187

BEST

R test step 2model[ 9.90593871 29.69148175 0. 0. 0. 0.  
0. 0. ] - crit 0.41043537126313256  
MS test step 2 model[ 9.90593871 29.69148175 0. 0. 0.  
0. 0. ] - crit 0.0926386372078789

TRAIN SIZE 8

X train [1.5 2.5 3.5 4.5 5.5 6.5 7.5 8.5]

Y train [18.222 17.216 15.778 14.749 14.014 13.469 13.052 12.724]

TEST SIZE 8

X test [1. 2. 3. 4. 5. 6. 7. 8.]

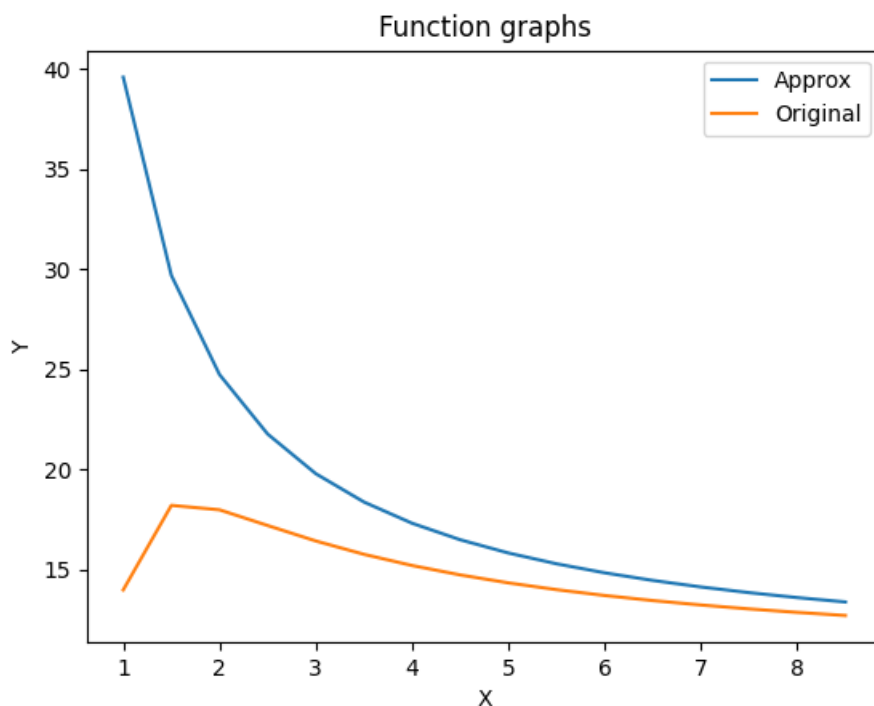
Y test [14. 18. 16.444 15.219 14.352 13.722 13.248 12.879]

Final (the best) regression model:

$$Y = 9.91/X^0 + 29.69/X^1$$

Regression crit: 0.41043537126313256

Minimal shift crit: 0.0926386372078789



**Висновки:** було складено програму відшукування моделі оптимальної складності використовуючи однорядний алгоритм самоорганізації моделей, критерій регулярності, критерій мінімуму зсуву (комбінований), а також задано клас опорних функцій.