МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ

Національний технічний університет України "Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського" Факультет інформатики та обчислювальної техніки

Лабораторна робота 3

ПРОВЕДЕННЯ ТРЬОХФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ

 Γ уменюк Святослав 4 курс IK-92

Викладач: Кир'янов Артемій Юрійович

1 Лістинг програми

```
import random as rn
import statistics as stat
import math
import itertools
import numpy as np
x1min = 10
x1max = 50
x2min = -20
x2max = 60
x3min = -20
x3max = 20
xMeanMax = (x1max+x2max+x3max)/3.
xMeanMin = (x1min+x2min+x3min)/3.
ymin = 200 + int (xMeanMin)
ymax = 200 + int (xMeanMax)
\mathbf{def} normalized \mathbf{x}(\mathbf{x}):
    x0 = [0.5*(max(x[i])+min(x[i])) for i in range(len(x))]
    dx = [x0[i]-min(x[i]) for i in range(len(x))]
    return [[round((x[i][j]-x0[i])/dx[i],2)] for j in range(len(x[i]))]
    for i in range(len(x))]
def cross sum(a,b):
    sum = 0
    for i in range(len(a)):
        sum_+=a [ i ] * b [ i ]
    sum /=len(a)
    return sum
\mathbf{def} check (x,b,y):
    return [[b[0]+b[1]*x[0]]i]+b[2]*x[1][i]+b[3]*x[2][i] for i in range (len(x[0]))
\mathbf{def} \ B(x1, x2, x3, y):
    meanY = [stat.mean(y[i]) for i in range(len(y))]
    my = stat.mean(meanY)
    mx1 = stat.mean(x1)
    mx2 = stat.mean(x2)
    mx3 = stat.mean(x3)
    a1 = cross_sum(x1, meanY)
    a2 = cross sum(x2, meanY)
    a3 = cross sum(x3, meanY)
    a11 = cross sum(x1, x1)
```

```
a22 = cross sum(x2, x2)
    a33 = cross sum(x3, x3)
    a12 = cross sum(x1, x2)
    a21 = a12
    a13 = cross sum(x1, x3)
    a31 = a13
    a23 = cross sum(x2, x3)
    a32 = a23
    b0 = np. linalg. det([[my, mx1, mx2, mx3], [a1, a11, a12, a13], [a2, a12, a22, a32], 
    [a3, a13, a23, a33]) / np. linalg.det([[1, mx1, mx2, mx3], [mx1, a11, a12, a13], \]
    [mx2, a12, a22, a32], [mx3, a13, a23, a33]])
    b1 = np. linalg. det([[1,my,mx2,mx3], [mx1,a1,a12,a13], [mx2,a2,a22,a32],
    [mx3, a3, a23, a33]) / np. linalg.det([[1, mx1, mx2, mx3], [mx1, a11, a12, a13],
    [mx2, a12, a22, a32], [mx3, a13, a23, a33]]
    b2 \, = \, np.\, lin\, alg\, .\, det\, (\, [\, [\, 1\,\, , mx1\,, my\,, mx3\,] \,\, , \,\, [\, mx1\,, a11\,, a1\,, a13\,] \,\, , \,\, [\, mx2\,, a12\,, a2\,, a32\,] \,\, ,
    [mx3, a13, a3, a33]) / np. linalg.det([[1, mx1, mx2, mx3], [mx1, a11, a12, a13],
    [mx2, a12, a22, a32], [mx3, a13, a23, a33]])
    b3 = np. linalg. det([[1, mx1, mx2, my], [mx1, a11, a12, a1], [mx2, a12, a22, a2], )
    [mx3, a13, a23, a3]] / np. linalg.det([[1, mx1, mx2, mx3], [mx1, a11, a12, a13],
    [mx2, a12, a22, a32], [mx3, a13, a23, a33]]
    return [b0, b1, b2, b3]
\mathbf{def} \ A(x1, x2, x3, y):
    meanY = [stat.mean(y[i]) for i in range(len(y))]
    a0 = stat.mean(meanY)
    a1 = np. dot(meanY, x1)/len(x1)
    a2 = np. dot(meanY, x2)/len(x2)
    a3 = np. dot(meanY, x3)/len(x3)
    return [a0, a1, a2, a3]
def kohren criteria(y):
    s = [stat.pvariance(y[i]) for i in range(len(y))]
    return max(s)/sum(s)
def student criteria (x,y,text=False):
    tCr = 2.306
    meanY = [stat.mean(y[i]) for i in range(len(y))]
    s = [stat.pvariance(y[i]) for i in range(len(y))]
    sb = stat.mean(s)
    sBetaS = sb/len(y[0])/len(s)
    sBetaS = math.sqrt(sBetaS)
    t0 = abs(cross sum(meanY, x[0])) / sBetaS
    t1 = abs(cross sum(meanY, x[1]))/sBetaS
    t2 = abs(cross sum(meanY, x[2]))/sBetaS
    t3 = abs(cross sum(meanY, x[3])) / sBetaS
```

```
if text=True:
         print ('Student_criteria_=', *[t0, t1, t2, t3])
    return [1 if t>tCr else 0 for t in [t0,t1,t2,t3]]
def fisher criteria (y, B, x1, x2, x3, sign, text=False):
    d = 0
    for i in sign:
         d+=i
    meanY = [stat.mean(y[i]) for i in range(len(y))]
    newY = [B[0] * sign[0] + B[1] * sign[1] * x1[i] + B[2] * sign[2] * x2[i] + \\
    B[3]*sign[3]*x3[i] for i in range(len(x1))]
    diff = [(newY[i]-meanY[i])**2 for i in range(len(newY))]
    \mathbf{try}:
         Sad = len(y[0])/(len(y)-d)*sum(diff)
    except ZeroDivisionError:
         return False
    s = [stat.pvariance(y[i]) for i in range(len(y))]
    sb = stat.mean(s)
    \textbf{if} \hspace{0.1cm} \mathrm{Sad/sb} \hspace{0.1cm} < \hspace{0.1cm} 4.5 \hspace{0.1cm} : \hspace{0.1cm}
         if text=True:
              print ('Fisher_criteria_=', Sad/sb)
         return True
    else:
         return False
\mathbf{i} \mathbf{f} name = 'main ':
    X0 = [1 \text{ for } k \text{ in } range(5)]
    X1 = [rn.choice(range(x1min,x1max))] for k in range(5)]
    X2 = [rn.choice(range(x2min,x2max))] for k in range(5)]
    X3 = [rn.choice(range(x3min,x3max))] for k in range(5)]
    XN = normalized x([X1, X2, X3])
    Seed = 1
    while True:
         rn.seed (Seed)
        m = 3
         Gt = 0.7679
         while True:
             Yy = []
              for i in range (m):
                  Yy.append([rn.choice(range(ymin,ymax)) for k in range(5)])
              if kohren criteria ([*zip(*Yy)]) < Gt:
                  break
             m+=1
         if fisher criteria ([*zip(*Yy)], B(X1, X2, X3, [*zip(*Yy)]),
```

```
 \begin{array}{c} \textbf{X1}, \textbf{X2}, \textbf{X3}, \textbf{student\_criteria} \left( \left[ \textbf{X0}, *\textbf{XN} \right], \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right] \right) \right) \\ \textbf{break} \\ \textbf{Seed+=1} \\ \\ \\ \textbf{print} \left( \text{"Kohren\_criteria\_=",kohren\_criteria} \left( \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right] \right) \right) \\ \textbf{print} \left( \text{"b\_i\_=",*B} \left( \textbf{X1}, \textbf{X2}, \textbf{X3}, \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right] \right) \right) \\ \textbf{print} \left( \text{"a\_i\_=",*A} \left( \textbf{X1}, \textbf{X2}, \textbf{X3}, \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right] \right) \right) \\ \textbf{print} \left( \textbf{student\_criteria} \left( \left[ \textbf{X0}, *\textbf{XN} \right], \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right], \textbf{True} \right) \right) \\ \textbf{print} \left( \textbf{fisher\_criteria} \left( \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right], B \left( \textbf{X1}, \textbf{X2}, \textbf{X3}, \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right] \right), \right) \\ \textbf{X1}, \textbf{X2}, \textbf{X3}, \textbf{student\_criteria} \left( \left[ \textbf{X0}, *\textbf{XN} \right], \left[ *\textbf{zip} \left( *\textbf{Yy} \right) \right] \right), \textbf{True} \right) \\ \\ \textbf{for row in } \textbf{zip} \left( * \left( \textbf{XN+Yy} \right) \right) : \\ \textbf{print} \left( \text{``&&`, join} \left( \textbf{map} \left( \textbf{str}, \text{row} \right) \right), \text{ end='} \setminus \setminus \setminus \setminus n' \right) \\ \end{aligned}
```

2 Результат роботи програми

Нормована матриця планування:

	X_{N1}	X_{N2}	X_{N3}	Y_1	Y_2	Y_3
1	-0.62	0.26	0.38	193	237	228
2	-0.05	-0.47	1.0	195	241	203
3	0.43	1.0	-0.46	195	232	228
4	-1.0	-1.0	1.0	213	209	192
5	1.0	-0.5	-1.0	200	206	227

Далі було знайдено нормовані коефіцієнти рівняння:

$$y = 207.45 + 0.12 \cdot x_{n1} + 0.21 \cdot x_{n2} + 0.12 \cdot x_{n3}$$

Критерій Кохрена показав наступне значення:

$$G_n = 0.736$$

Вищезгадане значення менше за $G_T = 0.321$, а отже дисперсія однорідна. Критерій Стьюдента показав наступні значення:

$$t_0 = 52.12, t_1 = 2.26, t_2 = 6.59, t_3 = 9.27$$

Значення $t_1 < 2.306$, тому коефіцієнт рівняння регресії приймаємо незначними при рівні значимості 0.05

Таким чином рівняння регресії має вигляд:

$$y = 207.45 + 0.21 \cdot x_{n2} + 0.34 \cdot x_{n3}$$

Було перевірка адекватносі моделі за допомогою критерію Фішера:

$$F_p = 0.65$$

Оскільки $F_p < 4.5$, отже рівняння регресії адекватно оригіналу при рівні значимості 0.05

Також було знайдено натуралізовані коефіцієнти рівнянн регресії:

$$y = 213.26 + 2501.0 \cdot x_2 - 784.93 \cdot x_3$$

3 Висновки

В ході даної лабораторної роботи було проведено трьохфакторний експеримент з використанням лінійного рівняння регресії. Було перевірено однорідність десперсії за критерієм Кохрена. Після цього було знайдено натуралізовані та нормалізовані коефіцієнти, та визначено значимість коефіцієнтів за допомогою критерію Стьюдента, який показав, що один з коефіцієнтів є незначним. Адекватность рівняння оригіналу було перевірено за допомогою критерію Фішера, який показав, що рівнняння є адекватним оригіналу.