

Міністерство освіти і науки України
Національний технічний університет України
«Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»
Факультет інформатики та обчислювальної техніки
Кафедра обчислювальної техніки

Лабораторна робота №6 з
дисципліни
«Методи оптимізації та планування експерименту»

Виконав:

Гречаний Є.О.

Перевірив:

ас. Регіда П. Г.

Київ 2021

Тема: Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з квадратичними членами

Мета: Провести трьохфакторний експеримент і отримати адекватну модель – рівняння регресії, використовуючи рототабельний композиційний план.

Завдання:

Завдання до лабораторної роботи:

1. Ознайомитися з теоретичними відомостями.
2. Вибрати з таблиці варіантів і записати в протокол інтервали значень x_1, x_2, x_3 . Обчислити і записати значення, відповідні кодованим значенням факторів $+1; -1; 0$ для $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3$.
3. Значення функції відгуку знайти за допомогою підстановки в формулу:

$$y_i = f(x_1, x_2, x_3) + \text{random}(10)-5,$$

- де $f(x_1, x_2, x_3)$ вибирається по номеру в списку в журнальній викладача.
4. Провести експерименти і аналізувати значення статистичних перевірок, отримати адекватну модель рівняння регресії. При розрахунках: використовувати натуральні значення факторів.
 5. Зробити висновки по виконаній роботі.

Алгоритм отримання адекватної моделі рівняння регресії

- 1) Вибір рівняння регресії (лінійна форма, рівняння з урахуванням ефекту взаємодії і з урахуванням квадратичних членів);
- 2) Вибір кількості повторів кожної комбінації ($m = 2$);
- 3) Складення матриці планування експерименту і вибір кількості рівнів (N);
- 4) Проведення експериментів;
- 5) Перевірка однорідності дисперсії. Якщо не однорідна – повертаємося на п. 2 і збільшуємо m на 1;
- 6) Розрахунок коефіцієнтів рівняння регресії. При розрахунку використовувати **натуральні** значення x_1, x_2 и x_3 .
- 7) Перевірка нуль-гіпотези. Визначення значимих коефіцієнтів;
- 8) Перевірка адекватності моделі рівняння оригіналу. При неадекватності – повертаємося на п. 1, змінивши при цьому рівняння регресії;

Програмний код

```
import math
import numpy
import random
from decimal import Decimal
from functools import reduce
from itertools import compress
from scipy.stats import f, t

xMin = [-20, -25, -25]
xMax = [30, 10, -20]
x0 = [(xMax[_] + xMin[_]) / 2 for _ in range(3)]
dx = [xMax[_] - x0[_] for _ in range(3)]
norm_plan_raw = [[[-1, -1, -1],
                   [-1, +1, +1],
                   [+1, -1, +1],
                   [+1, +1, -1],
                   [-1, -1, +1],
                   [-1, +1, -1],
                   [+1, -1, -1],
                   [+1, +1, +1],
                   [-1.73, 0, 0],
                   [+1.73, 0, 0],
                   [0, -1.73, 0],
```

```

[0, +1.73, 0],
[0, 0, -1.73],
[0, 0, +1.73]]

naturalPlanRaw = [[xMin[0], xMin[1], xMin[2]],
                  [xMin[0], xMin[1], xMax[2]],
                  [xMin[0], xMax[1], xMin[2]],
                  [xMin[0], xMax[1], xMax[2]],
                  [xMax[0], xMin[1], xMin[2]],
                  [xMax[0], xMin[1], xMax[2]],
                  [xMax[0], xMax[1], xMin[2]],
                  [xMax[0], xMax[1], xMax[2]],
                  [-1.73 * dx[0] + x0[0], x0[1], x0[2]],
                  [1.73 * dx[0] + x0[0], x0[1], x0[2]],
                  [x0[0], -1.73 * dx[1] + x0[1], x0[2]],
                  [x0[0], 1.73 * dx[1] + x0[1], x0[2]],
                  [x0[0], x0[1], -1.73 * dx[2] + x0[2]],
                  [x0[0], x0[1], 1.73 * dx[2] + x0[2]],
                  [x0[0], x0[1], x0[2]]]

# Основні функції
def equationRegres(x1, x2, x3, coefficients, importance=[True] * 11):
    factors_array = [1, x1, x2, x3, x1 * x1, x2 * x2, x3 * x3, x1 * x2, x1
                     * x3, x2 * x3, x1 * x2 * x3]
    return sum([el[0] * el[1] for el in compress(zip(coefficients,
factors_array), importance)])

def func(x1, x2, x3):
    coefficients = [3.7, 6.3, 8.8, 5.9, 8.9, 0.4, 8.8, 4.4, 0.6, 2, 8]
    return equationRegres(x1, x2, x3, coefficients)

def generateFactorsTable(rawArr):
    raw_list = [row + [row[0] * row[1], row[0] * row[2], row[1] * row[2],
row[0] * row[1] * row[2]] + list(
        map(lambda x: x ** 2, row)) for row in rawArr]
    return list(map(lambda row: list(map(lambda el: round(el, 3), row)),
raw_list))

def generateY(m, factorsTable):
    return [[round(func(row[0], row[1], row[2]) + random.randint(-5, 5), 3)
for _ in range(m)] for row in factorsTable]

# Вивід результатів
def printMatrix(m, n, factors, valsY, additionalText=":"):
    labels_table = list(map(lambda x: x.ljust(10),
                           ["x1", "x2", "x3", "x12", "x13", "x23", "x123",
                            "x1^2", "x2^2", "x3^2"] + [
                                "y{}".format(i + 1) for i in range(m)]))
    rows_table = [list(factors[i]) + list(valsY[i]) for i in range(n)]
    print("\nМатриця планування" + additionalText)
    print(" ".join(labels_table))
    print("\n".join([" ".join(map(lambda j: "{:<+10}".format(j),
rows_table[i])) for i in range(len(rows_table))]))
    print("\t")

def printEquation(coefficients, importance=[True] * 11):

```

```

XiNames = list(compress(["", "x1", "x2", "x3", "x12", "x13", "x23",
"x123", "x1^2", "x2^2", "x3^2"], importance))
coefficientsToPrint = list(compress(coefficients, importance))
equation = " ".join(
    ["".join(i) for i in zip(list(map(lambda x: "{:+.2f}".format(x),
coefficientsToPrint)), XiNames)])
print("Рівняння регресії: y = " + equation)

def setFactorsTable(factorsTable):
    def x_i(i):
        withNullFactor = list(map(lambda x: [1] + x,
generateFactorsTable(factorsTable)))
        res = [row[i] for row in withNullFactor]
        return numpy.array(res)

    return x_i

def Mij(*arrays):
    return numpy.average(reduce(lambda accum, el: accum * el,
list(map(lambda el: numpy.array(el), arrays)))))

def findCoeffs(factors, y_values):
    Xi = setFactorsTable(factors)
    coefficients = [[Mij(Xi(column), Xi(row)) for column in range(11)] for
row in range(11)]
    numpyY = list(map(lambda row: numpy.average(row), y_values))
    freeVal = [Mij(numpyY, Xi(i)) for i in range(11)]
    betaCoeffs = numpy.linalg.solve(coefficients, freeVal)
    return list(betaCoeffs)

# Критерії
def cochraneCriteria(m, n, y_table):
    def getCochehanVal(f1, f2, q):
        part_result1 = q / f2
        params = [part_result1, f1, (f2 - 1) * f1]
        fisher = f.isf(*params)
        result = fisher / (fisher + (f2 - 1))
        return Decimal(result).quantize(Decimal('.0001')).__float__()

    print("Перевірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: m = {}, "
N = "{}".format(m, n))
    variationsY = [numpy.var(i) for i in y_table]
    variationMaxY = max(variationsY)
    gp = variationMaxY / sum(variationsY)
    f1 = m - 1
    f2 = n
    p = 0.95
    q = 1 - p
    gt = getCochehanVal(f1, f2, q)
    print("Gp = {}; Gt = {}; f1 = {}; f2 = {}; q = {:.2f}".format(gp, gt,
f1, f2, q))
    if gp < gt:
        print("Gp < Gt => дисперсії рівномірні - все правильно")
        return True
    else:
        print("Gp > Gt => дисперсії нерівномірні - треба ще експериментів")
        return False

```

```

def studentCriteria(m, n, y_table, betaCoeffs):
    def getStudentVal(f3, q):
        return Decimal(abs(t.ppf(q / 2,
f3))).quantize(Decimal('.0001')).__float__()

    print("\nПеревірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм
Стъюдента: m = {}, N = {}".format(m, n))
    averageVariation = numpy.average(list(map(numpy.var, y_table)))
    variationBetaS = averageVariation / n / m
    standardDeviationBetaS = math.sqrt(variationBetaS)
    Ti = [abs(betaCoeffs[i]) / standardDeviationBetaS for i in
range(len(betaCoeffs))]
    f3 = (m - 1) * n
    q = 0.05
    ourT = getStudentVal(f3, q)
    importance = [True if el > ourT else False for el in list(Ti)]
    # print result data
    print("Оцінки коефіцієнтів  $\beta$ s: " + ", ".join(list(map(lambda x:
str(round(float(x), 3)), betaCoeffs))))
    print("Коефіцієнти  $t$ s: " + ", ".join(list(map(lambda i:
"{:.2f}".format(i), Ti))))
    print("f3 = {}; q = {}; табл = {}".format(f3, q, ourT))
    betaI = [" $\beta_0$ ", " $\beta_1$ ", " $\beta_2$ ", " $\beta_3$ ", " $\beta_{12}$ ", " $\beta_{13}$ ", " $\beta_{23}$ ", " $\beta_{123}$ ", " $\beta_{11}$ ",
" $\beta_{22}$ ", " $\beta_{33}$ "]
    importanceToPrint = ["важливий" if i else "неважливий" for i in
importance]
    toPrint = map(lambda x: x[0] + " " + x[1], zip(betaI,
importanceToPrint))
    print(*toPrint, sep="; ")
    printEquation(betaCoeffs, importance)
    return importance

def fisherCriteria(m, N, d, tableX, tableY, coeffsB, importance):
    def getFisherVal(f3, f4, q):
        return Decimal(abs(f3.isf(q, f4,
f3))).quantize(Decimal('.0001')).__float__()

    f3 = (m - 1) * N
    f4 = N - d
    q = 0.05
    theoryY = numpy.array([equationRegres(row[0], row[1], row[2], coeffsB)
for row in tableX])
    avgY = numpy.array(list(map(lambda el: numpy.average(el), tableY)))
    Sad = m / (N - d) * sum((theoryY - avgY) ** 2)
    variationsY = numpy.array(list(map(numpy.var, tableY)))
    Sv = numpy.average(variationsY)
    Fp = float(Sad / Sv)
    Ft = getFisherVal(f3, f4, q)
    theoreticalValsToPrint = list(
        zip(map(lambda x: "x1 = {0[1]}:{<}10 x2 = {0[2]}:{<}10 x3 = {0[3]}:{<}10".format(x), tableX), theoryY))
    print("\nПеревірка адекватності моделі за критерієм Фішера: m = {}, N =
{} для таблиці y_table".format(m, N))
    print("Теоретичні значення у для різних комбінацій факторів:")
    print("\n".join(["{arr[0]}: y = {arr[1]}".format(arr=el) for el in
theoreticalValsToPrint]))
    print("Fp = {}, Ft = {}".format(Fp, Ft))
    print("Fp < Ft => модель адекватна" if Fp < Ft else "Fp > Ft => модель
неадекватна")
    return True if Fp < Ft else False

```

```

def main(m, n):
    naturalPlan = generateFactorsTable(naturalPlanRaw)
    arrY = generateY(m, naturalPlanRaw)
    while not cochraneCriteria(m, n, arrY):
        m += 1
        arrY = generateY(m, naturalPlan)

    printMatrix(m, n, naturalPlan, arrY, " для натуралізованих факторів:")
    coefficients = findCoeffs(naturalPlan, arrY)
    printEquation(coefficients)
    importance = studentCriteria(m, n, arrY, coefficients)
    d = len(list(filter(None, importance)))
    fisherCriteria(m, n, d, naturalPlan, arrY, coefficients, importance)

if __name__ == "__main__":
    m = 3
    n = 15
    main(m, n)
    print("Виконав студент шрупи ІО-92, Гречаний Євгеній")

```

Результати

Перевірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: $m = 3, N = 15$
 $G_F = 8.14875430252108838, F_t = 8.83446; F_1 = 2; F_2 = 15; \alpha = 0.05$
 $G_F > F_t \Rightarrow$ дисперсії рівномірні - все правильно

Методичні планиування для натуралізованих факторів:

x1	x2	x3	x12	x13	x23	x123	x1^2	x2^2	x3^2	y1	y2	y3	
-25	-25	-25	+500	+500	+425	-12500	+400	+425	+425	-87434.8	-87427.8	-87428.0	
-25	-25	-25	+500	+480	+500	-10000	+400	+425	+400	-89605.5	-89691.3	-89687.3	
-25	-18	-25	-200	+500	-250	+2000	+400	+100	+425	+47838.2	+47845.2	+47838.2	
-25	-18	-25	-200	+480	-200	+4000	+400	+100	+400	+37929.7	+37928.7	+37925.7	
-18	-25	-25	-750	-750	-425	+18750	+900	+425	+425	+361884.2	+361888.2	+361885.2	
-18	-25	-25	-750	-680	+500	+10000	+900	+425	+400	+128974.7	+128976.7	+128969.7	
-18	-18	-25	+300	-750	-250	-7500	+900	+100	+625	-45943.8	-45947.8	-45949.8	
-18	-18	-25	+300	-680	-200	-4000	+900	+100	+400	-35785.5	-35786.5	-35718.3	
-18	-18	-25	-22.5	+286.875	+860.625	+188.75	-5404.688	+1448.862	+86.25	+986.25	-32465.644	-32462.646	-32468.644
-18	-18	-25	-22.5	-341.875	-1085.425	+168.75	+8142.181	+2328.862	+86.25	+986.25	+89548.556	+89542.556	+89542.556
+5.0	-37.775	-22.5	-188.875	-112.5	+849.938	+4249.688	+25.0	+1426.991	+500.25	+39628.135	+39612.135	+39613.135	
+5.0	-22.775	-22.5	+113.875	-112.5	-512.438	-2562.188	+25.0	+518.781	+500.25	-16896.975	-16897.975	-16181.975	
+5.0	-7.5	-26.825	-27.5	-134.125	+281.188	+1085.930	+25.0	+86.25	+719.581	+14589.642	+14596.642	+14589.642	
+5.0	-7.5	-18.175	-27.5	-98.875	+158.312	+481.562	+25.0	+58.25	+338.331	+8528.477	+8522.477	+8522.477	
+5.0	-7.5	-22.5	-27.5	-112.5	+168.75	+863.75	+25.0	+86.25	+500.25	+11396.45	+11390.45	+11389.45	

Рівняння регресії: $y = +8.13 + 6.41x_1 + 8.57x_2 + 9.41x_3 + 4.42x_{12} + 8.88x_{13} + 1.99x_{23} + 8.88x_{123} + 8.98x_{1^2} + 8.48x_{2^2} + 8.79x_{3^2}$

Перевірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм Стьюдента: $m = 3, N = 35$
 $\text{Оцінки коефіцієнтів ру: } 8.13, 6.417, 8.57, 9.413, 4.42, 8.883, 1.989, 8.881, 8.9, 8.399, 8.787$
 $t_0 = 36; \alpha = 0.05; t_{\text{табл}} = 2.0423$
 $\text{Все ненульовий: } x_1 \text{ ненульовий; } x_2 \text{ ненульовий; } x_3 \text{ ненульовий; } x_{12} \text{ ненульовий; } x_{13} \text{ ненульовий; } x_{23} \text{ ненульовий; } x_{123} \text{ ненульовий; } x_{11} \text{ ненульовий; } x_{22} \text{ ненульовий; } x_{33} \text{ ненульовий}$
 $\text{Рівняння регресії: } y = +6.41x_1 + 8.57x_2 + 9.41x_3 + 4.42x_{12} + 1.99x_{13} + 8.88x_{23} + 8.98x_{123} + 8.79x_{1^2}$

Перевірка адекватності моделі за критерієм Вікера: $m = 3, N = 35$ для таблиці $U_{\text{табл}}$
Теоретичні значення U для різних комбінацій факторів:

x1 = -25	x2 = -25	x3 = 500	: $U = 95224.85485938124$
x1 = -25	x2 = -25	x3 = 500	: $U = -77617.48438165769$
x1 = -25	x2 = -25	x3 = -200	: $U = 49577.51199963442$
x1 = -25	x2 = -25	x3 = -200	: $U = 39988.200845365372$
x1 = -25	x2 = -25	x3 = -750	: $U = 157768.72951195878$
x1 = -25	x2 = -25	x3 = -750	: $U = 126600.77994528877$
x1 = -18	x2 = -25	x3 = 500	: $U = -64851.84236255164$
x1 = -18	x2 = -25	x3 = 500	: $U = -50758.41283615466$
x1 = -18	x2 = -25	x3 = -200	: $U = -29617.15389383893$
x1 = -7.5	x2 = -22.5	x3 = -500.875	: $U = 78587.78693449296$
x1 = -7.5	x2 = -22.5	x3 = -500.875	: $U = 34733.86248421092$
x1 = -37.775	x2 = -22.5	x3 = -188.875	: $U = -31272.25535427496$
x1 = -22.775	x2 = -22.5	x3 = -113.875	: $U = -21272.25535427496$
x1 = -7.5	x2 = -26.825	x3 = -97.5	: $U = 8823.88845926486$
x1 = -7.5	x2 = -18.175	x3 = -97.5	: $U = 5485.388695959812$
x1 = -7.5	x2 = -22.5	x3 = -97.5	: $U = 7177.39822387556$

$F_0 = 76636919.848726, F_t = 2.3343$
 $F_0 > F_t \Rightarrow$ модель неадекватна

Бланок студента шрупи ІО-92, Гречаний Євгеній