Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут ім. І. Сікорського» Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра обчислювальної техніки

Методи оптимізації та планування експерименту **Лабораторна робота №5**«Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів»

Виконав: студент групи IO-93 Руденко С.О. Номер залікової книжки: 9327 Перевірив: ас. Регіда П.Г.

Лабораторна робота № 5

<u>Тема:</u> Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з урахуванням квадратичних членів

Мета: Провести трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів ,використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайти рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.

Завдання: Провести експеримент у всіх точках факторного простору (знайти значення функції відгуку Y). Значення функції відгуку знайти у відповідності з варіантом діапазону, зазначеного далі. Варіанти вибираються по номеру в списку в журналі викладача.

Теоретичні основи:

Алгоритм отримання адекватного рівняння регресії

- 1) Вибір рівняння регресії (лінійна форма, рівняння з урахуванням ефекту взаємодії і з урахуванням квадратичних членів);
- 2) Вибір кількості повторень кожної комбінації (m);
- 3) Складається матриця планування експерименту і вибір кількості рівнів (n)
- 4) Проведення експериментів;
- 5) Перевірка однорідності дисперсії. якщо не проходить повертаємося на п. 2 (збільшуємо m на 1);
- 6) Розрахунок коефіцієнтів рівняння регресії. при розрахунку використовувати натуральні значення x1, x2 i x3.
- 7) Нуль-гіпотеза. вибір значимих коефіцієнтів;
- 8) Перевірка адекватності моделі оригіналу. При неадекватності повертаємося на п.1

Статистичні перевірки

Теоретичні відомості за статистичними перевіркам дані в лабораторній роботі No 3. аналогічно проводиться:

- 1. Оцінка однорідності дисперсії по Кохрену. У разі неоднорідної дисперсії потрібно збільшити кількість значень функцій відгуку.
- 2. Перевірка значимості коефіцієнтів за Стьюдентом. Якщо знаходяться незначущі коефіцієнти, то вони виключаються з рівняння регресії.
- 3. Перевірка адекватності моделі по Фішеру. При неадекватності моделі, необхідно збільшити кількість рівнів або змінити модель рівняння регресії.

Варіант завдання:

324	-8	5	-5	7	-5	10
		-204	470	20.00		- 27

Приклади роботи програми

```
ycharmProjects\lab5\venv\Scripts\python.exe C:/Users/Stanislav/PycharmProjects/lab5/main.py
  Перевірка рівномірності дисперсій за критерієм Кохрена: m = 3, N = 15 для таблиці y_table
 Gp = 0.17520858164481526; Gt = 0.3346; f1 = 2; f2 = 15; q = 0.05
Gp < Gt => дисперсії рівномірні – все правильно
 [204, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0, 0, -2]
Перевірка значимості коефіцієнтів регресії за критерієм Стьюдента: m = 3, N = 15 для таблиці y_table та нормалізованих факторів
Оцінки коефіцієнтів вs: 204.018, 0.331, 0.163, -0.204, -0.667, 0.417, 0.5, 1.5, -0.012, -0.803, -2.496
Коефіцієнти ts: 388.19, 0.63, 0.31, 0.39, 1.27, 0.79, 0.95, 2.85, 0.02, 1.53, 4.75
 f3 = 30; q = 0.05; tтабл = 2.0423
 рӨ важливий; р1 неважливий; р2 неважливий; р3 неважливий; р12 неважливий; р13 неважливий; р23 неважливий; р12 важливий; р11 неважливий; р22 неважливий; р33 важливий
 Рівняння регресії без незначимих членів: y = +204.02 +1.50x123 -2.50x3^2
 Перевірка адекватності моделі за критерієм Фішера: m = 3, N = 15 для таблиці y_table
 Теоретичні значення у для різних комбінацій факторів:
x1 = -5, x2 = -5, x3 = 40: y = -1536.1407706284142
x1 = -7, x2 = 10, x3 = -56: y = -1536.1407706284142
x1 = -5, x2 = 10, x3 = -56: y = 1057.587981642759
x1 = -5, x2 = 10, x3 = -25: y = 1057.587981642759
x1 = -7, x2 = -5, x3 = 35: y = 1057.587981642759
x1 = -5, x2 = 10, x3 = 40: y = -1536.1407706284142
x1 = -5, x2 = 10, x3 = 40: y = -1536.1407/80284142

x1 = 7, x2 = -5, x3 = -56: y = -1536.1407780284142

x1 = -5, x2 = -5, x3 = -25: y = 1057.587981642759

x1 = 7, x2 = 10, x3 = 35: y = 1057.587981642759

x1 = 4.5, x2 = 1, x3 = -18.337500000000002: y = -806.4632750388486

x1 = 4.5, x2 = 1, x3 = 36.3375: y = 1745.2505203530554
x1 = -4.5, x2 = 1, x3 = 30.3373. y = 1743.2363263336534

x1 = -0.9675, x2 = 1, x3 = -1.935: y = 414.03519265710355

x1 = 9.9675, x2 = 1, x3 = 19.935: y = 414.03519265710355

x1 = 4.5, x2 = -9.935, x3 = 9.0: y = 414.03519265710355

x1 = 4.5, x2 = 11.935, x3 = 9.0: y = 414.03519265710355
 . 11.703, A3 — 7.0. у = 414.03519265
X1 = 4.5, X2 = 1, X3 = 9.0: у = 414.03519265710355
Fp = 374403.2312377474, Ft = 2.0921
Fp > Ft => модель неадекватна
  Process finished with exit code 0
```

Текст програми

```
[+8.075, +4.5,
                                                          +1],
                                           -0.9675,
                                                         +1],
                                           +9.9675, +1],
+4.5, -9.935],
+4.5, 11.935],
                                     [2,
                                    [2,
                                             +4.5, +1]]
raw factors table = [[-1, -1, -1],
                       [-1, +1, +1]
                       [+1, -1, +1],
                       [+1, +1, -1],
                       [-1, -1, +1],
                       [-1, +1, -1],
                       [+1, -1, -1],
                       [+1, +1, +1],
                       [-1.215, 0, 0],
                       [+1.215, 0, 0],
                       [0, -1.215, 0],
                       [0, +1.215, 0],
                       [0, 0, -1.215],
                       [0, 0, +1.215],
                       [0, 0, 0]]
def generate factors table(raw array):
     return [row + [row[0] * row[1], row[0] * row[2], row[1] * row[2], row[0] *
row[1] * row[2]]
     + list(map(lambda x: round(x ** 2, 5), row))
     for row in raw array]
def x i(i):
         assert i <= 10
    with null factor = list(map(lambda x: [1] + x,
generate_factors_table(raw_factors_table)))
    res = [row[i] for row in with_null_factor]
    return np.array(res)
def cochran_criteria(m, N, y_table):
{} для таблиці y_table".format(m, N))
    y_variations = [np.var(i) for i in y_table]
    max_y_variation = max(y_variations)
    gp = max_y_variation/sum(y variations)
    f1 = m -
    f2 = N
    p = 0.95
    q = 1-p
    gt = get_cochran_value(f1,f2, q)
    print("Gp = {}); Gt = {}; f1 = {}; f2 = {}; q = {:.2f}".format(gp, gt, f1, grant)
f2, q)
    if gp < gt:</pre>
```

```
def student criteria(m, N, y table, beta coefficients):
    average variation = np.average(list(map(np.var, y table)))
    y averages = np.array(list(map(np.average, y table)))
    variation beta s = average variation/N/m
    standard deviation beta s = math.sqrt(variation beta s)
    x \text{ vals} = [x i(i) \text{ for } i \text{ in } range(11)]
    # coefficients beta s = np.array([round(np.average(y averages*x vals[i]),3)
    t i = np.array([abs(beta coefficients[i])/standard deviation beta s for i in
range(len(beta coefficients))])
    f3 = (m-1) \times N
    q = 0.05
    t = get student value (f3, q)
    importance = [True if el > t else False for el in list(t i)]
    # print result data
    print("Οцінки коефіцієнтів βs: " + ", ".join(list(map(lambda x:
str(round(float(x), 3)), beta_coefficients))))
                                    " + ", ".join(list(map(lambda i:
    print("f3 = {}; q = {}; tra6\pi = {}".format(f3, q, t)) beta_i = ["\beta0", "\beta1", "\beta2", "\beta1", "\beta12", "\beta13", "\beta23", "\beta123", "\beta11", "\beta22",
    importance to print = ["важливий" if i else "неважливий" for i in
importance]
    to print = map(lambda x: x[0] + " " + x[1], zip(beta i,
importance to print))
    x i names = list(compress(["", "x1", "x2", "x3", "x12", "x13", "x23",
"x123<sup>"</sup>, "x1^2", "x2^2", "x3^2"], importance))
    betas to print = list(compress(beta coefficients, importance))
    print(*to print, sep="; ")
    equation = " ".join(["".join(i) for i in zip(list(map(lambda x:
"{:+.2f}".format(x), betas to print)),x_i_names)])
    print("Рівняння регресії без незначимих членів: y = " + equation)
    return importance
def calculate theoretical y(x table, b coefficients, importance):
    x_table = [list(compress(row, importance)) for row in x_table]
    b coefficients = list(compress(b coefficients, importance))
    y_{vals} = np.array([sum(map(lambda x, b: x*b, row, b coefficients)) for row
in x_table])
    return y vals
def fisher criteria(m, N, d, naturalized x table, y table, b coefficients,
importance):
    f3 = (m - 1) * N
    f4 = N - d
    q = 0.05
    theoretical y = calculate theoretical y(naturalized x table, b coefficients,
importance)
    theoretical values to print = list(zip(map(lambda x: "x1 = \{0[1]\}, x2 =
 0[2], x3 = \{0[3]\}".format(x), naturalized x table), theoretical y))
```

```
y averages = np.array(list(map(np.average, y table)))
    s ad = m/(N-d)*(sum((theoretical y-y averages)**2))
    y variations = np.array(list(map(np.var, y table)))
    s_v = np.average(y_variations)
    f p = float(s ad/s v)
    f t = get fisher value(f3, f4, q)
          "N = {} для таблиці y table".format(m, N))
    print("\n".join(["{arr[0]}: y = {arr[1]}".format(arr=el) for el in
theoretical values_to_print]))
    print("Fp = {}, Ft = {}".format(f_p, f_t))
    print("Fp < Ft => модель адекватна" if f p < f t else "Fp > Ft => модель не-
    return True if f p < f t else False
def m ij(*arrays):
    return np.average(reduce(lambda accum, el: accum*el, arrays))
def get cochran value(f1, f2, q):
    partResult1 = q / f2 # (f2 - 1)
    params = [partResult1, f1, (f2 - 1) * f1]
    fisher = f.isf(*params)
    result = fisher/(fisher + (f2 - 1))
    return Decimal(result).quantize(Decimal('.0001')). float ()
def get student value(f3, q):
    return Decimal(abs(t.ppf(q/2,f3))).quantize(Decimal('.0001')). float ()
def get fisher value(f3,f4, q):
    return Decimal(abs(f.isf(q,f4,f3))).quantize(Decimal('.0001')). float ()
factors table = generate factors table(raw factors table)
for row in factors table:
    print(row)
naturalized factors table =
generate factors table(raw naturalized factors table)
with null factor = list(map(lambda x: [1] + x, naturalized_factors_table))
m = 3
N = 15
ymin = 196
y_arr = [[random.randint(ymin, ymax) for _ in range(m)] for _ in range(N)]
while not cochran criteria(m, N, y arr):
    y_arr = [[random.randint(ymin, ymax) for _ in range(m)] for _ in range(N)]
y i = np.array([np.average(row) for row in y arr])
coefficients = [[m ij(x i(column)*x i(row)) for column in range(11)] for row in
range (11) ]
free values = [m ij(y i, x i(i)) for i in range(11)]
beta coefficients = np.linalg.solve(coefficients, free values)
print(list(map(int,beta coefficients)))
```

```
importance = student_criteria(m, N, y_arr, beta_coefficients)
d = len(list(filter(None, importance)))
fisher_criteria(m, N, d, naturalized_factors_table, y_arr, beta_coefficients, importance)
```

Висновок:

У ході виконання лабораторної роботи я провів трьохфакторний експеримент з урахуванням квадратичних членів ,використовуючи центральний ортогональний композиційний план. Знайшов рівняння регресії, яке буде адекватним для опису об'єкту.