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»

на тему: «Проведення трьохфакторного експерименту при використанні рівняння регресії з квадратичними членами»

Виконав: студент групи IO-92 Уткін Владислав Залікова книжка № IO-9227 Номер у списку групи - 19

Перевірив: ас. Регіда П.Г.

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:

- 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
- 3. Значення функції відгуку знайти за допомогою підстановки в формулу:

$$y_i = f(x_1, x_2, x_3) + random(10)-5,$$

де f(x₁, x₂, x₃) вибирається по номеру в списку в журналі викладача.

- 4. Провести експерименти і аналізуючи значення статистичних перевірок, отримати адекватну модель рівняння регресії. При розрахунках використовувати натуральні значення факторів.
- 5. Зробити висновки по виконаній роботі.

Порядок виконання роботи:

- 1) Вибір рівняння регресії (лінійна форма, рівняння з урахуванням ефекту взаємодії і з урахуванням квадратичних членів);
- 2) Вибір кількості повторів кожної комбінації (т = 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 т 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;

Варіант:

219	15	45	-70	-10	15	30	9,1+3,9*x1+5,3*x2+4,6*x3+4,8*x1*x1+0,7*x2*x2+3,6*x3*x3+7,0*x1*x2+1,0*x1*x3+5,7*x2*x3+2,5*x1*x2*x3
220	20	20	20	45	20	45	e a un niur la ciula la ciula nu riuriur la aiuaiua la ciulaiua ne ciuliua la riuriua la aiuaiua le aiuriua le

Роздруківка тексту програми:

```
import math
import random
from _decimal import Decimal
from scipy.stats import f, t
import numpy
from itertools import compress
from functools import reduce
norm_plan_raw = [[-1, -1, -1],
x0 = [(xmax[\_] + xmin[\_])/2 \text{ for } \_ \text{ in } range(3)]
dx = [xmax[] - x0[] for in range(3)]
natur_plan_raw = [[xmin[0],
                               xmin[1]
                                                 xmin[2]],
           [xmin[0],
                       xmin[1], xmax[2]],
           [xmin[0],
                                          xmin[2]],
           [xmin[0],
                                          xmax[2]],
                                          xmin[2]],
                           xmin[1],
                                          xmax[2]],
                           xmax[1],
                                          xmin[2]],
           [xmax[0],
                                          xmax[2]],
           [-1.73*dx[0]+x0[0], x0[1],
                                            x0[2]],
           [1.73*dx[0]+x0[0], x0[1],
                                             x0[2]],
                         -1.73*dx[1]+x0[1], x0[2]],
           [x0[0],
                         1.73*dx[1]+x0[1], x0[2]],
           [x0[0],
                                       -1.73*dx[2]+x0[2]],
           [x0[0],
                         x0[1]
           [x0[0],
                                       1.73*dx[2]+x0[2],
           [x0[0],
                                       x0[2]]]
def equation_of_regression(x1, x2, x3, cef, importance=[] * 11):
  factors_array = [1, x1, x2, x3, x1 * x2, x1 * x3, x2 * x3, x1 * x2 * x3, x1 ** 2, x2 ** 2, x3 ** 2]
  return sum([el[0] * el[1] for el in compress(zip(cef, factors_array), importance)])
def func(x1, x2, x3):
  coeffs = [9.1, 3.9, 5.3, 4.6, 4.8, 0.7, 3.6, 7.0, 1.0, 5.7, 2.5]
  return equation_of_regression(x1, x2, x3, coeffs)
def generate_factors_table(raw_array):
  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 raw_array]
  return list(map(lambda row: list(map(lambda el: round(el, 3), row)), raw_list))
def generate y(m, factors table):
```

```
return [[round(func(row[0], row[1], row[2]) + random.randint(-5, 5), 3) for _ in range(m)] for row in factors_table]
def print_matrix(m, N, factors, y_vals, additional_text=":"):
 labels_table = list(map(lambda x: x.ljust(10),
 rows_table = [list(factors[i]) + list(y_vals[i]) for i in range(N)]
  print("\nMатриця планування" + additional_text)
 print(" ".join(labels_table))
  print("\n".join([" ".join(map(lambda j: "{:<+10}".format(j), rows_table[i])) for i in range(len(rows_table))]))
def print_equation(coeffs, importance=[True] * 11):
 x_i_names = list(compress(["", "x1", "x2", "x3", "x12", "x13", "x23", "x123", "x1^2", "x1^2", "x2^2", "x3^2"], importance))
 coefficients_to_print = list(compress(coeffs, importance))
    ["".join(i) for i in zip(list(map(lambda x: "{:+.2f}".format(x), coefficients_to_print)), x_i_names)])
def set_factors_table(factors_table):
 def x_i(i):
    with_null_factor = list(map(lambda x: [1] + x, generate_factors_table(factors_table)))
    res = [row[i] for row in with_null_factor]
    return numpy.array(res)
 return x_i
def m_ij(*arrays):
 return numpy.average(reduce(lambda accum, el: accum * el, list(map(lambda el: numpy.array(el), arrays))))
def find_coefficients(factors, y_vals):
 x_i = set_factors_table(factors)
 coeffs = [[m_ij(x_i(column), x_i(row))] for column in range(11)] for row in range(11)]
 y_numpy = list(map(lambda row: numpy.average(row), y_vals))
 free_values = [m_{ij}(y_numpy, x_i(i))] for i in range(11)
 beta_coefficients = numpy.linalg.solve(coeffs, free_values)
 return list(beta_coefficients)
def cochran_criteria(m, N, y_table):
 def get_cochran_value(f1, f2, q):
    partResult1 = q / f2
    params = [partResult1, f1, (f2 - 1) * f1]
    fisher = f.isf(*params)
    result = fisher / (fisher + (f2 - 1))
    return Decimal(result).quantize(Decimal('.0001')).__float__()
 print("Перевірка за критерієм Кохрена: m = \{\}, N = \{\}".format(m, N))
 y_variations = [numpy.var(i) for i in y_table]
 max_y_variation = max(y_variations)
 gp = max_y_variation / sum(y_variations)
 gt = get\_cochran\_value(f1, f2, q)
 print("Gp = {}; Gt = {}; f1 = {}; f2 = {}; q = {}:.2f{}".format(gp, gt, f1, f2, q))
 if gp < gt:
    return True
```

```
def student_criteria(m, N, y_table, beta_coefficients):
  def get student value(f3, q):
     return Decimal(abs(t.ppf(q / 2, f3))).quantize(Decimal('.0001')). float ()
  print("\nПеревірка за критерієм Стьюдента: m = \{\}, N = \{\} ".format(m, N))
  average_variation = numpy.average(list(map(numpy.var, y_table)))
  variation_beta_s = average_variation / N / m
  standard deviation beta s = math.sqrt(variation beta s)
  t_i = [abs(beta_coefficients[i]) / standard_deviation_beta_s for i in range(len(beta_coefficients))]
  t_our = get_student_value(f3, q)
  importance = [True if el > t_our else False for el in list(t_i)]
  print("Оцінки коефіцієнтів βs: " + ", ".join(list(map(lambda x: str(round(float(x), 3)), beta_coefficients))))
  print("Коефіцієнти ts: " + ", ".join(list(map(lambda i: "{:.2f}".format(i), t_i))))
  \begin{split} & print("f3 = \{\}; \ q = \{\}; \ tra6\pi = \{\}".format(f3, \ q, \ t\_our)) \\ & beta\_i = ["\beta0", "\beta1", "\beta2", "\beta3", "\beta12", "\beta13", "\beta23", "\beta123", "\beta11", "\beta22", "\beta33"] \end{split}
  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))
  print(*to_print, sep="; ")
  print_equation(beta_coefficients, importance)
  return importance
def fisher_criteria(m, N, d, x_table, y_table, b_coefficients, importance):
  def get_fisher_value(f3, f4, q):
     return Decimal(abs(f.isf(q, f4, f3))).quantize(Decimal('.0001')).__float__()
  f3 = (m - 1) * N
  f4 = N - d
  q = 0.05
  theoretical_y = numpy.array([equation_of_regression(row[0], row[1], row[2], b_coefficients) for row in x_table])
  average_y = numpy.array(list(map(lambda el: numpy.average(el), y_table)))
  s_ad = m / (N - d) * sum((theoretical_y - average_y) ** 2)
  y_variations = numpy.array(list(map(numpy.var, y_table)))
  s_v = numpy.average(y_variations)
  f_p = float(s_ad / s_v)
  f_t = get_fisher_value(f3, f4, q)
  theoretical_values_to_print = list(
     zip(map(lambda x: "x1 = {0[1]:<10} x2 = {0[2]:<10} x3 = {0[3]:<10}".format(x), x_table), theoretical_y))
  print("\n".join(["\{arr[0]\}: y = \{arr[1]\}".format(arr=el) for el in theoretical\_values\_to\_print]))
  \overline{print}("Fp = \{\}, Ft = \{\}".format(\underline{f}_p, \underline{f}_t))
  print("Fp < Ft => модель адекватна" if f_p < f_t else "Fp > Ft => модель неадекватна")
  return True if f_p < f_t else False
natural_plan = generate_factors_table(natur_plan_raw)
y_arr = generate_y(m, natur_plan_raw)
while not cochran_criteria(m, N, y_arr):
  m += 1
  y_arr = generate_y(m, natural_plan)
print_matrix(m, N, natural_plan, y_arr, " для натуралізованих факторів:")
coefficients = find_coefficients(natural_plan, y_arr)
print equation(coefficients)
importance = student_criteria(m, N, y_arr, coefficients)
d = len(list(filter(None, importance)))
fisher_criteria(m, N, d, natural_plan, y_arr, coefficients, importance)
```

Роздруківка результатів виконання програми:

Висновки:

У ході виконання лабораторної роботи я провів повний трьохфакторний експеримент при використанні рівняння регресії з квадратичними членами. Закріпив отримані знання практичним їх використанням при написанні програми, що реалізує завдання лабораторної роботи. Мета лабораторної роботи досягнута.