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

Лабораторна робота №2 з дисципліни «Методи оптимізації та планування»

Виконав: студент групи IB-91 Вігор Дмитро

Залікова книжка № 9106

Перевірив:

ас. Регіда П.Г.

ПРОВЕДЕННЯ ДВОФАКТОРНОГО ЕКСПЕРИМЕНТУ З ВИКОРИСТАННЯМ ЛІНІЙНОГО РІВНЯННЯ РЕГРЕСІЇ

Мета: провести двофакторний експеримент, перевірити однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримати коефіцієнти рівняння регресії, провести натуралізацію рівняння регресії.

Завдання на лабораторну роботу:

- 1. Записати лінійне рівняння регресії.
- 2. Обрати тип двофакторного експерименту і скласти матрицю планування для нього з використанням додаткового нульового фактору (xo=1).
- 3. Провести експеримент в усіх точках повного факторного простору (знайти значення функції відгуку у). Значення функції відгуку задати випадковим чином у відповідності до варіанту у діапазоні утіп ÷ утах.
- 4. Перевірити однорідності дисперсії за критерієм Романовського
- 5. Знайти коефіцієнти нормованих рівнянь регресії і виконати перевірку (підставити значення нормованих факторів і коефіцієнтів у рівняння).
- 6. Провести натуралізацію рівняння регресії й виконати перевірку натуралізованого рівняння.
- 7. Написати комп'ютерну програму, яка все це виконує.

```
ymax = (30 - Nваріанту)*10 = 240,

ymin = (20 - Nваріанту)*10 = 140.
```

Варіант завдання:

	l	l	I	l
106	10	40	25	45
	_			

Роздруківка тексту програми:

```
self.plan matrix = np.array(
        [np.random.randint(*self.X1_range, size=3),
         np.random.randint(*self.X2_range, size=3)]).T
    self.x0 = [np.mean(self.X1_range), np.mean(self.X2_range)]
    self.norm_matrix = self.make_norm_plan_matrix()
    self.experiment()
    self.b = self.find b()
    self.a = self.find a()
    self.check b = self.check b koefs()
    self.check_a = self.check_a_koefs()
def experiment(self):
    self.y_matrix = np.random.randint(*self.Y_range, size=(3, self.m))
    self.y_mean = np.mean(self.y_matrix, axis=1)
    self.y_var = np.var(self.y_matrix, axis=1)
    self.sigma = np.sqrt((2 * (2 * self.m - 2)) / (self.m * (self.m - 4)))
    if not self.check r():
        print(f'\n Дісперсія неоднорідна! Змінимо m={self.m} to m={self.m+1}\n')
        self.m += 1
        self.experiment()
def make_norm_plan_matrix(self) -> np.array:
    self.N = self.plan matrix.shape[0]
    self.k = self.plan_matrix.shape[1]
    interval_of_change = [self.X1_range[1] - self.x0[0],
                           self.X2_range[1] - self.x0[1]]
   X_{norm} = [
        [(self.plan_matrix[i, j] - self.x0[j]) / interval_of_change[j]
         for j in range(self.k)]
        for i in range(self.N)
    return np.array(X_norm)
def check_r(self) -> bool:
    for i in range(len(self.y_var)):
        for j in range(len(self.y_var)):
                if self.y_var[i] >= self.y_var[j]:
    R = (abs((self.m - 2) * self.y_var[i] /
                          (self.m * self.y_var[j]) - 1) / self.sigma)
                    R = (abs((self.m - 2) * self.y_var[j] /
                          (self.m * self.y_var[i]) - 1) / self.sigma)
                if R > self.Rcritical[self.m]:
                    return False
    return True
def find_b(self) -> np.array:
    mx1 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0])
    mx2 = np.mean(self.norm matrix[:, 1])
```

```
a1 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0] ** 2)
        a2 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0] * self.norm_matrix[:, 1])
       a3 = np.mean(self.norm matrix[:, 1] ** 2)
       my = np.mean(self.y_mean)
       a11 = np.mean(self.norm_matrix[:, 0] * self.y_mean)
       a22 = np.mean(self.norm_matrix[:, 1] * self.y_mean)
       b = np.linalg.solve([[1, mx1, mx2],
                            [mx1, a1, a2],
                            [mx2, a2, a3]],
                           [my, a11, a22])
       return b
   def find_a(self) -> np.array:
       delta_x = [abs(self.X1_range[1] - self.X1_range[0]) / 2,
                  abs(self.X2_range[1] - self.X2_range[0]) / 2]
       self.b[1] / delta_x[0],
self.b[2] / delta_x[1]]
       return np.array(a)
   def check_b_koefs(self) -> np.array:
        return np.array([
           (self.b[0] + np.sum(self.b[1:3] * self.norm_matrix[i]))
           for i in range(self.N)])
   def check_a_koefs(self) -> np.array:
        return np.array([
           (self.a[0] + np.sum(self.a[1:3] * self.plan_matrix[i]))
           for i in range(self.N)])
   def check_results(self) -> None:
        print('Матриця планування:\n', self.plan_matrix)
        print('Нормована матриця:\n', self.norm_matrix)
        print('Матриця Y:\n', self.y_matrix)
       print('\nHopмoвані коефіцієнти:
       print('\nY середнє:
                                                         ', self.y_mean)
        print('Перевірка нормованих коефіцієнтів:
                                                       ', self.check_b)
       print('Перевірка натуралізованих коефіцієнтів: ', self.check a)
if __name__ == '__main__':
   X1_{range} = [10, 40]
   X2_{range} = [25, 45]
   Y_range = [140, 240]
    res = Experiment(X1_range, X2_range, Y_range, m)
   res.check_results()
```

Результати роботи програми:

```
Матриця планування:
[[24 38]
[36 38]
[28 44]]
Нормована матриця:
 [[-0.067 0.3 ]
[ 0.733 0.3 ]
 [ 0.2 0.9 ]]
Матриця Ү:
[[177 187 151 200 239]
[165 218 231 145 235]
[224 220 219 224 177]]
Нормовані коефіцієнти: [181.8 10. 32.222]
Натуралізовані коефіцієнти: [52.356 0.667 3.222]
Ү середне:
             [190.8 198.8 212.8]
Перевірка нормованих коефіцієнтів: [190.8 198.8 212.8]
Перевірка натуралізованих коефіцієнтів: [190.8 198.8 212.8]
Process finished with exit code 0
```

Відповіді на контрольні питання:

1)Що таке регресійні поліноми і де вони застосовуються?

Регресійні поліноми – це апроксимуючі поліноми, за допомогою яких ми можемо описати функцію. Застосовуються в теорії планування експерименту.

2) Визначення однорідності дисперсії.

Опираючись на вимоги регресивного аналізу достовірне оброблення та використання вихідних даних експериментальних досліджень можливе лише тоді, коли дисперсії вимірювання функцій відгуку в кожній точці експерименту є однаковими. Дана властивість називається однорідністю дисперсії.

3) Що називається повним факторним експериментом?

 $\Pi \Phi E$ — багатофакторний експеримент в якому використовуються всі можливі комбінації рівні факторів. $N_{\Pi \Phi E} = 2^k$ або 3^k або 5^k .

Висновки:

В ході виконання лабораторної роботи було проведено двофакторний експеримент, перевірено однорідність дисперсії за критерієм Романовського, отримано коефіцієнти рівняння регресії, проведено натуралізацію рівняння регресії.