

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Новосибирский государственный технический университет»



Кафедра теоретической и прикладной информатики
Лабораторная работа №1
по дисциплине «Планирование и анализ экспериментов»

Критерии оптимальности планов эксперимента

Группа ПМ-12 ВОСТРЕЦОВА ЕКАТЕРИНА

Вариант 4 ЗИЯНУРОВ АРТЁМ

ХАМИТОВА ЕКАТЕРИНА

Преподаватели ПОПОВ АЛЕКСАНДР АЛЕКСАНДРОВИЧ

Новосибирск, 2025

1. Задание

- 1. Изучить понятия непрерывного плана эксперимента и информационной матрицы, а также критерии оптимальности, связанные с точностью оценивания параметров модели и точностью оценивания математического ожидания функции отклика.
- 2. Разработать программное приложение по обработке различных планов эксперимента для регрессионных моделей. Программа должна иметь возможность обрабатывать несколько различных планов для одной и той же модели. Обработка заключается в вычислении различных функционалов от информационной матрицы, связанных с тем или иным критерием оптимальности.
- 3. Для каждого из заданных планов вычислить значения функционалов от информационной (дисперсионной) матриц, связанных с такими критериями как: D–, A–,E–, Φ 2–, Λ –,MV–,G– оптимальности. Проранжировать планы, указанные в варианте, с позиций различных критериев. Выбрать план, наиболее предпочтительный по совокупности критериев. Список планов приведен в табл. 1.
- 4. В качестве спектра плана выбрать один из приведенных в табл. 1 для соответствующей модели. Веса точек выразить в виде зависимости от одного параметра как в примере аналитического построения оптимального плана. Для этого параметра определить допустимые интервалы значений, руководствуясь тем, что веса точек должны быть неотрицательные, а число таких точек с ненулевыми весами должно быть не меньше числа параметров в модели. Построить графики изменения критерия оптимальности плана, указанного в варианте, в зависимости от этого скалярного параметра; определить по графику оптимальные значения параметра и критерия. Сравнить полученный результат с результатами из п. 3. 5.
- 5. Оформить отчет, включающий в себя постановку задачи, полученные результаты и текст программы.
- 6. Защитить лабораторную работу.

Вариант 4

Модель квадратичная на отрезке, без линейного члена. Планы для анализа: 5-8. Для пункта 4 задания использовать критерий А-оптимальности.

№	x_1 / p_1	x_2 / p_2	x_3 / p_3	x_4 / p_4	x_5 / p_5
5	-1 0.1273	-0.5 0.3727	0.5 0.3727	1 0.1273	
6	-1 0.152	-0.468 0.348	0.468 0.348	1 0.152	
7	-1 0.1799	-0.5279 0.3201	0.5279 0.3201	1 0.1799	
8	-1 0.25	-0.49 0.25	0.49 0.25	1 0.25	

2. Постановка задачи

$$y = f^T(x)\theta + e = \theta_0 + \theta_2 x^2 + e,$$

У – значение зависимой переменной,

е – ошибка,

 $f^{T}(x) = (1, x^{2})$ – заданная вектор функция, от независимой переменной х,

 $\theta = (\theta_0, \theta_2)$ – вектор неизвестных параметров

3. Ход работы

Для работы использовались такие критерии:

- 1) D оптимальный план: $\varepsilon *= arg \max_{\varepsilon} |M(\varepsilon)|$.
- 2) А оптимальный план: $\varepsilon *= arg \min_{\varepsilon} tr(D(\varepsilon))$.
- 3) Е оптимальный план: $\varepsilon *= arg \min_{\varepsilon} \max_{i} \lambda_{i}(D(\varepsilon))$.
- 4) Φ_p оптимальный план: $\varepsilon^* = Arg \min_{\varepsilon} \Phi_p(\varepsilon) = Arg \min_{\varepsilon} (m^{-1}trD^p(\varepsilon))^{\frac{1}{p}}$.
- 5) Λ оптимальный план: $\varepsilon^* = arg \min_{\varepsilon} \sum_{i=1}^m \left[\lambda_i(D(\varepsilon)) \overline{\lambda}(D(\varepsilon)) \right]^2$.
- 6) MV оптимальный план: $\varepsilon^* = arg \min_{\varepsilon} \max_{i} D_{ii}(\varepsilon)$).
- 7) G оптимальный план: $\varepsilon^* = Arg \min_{\varepsilon} \max_{x \in X} d(x, \varepsilon)$, где $d(x, \varepsilon) = f^T(x) M^{-1} f(x)$.

При таких характеристиках:

- 1) Информационная матрица $M = \sum_{j=1}^{n} p_{j} f(x_{j}) f^{T}(x_{j})$,
- 2) Дисперсионная матрица $D(\varepsilon) = M^{-1}(\varepsilon)$

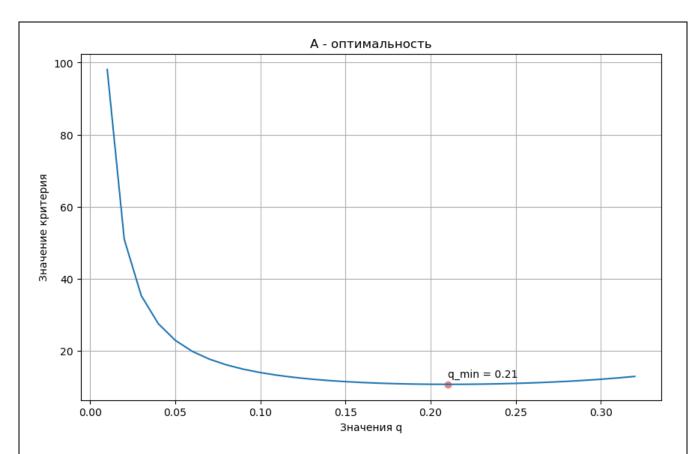
Также использовались различные характеристики матриц, такие как определитель, собственные значения, след и тд.

Результаты исследования:

№ плана	5	6	7	8
Критерий				
D	0.10675	0.12905	0.11984	0.14436
A	12.18904	10.36332	11.76078	10.59021
E	0.08799	0.10468	0.09088	0.10111
Φ_2	8.05721	6.77866	7.79834	7.01065
Λ	55.55111	38.20143	52.47035	42.22221
MV	9.36762	7.74893	8.34382	6.92703
G	3.92772	3.28947	2.77932	1.99999

По результатам видно, что оптимальным планом будет являться 6.

В качестве спектра возьмем такую совокупность: $\bar{x} = \{-1, -0.5, 0.5, 1\}$. Веса выберем таким образом: $p_1 = q, p_2 = q, p_3 = q, p_4 = 1 - 3q$. $0 < q \le \frac{1}{3}$



Значение q = 0.21, значение критерия - 10.62762

Значения критерия близки к плану 6 и 8. Значение чуть больше, чем значения планов 6 и 8, но меньше, чем значения планов 5 и 7.

4. Код программы

```
import pandas as pd
import numpy as np
import scipy.linalg as lng
import matplotlib.pyplot as plt
def func(x):
    return np.array([1, x**2]).reshape(2, 1)
n = 4# количество спектров
m = 2
data = [
    "-1 0.1273 -0.5 0.3727 0.5 0.3727 1 0.1273",
    "-1 0.152 -0.468 0.348 0.468 0.348 1 0.152",
    "-1 0.1799 -0.5279 0.3201 0.5279 0.3201 1 0.1799",
    "-1 0.25 -0.49 0.25 0.49 0.25 1 0.25",
]
data_list = []
for row in data:
    val = row.split()
    row_arr = []
```

```
for i in range(0, 8, 2):
       row_arr.append([ float(val[i]), float(val[i+1]) ])
   data_list.append(row_arr)
df = pd.DataFrame(data_list)
df
for j in range(n):
   # Информационная матрица
   M = np.zeros((m, m))
   for i in range(n):
       i][0])))
   # Дисперсионная матрица
   D = lng.inv(M)
   det_D = lng.det(D)
   # Оценки
   # D-оптимальный план
   D_opt_plan = lng.det(M)
   # А-оптимальный план
   A_opt_plan = np.trace(D)
   # Е-оптимальный план
   E_opt_plan = np.linalg.eigvals(M).min()
   # Фп-оптимальный план: введенные критерии ФО, Ф1 и Ф2 -> p=2
   Fp_opt_plan = (np.matrix.trace(D @ D) / m)**0.5
   # Lambda-оптимальный план
   Lam_opt_plan = 0
   eig_aver = np.average(np.linalg.eigvals(D))
   for i in range(m):
       Lam_opt_plan += (np.linalg.eigvals(D)[i] - eig_aver)**2
   # MV-оптимальный план
   MV_opt_plan = np.diag(D).max()
   # G-оптимальный план
   d = list()
   for i in range(n):
       d.append(float(func(df.at[j, i][0]).T @ D @ func(df.at[j, i][0])))
   G_{opt_plan} = max(d)
       #M, "\n", D, "\n",
   print("План номер ", j)
   print(D_opt_plan, "\n", A_opt_plan, "\n", E_opt_plan, "\n",
          Fp_opt_plan, "\n", Lam_opt_plan, "\n", MV_opt_plan, "\n", G_opt_plan,
"\n")
```

```
x, p, q, res = [], [], []
for i in [i*0.01 for i in range(1,33)]:
    x = np.array([-1, -0.5, 0.5, 1])
    p = np.array([i, i, 1-3*i,i])
    q.append(i)
   M_q=np.zeros((m,m))
    for j in range(n):
        M_q+=p[j]*func(x[j]) @ np.transpose(func(x[j]))
    D_q = lng.inv(M_q)
    res.append(np.trace(D_q))
q_min = q[res.index(min(res))]
min_res = min(res)
fig = plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(q, res)
plt.scatter(q_min, min_res, color = 'lightcoral')
plt.title('A - оптимальность')
plt.ylabel('Значение критерия')
plt.xlabel('Значения q')
plt.grid(True)
plt.text(q_min, min_res+2,'q_min = 0.21')
plt.show()
print(f"Значение критерия: {min_res}, соответствующее значение q {q_min}")
```