



**Министерство науки и высшего образования Российской
Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное
учреждение
высшего образования
«Московский государственный технический университет
имени Н.Э. Баумана
(национальный исследовательский университет)»
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)**

ФАКУЛЬТЕТ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА «Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии»

**Лабораторная работа № 3
по курсу «Планирование эксперимента»**

Тема Реализация ПФЭ и ДФЭ на имитационной модели функционирования СМО.

Студент Сушина А.Д.

Группа ИУ7-816

Оценка (баллы) _____

Преподаватель Куров А.В.

Москва.
2021 г

1 Задание на лабораторную работу

Реализация ПФЭ и ДФЭ на имитационной модели функционирования СМО.

Составить матрицу планирования для проведения ПФЭ для СМО с двумя генераторами заявок (в исходную СМО добавить второй генератор).

Интервалы варьирования факторов выбрать на основе результатов первой л.р., в рамках которой исследовались зависимости выходной величины (среднего времени ожидания (пребывания) от входных параметров (интенсивность поступления, интенсивность обслуживания). В итоге получить зависимость выходной величины от загрузки.

По результатам ПФЭ вычислить коэффициенты линейной и частично нелинейной регрессионной зависимости.

Составить матрицу планирования ДФЭ. Провести ДФЭ. Рассчитать коэффициенты линейной и частично нелинейной регрессионной зависимости.

Предусмотреть возможность сравнения рассчитанной величины с реальной, полученной по результатам имитационного моделирования.

2 Теоретическая часть

2.1 Распределения

Распределение Рэлея:

$$f(x, \sigma) = \frac{x}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}, x \geq 0, \sigma > 0 \quad (1)$$

Распределение Вейбулла:

$$f(x) = \frac{a}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda}\right)^{a-1} e^{-(x/\lambda)^a} \quad (2)$$

В лабораторной работе используется распределение с фиксированным параметром $k=2$.

2.2 Расчет параметров уравнения регрессии

Рассмотрим полный факторный эксперимент. Если число факторов k , то для проведения полного факторного эксперимента нужно $N = 2^k$ опытов, где 2 - число уровней, которого достаточно для построения линейной модели.

В нашем случае факторов 2: интенсивность поступления заявок и интенсивность обработки заявок.

$$N = 2^2 = 4$$

Для проведения полного факторного эксперимента требуется 4 эксперимента.

Условия проведения эксперимента фиксируются в матрице планирования (рис 1).

Номер опыта	x_1	x_2	y
1	-1	-1	y_1
2	+1	-1	y_2
3	-1	+1	y_3
4	+1	+1	y_4

Рис 1. Матрица планирования эксперимента

Искомая функция $y = f(x_1, x_2)$ может быть записана в виде:

$$y = b_0 + b_1 * x_1 + b_2 * x_2 \quad (3)$$

или

$$y = b_0 + b_1 * x_1 + b_2 * x_2 + b_{12} * x_1 * x_2 \quad (4)$$

Для нахождения всех коэффициентов b_0, b_1, b_2, b_{12} потребуется решить систему из 4х уравнений и соответственно провести 4 опыта.

Для оценки погрешности проводится усреднение параметров. Для этого уравнение (3) записывается в виде:

$$y = b_0 + b_1(x_1 - \bar{x}_1) + b_2(x_2 - \bar{x}_2), \quad (5)$$

$$\text{где } \bar{x}_1 = \frac{x_{1min} + x_{1max}}{2}, \bar{x}_2 = \frac{x_{2min} + x_{2max}}{2}.$$

Значения оценок b_0, b_1, b_2, b_{12} могут быть получены при помощи МНК:

$$b_j = (\sum_{i=1}^N z_{ij} y_i) / N, \quad (6)$$

где N – количество опытов, а Z_{ij} принимают значения -1, 1. Значения Z_{ij} являются кодированными значениями факторов. Чтобы получить такие значения можно воспользоваться следующими формулами:

$$I_j = \frac{x_{jmax} - x_{jmin}}{2}, \quad (7)$$

$$z_{ij} = \frac{x_{ij} - \bar{x}_j}{I_j} \quad (8)$$

2.3 Дробный факторный эксперимент

При многофакторном эксперименте, особенно когда число факторов больше шести ($n > 6$), число опытов планов ПФЭ 2^n ($N = 2^n$) становится чрезмерным. Если нам не требуется определение всех коэффициентов неполного квадратичного полинома, то переходят к дробному факторному эксперименту (ДФЭ) – части полного факторного эксперимента.

План ДФЭ строится, как и для плана ПФЭ, но с меньшим числом факторов. Оставшиеся факторы варьируются не произвольно, а так чтобы сохранялась ортогональность плана. Это обеспечивается, если оставшиеся факторы варьируются по выбранному генерирующему соотношению, например как произведение каких-либо факторов из первой группы. Но это приводит к тому, что в матрице X будут существовать одинаковые столбцы. Следовательно,

мы не сможем найти в чистом виде все коэффициенты неполного квадратичного полинома, а лишь определим совместную величину коэффициентов для одинаковых столбцов. При построении полуреплики 23-1 существует всего две возможности: приравнять x_3 к $+x_1x_2$ или к $-x_1x_2$. Поэтому есть только две полуреплики 23-1.

№ опыта	x_1	x_2	x_3	$x_1x_2x_3$
1	+	+	+	+
2	–	–	+	+
3	+	–	–	+
4	–	+	–	+

№ опыта	x_1	x_2	x_3	$x_1x_2x_3$
1	+	+	–	–
2	–	–	–	–
3	+	–	+	–
4	–	+	+	–

Рис 2. Матрицы планирования ДФЭ 2^3-1

Для произведения трех столбцов первой матрицы выполняется соотношение:

$$+1 = x_1x_2x_3,$$

а для второй матрицы:

$$-1 = x_1x_2x_3.$$

Символическое обозначение произведения столбцов, равного $+1$ или -1 , называется определяющим контрастом. Контраст помогает определять смешанные эффекты. Для того чтобы определить, какой эффект смешан с данным, нужно помножить обе части определяющего контраста на столбец, соответствующий данному эффекту. Так, если

$$+1 = x_1x_2x_3, \text{ то для } x_1 \text{ имеем}$$

$$x_1 = x_1^2x_2x_3 = x_2x_3,$$

так как всегда $x_i^2 = 1$. Для x_2 находим

$$x_2 = x_1x_2^2x_3 = x_1x_3,$$

для x_3

$$x_3 = x_1x_2x_3^2 = x_1x_2.$$

Это значит, что коэффициенты линейного уравнения будут оценками

$$b_1 \rightarrow \beta_1 + \beta_{23},$$

$$b_2 \rightarrow \beta_2 + \beta_{13},$$

$$b_3 \rightarrow \beta_3 + \beta_{12}.$$

Соотношение, показывающее, с каким из эффектов смешан данный эффект, называется генерирующим соотношением.

Для нахождения линейной модели достаточно вычислить только 4 коэффициента, описывающих смешанные эффекты.

$$b_0 + b_{123} = \frac{\sum_{U=1}^N x_{0U} Y_u}{N}$$

Суммарные значения коэффициентов $b_1+b_{23}; b_2+b_{13}; b_3+b_{12}$ определяются аналогично. Однако, если заранее известно, что некоторые из членов уравнения равны нулю (пренебрежимо малы) или имеется априорная информация о величинах некоторых коэффициентов, то полученные коэффициенты могут быть вычленены. Так, если $b_{123}=0$, то

$$b_0 = \frac{\sum_{U=1}^N x_{0U} Y_u}{N}$$

Если можно допустить, что коэффициенты из их смешанной оценки сопоставимы, то для рассмотренного плана

$$b_0 = b_{123} = \frac{1}{2} \frac{\sum_{U=1}^N x_{0U} Y_u}{N}$$

3 Реализация

На рисунке 3 представлен интерфейс приложения. Он содержит две кнопки: запуск работы и добавление точки для проверки правильности вычисления коэффициентов уравнения регрессии.

Эксперимент

Интенсивность поступления заявок

Минимум: 1

Максимум: 30

Интенсивность обработки заявок

Минимум: 95

Максимум: 105

Число заявок: 5000

Запуск

Добавление точки факторного пространства

Интенсивность поступления заявок 1: 15

Интенсивность поступления заявок 2: 15

Интенсивность обслуживания заявок: 100

Добавить

ПФЭ

№	x0	x1	x2	x3	x12	x13	x23	x123	Y	Yл	Yчн	Y - Yл	Y - Yчн

Линейная модель:

Частично нелинейная модель:

ДФЭ

№	x0	x1	x2	x3	x12	x13	x23	x123	Y	Yл	Yчн	Y - Yл	Y - Yчн

Линейная модель:

Частично нелинейная модель:

Рис 3. Интерфейс приложения

На рисунке 4 представлен пример работы приложения.

Эксперимент

Интенсивность поступления заявок

Минимум:

Максимум:

Интенсивность обработки заявок

Минимум:

Максимум:

Число заявок:

Добавление точки факторного пространства

Интенсивность поступления заявок 1:

Интенсивность поступления заявок 2:

Интенсивность обслуживания заявок:

ДФЭ

№	x0	x1	x2	x3	x12	x13	x23	x123	Y	Yл	Yчн	Y - Yл	Y - Yчн
1	1	-1	-1	-1	1	1	1	-1	0.01127	0.01068	0.01127	0.00059	0.00000
2.00000	1	1	-1	-1	-1	-1	1	1	0.01196	0.01311	0.01196	0.00114	0
3.00000	1	-1	1	-1	-1	1	-1	1	0.01029	0.00909	0.01029	0.00120	0
4.00000	1	1	1	-1	1	-1	-1	-1	0.01088	0.01152	0.01088	0.00064	0.00000
5.00000	1	-1	-1	1	1	-1	-1	1	0.01211	0.01321	0.01211	0.00111	0.00000
6.00000	1	1	-1	1	-1	1	-1	-1	0.01730	0.01564	0.01730	0.00166	0.00000
7.00000	1	-1	1	1	-1	-1	1	-1	0.01095	0.01162	0.01095	0.00067	0.00000
8.00000	1	1	1	1	1	1	1	1	0.01416	0.01405	0.01416	0.00012	0.00000
9.00000	1	-0.03448	0	-0.03448	-0	0.00119	-0	0	0.01203	0.01228	0.01228	0.00025	0.00025

Линейная модель: $y = 0.012365 + 0.0012128 * x1 - 0.00079537 * x2 + 0.001265 * x3$

Частично нелинейная модель: $y = 0.012365 + 0.0012128 * x1 - 0.00079537 * x2 + 0.001265 * x3 - 0.00026053 * x12 + 0.00089082 * x13 - 0.00027863 * x23 - 0.00023454 * x123$

ДФЭ

№	x0	x1	x2	x3	x12	x13	x23	x123	Y	Yл	Yчн	Y - Yл	Y - Yчн
1	1	-1	-1	1	1	-1	-1	1	0.01226	0.01226	0.01226	0.00000	0.00000
2.00000	1	1	-1	-1	-1	-1	1	1	0.01224	0.01224	0.01224	0	0
3.00000	1	-1	1	-1	-1	1	-1	1	0.01015	0.01015	0.01015	0.00000	0.00000
4.00000	1	1	1	1	1	1	1	1	0.01427	0.01427	0.01427	0.00000	0.00000
5.00000	1	-0.03448	0	-0.03448	-0	0.00119	-0	0	0.01199	0.01216	0.00608	0.00017	0.00591

Линейная модель: $y = 0.012232 + 0.0010265 * x1 - 2.2054e-05 * x2 + 0.0010356 * x3$

Частично нелинейная модель: $y = 0.0061158 + 0.00051325 * x1 - 1.1027e-05 * x2 + 0.00051782 * x3 + 0.00051782 * x12 - 1.1027e-05 * x13 + 0.00051325 * x23 + 0.0061158 * x123$

Рис 4. Пример работы приложения

4 Вывод

В ходе лабораторной работы проводился полнофакторный эксперимент, а также дробный факторный эксперимент. Для обоих экспериментов были получены коэффициенты уравнения регрессии для линейное и частично нелинейной модели.