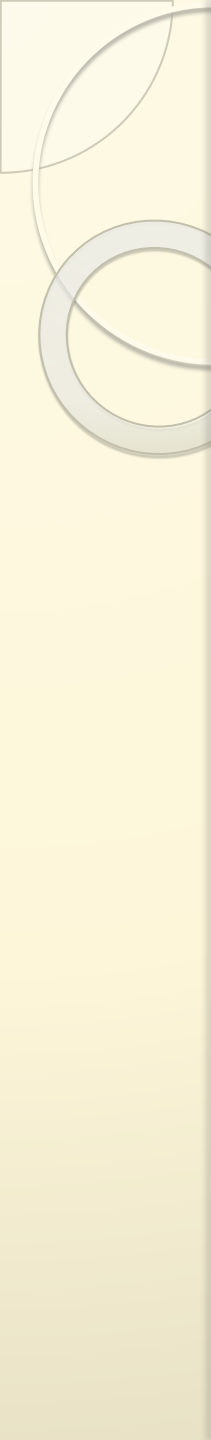


# ОПТИМАЛЬНОЕ ПЛАНИРОВАНИЕ ЭКСПЕРИМЕНТОВ

- При проведении опытных исследований различают **пассивный** и **активный эксперимент**
- Обработка результатов **пассивного эксперимента** проводится методами **регрессионного** и **корреляционного анализа**, и выбор вида эмпирической модели (уравнения регрессии), т.е. решение задачи структурной идентификации, является достаточно сложной задачей
- Для решения этой задачи для одной входной переменной  **$x$**  предложены эффективные методы, в которых предусматривается преобразование системы координат как для входной  **$x$** , так и для выходной переменной  **$y$**
- При большем числе входных переменных  **$x_1 \dots, x_m$**  надёжных методов определения вида уравнения регрессии в настоящее время не существует

- 
- *Активный эксперимент* проводится по заранее составленному плану, в соответствии с которым ставится задача не только определения *оптимальных условий проведения эксперимента*, но и *оптимизации процесса* (эти две задачи принято относить к задачам оптимального планирования экспериментов)
  - При этом *уравнения регрессии* (эмпирические модели) описывают данные активного эксперимента, в основном, в двух ограниченных областях изменения переменных, характеризующих процесс

- Уравнения регрессии имеют следующий вид:

- вдали от *экстремального* значения выход

$$y = b_0 + \sum_{j=1}^k b_j x_j + \sum_{\substack{u,j=1 \\ u \neq j}}^k b_{uj} x_u x_j$$

- вблизи *экстремального* значения выходной переменной  $y$  («в почти стационарной области»):

$$y = b_0 + \sum_{j=1}^k b_j x_j + \sum_{\substack{u,j=1 \\ u \neq j}}^k b_{uj} x_u x_j + \sum_{j=1}^k b_{jj} x_j^2$$

- Они включают слагаемые с **двойным взаимодействием** входных переменных и не учитывают взаимодействия более высоких порядков (тройные, четверные и т.д.), вероятность которых существенно меньше
- Последнее уравнение **включает** слагаемые с **квадратами** входных переменных коэффициенты которого получаются при обработке результатов активных *экспериментов II-го порядка*
- Первое уравнение **не включает** слагаемые с **квадратами** входных переменных, и его коэффициенты получаются при обработке результатов активных *экспериментов 1-го порядка* — например, ПФЭ — *полного факторного эксперимента*
- Активный эксперимент планируется таким образом, чтобы **упростить обработку** его результатов методами регрессионного и корреляционного анализа



# Полный факторный эксперимент

- Метод полного факторного эксперимента (ПФЭ) служит для получения математического описания процесса в виде отрезка ряда Тейлора, содержащего **линейные члены** и **парные взаимодействия** переменных величин:

$$y = b_0 + \sum_{j=1}^k b_j x_j + \sum_{\substack{u,j=1 \\ u \neq j}}^k b_{uj} x_u x_j$$

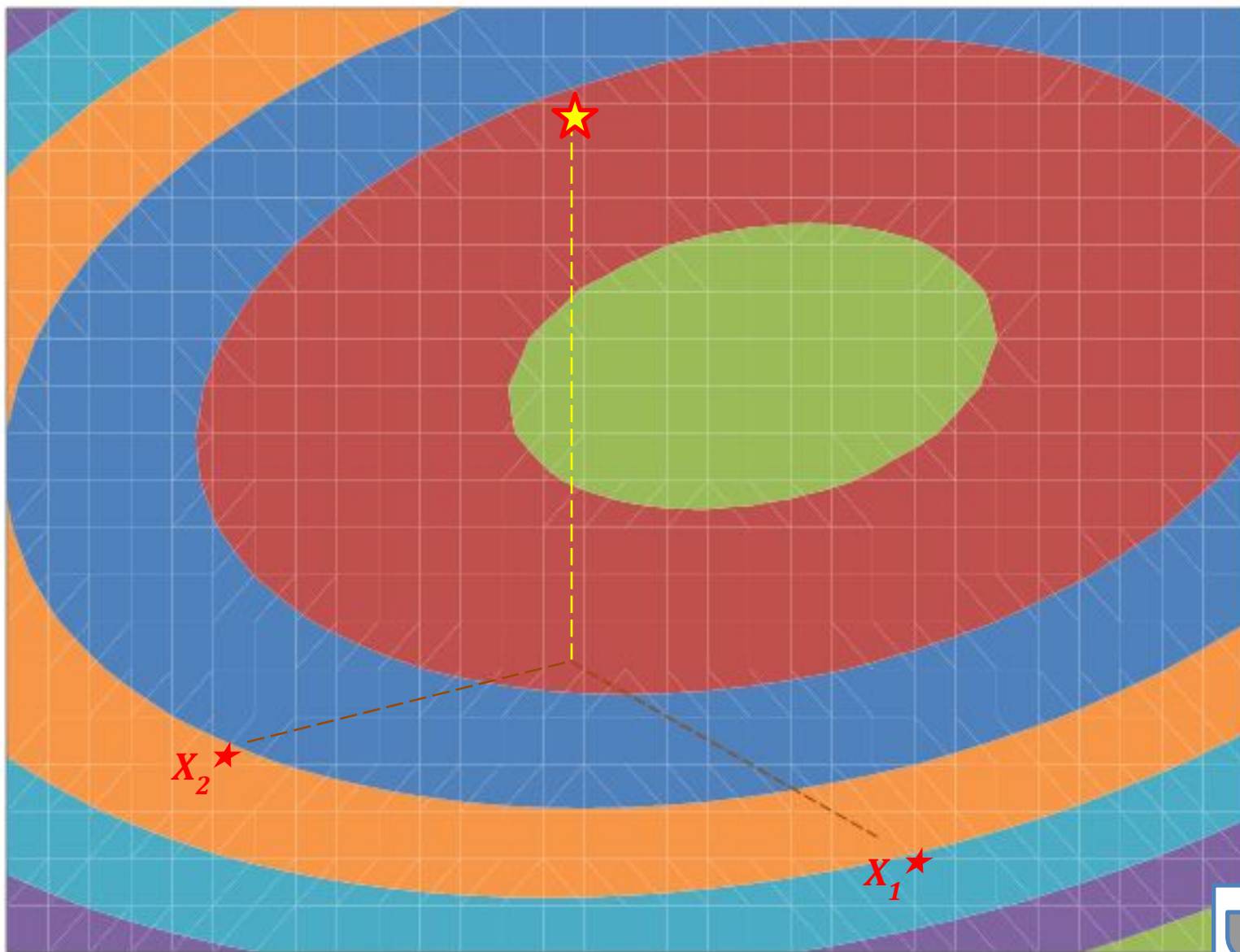
Поверхность отклика

Поверхность отклика

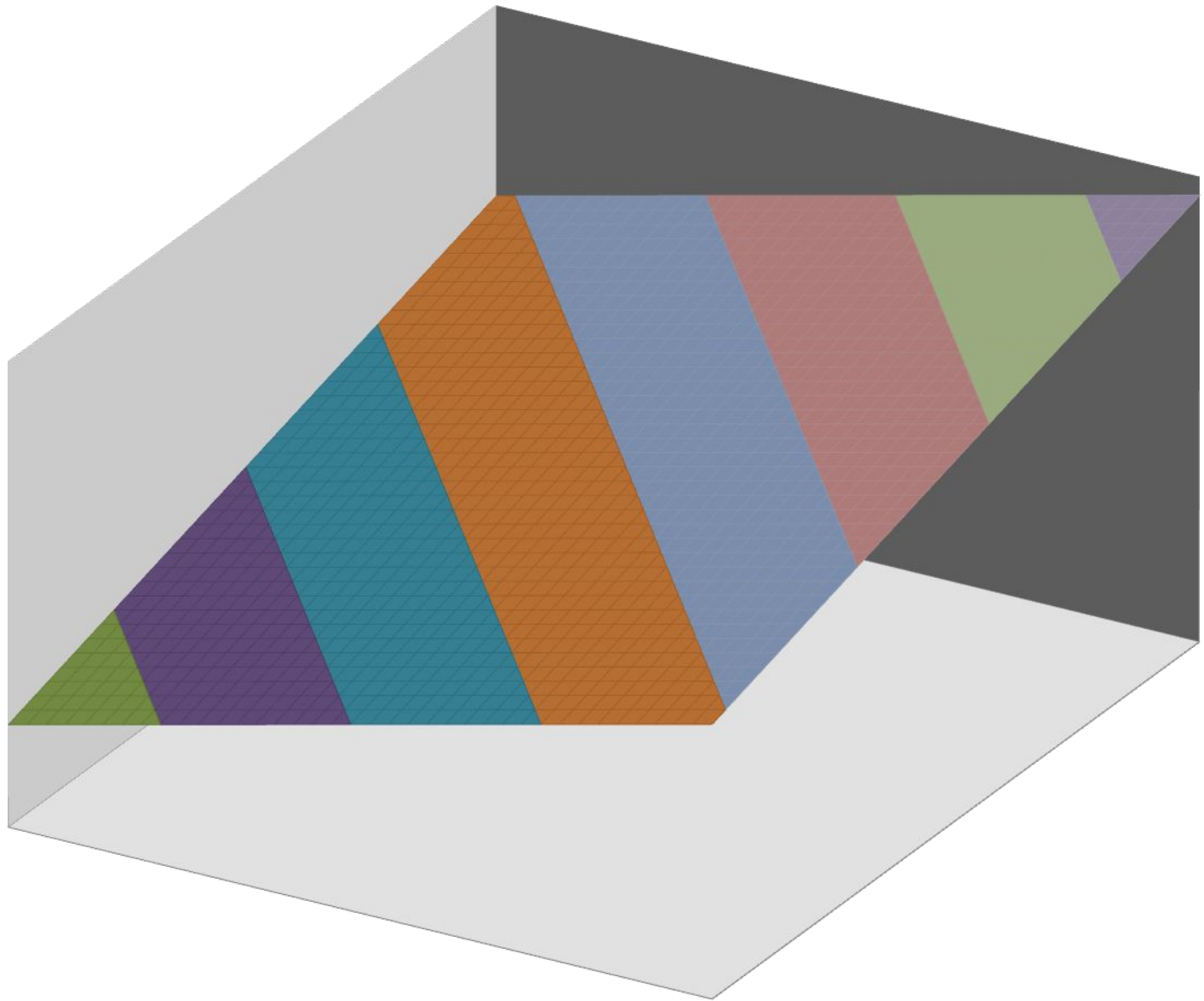
$$y = b_0 x_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2$$

$$y = b_0 x_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2 + b_3 x_3 + b_{12} x_1 x_2 + b_{13} x_1 x_3 + b_{23} x_2 x_3$$

# Поверхность отклика

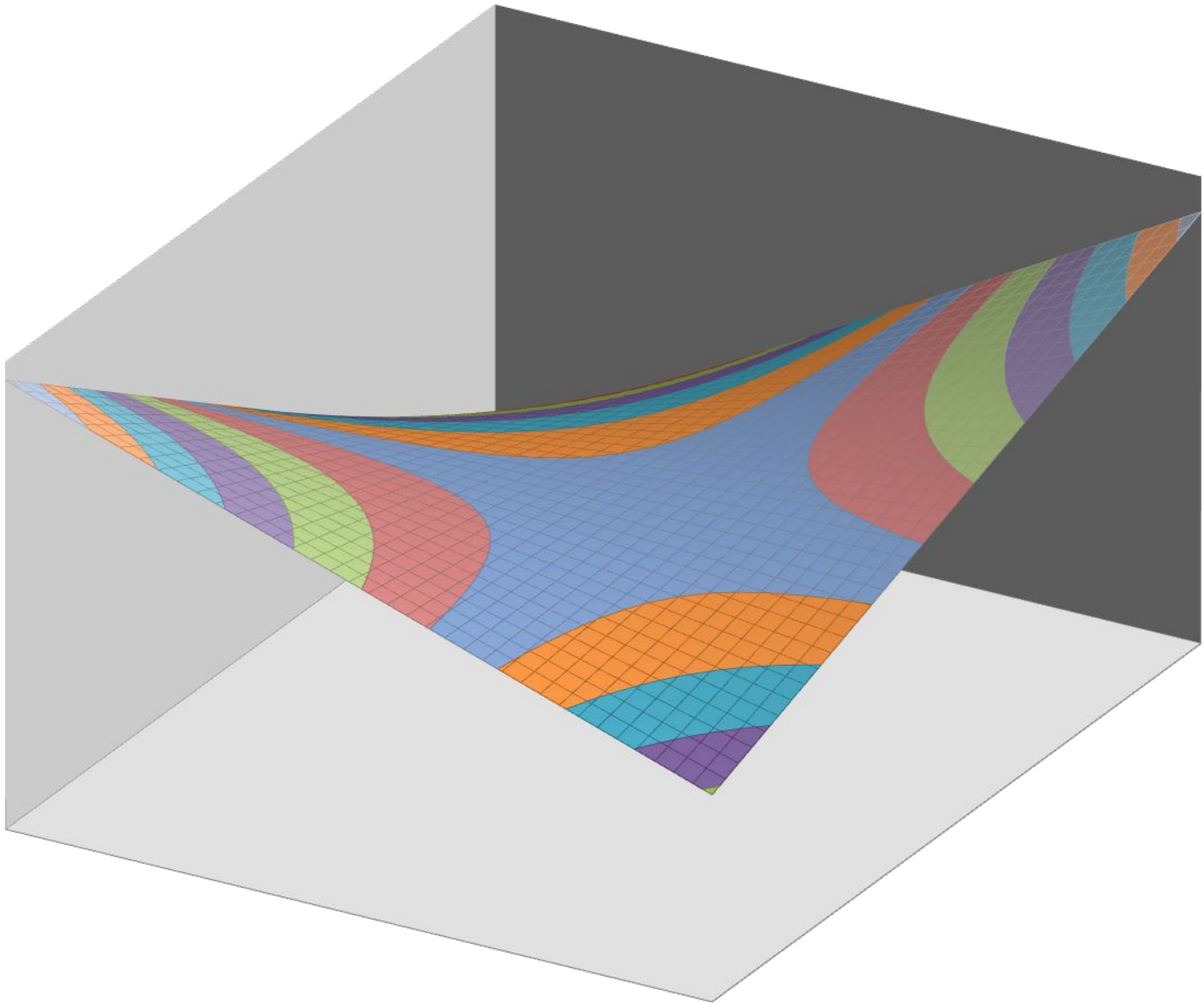


Поверхность отклика  $y = b_0x_0 + b_1x_1 + b_2x_2$



# Поверхность отклика

$$y = b_0x_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + b_2x_1x_2$$





# МАТРИЦА ПОЛНОГО ФАКТОРНОГО ЭКСПЕРИМЕНТА И ЕЁ СВОЙСТВА

- **Полным факторным экспериментом** называется система опытов, содержащая все **возможные неповторяющиеся** комбинации уровней варьирования факторов
- Для **удобства** вычислений коэффициентов регрессии все факторы в ходе полного факторного эксперимента варьируются на **двух уровнях**
- Называют один из этих уровней **верхним**, а второй — **нижним**
- **Интервалом** варьирования факторов называется некоторое число (свое для каждого фактора), прибавление которого к **основному уровню** дает верхний, а вычитание — нижний уровни фактора
- Другими словами, интервал варьирования — это расстояние на координатной оси между **основным** и **верхним** (или нижним) уровнем

- Для упрощения записи условий эксперимента и обработки экспериментальных данных пользуются **кодированными переменными**
- Переход к кодированным переменным осуществляется по следующей формуле:

$$x_j = \frac{\tilde{x}_j - \tilde{x}_{j0}}{I_j}$$

- где  $x_j$  — кодированное значение фактора;  $\tilde{x}_j$  — натуральное значение фактора;  $\tilde{x}_{j0}$  — натуральное значение основного уровня;  $I_j$  — интервал варьирования;  $j$  — номер фактора.

# Пример

	$\tilde{x}_1$	$\tilde{x}_2$	$\tilde{x}_3$	$\tilde{x}_4$
Основной уровень	3	30	1,5	15
Интервал варьирования	2	10	1	10

Натуральные значения	1	2	3	4	5	$\tilde{x}_1$
Кодированные значения	-1		0		+1	$x_1$

$$X_{1н} = \frac{1-3}{2} = -1$$

$$X_{1б} = \frac{5-3}{2} = 1$$

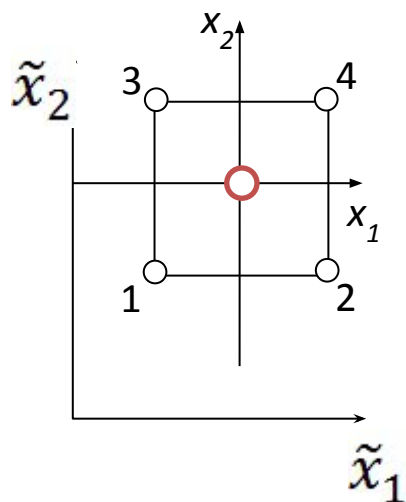
- Общее число опытов ПФЭ определяется по формуле

$$N = 2^k$$

где  $k$  — число факторов

- ❖ План проведения экспериментов, называется *матрицей планирования*
- ❖ Она может быть составлена в натуральных значениях соответствующих уровней факторов (этот вариант матрицы планирования необходим при постановке экспериментальных исследований)
- ❖ или в безразмерных (кодированных) значениях переменных (этот вариант матрицы используется главным образом для расчетов коэффициентов уравнения регрессии)

# Матрица планирования эксперимента $2^2$



Матрица планирования эксперимента  $2^2$

Номер опыта	$\tilde{x}_1$	$\tilde{x}_2$	$y$
1	1	20	$y_1$
2	5	20	$y_2$
3	1	40	$y_3$
4	5	40	$y_4$

Матрица планирования эксперимента  $2^2$

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	$y_4$

# Матрица планирования эксперимента $2^3$

## Матрица планирования эксперимента $2^3$

Номер опыта	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$y$
1	-1	-1	-1	$y_1$
2	+1	-1	-1	$y_2$
3	-1	+1	-1	$y_3$
4	+1	+1	-1	$y_4$
5	-1	-1	+1	$y_5$
6	+1	-1	+1	$y_6$
7	-1	+1	+1	$y_7$
8	+1	+1	+1	$y_8$

# Матрица планирования ПФЭ обладает следующими свойствами:

$$\sum_{i=1}^N x_{ij} = 0,$$

$$\sum_{i=1}^N x_{ij}^2 = N,$$

$$\sum_{i=1}^N x_{il}x_{im} = 0, \quad l \neq m$$

- где  $i$  — номер опыта;  $j$  — номер фактора
- Свойство, выраженное уравнением, называется **ортогональностью** матрицы
- Оно позволяет вычислять коэффициенты регрессии по простым формулам независимо друг от друга

Номер опыта	Матрица планирования								
	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_1x_2$	$x_1x_3$	$x_2x_3$		
1	1	-1	-1	-1	1	1	1		
2	1	1	-1	-1	-1	-1	1		
3	1	-1	1	-1	-1	1	-1		
4	1	1	1	-1	1	-1	-1		
5	1	-1	-1	1	1	-1	-1		
6	1	1	-1	1	-1	1	-1		
7	1	-1	1	1	-1	-1	1		
8	1	1	1	1	1	1	1		

	0	8	0			
--	---	---	---	--	--	--

$$\sum_{i=1}^N x_{ij} = 0,$$

$$\sum_{i=1}^N x_{ij}^2 = N,$$

$$\sum_{i=1}^N x_{il}x_{im} = 0,$$

$l \neq m$

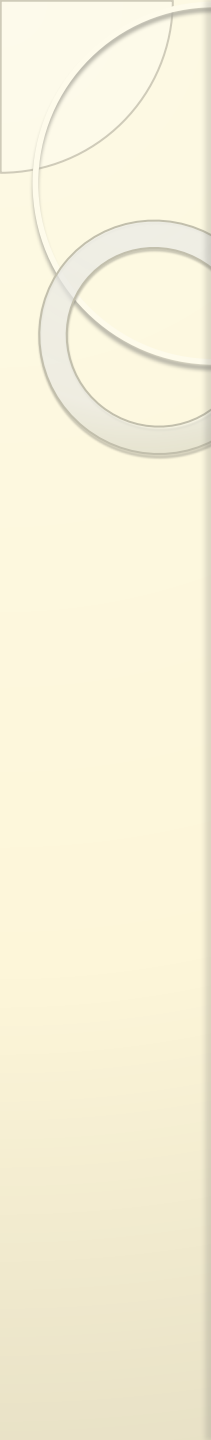


## РАСЧЕТ КОЭФФИЦИЕНТОВ УРАВНЕНИЯ РЕГРЕССИИ

- Расчет коэффициентов регрессии для ПФЭ производится *методом наименьших квадратов*
- Благодаря свойствам матрицы полного факторного эксперимента получаются достаточно **простые формулы** для расчёта коэффициентов уравнения регрессии

$$b_j = \frac{\sum_{i=0}^N x_{ji} y_i}{N}, \quad j = 0, 1, \dots, k.$$

$$b_{lm} = \frac{\sum_{i=0}^N x_{il} x_{im} y_i}{N}, \quad l \neq m.$$

- 
- Проверка гипотезы о значимости коэффициентов уравнения регрессии производится с помощью **критерия Стьюдента**
  - Проверка адекватности уравнения регрессии экспериментальным данным проводится с помощью **критерия Фишера**

# Пример

Матрица планирования и результаты трёхфакторного эксперимента

Номер опыта	Матрица планирования							Целевая функция	
	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_1x_2$	$x_1x_3$	$x_2x_3$	$y$	$y_p$
1	1	-1	-1	-1	1	1	1	14,55	13,42
2	1	1	-1	-1	-1	-1	1	45,3	46,43
3	1	-1	1	-1	-1	1	-1	12,4	13,53
4	1	1	1	-1	1	-1	-1	50,12	48,99
5	1	-1	-1	1	1	-1	-1	7,38	8,51
6	1	1	-1	1	-1	1	-1	27,52	26,39
7	1	-1	1	1	-1	-1	1	8,12	6,99
8	1	1	1	1	1	1	1	26,2	27,33

23,9   13,3   0,26   -6,64   0,61   -3,78   -0,41

$b_0$	$b_1$	$b_2$	$b_3$	$b_{12}$	$b_{13}$	$b_{23}$
-------	-------	-------	-------	----------	----------	----------

# ДРОБНЫЙ ФАКТОРНЫЙ ЭКСПЕРИМЕНТ

- Метод **дробного факторного эксперимента (ДФЭ)** предназначен для получения математического описания процесса в виде отрезка ряда Тейлора, содержащего **линейные члены**, а также в ряде случаев и **парные взаимодействия** переменных величин:

$$y = b_0 + \sum_{j=1}^k b_j x_j + \sum_{\substack{u,j=1 \\ u \neq j}}^k b_{uj} x_u x_j$$

- Коэффициенты уравнения определяются по экспериментальным данным **методом наименьших квадратов**

# Матрица дробного факторного эксперимента

- Одним из недостатков **полного факторного эксперимента** (ПФЭ) является то, что с увеличением количества факторов резко возрастает число опытов полного факторного эксперимента ( $N=2^k$ )
- Например:  $N=2^2=4$ ;  $N=2^5=32$ ;  $N=2^6=64$ ;  $N=2^{15}=32768$
- Причем **количество опытов** ПФЭ значительно превосходит **число** определяемых коэффициентов уравнения регрессии
- **Дробным факторным экспериментом** называется система опытов, представляющая собой часть ПФЭ, позволяющая **рассчитать коэффициенты** уравнения регрессии и **сократить объем** экспериментальных работ
- Для **нахождения математического описания** процесса используется определенная часть ПФЭ  $1/2$ ,  $1/4$ ,  $1/8$  и так далее. Эти системы опытов называют **дробными репликами**

# Возможные дробные реплики от ПФЭ типа $2^3$

Номер опыта	Факторы			Функция отклика	Дробные реплики
	$x_1$	$x_2$	$x_3$		
1	-1	-1	-1	$y_1$	
2	+1	-1	-1	$y_2$	
3	-1	+1	-1	$y_3$	
4	+1	+1	-1	$y_4$	
5	-1	-1	+1	$y_5$	
6	+1	-1	+1	$y_6$	
7	-1	+1	+1	$y_7$	
8	+1	+1	+1	$y_8$	

Предположим, что надо исследовать влияние на результаты химико-технологического процесса **трех факторов** и получить его **математическое описание в виде линейного уравнения**

- Возьмем матрицу полного двухфакторного эксперимента и приравняем произведение  $x_1 x_2$  к фактору  $x_3$

Планирование типа  $2^{3-1}$

Номер опыта	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_1 x_2 =$	$x_3$	$x_1 x_3$	$x_2 x_3$	$x_1 x_2 x_3$	Функция отклика
1	+1	-1	-1	+1	+1	-1	-1	+1	$y_1$
2	+1	+1	-1	-1	-1	-1	+1	+1	$y_2$
3	+1	-1	+1	-1	-1	+1	-1	+1	$y_3$
4	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	+1	$y_4$

По данному плану мы можем определить коэффициенты регрессии  $b_0, b_1, b_2, b_3$ , однако, они будут смешаны с парными и тройными взаимодействиями:

$$\begin{aligned}
 b_1 &\rightarrow \beta_1 + \beta_{23}; & b_3 &\rightarrow \beta_3 + \beta_{12}; \\
 b_2 &\rightarrow \beta_2 + \beta_{13}; & b_0 &\rightarrow \beta_0 + \beta_{123}
 \end{aligned}$$

- Таким образом, **сокращение числа** опытов влечет за собой **корреляцию** между столбцами матрицы ДФЭ, что не позволяет **раздельно оценивать** эффекты факторов и эффекты взаимодействий
- В результате мы получаем так называемые **совместные (смешанные) оценки**

$$\begin{array}{ll} b_1 \rightarrow \beta_1 + \beta_{23}; & b_3 \rightarrow \beta_3 + \beta_{12}; \\ b_2 \rightarrow \beta_2 + \beta_{13}; & b_0 \rightarrow \beta_0 + \beta_{123} \end{array}$$

- Этот недостаток рассматриваемого плана является своеобразной «платой» за уменьшение общего числа опытов



# УСЛОВИЯ ОБОЗНАЧЕНИЯ ДРОБНЫХ РЕПЛИК И ЧИСЛО

## ОПЫТОВ

Число факторов	Дробная реплика	Условное обозначение	Число опытов	
			для дробной-реплики	для полного факторного эксперимента
3	1/2-реплика от $2^3$	$2^{3-1}$	4	8
4	1/2-реплика от $2^4$	$2^{4-1}$	8	16
5	1/4-реплика от $2^5$	$2^{5-2}$	8	32
6	1/8-реплика от $2^6$	$2^{6-3}$	8	64
7	1/16-реплика от $2^7$	$2^{7-4}$	8	128
5	1/2-реплика от $2^5$	$2^{5-1}$	16	32
6	1/4-реплика от $2^6$	$2^{6-2}$	16	64
7	1/8-реплика от $2^7$	$2^{7-3}$	16	128
8	1/16-реплика от $2^8$	$2^{8-4}$	16	256
9	1/32-реплика от $2^9$	$2^{9-5}$	16	512
10	1/64-реплика от $2^{10}$	$2^{10-6}$	16	1024
11	1/128-реплика от $2^{11}$	$2^{11-7}$	16	2048
12	1/256-реплика от $2^{12}$	$2^{12-8}$	16	4096
13	1/512-реплика от $2^{13}$	$2^{13-9}$	16	8192
14	1/1024-реплика от $2^{14}$	$2^{14-10}$	16	16384
15	1/2048-реплика от $2^{15}$	$2^{15-11}$	16	32768

# ПЛАНИРОВАНИЕ СО СМЕШИВАНИЕМ. ОПРЕДЕЛЕНИЕ СОВМЕСТНЫХ ОЦЕНОК КОЭФФИЦИЕНТОВ РЕГРЕССИИ

- Планирование эксперимента, при котором некоторые из факторов приравниваются к произведениям нескольких факторов, называется **планированием со смешиванием**
- Общее число опытов ДФЭ вычисляется по формуле

$$N=2^{k-p},$$

где  $k$  — общее число факторов

$p$  — число факторов, приравненных к произведениям

- Существует **правило**, позволяющее определить, какие коэффициенты регрессии определяются **совместно** при планировании со смешиванием. Рассмотрим это правило на

# МетодомДФЭ будем искать математическое описание процесса в виде уравнения регрессии

$$y = b_0x_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + b_3x_3 + b_4x_4 + b_5x_5$$

- Воспользуемся планированием типа  $2^{5-2}$  и примем

$$x_4 = -x_1x_2$$

$$x_5 = x_1x_2x_3$$

- Эти равенства называются **генерирующими соотношениями**
- Они показывают, какое из взаимодействий факторов принято **незначимым**, а поэтому заменено в матрице планирования новой независимой переменной
- Выбор генерирующих соотношений в общем случае произволен
- Умножив обе части генерирующих соотношений на  $x_4$  и  $x_5$ , получим

$$x_4x_4 = 1 = -x_1x_2x_4$$

$$x_5x_5 = 1 = x_1x_2x_3x_5$$

- Эти равенства называются **определяющими контрастами**

- Перемножив почленно 1-й и 2-й определяющий контрасты, получим

$$1 = (-x_1 x_2 x_4)(x_1 x_2 x_3 x_5)$$

$$1 = -x_3 x_4 x_5$$

- Составим систему равенств из единицы и правых частей всех определяющих контрастов
- Получим выражение для **обобщающего определяющего контраста**

$$1 = -x_1 x_2 x_4 = x_1 x_2 x_3 x_5 = -x_3 x_4 x_5$$

- Умножив фактор  $x_1$  на обобщающий определяющий контраст, получим

$$x_1 = -x_2 x_4 = x_2 x_3 x_5 = -x_1 x_3 x_4 x_5$$

- Отсюда следует, что коэффициент регрессии  $b_1$  будет оценкой

$$b_1 \rightarrow \beta_1 - \beta_{24} + \beta_{235} - \beta_{1345}$$

## Аналогично получим

$$b_2 \rightarrow \beta_2 - \beta_{14} + \beta_{135} - \beta_{2345};$$

$$b_3 \rightarrow \beta_3 - \beta_{1234} + \beta_{125} - \beta_{45};$$

$$b_4 \rightarrow \beta_4 - \beta_{12} + \beta_{12345} - \beta_{35};$$

$$b_5 \rightarrow \beta_5 - \beta_{1245} + \beta_{123} - \beta_{34}.$$

## РАЗРЕШАЮЩАЯ СПОСОБНОСТЬ МАТРИЦЫ ПЛАНИРОВАНИЯ

- Эффективность системы смешивания факторов и взаимодействий факторов определяется **разрешающей способностью матрицы**
- Она будет максимальной, если **линейные эффекты** смешаны с произведениями **наибольшего количества факторов**

- Например, при выборе полуреплики типа  $2^{4-1}$  возможны 8 вариантов решений

$$1 \quad x_4 = x_1 x_2;$$

$$5 \quad x_4 = x_1 x_3;$$

$$2 \quad x_4 = -x_1 x_2;$$

$$6 \quad x_4 = -x_1 x_3;$$

$$3 \quad x_4 = x_2 x_3;$$

$$7 \quad x_4 = x_1 x_2 x_3.$$

$$4 \quad x_4 = -x_2 x_3;$$

$$8 \quad x_4 = -x_1 x_2 x_3.$$

- Наибольшая разрешающая способность у реплик 7-й и 8-й
- При наличии априорной информации о **значимости взаимодействий факторов** можно разработать наилучшую систему смешивания оценок
- Если таких сведений нет, то выбирают реплику с **наибольшей разрешающей способностью**, так как тройные взаимодействия менее важны, чем двойные

# РАСЧЕТ КОЭФФИЦИЕНТОВ РЕГРЕССИИ

- Вычисление коэффициентов регрессии при использовании ДФЭ производится методом *наименьших квадратов* по формулам, которые применяются и для обработки данных ПФЭ
- При расчете коэффициентов регрессии следует учесть, что подлежат вычислению только те коэффициенты при взаимодействиях факторов, столбцы уровней которых в матрице планирования *не коррелированы* со столбцами отдельных факторов
- Игнорирование этого правила ведет к нарушению ортогональности плана



# РАСЧЕТ КОЭФФИЦИЕНТОВ РЕГРЕССИИ

- В общем случае формулы для расчета коэффициентов регрессии по результатам ДФЭ имеют вид

$$b_j = \frac{\sum_{i=0}^N x_{ji} y_i}{N}, \quad j = 0, 1, \dots, k.$$

$$b_{lm} = \frac{\sum_{i=0}^N x_{il} x_{im} y_i}{N}, \quad l \neq m.$$

### Матрица планирования

$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4 = x_1 x_2 x_3$	$x_5 = x_1 x_2$
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	-1	-1	1	1	1
1	1	-1	1	-1	-1
1	-1	1	1	-1	-1
1	1	1	1	1	1

	0	8	0		
--	---	---	---	--	--

$$\sum_{i=1}^N x_{ij} = 0,$$

$$\sum_{i=1}^N x_{ij}^2 = N,$$

$$\sum_{i=1}^N x_{il} x_{im} = 0,$$

$l \neq m$

# Пример

## Матрица планирования и результаты ДФЭ типа $2^{5-2}$

Номер опыта	Матрица планирования						Целевая функция	
	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4 = x_1 x_2 x_3$	$x_5 = x_1 x_2$	$y_э$	$y_p$
1	1	-1	-1	-1	-1	1	14,5	14,58
2	1	1	-1	-1	1	-1	41,0	47,20
3	1	-1	1	-1	1	-1	38,0	31,80
4	1	1	1	-1	-1	1	18,6	18,53
5	1	-1	-1	1	1	1	13,8	13,73
6	1	1	-1	1	-1	-1	51,0	44,80
7	1	-1	1	1	-1	-1	23,2	29,40
8	1	1	1	1	1	1	17,6	17,68

27,2   4,84   -2,86   -0,81   0,3875   -11,088

$b_0$	$b_1$	$b_2$	$b_3$	$b_4$	$b_5$
-------	-------	-------	-------	-------	-------

# ЭКСПЕРИМЕНТЫ НА ОСНОВЕ ПЛАНОВ ВТОРОГО ПОРЯДКА


- Планы второго порядка используют в тех случаях, когда функция отклика существенно **нелинейна** и не может быть аппроксимирована **линейным приближением** в рассматриваемой области факторного пространства
- Это имеет место, например, в окрестности **экстремума** функции отклика
- Эту часть поверхности отклика принято называть «**почти стационарной**» областью
- Обычно исследователь обнаруживает «**почти стационарную**» область в результате оптимизации по **методу крутого восхождения** или **симплекс-планирования**

- Для адекватного математического описания этой

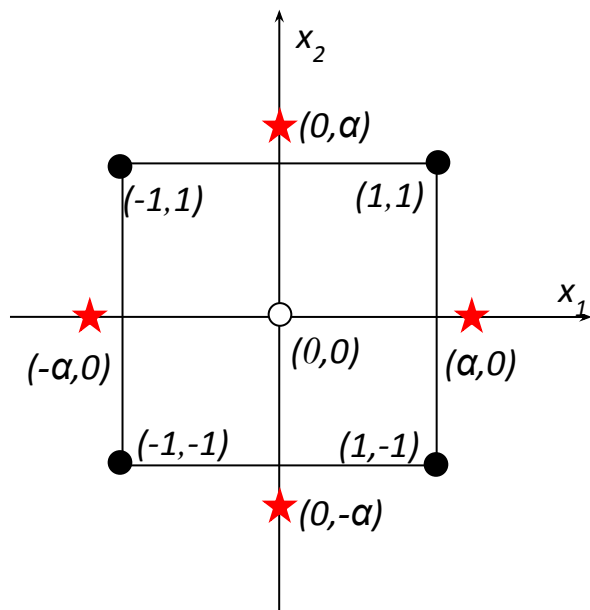
об.  
по

$$y = b_0 + \sum_{j=1}^k b_j x_j + \sum_{\substack{u,j=1 \\ u \neq j}}^k b_{uj} x_u x_j + \sum_{j=1}^k b_{jj} x_j^2$$

- Чтобы найти коэффициенты этого полинома, необходим эксперимент, в котором каждый фактор варьировался бы не менее чем на **трех уровнях**
- Структура плана **второго порядка**, предназначенного для нахождения коэффициентов квадратичной модели, для экспериментаторов имеет существенное значение
- Дело в том, что исследователь обращается к планам второго порядка обычно после того как ему не удалось получить адекватной модели в результате реализации полного или дробного факторного эксперимента, т. е. плана **первого порядка**
- При этом естественно возникает желание сохранить и в дальнейшем использовать результаты эксперимента, выполненного по плану **первого порядка**

- 
- Исходя из этих соображений были разработаны так называемые *композиционные планы второго порядка*
  - Структура данных планов представляет собой композицию из плана *первого порядка* и некоторого количества добавочных опытов
  - При этом один или несколько опытов проводятся в *центре плана*
  - Благодаря своей структуре такие планы экспериментов называются *центральными композиционными (ЦКП)*

# Матрица двухфакторного композиционного плана второго порядка



Номер опыта	Фрагмент плана	$x_1$	$x_2$	$y$
1	Ядро плана	+ 1	+1	$y_1$
2		-1	+1	$y_2$
3		+ 1	-1	$y_3$
4		-1	-1	$y_4$
5	Опыты в «звездных» точках	+ $\alpha$	0	$y_5$
6		- $\alpha$	0	$y_6$
7		0	+ $\alpha$	$y_7$
8		0	- $\alpha$	$y_8$
9	Опыт в центре плана	0	0	$y_9$

# Матрица трехфакторного композиционного плана второго порядка

Номер опыта	Фрагмент плана	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$y$
1	Ядре плана	+1	+1	+1	$y_1$
2		-1	+1	+1	$y_2$
3		+1	-1	+1	$y_3$
4		-1	-1	+1	$y_4$
5		+1	+1	-1	$y_5$
6		-1	+1	-1	$y_6$
7		+1	-1	-1	$y_7$
8		-1	-1	-1	$y_8$
9	Опыты в «звездных» точках	$+\alpha$	0	0	$y_9$
10		$-\alpha$	0	0	$y_{10}$
11		0	$+\alpha$	0	$y_{11}$
12		0	$-\alpha$	0	$y_{12}$
13		0	0	$+\alpha$	$y_{13}$
14		0	0	$-\alpha$	$y_{14}$
15	Опыт в центре плана	0	0	0	$y_{15}$



Если число факторов больше **четырёх**, то в качестве ядра плана целесообразно использовать **дробный факторный эксперимент**

Общее число опытов ЦКП рассчитывается по формуле

$$N_{цкп} = N_{я} + N_{зв} + N_{о}$$

где  $N_{я}$  — число опытов в ядре плана;

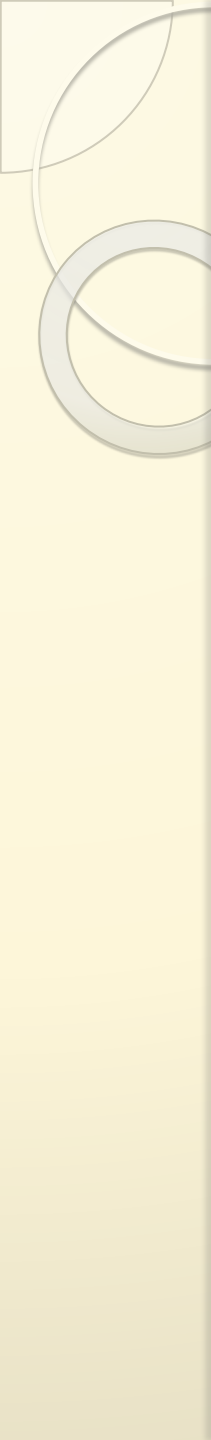
$N_{зв}$  — число опытов в «звездных» точках;

$N_{о}$  — число центральных опытов.

Очевидно,  $N_{зв} = 2k$ , т. е. вдвое превышает количество факторов

Из структуры ЦКП следует, что каждый фактор варьируется на **пяти** уровнях:

$-\alpha, -1, 0, +1, +\alpha$ .



Известны два вида центрального  
композиционного планирования

- *ортогональное*

- *ротатабельное*

## Ортогональное центральное композиционное планирование

Свойство *ортогональности* его матрицы записывается следующим образом:


$$\sum_{i=1}^N x_{li}x_{mi} = 0, \quad l \neq m; l, m = 1, 2, \dots, k$$

т. е. сумма парных произведений элементов двух любых столбцов матрицы планирования равна нулю

Следует, отметить, что свойство ортогональности не выполняется для столбцов, содержащих квадраты значений факторов, т. е

$$\sum_{i=1}^N x_{li}^2 x_{mi}^2 \neq 0, \quad l \neq m; l, m = 1, 2, \dots, k$$

Например, для ОЦКП с двумя факторами  
имеем


$$\sum_{i=1}^N x_{li}^2 x_{mi}^2 \neq 0, \quad l \neq m; l, m = 1, 2, \dots, k$$

Для обеспечения ортогональности **всех**  
столбцов матрицы планирования вместо  
квадратов значений факторов вводят новые  
переменные реплицины

$$x_{ki}^* = x_{ki}^2 - \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_{ki}^2, \quad j = 1, \dots, k; i = 1, \dots, N.$$

Из условия ортогональности

$$\sum_{i=1}^N x_{li}^* x_{mi}^* = 0$$

получено уравнение для звездного плеча  $\alpha$ :

$$4\alpha^4 + 4\alpha^2 N_{я} - N_B(N_{ЗВ} + N_0) = 0.$$

Решение этого уравнения имеет вид

$$\alpha = \sqrt{\frac{\sqrt{N_{я}^2 + N_{я}(N_{ЗВ} + N_0)} + N_{я}}{2}}.$$

Основные характеристики ортогонального центрального композиционного планирования

$n$	$N_a$	$N_{ЗВ}$	$N_0$	$N$	$\alpha$
2	$2^2$	4	1	9	1,000
3	$2^3$	6	1	15	1,215
4	$2^4$	8	1	25	1,414
5	$2^{5-1}$	10	1	27	1,547

## Матрица ОЦКП для двух факторов

Номер опыта	Фрагмент плана	$x_1$	$x_2$	$x_1 x_2$	$x_{1*}$	$x_{2*}$	$y$
1	Ядро	+1	+1	+1	+0,33	+0,33	$y_1$
2		-1	+1	-1	+0,33	+0,33	$y_2$
3		+1	1	-1	+0,33	+0,33	$y_3$
4		-1	-1	+1	+0,33	+0,33	$y_4$
5	« Звездные » точки	+1	0	0	+0,33	-0,67	$y_5$
6		-1	0	0	+0,33	-0,67	$y_6$
7		0	+1	0	-0,67	+0,33	$y_7$
8		0	-1	0	-0,67	+0,33	$y_8$
9	Центр	0	0	0	-0,67	-0,67	$y_9$

$$x_1^* = x_1^2 - \frac{1}{9} \sum_{i=1}^9 x_{1i}^2 = x_1^2 - \frac{2}{3};$$

$$x_2^* = x_2^2 - \frac{1}{9} \sum_{i=1}^9 x_{2i}^2 = x_2^2 - \frac{2}{3}.$$

# Матрица планирования трёхфакторного ОЦКП и результаты эксперимента

Фрагмент плана	Номер опыта	Матрица планирования										Целевая функция	
		$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_1^*$	$x_2^*$	$x_3^*$	$x_1 \cdot x_2$	$x_1 \cdot x_3$	$x_2 \cdot x_3$	$Y_э$	$Y_p$
Ядро плана	1	1	1	1	1	0,27	0,27	0,27	1	1	1	82	79,0
	2	1	-1	1	1	0,27	0,27	0,27	-1	-1	1	82	85,2
	3	1	1	-1	1	0,27	0,27	0,27	-1	1	-1	42	43,0
	4	1	-1	-1	1	0,27	0,27	0,27	1	-1	-1	70	64,2
	5	1	1	1	-1	0,27	0,27	0,27	1	-1	-1	60	67,2
	6	1	-1	1	-1	0,27	0,27	0,27	-1	1	-1	80	80,4
	7	1	1	-1	-1	0,27	0,27	0,27	-1	-1	1	48	46,1
	8	1	-1	-1	-1	0,27	0,27	0,27	1	1	1	70	74,3
Опыты в звёзд точках	9	1	-1,215	0	0	0,746	-0,73	-0,73	0	0	0	80	78,6
	10	1	1,215	0	0	0,746	-0,73	-0,73	0	0	0	60	57,7
	11	1	0	-1,215	0	-0,73	0,746	-0,73	0	0	0	54	56,3
	12	1	0	1,215	0	-0,73	0,746	-0,73	0	0	0	88	81,9
	13	1	0	0	-1,215	-0,73	-0,73	0,746	0	0	0	85	77,1
	14	1	0	0	1,215	-0,73	-0,73	0,746	0	0	0	74	78,1
Центр	15	1	0	0	0	-0,73	-0,73	-0,73	0	0	0	70	75,7
		69,67	- 8,61	10,53	0,42	- 5,12	- 4,45	1,31	3,75	1,75	3,75		
		$b_0$	$b_1$	$b_2$	$b_3$	$b_4$	$b_5$	$b_6$	$b_7$	$b_8$	$b_9$		