

*Дисциплина*

# Моделирование химическо-технологических процессов

*Тема №6*

## Другие методы построения моделей 2-го порядка

*Воробьев Евгений Сергеевич*

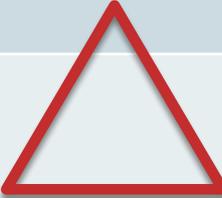
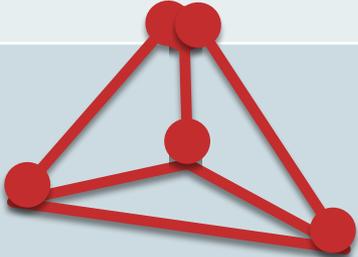
# Введение в метод

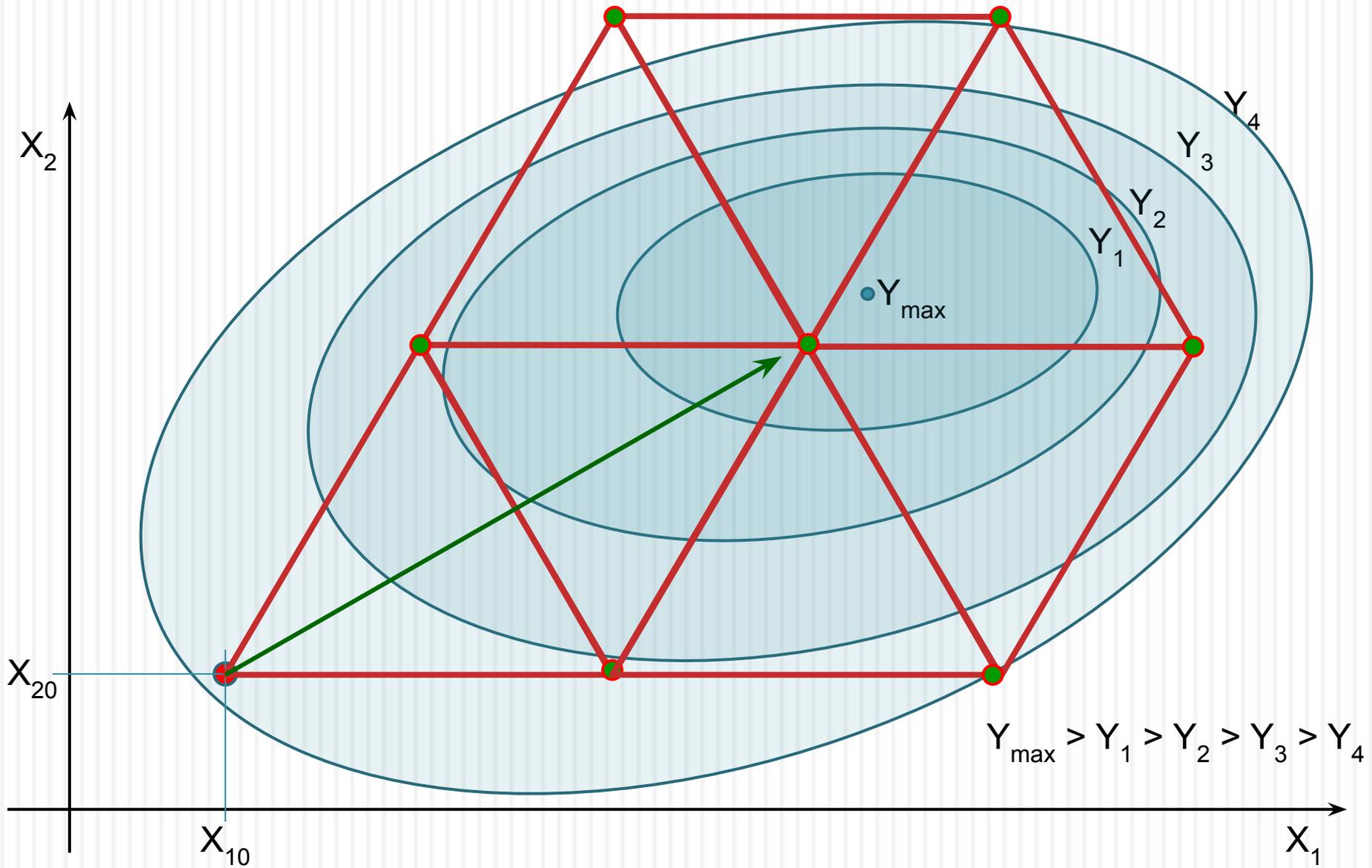
Симплекс-метод, известный также под названием метода последовательного улучшения плана, впервые разработал Г. Данциг в 1947 г.

Этот метод позволяет переходить от одного допустимого базисного решения к другому, причем так, что значения целевой функции непрерывно возрастают. В результате оптимальное решение находят за конечное число шагов.

# Симплексные методы оптимизации

Симплекс – это фигура, имеющая на 1 вершину больше, чем размерность факторного пространства:

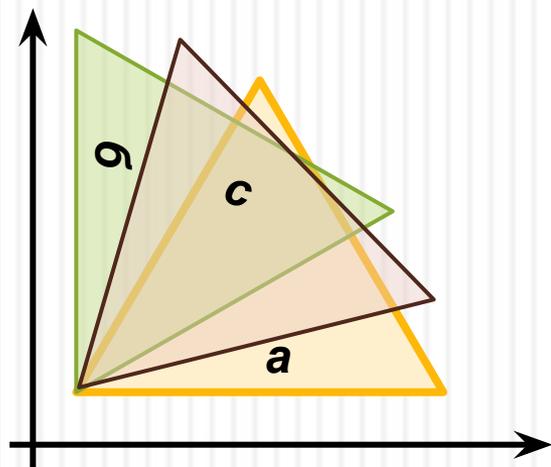
Факторное пространство $n$	Число вершин симплекса	Фигура
1	2	Отрезок линии 
2	3	Треугольник 
3	4	Пирамида 



# Симплексные методы оптимизации, алгоритм

1. Оцениваются априорные сведения о процессе и выбираются интервалы варьирования по каждому из значимых факторов, необходимые для определения ребра симплекса. Область проведения поиска должна включать в себя не менее 8 симплексов. Например, имеем два параметра: температура в интервале от 100 до 200 градусов и давление от 1 атмосферы до 5 атмосфер. Для данного факторного пространства одной кодированной единице по температуре будет соответствовать около 10 градусов, а по давлению – около 0,4 атмосферы;

2. Задается значение ребра симплекса в единицах варьирования соответствующих переменных (проводится их кодирование). Ребро симплекса обычно принимается равным **единице**. Факторное пространство изменяется в кодированных значениях от 0 до минимум 8 единиц. По каждому параметру кодированной единице пространства



3. Проводится первоначальная ориентация симплекса в факторном пространстве: вдоль одной из осей факторного пространства (**а**, **б**), или в промежутке между ними (**с**). Два первых варианта упрощают расчеты координат точек, но ведут поиск вдоль одного из параметров;

4. Рассчитываются координаты точек симплекса сначала в кодированных значениях, потом переводятся в натуральные и реализуется исследование на объекте. Например, для указанной ранее температуры имеем ось в кодированных значениях от 0 до 10, что соответствует натуральным значениям от 100 до 200 и через пропорцию находим температуру в натуральных единицах;

5. Симплекс перемещается по факторному пространству за счет замены вершины симплекса с наихудшим значением по сравнению с остальными вершинами на вершину, являющуюся зеркальным отображением отброшенной вершины.

# Симплексные методы оптимизации, расчеты

Построение первого симплекса выполняется по геометрическим формулам для построения равносторонней фигуры, например, для 2-х параметрической модели строим равносторонний треугольник с углами, равными 60 градусов. Первая точка задается произвольно, вторая точка лежит вдоль одной из координат факторного пространства на расстоянии 1 и третья точка вычисляется через тригонометрические функции  $\text{Sin}(60)$  и  $\text{Cos}(60)$ , что дает  $(0,866; 0,5)$ ;

Нахождение зеркальной точки выполняется тоже геометрически через определение центра тяжести оставшейся фигурки (для  $n=2$  – это отрезок линии), который вычисляется как среднее значение координат её точек. Для построения новой точки к координатам центра тяжести добавляются расстояния от него до худшей точки с учетом

Как только симплекс завершит оборот вокруг экстремума, можно переходить к расчету коэффициентов уравнения регрессии в виде полинома второго порядка со взаимосвязями, мы имеем семь экспериментальных точек и уравнение с шестью неизвестными. Используя метод наименьших квадратов подбираем наилучшие коэффициенты для описания полученных данных.

Данный подход кажется более простым, но имеет основной недостаток – трудно выбрать правильный размер симплекса, небольшой размер приведет к медленному поиску области экстремума и малых размеров области для хорошего описания экстремума из-за точности используемой методики. Большой размер симплекса может сразу же увести поиск за пределы факторного пространства.

# Факторный эксперимент при изучении смесевых систем

Задача факторного эксперимента при изучении смесевых систем не отличается от задачи факторного эксперимента второго порядка (ЦКП). Однако здесь надо учитывать условие:

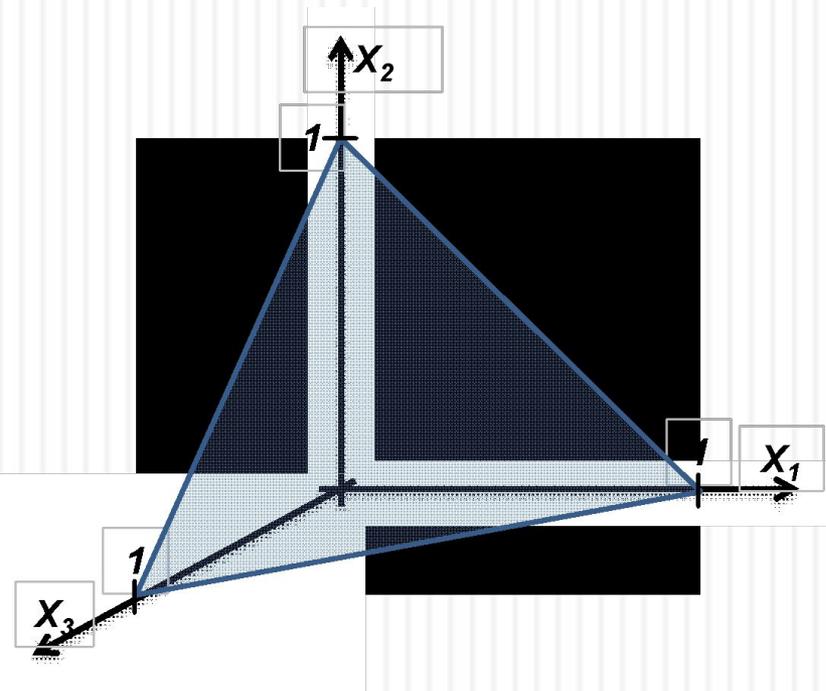
$$\sum_{i=1}^n x_i = 1, \quad 0 \leq x_i \leq 1$$

Применять методы ПФЭ нельзя из-за условия вырожденности матрицы, поэтому используется полином, в котором отсутствует свободный член. Он легко получается при следующих условиях из обычного полинома:

$$x_1 + x_2 + x_3 = 1 \Rightarrow x_3 = 1 - x_1 - x_2$$

$$y = \sum_{i=1}^n \beta_i x_i + \sum_{\substack{i,j=1 \\ i \neq j}}^n \beta_{ij} x_i x_j + \dots$$

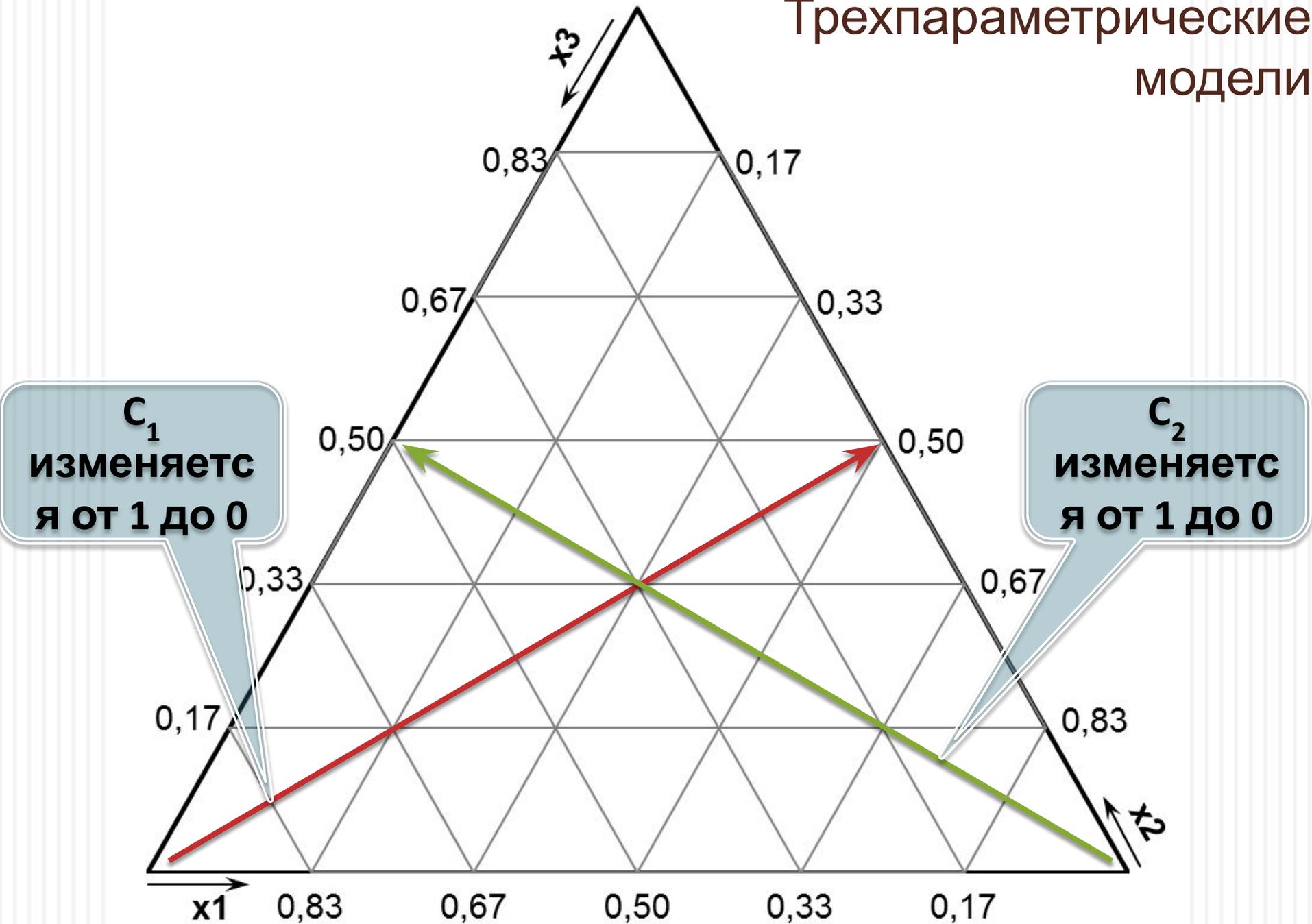
# Симплекс-решетчатые планы Шеффе



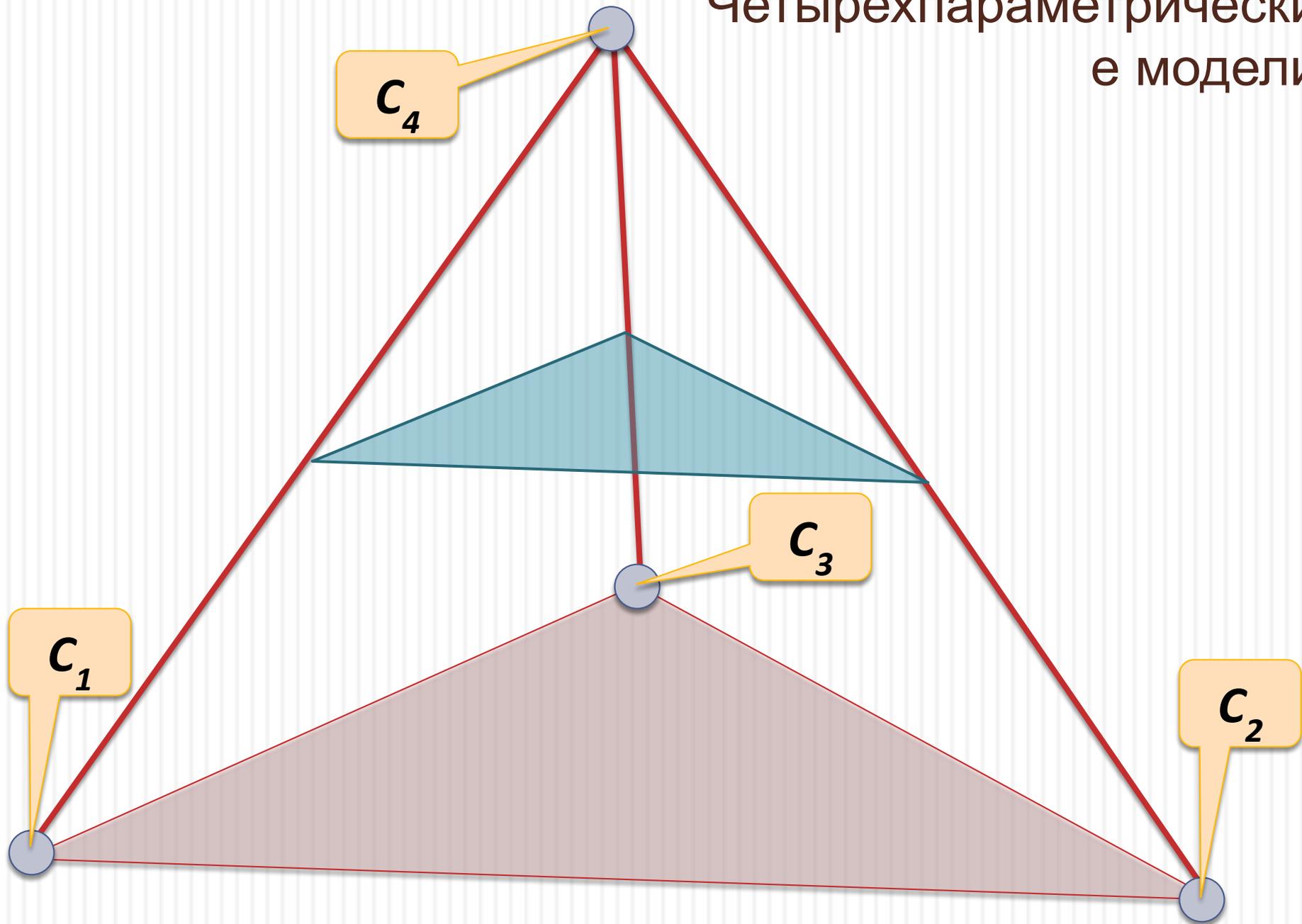
Геометрическое место точек, для условия  $x_1 + x_2 + x_3 = 1$  является правильным  $n-1$  симплексом. Тогда факторное пространство можно представить в  $n-1$  мерном пространстве в виде, например треугольника для  $n=3$ .

Планирование на симплексах осуществляется равномерным разбросом экспериментальных точек. Получаются  $\{n, m\}$ -решетки, где  $n$  — число компонентов смеси;  $m$  — порядок полинома.

# Трехпараметрические модели



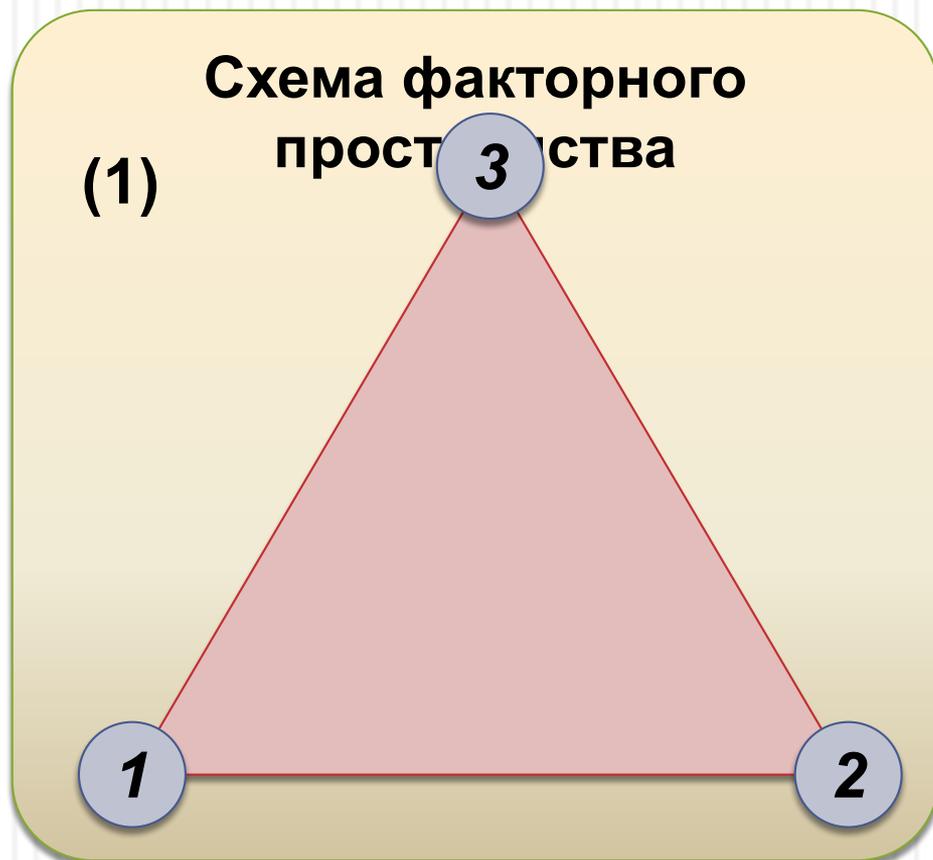
# Четырехпараметрическая модель



# Трехпараметрические модели

Модель первого порядка

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3$$



План экспериментов				
№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$Y$
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$

# Трехпараметрические модели

Модель первого порядка с центральной точкой

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_{123} X_1 X_2 X_3$$



План экспериментов				
№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$Y$
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,33	0,33	0,34	$Y_4$

# Трехпараметрические модели

Модель первого порядка с тремя точками внутри решетки

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_{1123} X_1^2 X_2 X_3 + \beta_{1223} X_1 X_2^2 X_3 + \beta_{1233} X_1 X_2 X_3^2$$

(3)

Схема факторного простр-ства

План экспериментов

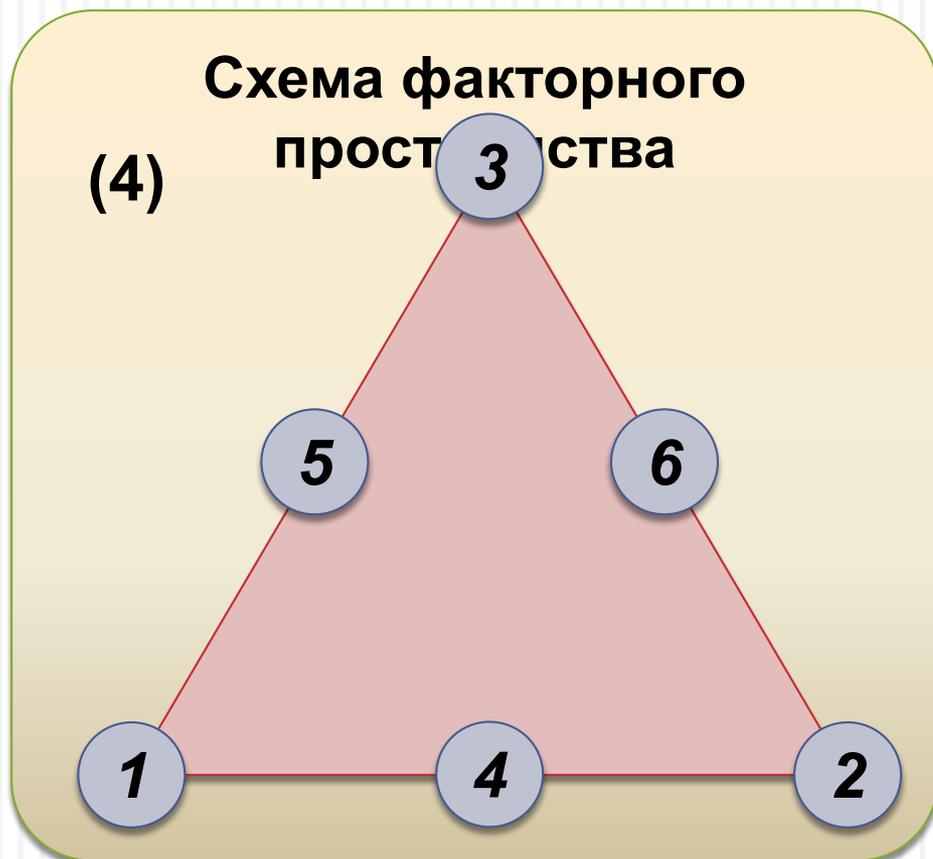


№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$Y$
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,5	0,25	0,25	$Y_4$
5	0,25	0,5	0,25	$Y_5$
6	0,25	0,25	0,5	$Y_6$

# Трехпараметрические модели

Модель второго порядка

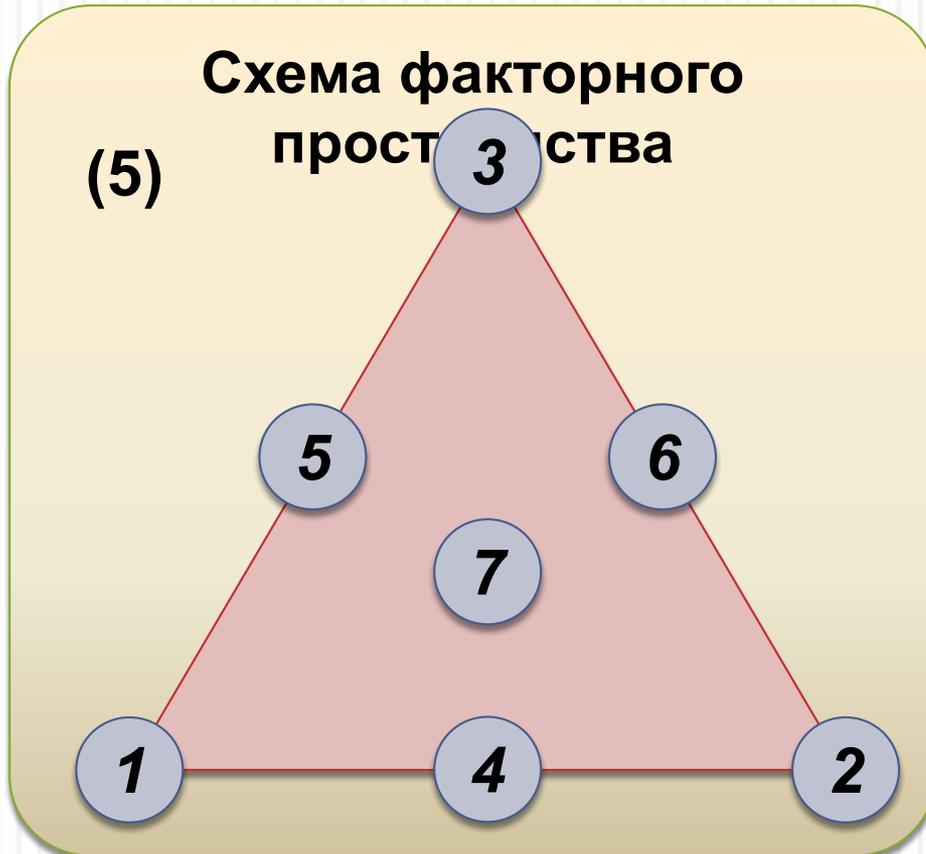
$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_{12} X_1 X_2 + \beta_{13} X_1 X_3 + \beta_{23} X_2 X_3$$



План экспериментов				
№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$Y$
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,5	0,5	0	$Y_4$
5	0,5	0	0,5	$Y_5$
6	0	0,5	0,5	$Y_6$

Модель второго порядка с центральной точкой

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_{12} X_1 X_2 + \beta_{13} X_1 X_3 + \beta_{23} X_2 X_3 + \beta_{123} X_1 X_2 X_3$$



План экспериментов				
№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$Y$
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,5	0,5	0	$Y_4$
5	0,5	0	0,5	$Y_5$
6	0	0,5	0,5	$Y_6$
7	0,33	0,33	0,34	$Y_7$

# Модель второго порядка с тремя точками внутри решетки

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_{12} X_1 X_2 + \beta_{13} X_1 X_3 + \beta_{23} X_2 X_3 + \beta_{1123} X_1^2 X_2 X_3 + \beta_{1223} X_1 X_2^2 X_3 + \beta_{1233} X_1 X_2 X_3^2 + \beta_{12333} X_1 X_2 X_3^3$$

Параметры модели

№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$Y$
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,5	0,5	0	$Y_4$
5	0,5	0	0,5	$Y_5$
6	0	0,5	0,5	$Y_6$
7	0,5	0,25	0,25	$Y_7$
8	0,25	0,5	0,25	$Y_8$
9	0,25	0,25	0,5	$Y_9$



# Модель третьего порядка

$$\begin{aligned}
 Y = & \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \\
 & \beta_{12} X_1 X_2 + \beta_{13} X_1 X_3 + \beta_{23} X_2 X_3 + \\
 & \beta_{123} X_1 X_2 X_3 + \gamma_{12} X_1 X_2 (X_1 - X_2) + \\
 & \gamma_{13} X_1 X_3 (X_1 - X_3) + \\
 & \gamma_{23} X_2 X_3 (X_2 - X_3)
 \end{aligned}$$

Схема факторного простейства

(7)



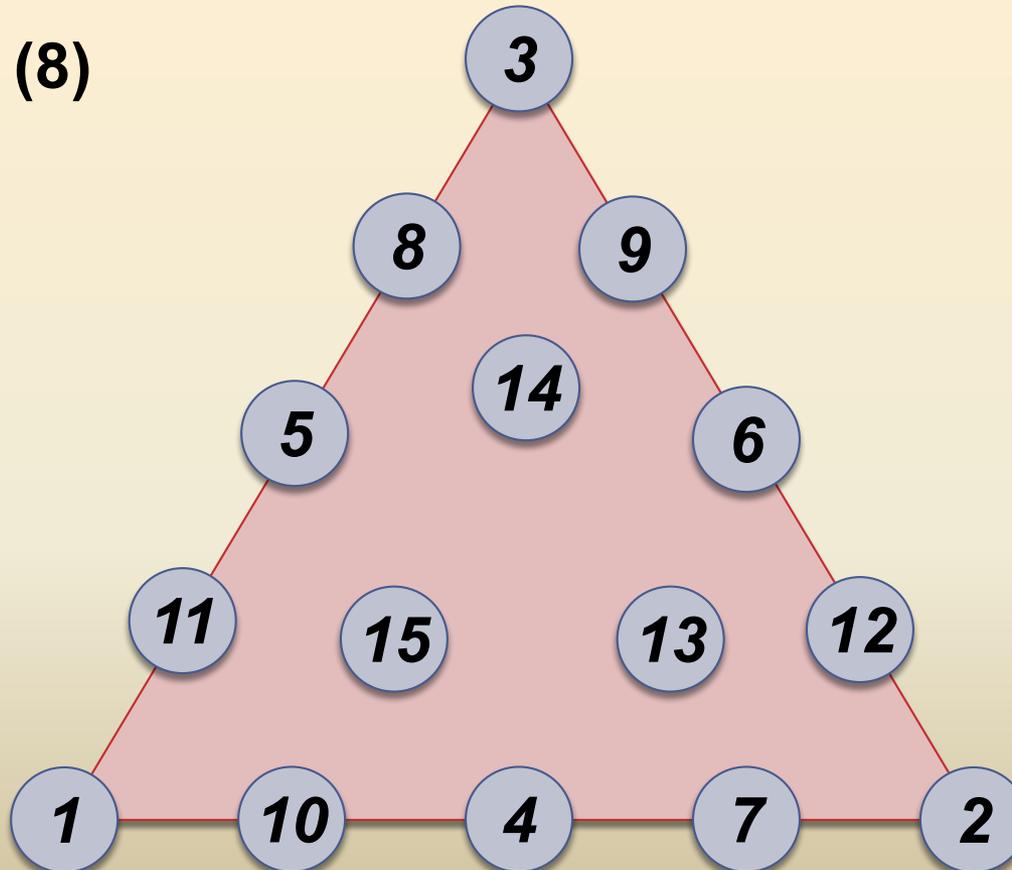
План экспериментов

№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	Y
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,33	0,67	0	$Y_4$
5	0,33	0	0,67	$Y_5$
6	0	0,33	0,67	$Y_6$
7	0,66	0,34	0	$Y_7$
8	0,66	0	0,34	$Y_8$
9	0	0,66	0,34	$Y_9$
10	0,33	0,33	0,34	

# Модель четвертого порядка

$$\begin{aligned}
 Y = & \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_{12} X_1 X_2 + \beta_{13} X_1 X_3 + \beta_{23} X_2 X_3 + \\
 & + \gamma_{12} X_1 X_2 (X_1 - X_2) + \gamma_{13} X_1 X_3 (X_1 - X_3) + \gamma_{23} X_2 X_3 (X_2 - X_3) + \\
 & + \delta_{12} X_1 X_2 (X_1 - X_2)^2 + \delta_{13} X_1 X_3 (X_1 - X_3)^2 + \delta_{23} X_2 X_3 (X_2 - X_3)^2 + \\
 & + \beta_{1123} X_1^2 X_2 X_3 + \beta_{1231} X_1 X_2^2 X_3 + \beta_{1232} X_1 X_2 X_3^2
 \end{aligned}$$

(8)



План экспериментов				
№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	Y
1	1	0	0	$Y_1$
2	0	1	0	$Y_2$
3	0	0	1	$Y_3$
4	0,5	0,5	0	$Y_4$
5	0,5	0	0,5	$Y_5$
6	0	0,5	0,5	$Y_6$
7	0,25	0,75	0	$Y_7$
8	0,25	0	0,75	$Y_8$



Продолжение плана				
№	$X_1$	$X_2$	$X_3$	Y
9	0	0,25	0,75	$Y_9$
10	0,75	0,25	0	$Y_{10}$
11	0,75	0	0,25	$Y_{11}$
12	0	0,75	0,25	$Y_{12}$
13	0,5	0,25	0,25	$Y_{13}$
14	0,25	0,5	0,25	$Y_{14}$
15	0,25	0,25	0,5	$Y_{15}$

# Композиционность моделей

В зависимости от стоящих задач построение моделей может идти по разным путям от простых к сложным.

При отсутствии экстремумов функции в факторном пространстве усложнение моделей идет по цепочке:

- Модель 1

Точка для проверки

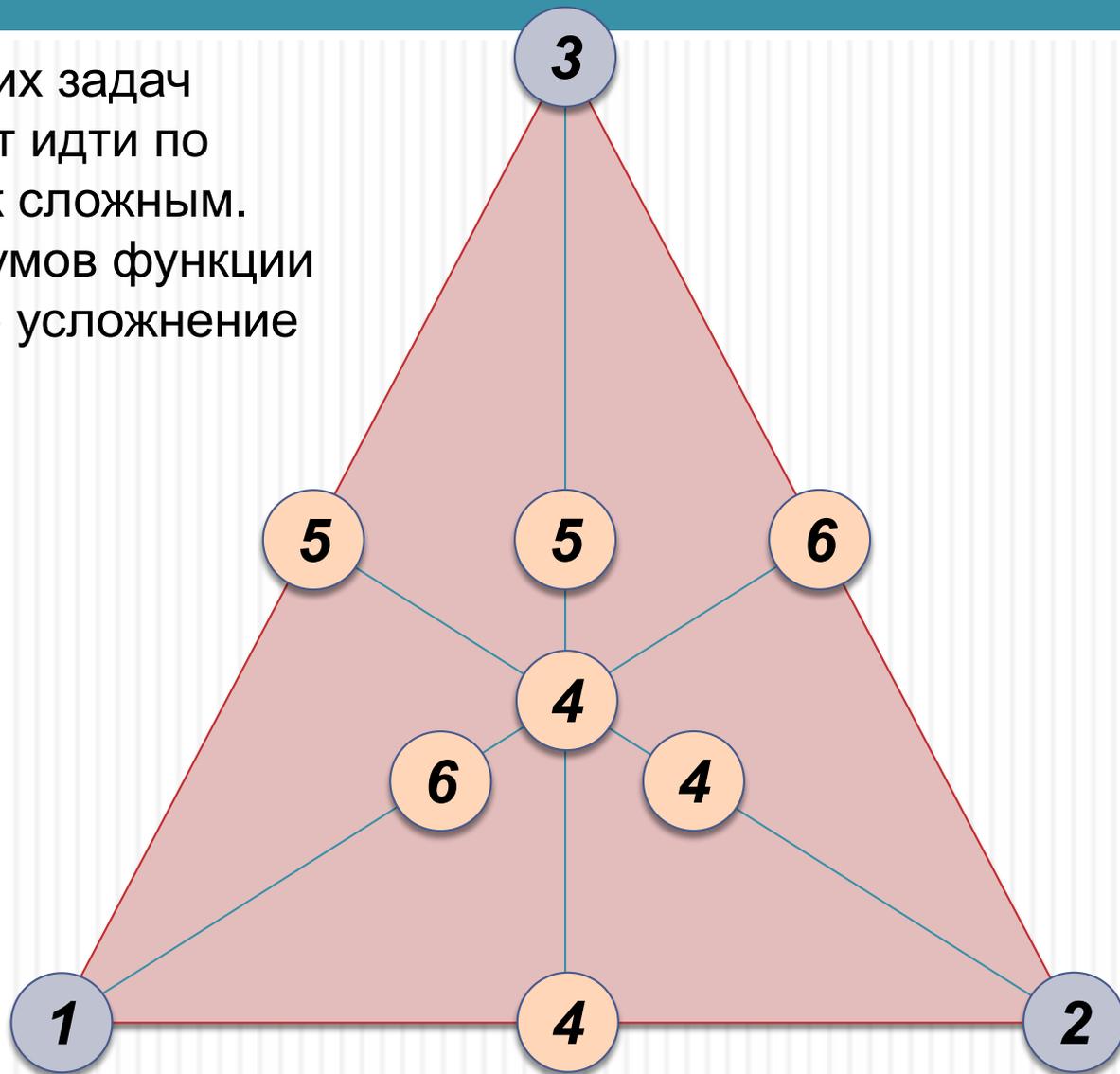
- Модель 2

Точки для проверки

- Модель 3

Точки для проверки

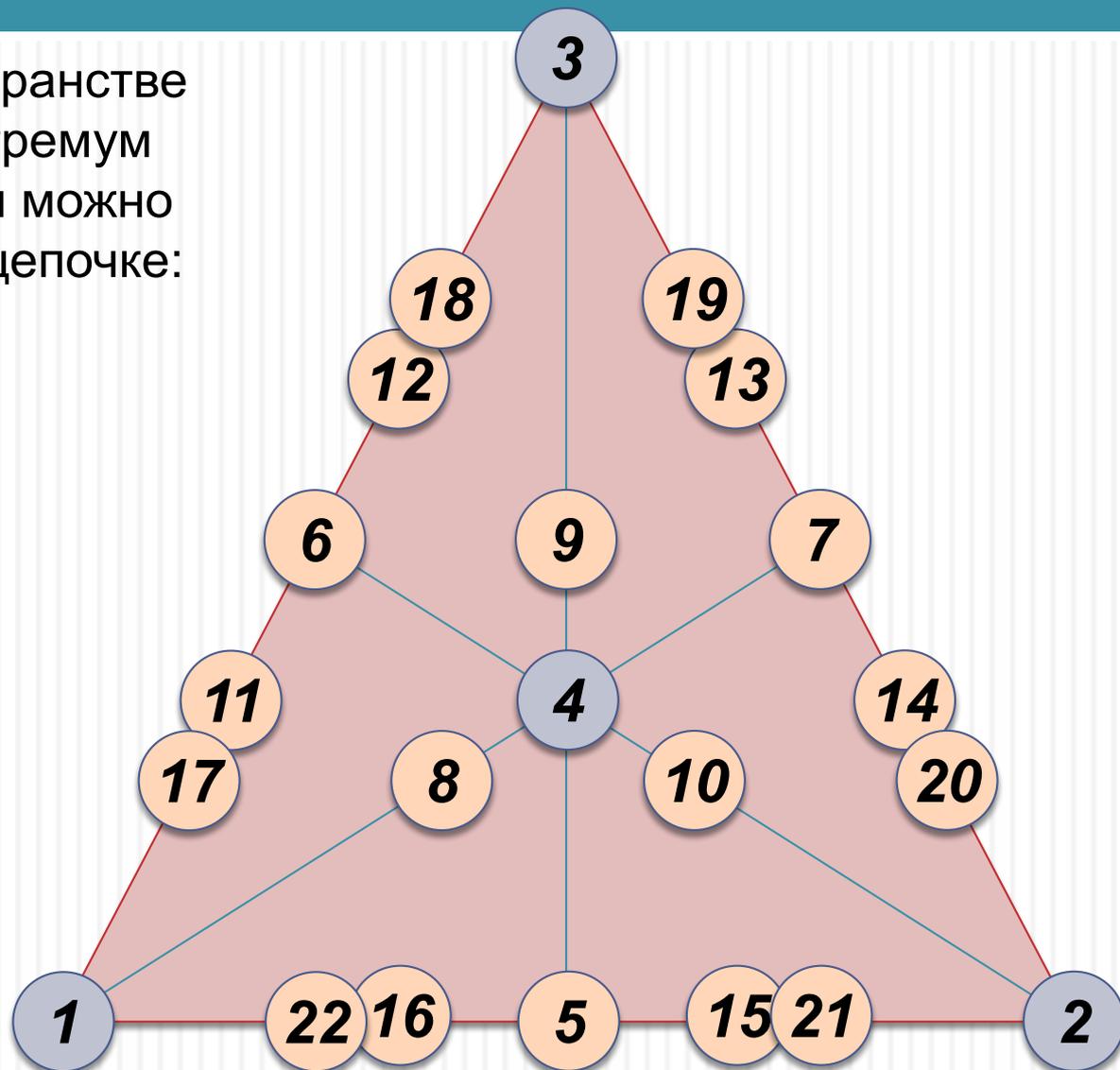
- Модель 4



# Композиционность моделей

Если в факторном пространстве может присутствовать экстремум функции то подбор модели можно проводить по следующей цепочке:

- Модель 2  
Точки для проверки
- Модель 4  
Точки для проверки
- Модель 5  
Точки для проверки
- Модель 6  
Точки для проверки
- Модель 7  
Точки для проверки
- Модель 8  
Точки для проверки



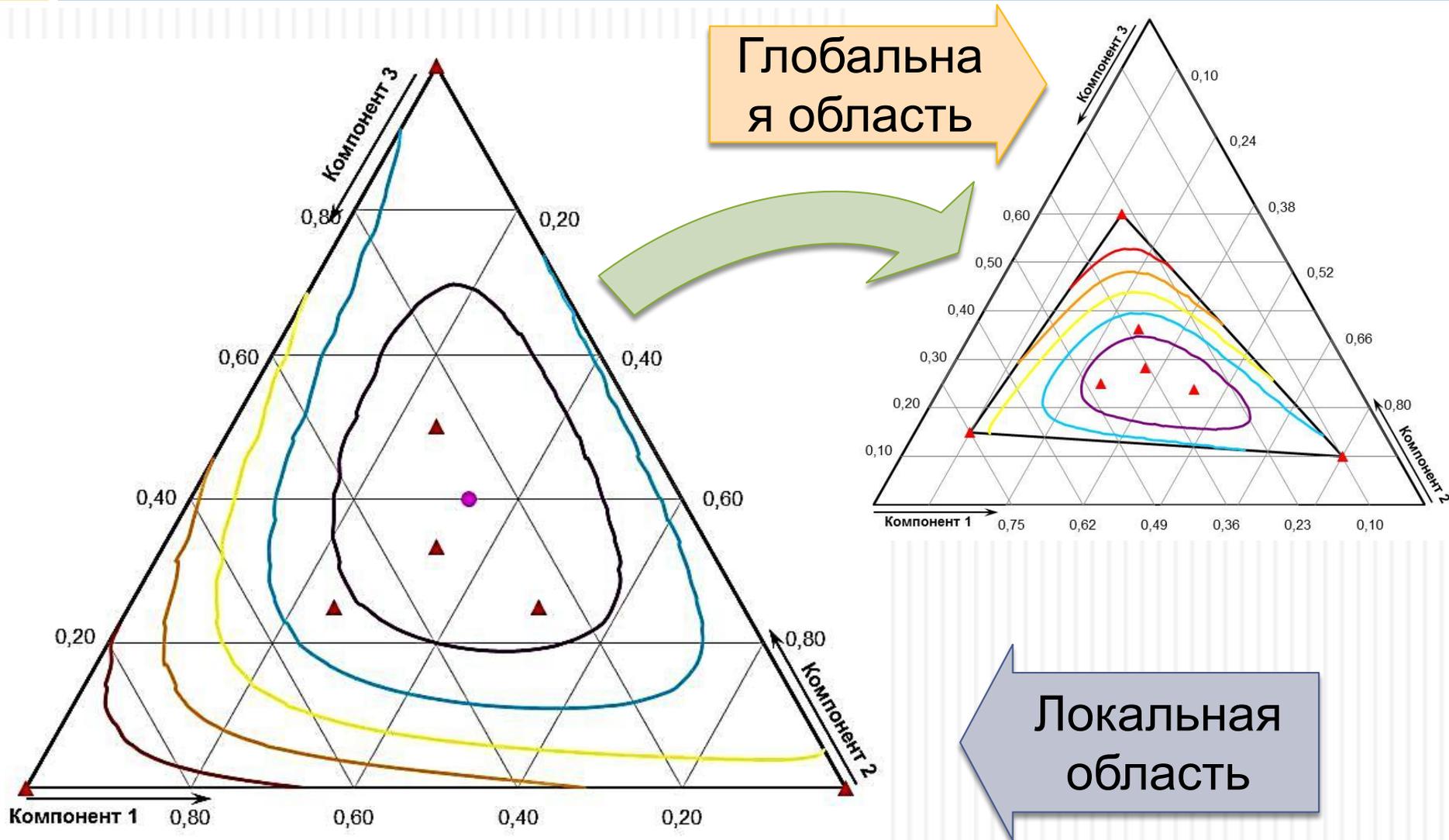
# Исследование локальных областей

Вершины треугольника

№	Натуральные вершины			Кодированные вершины		
	X1	X2	X3	Z1	Z2	Z3
1	0,25	0,75	0,1	1	0	0
2	0,15	0,1	0,8	0	1	0
3	0,6	0,15	0,1	0	0	1

	Минимум	Максимум	Шаг
Компонент 1	0,1	0,75	0,130
Компонент 2	0,1	0,8	0,140
Компонент 3	0,1	0,6	0,100

# Исследование локальных областей



# Расчеты коэффициентов

Обычно все эти схемы являются насыщенными, имеют равное число опытов и неизвестных коэффициентов в уравнении, поэтому их расчеты доведены до простых формул. С другой стороны надо помнить, что для проверки данных проводятся дополнительные опыты, которые берутся из последующих моделей или произвольно внутри факторного пространства. В первом случае мы можем сразу же повысить сложность модели, если она окажется не адекватной.

Коэффициенты  $\beta_i$  при чистых веществах равны значениям  $Y$

$$\beta_1 = Y_1, \beta_2 = Y_2, \beta_3 = Y_3$$

а, например для второй модели остальные коэффициенты

$$\beta_{ij} = 4Y_{ij} - 2Y_i - 2Y_j \Leftrightarrow Y_{ij} = \frac{1}{2}\beta_i + \frac{1}{2}\beta_j + \frac{1}{4}\beta_{ij} \Leftrightarrow \beta_i = Y_i$$

# Расчет средствами MS Excel

С другой стороны можно пользоваться стандартными решениями (метод наименьших квадратов и «Поиск решения»), которые были рассмотрены ранее. В этом случае надо заботиться о количестве проведенных опытов и числе неизвестных коэффициентов ( $N > L$ ) и выбирать уравнение, которое обеспечит свое существование только внутри факторного пространства. Последнее достигается введением дополнительного условия  $X_1 + X_2 + X_3 = 1$  или произвести замену последнего фактора через предыдущие  $X_3 = 1 - (X_1 + X_2)$

Для решения данных задач и построения графиков имеется программа в среде MS Excel, которая позволяет выбрать модель, опередить таблицу экспериментальных данных, провести эксперимент и выполнить расчет с построением графика

## Выбираем тип треугольника

Данные для построения треугольника  
 Тип треугольника : Глобальный

Координаты вершин треугольника  
 В реальных коо

	Наименование	Вершина 1	Вершина
X1	Пропан	1	0
X2	Бутан	0	1
X3	Примеси	0	0
=			
=		Минимум	Максимум
=	Пропан	0	
=	Бутан	0	
=	Примеси	0	

Проводим эксперименты по : 3-ой модели  
 Проверку выполняем по : 4-ой модели  
 Расчет коэффициентов выполняем : по точкам плана

Число экспериментов (план/проверка): 6 3  
 Число параллельных испытаний : 1

Таблица экспериментальных и расчетных данных

№№	X1	X2	X3	Y эксп	Y расч
1	1	0	0	5	5
2	0	1	0	7	7
3	0	0	1	3	3
4	0,5	0,25	0,25	6	6
5	0,25	0,5	0,25	8	8
6	0,25	0,25	0,5	5	5
7	0,5	0,5	0	8	6
8	0,5	0	0,5	6	4
9	0	0,5	0,5	8	5

Выбираем номер модели,  
 проверочные точки,  
 параллельные испытания,  
 заполняем результаты

Дисперсия воспроизводимости : 0,5

Критерий минимизации : 1,642E-16

Критерий Пирсона : 1

Заголовок графика

Число линий сетки (от 1 до 5) : 4

Показать значения меток по осям : Да

Повернуть название оси по ней : Да

Число изолиний на треугольнике (от 0 до 10) : 5

Детализация изолиний (от 5 до 50) : 35

Цветовая гамма изолиний : Спектр

Показать график в локальной области : Да

Показать на графике эксперимент : Да

Показать на графике минимум : Нет

Показать на графике максимум : Да

Строим график : Да

Настраиваем  
 график

	X2	X3	Условие	Значение
1	0	0	1	3,0000001
0,2			1	8,3078419
				0

β1	5
β2	7
β3	3
β1123	1,33E-06
β1223	192
β1233	-64

Получаем  
 ответ

# Заголовок графика

