

Занятие № 13

Планирование машинных экспериментов с моделями систем.

1.1 Методы планирования эксперимента на модели.

Основная задача планирования машинных экспериментов заключается в получении необходимой информации об исследуемой системе при ограниченных ресурсах (затраты машинного времени, памяти и т.п.). К числу частных задач, решаемых при планировании машинных экспериментов, относятся задачи уменьшения затрат машинного времени на моделирование, уменьшения погрешности результатов моделирования, проверки адекватности модели и т.п.

Эффективность машинных экспериментов существенно зависит от выбора плана эксперимента, т.к. именно план определяет объём и порядок проведения вычислений на ЭВМ, приёмы накопления и статистической обработки результатов моделирования системы. Поэтому основная задача планирования машинных экспериментов с моделью формируется следующим образом: необходимо получить об объёме моделирования, заданном в виде моделирующего алгоритма (программы) при минимальных или ограниченных затратах машинных ресурсов на реализацию процесса моделирования.

Таким образом, при машинном моделировании необходимо не только рационально планировать и проектировать саму модель системы, но и процесс её использования, т.е. проведения с ней эксперимента.

При планировании машинных экспериментов возникает целый ряд проблем, взаимно связанных как с особенностью функционирования моделируемого объекта, так и с особенностью машинной реализации модели и обработки результатов эксперимента. В первую очередь к таким относятся проблемы построения плана машинного эксперимента, стохастической сходимости результатов, ограниченности машинных ресурсов, уменьшения дисперсии оценок, полученных на машинной модели и т.д.

Рассмотрим основные понятия теории планирования эксперимента. В планировании эксперимента различают входные (изогенные) и выходные (эндогенные) переменные: x_1, x_2, \dots, x_k ; y_1, y_2, \dots, y_e . Входные переменные в ТПЭ называют факторами а выходные — реакциями. Каждый фактор x_i , $i=1, 2, \dots, k$ может принимать в эксперименте одно или несколько значений, называемых уровнями. Фиксированный набор уровней факторов определяет одно из возможных состояний рассматриваемой системы. Одновременно этот набор представляет собой условия проведения одного из возможных экспериментов.

Каждому фиксированному набору уровню факторов соответствует определённая точка в многомерном пространстве, называемая факторным пространством. Эксперименты не могут быть реализованы во всех точках факторного пространства, а лишь в принадлежащих допустимой области, как

это например оказано для случая двух факторов X_1 и X_2 на рисунке (см. ниже рис. 1.).

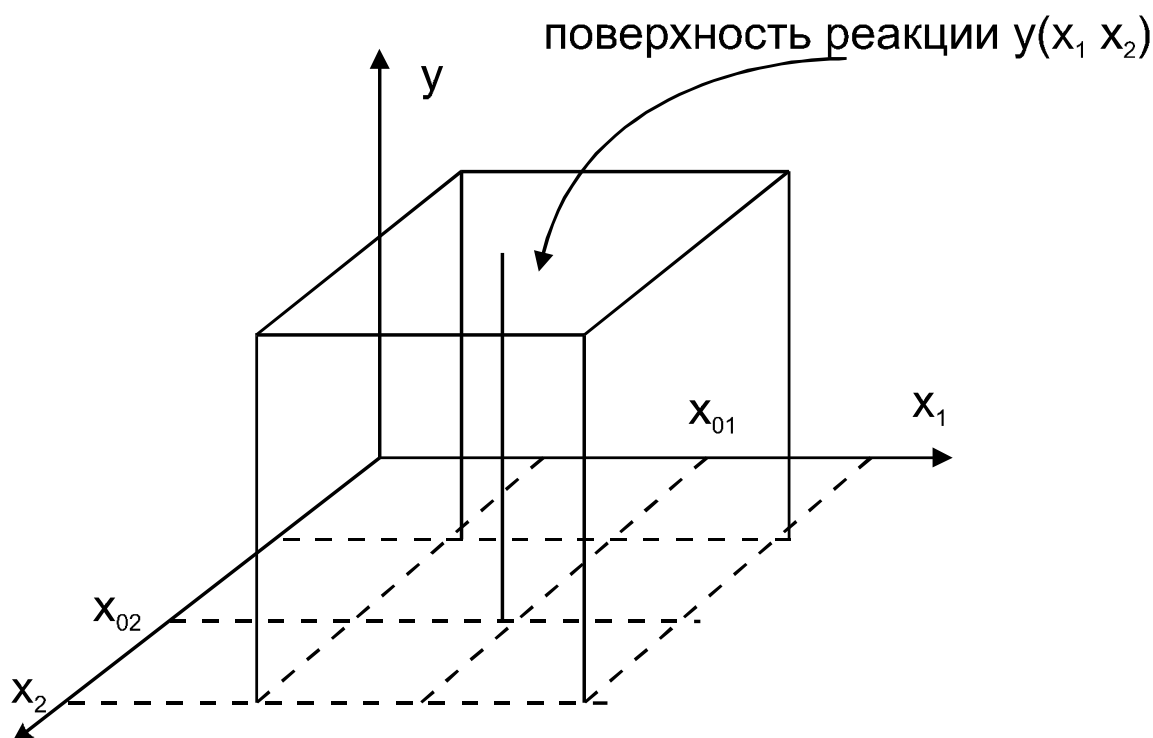


Рис. 1. Геометрическое представление поверхности реакции.

Реакцию (отклик) системы можно представить в виде зависимости: $y_l = \Psi_l(x_1, x_2, \dots, x_k)$; $l = 1 \dots m$. Функцию Ψ_e , связанную с факторами, называют функцией отклика, а её геометрический образ – поверхностью отклика. Исследователь заранее не известен вид зависимостей Ψ_l , $l = 1 \dots m$, поэтому используют приближение соотношения: $y_l = \Psi_l(x_1, x_2, \dots, x_k)$, $l = \overline{1, m}$.

Зависимость и Ψ_l находятся по данным эксперимента. Последний необходимо поставить так, чтобы при минимальных затратах ресурсов (числе испытаний), варьируя выходные значения по специально сформулированным правилам, построить математическую модель системы и оценить её характеристики. Факторы при проведении эксперимента могут быть управляемыми и неуправляемыми, количественными или качественными, фиксированными и случайными. Фактор относится к изучаемым, если он включён в модель для изучения свойств системы. Количественными факторами являются интенсивности входящих потоков заявок, интенсивности потоков обслуживания, ёмкости накопителей, количество обслуживающих каналов и другие. Качественным факторам не соответствует числовая шкала (дисциплины постановки на очередь, обслуживание каналов и другие).

Фактор является управляемым, если его уровни целенаправленно выбираются экспериментатором.

При планировании эксперимента обычно изменяются несколько факторов.

Основными требованиями, предъявляемыми к факторам - независимость и совместимость. Совместимость означает, что все комбинации факторов осуществимы.

Для выбора конкретной модели планирования эксперимента необходимо сформулировать такие её особенности, как адекватность, содержательность, простота.

План эксперимента обычно используется для определения экстремальной характеристики объекта. Поэтому планирование эксперимента называется экстремальным. В планировании эксперимента наибольшее значение нашли модели в виде алгебраических полиномов.

Предполагаем, что изучается влияние K количественных факторов x_i на некоторую η в отведённый для экспериментирования локальной области факторного пространства ограниченного $x_{i \min} - x_{i \max}$, $i=1 \dots k$.

Функцию отклика обычно выбирают линейной или квадратичной.

$$\eta = b_0 + \sum b_i x_i + \sum b_{ij} x_i x_j = f(\vec{x}) \vec{B} \quad (1)$$

где $\vec{f}(\vec{x})$ - вектор с элементами $f_\alpha(\vec{x})$, $\alpha = 0, d$, входящих в исходный полином; \vec{B} - вектор коэффициентов. Для двух факторов имеем: $f_0=1$, $f_1=x_1$, $f_2=x_2$, $f_{12}=x_1 x_2$, $f_{11}=x_1^2$, $f_{22}=x_2^2$. $\vec{B} = (b_0, b_1, b_2, b_{12}, b_{11}, b_{22})$.

Так как полином (1) содержит d коэффициентов, то план эксперимента должен содержать $N \geq d$ различных экспериментальных точек:

$$D = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{21} & \dots & x_{k1} \\ x_{12} & x_{22} & \dots & x_{k2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{1N} & x_{2N} & \dots & x_{kN} \end{bmatrix}$$

где x_{in} - значение, которое принимает i -ая переменная в u -ом испытании. $i=1 \dots k$, $u=1 \dots N$. Матрица D называется планом эксперимента.

Реализовав испытания в N очках области факторного пространства, определённом планом эксперимента, получим вектор наблюдений имеющий следующий вид:

$$\vec{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_N \end{bmatrix}$$

где y_u - реакция соответствующей u -ой точке плана.

Плану эксперимента поставим в соответствие матрицу планирования:

$$x = \begin{bmatrix} f_{01} & f_{11} & f_{21} & \dots & f_{111} & f_{221} \\ f_{02} & f_{12} & f_{22} & \dots & f_{112} & f_{222} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ f_{0N} & f_{1N} & f_{2N} & \dots & f_{11N} & f_{22N} \end{bmatrix}$$

где f_{i1}, f_{ijl} - координатные функции при соответствующих коэффициентах модели, в l -ом эксперименте.

Построению плана эксперимента предшествует проведение ряда неформализованных действий (принятия решения) направленных на выбор локальной области факторного пространства G .

Необходимо учитывать, что как только модель сформирована включение дополнительных факторов для уточнения модели невозможно. Вначале следует выбрать границы $x_{i \min}$ и $x_{i \max}$ области определения факторов исходя из свойств объекта. Например, температура при термобарических экспериментах не может быть ниже абсолютного нуля и выше температуры плавления материала из которого изготовлена термобарокамера.

После определения области G необходимо найти нулевые (основные) уровни факторов и интервалы варьирования $\Delta x_i, i=1 \dots k$.

Эксперимент, в котором реализуются все возможные сочетания уровней факторов, называется полным факторным экспериментом (ПЭФ). Если выбранная модель включает только линейные члены полинома и их произведения, то для оценки коэффициентов модели используется ПЭ с варьированием всех k факторов на двух уровнях, т.е. $q=2$. Такие планы называются планы типа 2^k , где $n=2^k$ - число всех возможных испытаний.

Начальным этапом ПЭ для получения коэффициентов линейной модели основан на варьировании факторов на двух уровнях: нижнем x_{iH} и верхнем x_{iB} , симметрично расположенных относительно основного уровня $x_{i0}, i=1 \dots k$. Геометрическая интерпретация показана ниже на рис. 2.:

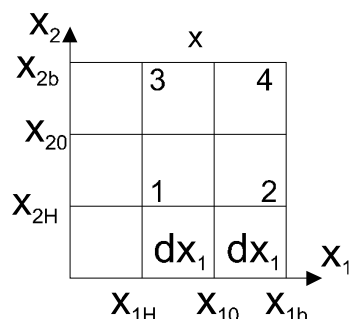


Рис. 2. ПЭФ типа 2^2 .

Для упрощения записи условий каждого эксперимента факторы кодируют в виде безразмерных величин $\tilde{x}_i = (x_i - x_{i0}) / \Delta x_i, i=1,2, \dots, k$. Средний уровень кодированного фактора является нулём 0, граничные значения соответственно +1 и -1.

1.2 Стратегическое планирование машинных экспериментов с моделями систем

Можно выделить стратегическое и тактическое ПЭ на моделях систем.

Стратегическое планирование – ставит своей целью получение необходимой информации о системе S с помощью модели M_M , реализованной на ЭВМ. Оно аналогично внешнему проектированию при создании системы S .

Тактическое планирование – определяет способы проведения каждой серии испытаний машинной модели M_M . Оно аналогично внутреннему проектированию системы S .

Рассмотрим элементы стратегического планирования ПЭ. Его целью может быть:

1. Получение функции реакции системы от независимых фактов:
 $y=f(b_0, b_1, \dots, x_1, x_2, \dots, x_k)$
2. Нахождение экстремума: $f(b_0, b_1, \dots, x_1, x_2, \dots, x_k)$.

Во 2-ом случае для определения наилучшей комбинации фактов могут быть использованы методы систематической или случайной выборки.

К систематическим относятся методы:

- одного фактора;
- предельного анализа;
- наискорейшего спуска;
- равномерной сетки.

Проблемой является большое количество факторов. Для $k=10$ ПЭФ должен состоять из 1024 точек. Используют неполные планы, метод "поверхности реакции".

Следующей проблемой является многокомпонентность функции реакции. Здесь можно использовать последовательное однокомпонентное ПЭ. Этот подход не всегда возможен из-за связанности компонентов. Используются интегральные оценки с применением весовых функций, функций полезности и т.д.

Другой проблемой является стохастическая сходимость результатов ПЭ. В качестве результатов ПЭ используется средние некоторых распределений, для оценки которых применяют выборочные средние, найденные путём многократны прогонов модели на ЭВМ. Сходимость выборочных средних с ростом объема выборки называется стохастической. Эта сходимость, как правило, медленная. Если σ - стандартное отклонение среднего N наблюдений будет равно σ/\sqrt{N} , т.е. для уменьшения случайной выборки в k раз требуется увеличить объем выборки в k^2 раз.

Планирование машинного эксперимента представляет собой итерационный процесс, когда выбранная модель плана эксперимента проверяется на реализуемость, а затем, если это необходимо, вносят соответствующие коррективы в модель.

Планирование эксперимента с моделью проводится в несколько этапов:

- 1) построение структурной модели;
- 2) построение функциональной модели.

Структурная модель ПЭ характеризуется числом факторов и числом уровней для каждого фактора. Из опыта известно, что 20% факторов определяют 80% свойств системы.

Ортогональное распределение плана упрощает определение коэффициентов аппроксимации. Упрощение дает принятие числа уровней

всех факторов одинаковыми (не больше 3). Функциональная модель ПЭ определяет количество элементов структурной модели N_{ϕ} , т.е. необходимое число различных информационных точек N_{ϕ} . Причём $N_{\phi} < N_c$, где $N_c = q_1 \cdot q_2 \cdot \dots \cdot q_k$ – число экспериментов ПФЭ.

1.3 Тактическое планирование машинных экспериментов с моделями систем

Здесь решают проблемы:

- определения начальных условий и их влияния на достижения установившегося результата при моделировании;
- обеспечения точности и достоверности результатов моделирования;
- уменьшения дисперсии оценок характеристик процесса функционирования моделируемых систем;
- выбора правил автоматической остановки имитационного эксперимента с моделями.

Рассмотрим ПФЭ типа 2^3 :

номер испытания	1	2	3	4	5	6	7	8
x_1	-1	-1	-1	-1	+1	+1	+1	+1
x_2	-1	-1	+1	+1	-1	-1	+1	+1
x_3	-1	+1	-1	-1	-1	+1	-1	+1

ПЭФ даёт возможность определить не только коэффициенты регрессии, соответствующие линейным эффектам, но и коэффициенты регрессии соответствующие всем эффектам взаимодействия. Эффект взаимодействия двух или более факторов появляется при одновременном варьировании этих факторов, когда действие каждого из них на выход зависит от уровня, на которых находятся другие факторы.

Для оценки свободного члена b_0 и определения эффектов взаимодействия $b_{12}, b_{13}, \dots, b_{123}$ план эксперимента D расширяют до матрицы планирования X путём добавления соответствующей фиктивной переменной: единичного столбца x_0 и столбцов произведений $x_1 x_2, x_1 x_3, \dots, x_1 x_2 x_3$ как показано, например, для ПЭФ типа 2^3 в таблице (см. ниже):

№ Исп.	x_0	План ПЭФ			$x_1 x_2$	$x_1 x_3$	$x_2 x_3$	$x_1 x_2 x_3$	Реакция y
		x_1	x_2	x_3					
1	+1	+1	+1	+1	+	+	+	+	y_1
2	+1	-1	+1	+1	-	-	+	-	y_2
3	+1	+1	-1	+1	-	+	-	-	y_3
4	+1	-1	-1	+1	+	-	-	+	y_4
5	+1	+1	+1	-1	+	-	-	-	y_5
6	+1	-1	+1	-1	-	+	-	+	y_6
7	+1	+1	-1	-1	-	-	+	+	y_7
8	+1	-1	-1	-1	+	+	+	-	y_8

Как видно из рассмотренных ПЭ типа 2^2 в 2^3 количество испытаний ПЭФ значительно превосходит число определяемых коэффициентов линейной модели плана эксперимента, что увеличивает расход ресурсов ЭВМ по времени. Возникает проблема сокращения количества экспериментов.

С этой целью рассмотрим построение планов так называемого дробного факторного эксперимента (ДФЭ). Пусть имеется ПЭФ типа 2^2 . Используя матрицу планирования X, например приведённую в предыдущей таблице, можно вычислить коэффициенты и предусмотреть результаты в виде уравнения:

$$y = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2 + b_{12}x_1x_2$$

N/n	x_0	План ПЭФ		$x_1x_2(x_0)$	Отклик y
		x_1	x_2		
1	1	+1	+1	+1	y_1
2	1	-1	+1	-1	y_2
3	1	+1	-1	-1	y_3
4	1	-1	-1	+1	y_4

Если в выбранных интервалах варьирования уровня процесс можно описать линейной моделью, то достаточно определить три коэффициента b_0, b_1, b_2 . Т.о. остаётся одна степень свободы, которую можно использовать для построения плана эксперимента D для 3-х переменных, в которых уровни 3-его фактора изменяются как в таблице рассмотренной немного раньше для столбца x_1x_2 (эффектов взаимодействия).

Мы получим так называемый дробный факторный эксперимент. В нём уже не будет отдельных оценок для коэффициентов регрессии, как в ПЭФ, они будут рассчитываться по формулам:

$$\tilde{b}_1 = \beta_1 + \beta_{23}; \tilde{b}_2 = \beta_2 + \beta_{13}; \tilde{b}_3 = \beta_3 + \beta_{12}.$$

При постулировании линейной модели все парные взаимодействия не учитывают. Т.о. вместо γ испытанный в ПЭФ для 3-х факторов получим 4 испытания в ДФЭ. Правило проведения ДФЭ формулируется так: для сокращения числа испытаний новому фактору присваивается значение вектор-столбца матрицы, принадлежащего взаимодействию, которым можно пренебречь.

При проведении эксперимента из 4-х испытаний для оценки влияния 3-х факторов пользуются половинный ПЭФ типа 2^3 , так называемой "полу репликой". Если приравнять x_3 и x_1x_2 , что можно получить 2-ую "полу реплику".

Для обозначения дробных реплик, в которых λ линейных эффектов приравнены к эффектам взаимодействия, пользуются условным обозначением $2^{k-\lambda}$. Например, "полу реплика" от 2^6 записывается в виде 2^{6-1} , а "четверть реплика" 2^{6-2} .

Смешивание надо производить так, чтобы основные коэффициенты были смешаны с коэффициентами при взаимодействиях самого высокого порядка. Не рекомендуется использовать реплики для $n \geq 15$.

Следует иметь в виду, что малый шаг варьирования Δx_j ($j=1 \dots n$) может повлечь статистическую незначимость оценки коэффициента уравнения регрессии. В случае, если полученная мат. модель окажется неадекватной, проводятся эксперименты с меньшим шагом варьирования.

Если линейные модели, построенные с помощью ПЭФ и ДФЭ, неадекватны, то переходят к построению квадратичных моделей.

Оптимальный план для квадратичной модели целесообразно строить таким образом, чтобы он включал точки плана для линейной модели. Это позволяет сократить число опытов.