

Самостоятельная работа 4

Вариант 1 «Исследование алгоритма наименьших квадратов при линейной параметризации моделей»

Входные параметры: структура линейного объекта, свойства помехи приложенной к выходу объекта (нормально распределенная величина с нулевым математическим ожиданием и некоторой дисперсией помехи).

Модель объекта задана в виде линейной комбинации известных (базисных) функций $\varphi_1(u), \dots, \varphi_m(u)$:

$$\eta(u, \alpha) = \sum_{j=1}^m \varphi_j(u) \alpha_j = \varphi^T(u) \alpha = \alpha^T \varphi(u), \quad \alpha = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_m \end{pmatrix}, \quad \varphi(u) = \begin{pmatrix} \varphi_1(u) \\ \dots \\ \varphi_m(u) \end{pmatrix}.$$

Вектор-столбец значений выхода модели (в моменты времени $i = 1, \dots, n$) имеет вид:

$$H(\alpha) = \begin{pmatrix} \varphi^T(u_1) \alpha \\ \dots \\ \varphi^T(u_n) \alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \varphi^T(u_1) \\ \dots \\ \varphi^T(u_n) \end{pmatrix} \alpha = \begin{pmatrix} \varphi_1(u_1) & \varphi_2(u_1) & \dots & \varphi_m(u_1) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \varphi_1(u_n) & \varphi_2(u_n) & \dots & \varphi_m(u_n) \end{pmatrix} \alpha = \Phi \alpha.$$

Параметры α находим по критерию наименьших квадратов

$$I(\alpha) = (H^* - \Phi \alpha)^{-T} K^{-1} (H^* - \Phi \alpha) = \min_{\alpha}$$

Необходимое условие минимума $\nabla I = 0$ (где ∇I – градиент от $I(\alpha)$ по α) приводит к системе линейных алгебраических уравнений:

$$\Phi^T K^{-1} \Phi \alpha = \Phi^T K^{-1} H^*,$$

которая имеет единственное решение, если матрица $\Phi^T K^{-1} \Phi$ невырождена. Эта матрица вырождается, если: 1) либо базисные функции линейно зависимы, 2) либо число изменений n меньше числа m искомых параметров ($n < m$), 3) либо измерения не информативны. Запишем теперь решение системы:

$$\alpha = (\Phi^T K^{-1} \Phi)^{-1} \Phi^T K^{-1} H^* = N_0 H^*$$

Для частного случая, когда помеха ξ некоррелирована и измерения равноточные и при использовании понятия скалярного произведения функций:

$$(\varphi_l, \varphi_k) = \sigma^{-2} \sum_{i=1}^n \varphi_l(u_i) \varphi_k(u_i), (\varphi_l, \eta^*) = \sigma^{-2} \sum_{i=1}^n \varphi_l(u_i) \eta_i^*.$$

Получаем систему:

$$\begin{pmatrix} (\varphi_1, \varphi_1) \dots (\varphi_1, \varphi_m) \\ \dots \\ (\varphi_m, \varphi_1) \dots (\varphi_m, \varphi_m) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\varphi_1, \eta^*) \\ \dots \\ (\varphi_m, \eta^*) \end{pmatrix}$$

Если измерения выхода объекта некоррелированы, но неравноточны, то система сохраняет свой вид. Меняется лишь понятие скалярного произведения (в него вводятся веса σ_i^{-2} , $i = \overline{1, n}$):

$$(\varphi_l, \varphi_k) = \sum_{i=1}^n \varphi_l(u_i) \sigma_i^{-2} \varphi_k(u_i), (\varphi_l, \eta^*) = \sum_{i=1}^n \varphi_l(u_i) \sigma_i^{-2} \eta_i^*.$$

Далее рассчитываем параметры модели, решая полученную систему уравнений, которая зачастую распадается на m независимых уравнений.

Набор моделей для реализации в рамках расчетно-графической работы:

$$1. \eta(u, \alpha) = \alpha$$

$$2. \eta(u, \alpha) = \alpha_1 + \alpha_2(u - \bar{u}), \bar{u} = n^{-1} \sum_{i=1}^n u_i$$

$$3. \eta(u, \alpha) = \alpha_1 + \alpha_2 u_1 + \alpha_3 u_2$$

$$4. \eta(u_1, u_2) = \bar{\eta}^* + \alpha_1(u_1 - \bar{u}_1) + \alpha_2(u_2 - \bar{u}_2)$$

$$\text{где } \bar{\eta}^* = \frac{1}{nm} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \eta_{ij}, \bar{u}_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n u_{1i}, \bar{u}_2 = \frac{1}{m} \sum_{j=1}^m u_{2j}.$$

5. Разработать две линейные модели по тому же принципу что и выше приведенные самостоятельно.

При расчете параметров модели реализовать два вариант генерации помехи: равноточный и не равноточный случай.

Вариант 2 «Исследование простейшего алгоритма адаптивной идентификации параметров моделей»

При **линейной** параметризации модели $(\eta(u, \alpha) = \varphi^T(u)\alpha)$ на итерациях с номерами n и $n-1$ параметры модели вычисляются из условия равенства выходов модели и объекта:

$$\eta_n^* = \varphi^T(u_n)\alpha_n,$$

$$\eta_{n-1}^* = \varphi^T(u_{n-1})\alpha_{n-1}.$$

Алгебраический вид этого алгоритма (с использованием операции псевдообращения матриц) имеет вид:

$$\begin{aligned}\alpha_n &= \alpha_{n-1} + \frac{(\eta_n^* - \varphi^T(u_n)\alpha_{n-1})}{\varphi^T(u_n)\varphi(u_n)}\varphi(u_n) = \\ &= \alpha_{n-1} + (\eta_n^* - \varphi^T(u_n)\alpha_{n-1})(\varphi^T(u_n))^+, \quad n = 1, 2, \dots\end{aligned}$$

Здесь знак "+" – псевдообращения (обобщенного обращения) матрицы.

Если есть аддитивная помеха, т. е. $\eta_n^* = \varphi^T(u_n)a + \xi_n$, то из алгоритма перестройки параметров следует, что

$$\alpha_n \underset{n \rightarrow \infty}{\longrightarrow} a + \frac{\xi_n}{\varphi^T(u_n)\varphi(u_n)}\varphi(u_n).$$

Дополнительная помеха в оценках параметров асимптотически не убывает и для ее нейтрализации необходимо применять дополнительно сглаживание (последовательный пересчет оценок математического ожидания) получаемых оценок $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$. Сглаживание помех можно осуществлять по одному из перечисленных алгоритмов:

1) С учетом экспоненциального забывания информации

$$\begin{aligned}\alpha_n &= \left(\sum_{i=1}^n \lambda^{n-i}\right)^{-1} \sum_{i=1}^n \lambda^{n-i} \alpha_i = \alpha_{n-1} + \delta_n^{-1}(\alpha_n - \alpha_{n-1}) \\ \delta_n &= 1 + \lambda \delta_{n-1}, \delta_0 = 0, \quad n = 1, 2, \dots, \\ 0 &< \lambda < 1, \text{ например, } 0.9 \leq \lambda \leq 0.995.\end{aligned}$$

2) Метод скользящего среднего

$$\hat{\alpha}_n = k^{-1} \sum_{i=n+1-k}^n \alpha_i = \hat{\alpha}_{n-1} + k^{-1}(\alpha_n - \alpha_{n-k}),$$

$$n = k + 1, k + 2, \dots,$$

где, k – количество усредняемых значений.

3)

$$\alpha_n = \alpha_{n-1} + n^{-1}(\alpha_n - \alpha_{n-1}), n = 1, 2, \dots$$

4) Применение в алгоритме адаптивного пересчета дополнительного положительного параметра γ :

$$\alpha_n = \alpha_{n-1} + \gamma \frac{(\eta_n^* - \varphi^T(u_n)\alpha_{n-1})}{\varphi^T(u_n)\varphi(u_n)} \varphi(u_n), \gamma > 0, n = 1, 2, \dots;$$

$$\alpha_n = \alpha_{n-1} + \frac{(\eta_n^* - \varphi^T(u_n)\alpha_{n-1})}{\gamma + \varphi^T(u_n)\varphi(u_n)} \varphi(u_n), \gamma > 0, n = 1, 2, \dots$$

При **нелинейной** параметризации модели $\eta(u, \alpha)$ на каждом шаге модель линеаризуется и приращения параметров находится из равенства выхода модели и линеаризованной модели

$$\eta_n^* = \eta(u_n, \alpha_{n-1}) + \nabla_{\alpha}^T \eta(u_n, \alpha_{n-1}) \Delta \alpha_n$$

с учетом того же критерия минимум квадрата нормы приращения

$$\|\Delta \alpha_n\|^2 = \min.$$

В итоге алгоритм перестройки параметров нелинейной модели приобретает вид:

$$\alpha_n = \alpha_{n-1} + \frac{(\eta_n^* - \eta(u_n, \alpha_{n-1}))}{\nabla_{\alpha}^T \eta(u_n, \alpha_{n-1}) \nabla_{\alpha} \eta(u_n, \alpha_{n-1})} \nabla_{\alpha} \eta(u_n, \alpha_{n-1}), n = 1, 2, \dots$$

Имитация объекта

1. Формирование сигнальной части объекта.
2. Формирование аддитивной помехи (метод полярных координат)