
**АВТОМАТИЗАЦИЯ И УПРАВЛЕНИЕ
В МАШИНОСТРОЕНИИ**

УДК 681.5

**МЕТОД ПОИСКА СУБОПТИМАЛЬНОГО ВОЗДЕЙСТВИЯ,
ОБЕСПЕЧИВАЮЩЕГО ДОПУСТИМЫЕ ПОТЕРИ
В КАЧЕСТВЕ ТЕХНОЛОГИЧЕСКОГО ПРОЦЕССА**© 2020 г. Д. С. Соловьев^{1,*}, И. А. Соловьева², Ю. В. Литовка², В. А. Нестеров³¹ Тамбовский государственный университет имени Г.Р. Державина, Тамбов, Россия² Тамбовский государственный технический университет, Тамбов, Россия³ Московский авиационный институт (национальный исследовательский университет),
Москва, Россия

*e-mail: solovjevdenis@mail.ru

Поступила в редакцию 17.03.2020 г.

Принята к публикации 29.05.2020 г.

Применение найденного управления для многомерных объектов может быть неоптимальным в условиях неопределенности значений входных координат и повлечь за собой недопустимые потери качества технологического процесса. Для решения проблемы предлагается метод поиска субоптимального управления, заключающийся в построении матрицы управления из значений входных координат, управляющих воздействий и критериев управления, расстояние между соседними значениями которых обеспечивает допустимые потери качества процесса. Для снижения объема просматриваемых элементов в матрице на этапе проектирования системы предлагается осуществить их предварительную кластеризацию. На этапе эксплуатации для измеренных значений входных координат осуществляется поиск кластера с ближайшим центром, среди элементов которого по наименьшему расстоянию выбирается вектор из матрицы управления. На примере гальванического хромирования шеек коленчатых валов показана эффективность разработанного метода.

Ключевые слова: субоптимальное управление, неопределенность, система управления, матрица управления, кластеризация, вычислительная сложность

DOI: 10.31857/S0235711920050144

Технический прогресс в машиностроении достигается за счет совершенствования конструкций машин и механизмов, а также производственных процессов их изготовления. Решению проблем совершенствования конструкций различных машин и механизмов посвящены работы [1–7]. Решению проблем совершенствования производственных процессов, направленных на повышение качества получаемой конструкции машины или механизма посредством поиска и реализации оптимального воздействия (управления) для различных технологических процессов их изготовления, посвящены работы [8–13]. Поиск оптимального управления технологическим процессом осуществляется по двум стратегиям. Согласно первой стратегии оптимальное управление находится в режиме реального времени (метод динамического программирования, принцип максимума Понтрягина) – во время протекания технологического процесса при изменении вектора входных координат определяется соответствующая экстремаль. К недостаткам метода динамического программирования, применяемого при решении задач такого класса, относятся значительный объем неиспользуемых вычислений, а также трудность подхода к многомерным объектам управления, поскольку

при большой размерности задачи ее решение ограничивается памятью и быстродействием используемых вычислительных устройств [14–16]. Недостатком принципа максимума Понтрягина является невозможность его использования в задачах, для которых отсутствуют выпуклые свойства гамильтониана [17–19]. Согласно второй стратегии для заданных значений вектора входных координат осуществляется предварительный поиск оптимального управления с использованием адекватных математических моделей технологического процесса. Данная стратегия особенно часто применяется при управлении объектами, которые описываются дифференциальными уравнениями в частных производных [20–22], ввиду невозможности решения задач такого типа в режиме реального времени. В свою очередь, последующая реализация полученных результатов на объекте управления затрудняется неопределенностью, обусловленной произвольными значениями вектора входных координат. Применение найденного в последнем случае управления уже не будет оптимальным и может повлечь за собой недопустимые потери качества протекания технологического процесса. Назовем такое управление “субоптимальным”. Поэтому актуальной задачей является разработка эффективного с точки зрения вычислительной сложности метода поиска субоптимального управления для произвольных значений вектора входных координат, использование которого обеспечит допустимые потери качества технологического процесса.

Материалы и методы. Пусть изменение поведения объекта управления на временном интервале $T = \{\tau: \tau_0 \leq \tau \leq \tau_1\}$ описывается системой уравнений

$$\begin{cases} \frac{dx}{d\tau} = f(\tau, x, u), \\ y = g(\tau, x, u), \end{cases}$$

с начальным условием

$$x(\tau_0) = x_0, \quad (1)$$

где x — вектор входных координат,

$$x = (x_1(\tau), x_2(\tau), \dots, x_n(\tau), \dots, x_N(\tau))^T, \quad (2)$$

где y — вектор выходных координат,

$$y = (y_1(\tau), y_2(\tau), \dots, y_V(\tau), \dots, y_V(\tau))^T, \quad (3)$$

u — вектор управляющих воздействий,

$$u = (u_1(\tau), u_2(\tau), \dots, u_m(\tau), \dots, u_M(\tau))^T, \quad (4)$$

где f, g — вектор-функции; x_0 — начальное значение вектора (2); N, M, V — количество компонентов векторов (2)–(4).

Тогда постановка всевозможных K задач поиска оптимальных управлений вида

$$J_k[y_k, u_k^*] \rightarrow \text{extr}, \quad (k = 1, 2, \dots, K), \quad (5)$$

для неизвестных начальных условий (1) бессмысленна ввиду бесконечного множества найденных экстремалей (4), хранение которых в вычислительном устройстве системы управления не представляется возможным.

Сведем бесконечное множество значений входных координат (2) к конечному числу

$$x_l \in X, \quad (l = 1, 2, \dots, L), \quad (6)$$

где L — количество значений; X — область изменения (2).

Для выбранных значений (6) L раз решим K задач поиска оптимального управления (5). Из полученных результатов (5), (6) сформируем матрицу управления Ψ_{LH} размерностью L строк и $H = (N + 2K)$ столбцов, каждая строка в которой имеет вид

$$\{x_l, u_l^*, J_l^*[y_l, u_l^*]\}, \quad (7)$$

где u_l^* — набор векторов оптимальных управляющих воздействий, размерностью K компонентов

$$u_l^* = \{u_{l1}^*, u_{l2}^*, \dots, u_{lk}^*, \dots, u_{lK}^*\},$$

$J_l^*[y_l, u_l^*]$ — набор векторов оптимальных значений критериев управления, размерностью K компонентов

$$J_l^*[y_l, u_l^*] = \{J_{l1}^*[y_{l1}, u_{l1}^*], J_{l2}^*[y_{l2}, u_{l2}^*], \dots, J_{lk}^*[y_{lk}, u_{lk}^*], \dots, J_{lK}^*[y_{lK}, u_{lK}^*]\}.$$

Сформированная матрица Ψ_{LH} сохраняется в вычислительном устройстве системы управления. Для вектора измеренных значений входных координат $x^{measured}$ на объекте управления отыскивается l -я строка в Ψ_{LH} , для которой выполняется равенство

$$x_l = x^{measured}. \quad (8)$$

Если l -я строка существует, то на исполнительное устройство системы управления подается k -е управление u_{lk}^* согласно выбранному критерию управления $J_{lk}^*[y_{lk}, u_{lk}^*]$.

Ввиду ограниченности размерности в строках матрицы управления условие (8), в общем случае, не будет выполняться для произвольного вектора входных координат объекта управления. В таком случае предлагается воспользоваться предположением: чем ближе между собой два вектора входных координат объекта управления, тем ближе между собой их наборы векторов оптимальных управляющих воздействий и критериев управления выходными координатами. Формализуем данное предположение если $\|x_l - x^{measured}\| \rightarrow 0$, то $\|u_l^* - u_{x^{measured}}^*\| \rightarrow 0$ и $\|J_l^*[y_l, u_l^*] - J_{x^{measured}}^*[y^{measured}, u_{x^{measured}}^*]\| \rightarrow 0$, где $u_{x^{measured}}^*$, $J_{x^{measured}}^*[y^{measured}, u_{x^{measured}}^*]$ — набор векторов оптимальных управляющих воздействий и значений критериев управления для $x^{measured}$; $y^{measured}$ — вектор измеренных значений выходных координат.

Соответствующие потери в качестве протекания процесса на объекте управления определяются по формуле

$$\delta J_{x^{measured}}^*[y^{measured}, u_{x^{measured}}^*] = \frac{|J_l^*[y_l, u_l^*] - J_{x^{measured}}^*[y^{measured}, u_{x^{measured}}^*]|}{J_l^*[y_l, u_l^*]} \times 100\%.$$

Тогда задачу поиска субоптимального управления с использованием матрицы Ψ_{LH} можно сформулировать следующим образом: найти для измеренного $x^{measured}$ на объекте управления такое x_l , которое обеспечивает

$$l^* = \arg \min_{l=1,2,\dots,L} \rho_l(x_l, x^{measured}) \quad (9)$$

и соответствующее ему $u_{l^*}^*$, для которого выполняется ограничение на потери качества протекания процесса

$$\delta J_{x^{measured}}^*[y^{measured}, u_{l^*}^*] \leq \delta J^s = (\delta J_1^s, \delta J_2^s, \dots, \delta J_K^s), \quad (10)$$

где δJ^s — допустимые потери качества; ρ_l — расстояние между векторами.

С одной стороны, матрица Ψ_{LH} должна содержать большое количество строк для обеспечения требуемой точности управления. С другой стороны, ее размерность должна быть минимальной, что обосновывается, прежде всего, тем, что L раз решение K задач поиска оптимального управления (5) может быть связано со значительным объемом времени. Последнее обстоятельство для произвольного выбора L в (6) не гарантирует наличие в матрице управления строки l^* с компонентом $u_{l^*}^*$, для которой выполняется ограничение (10).

Сформулируем задачу построения матрицы управления. Пусть требуется найти наименьшую размерность L матрицы Ψ_{LH} , а также соответствующие ей значения (7) такие, что $\forall x^{measured}$ использование найденного $u_{l^*}^*$ обеспечит выполнение ограничения (10).

Для решения сформулированной задачи необходимо выполнить следующую последовательность действий:

1) построить таблицу W оптимальных значений критериев (5) с регулярным, достаточно большим шагом в координатах (6);

2) аппроксимировать каждый рассчитанный оптимальный критерий (5) сильно выпуклой (например, квадратичной) аналитической зависимостью [23–25]

$$J_k^a(x) = c_0 + \sum_{n=1}^N c_{1n} x_n(\tau) + \sum_{n=1}^N c_{2n} x_n^2(\tau) + \prod_{n=1}^N c_{3n} x_n(\tau), \quad (11)$$

где $c_0, c_{11}, \dots, c_{1N}, c_{21}, \dots, c_{2N}, c_{31}, \dots, c_{3N}$ — коэффициенты аппроксимации;

3) определить изолинии для каждой зависимости (11) с соответствующим шагом δJ^s и отыскать значение x_l при перемещении вдоль каждой из изолиний.

Выполнение описанных действий позволит заполнить матрицу управления такими $x_1, x_2, \dots, x_l, x_{l+1}, \dots, x_L$, расстояние между соседними значениями которых $\rho(x_l, x_{l+1})$ обеспечивает выполнение ограничения (10). В связи с чем ограничение (10) будет также выполняться и $\forall x^{measured}$, находящегося на минимальном расстоянии от x_l^* .

Таким образом, сформулированная задача условной минимизации (9) с ограничением (10) сведется к задаче безусловной минимизации.

Поиск подходящей l^* -й строки в построенной матрице Ψ_{LH} методом полного перебора приведет к снижению эффективности работы системы управления, поэтому рассмотрим эффективный по вычислительной сложности метод поиска субоптимального управления.

Пусть для вектора $x^{measured}$ определено $2N$ границ изменения значений каждого компонента

$$\begin{cases} x_1^{\min} = \min(x_1(\tau)) \leq x_1^{measured}(\tau) \leq x_1^{\max} = \max(x_1(\tau)), \\ \dots \\ x_n^{\min} = \min(x_n(\tau)) \leq x_n^{measured}(\tau) \leq x_n^{\max} = \max(x_n(\tau)), \\ \dots \\ x_N^{\min} = \min(x_N(\tau)) \leq x_N^{measured}(\tau) \leq x_N^{\max} = \max(x_N(\tau)), \end{cases} \quad (12)$$

где $\min, \max$ — индексы, соответствующие минимальному и максимальному значению компонента.

Для облегчения поиска информации в матрице управления введем нормализованный вектор $\bar{x}_l$, соответствующий вектору x_l , компоненты которого рассчитываются согласно (12) как

$$\bar{x}_l = \left(\bar{x}_{l1} = \frac{|x_{l1}(\tau) - x_1^{\min}|}{|x_1^{\max} - x_1^{\min}|}, \dots, \bar{x}_{ln} = \frac{|x_{ln}(\tau) - x_n^{\min}|}{|x_n^{\max} - x_n^{\min}|}, \dots, \bar{x}_{lN} = \frac{|x_{lN}(\tau) - x_N^{\min}|}{|x_N^{\max} - x_N^{\min}|} \right). \quad (13)$$

Нормализуя компоненты измеренного вектора x^{measured} , используя формулы, аналогичные (13), получим вектор $\bar{x}^{\text{measured}}$. Значения компонентов нормализованных векторов $\bar{x}_l$ и $\bar{x}^{\text{measured}}$ находятся в диапазоне $[0; 1]$.

Тогда расстояние ρ_l в (9) для $\bar{x}_l$ и $\bar{x}^{\text{measured}}$ можно формализовать согласно различным метрикам с использованием весовых коэффициентов $v_1, \dots, v_n, \dots, v_N$, определяющих важность каждой компоненты с точки зрения ее влияния на соответствующий критерий управления

$$\begin{cases} \sum_{n=1}^N v_n = 1, \\ v_1, \dots, v_n, \dots, v_N > 0. \end{cases}$$

Для уменьшения объема просматриваемых вариантов подходящих $\bar{x}_l$ в Ψ_{LH} предлагается следующая последовательность действий:

1) разбить $\bar{x}_l$ в Ψ_{LH} на Q кластеров согласно выбранному методу кластеризации A – $A: \bar{x}_l \rightarrow q$, с нахождением центров $\bar{x}_q$ ($q = 1, 2, \dots, Q$) $\sum_{p_q} \rho(\bar{x}_l, \bar{x}_q) \rightarrow \min$, где p_q – количество элементов, содержащихся в q кластере;

2) определить среди всех кластеров Q такой кластер q^* , для которого расстояние между его центром и $\bar{x}^{\text{measured}}$ минимально

$$q^* = \arg \min_{q=1,2,\dots,Q} \rho_q(\bar{x}_q, \bar{x}^{\text{measured}}), \quad (14)$$

3) отыскать решение задачи (9) среди всех $\bar{x}_l$, которые входят в q^* -й кластер

$$l^* = \arg \min_{l \in q^*} \rho_l(\bar{x}_l, \bar{x}^{\text{measured}}). \quad (15)$$

На рис. 1 приводится структурная схема системы субоптимального управления.

Задачи заполнения матрицы Ψ_{LH} значениями $x_1, x_2, \dots, x_l, x_{l+1}, \dots, x_L$, расстояние $\rho(x_l, x_{l+1})$ между которыми обеспечивает допустимые потери качества протекания процесса, их последующей нормализации и кластеризации решаются только один раз при проектировании системы субоптимального управления. А решение задач поиска кластера q^* , отыскания в нем $\bar{x}_{l^*}$, ближайшего к $\bar{x}^{\text{measured}}$, с соответствующим ему $u_{l^*}^*$ и последующей оценкой $\delta J_{x^{\text{measured}}}^*$ позволяет значительно уменьшить количество просматриваемых значений в Ψ_{LH} и осуществляется в процессе эксплуатации системы субоптимального управления.

Экспериментальная часть. Для увеличения износостойкости шеек коленчатых валов применяют гальваническое хромирование их поверхности [26]. Рассмотрим построение системы субоптимального управления гальваническим процессом хромирования коленчатых валов.

Вектор входных координат x содержит количество компонентов $N = 3$, в качестве которых выступают: 1) $x_1(\tau) = S_c$ – площадь поверхности шеек коленчатого вала, дм^2 ;

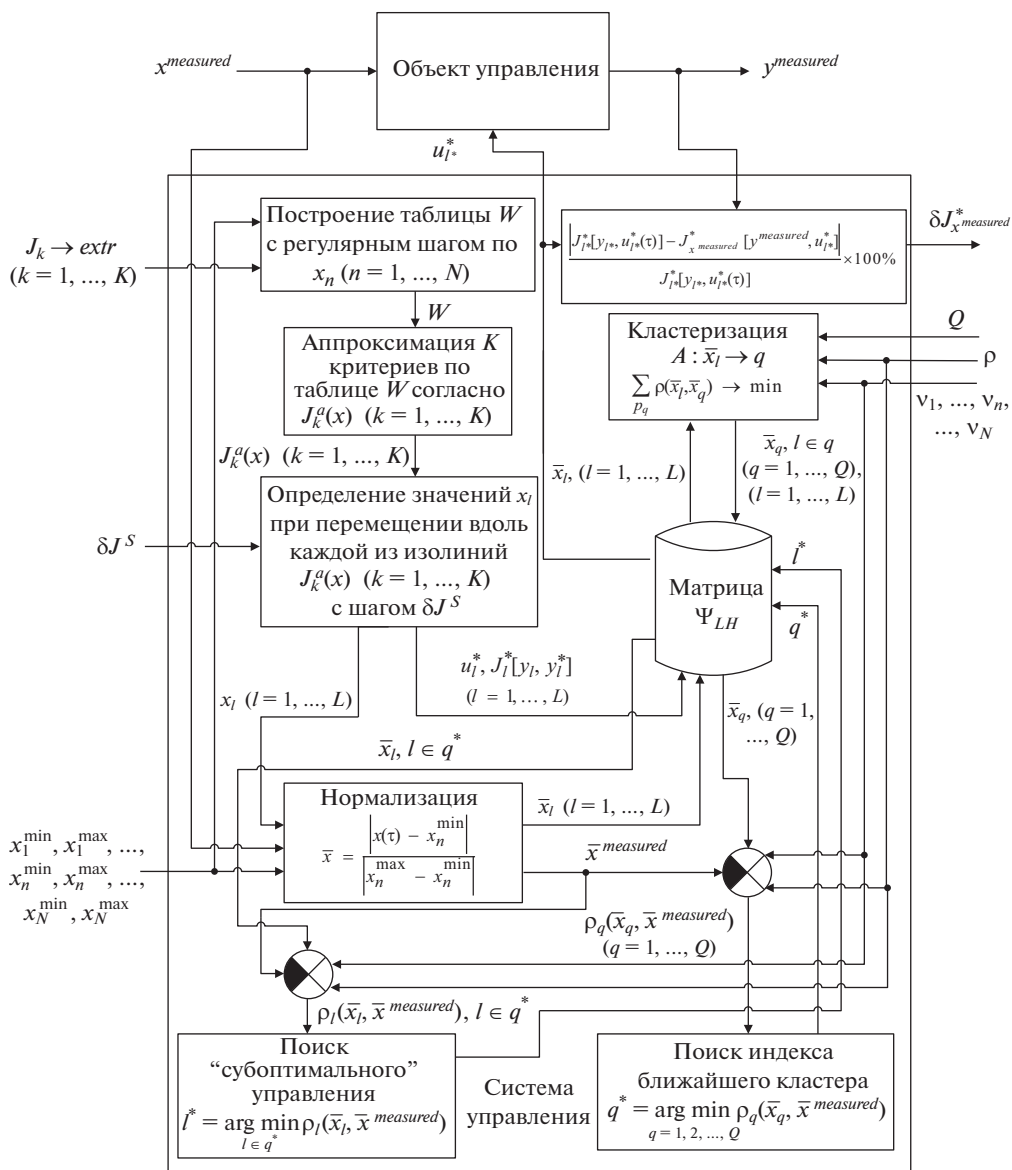


Рис. 1. Структурная схема системы субоптимального управления.

2) $x_2(\tau) = L_{el}$ – уровень электролита в ванне, дм; 3) $x_3(\tau) = C_{CrO_3}$ – концентрация хромового ангидрида в электролите, г/л.

Изменение площади поверхности покрываемой детали (коленчатого вала) обуславливается количеством шатунных шеек, определяемых в зависимости от числа цилиндров, и происходит согласно функции Хевисайда только в начальный момент времени и остается постоянной в течение процесса. Изменение уровня электролита и концентрации хромового ангидрида происходит не только из-за испарения растворителя (воды) и потребления компонентов при электрохимических и химических реакциях во

время протекания процесса, но и за счет выноса электролита на поверхностях обработанных деталей и его разбавления водой, находящейся на поверхности поступающих на обработку деталей.

Определение $\bar{x}_1^{measured}$ осуществляется путем ее деления на элементарные плоскости и фигуры, площади которых рассчитываются отдельно, а затем суммируются, или с использованием встроенного механизма расчета площади детали по ее чертежу при использовании компьютерных систем трехмерного моделирования. Определение $x_2^{measured}$ осуществляется с использованием погружного датчика. Определение $x_3^{measured}$ осуществляется с использованием ареометра, термометра и таблицы концентрации хромового ангидрида.

Для изменения каждого компонента вектора x определено $2N$ границ

$$1) x_1^{\min} = 12.5 \leq x_1(\tau) \leq x_1^{\max} = 21.5 \text{ дм}^2; 2) x_2^{\min} = 4 \leq x_2(\tau) \leq x_2^{\max} = 5 \text{ дм}; 3) x_3^{\min} = 200 \leq x_3(\tau) \leq x_3^{\max} = 250 \text{ г/л}.$$

Износостойкость гальванического хромового покрытия определяется его толщиной. Вектор выходных координат y содержит количество компонентов $V = 1$, в качестве которого выступает $y_1(\tau) = \delta(x_{S_c}, y_{S_c}, z_{S_c}, \tau)$ – толщина хромового покрытия в точке с координатами $(x_{S_c}, y_{S_c}, z_{S_c})$ на поверхности детали в момент τ , мкм.

Определение $y_1^{measured}$ осуществляется с использованием электромагнитного толщиномера покрытий согласно [27].

Оценка распределения толщины гальванического покрытия на поверхности детали осуществляется согласно критерию равномерности.

Постановка $K = 1$ задачи поиска оптимального управления имеет вид

$$J_1[y, u] = \frac{1}{S_c} \int_{S_c} \frac{\delta_{\min}(\tau)}{\delta(x_{S_c}, y_{S_c}, z_{S_c}, \tau)} dS_c \rightarrow \max,$$

где J_1 – критерий равномерности распределения толщины гальванического покрытия на поверхности детали; $\delta_{\min}(\tau)$ – минимальное значение толщины покрытия, мкм.

В качестве управляющих воздействий выбирается реверсирование тока, механизм воздействия на равномерность покрытия заключается в том, что: 1) при обратном (отрицательном) импульсе идет анодное травление металла на больших градиентах тока, т.е. именно там, где произошло большое наращивание при прямом токе; 2) интенсифицируется разрушение концентрационной катодной поляризации, что способствует обновлению раствора в прикатодном слое.

Вектор управляющих воздействий u содержит количество компонентов $M = 4$, в качестве которых выступают: 1) $u_1(\tau) = I_c$ – сила тока для катодного полупериода, А; 2) $u_2(\tau) = \tau_c$ – длительность катодного полупериода, с; 3) $u_3(\tau) = I_a$ – сила тока для анодного полупериода, А; 4) $u_4(\tau) = \tau_a$ – длительность анодного полупериода, с.

В работе [28] для решения задачи оптимального управления гальваническим процессом с реверсом тока описывается математическая модель, базирующаяся на уравнениях теоретической электрохимии и математической физики, которая связывает критерий равномерности покрытия и выбранные управляющие воздействия.

Допустимые потери в качестве управления $\delta J_1^s = 10\%$.

Кластеризация осуществляется по методу k -means [29] с использованием расстояния Евклида $\rho_l(\bar{x}_l, \bar{x}^{measured}) = \sqrt{\sum_{n=1}^N v_n (\bar{x}_{ln} - \bar{x}_n^{measured})^2}$.

Весовые коэффициенты имеют значения: $v_1 = 0.65$; $v_2 = 0.25$; $v_3 = 0.1$.

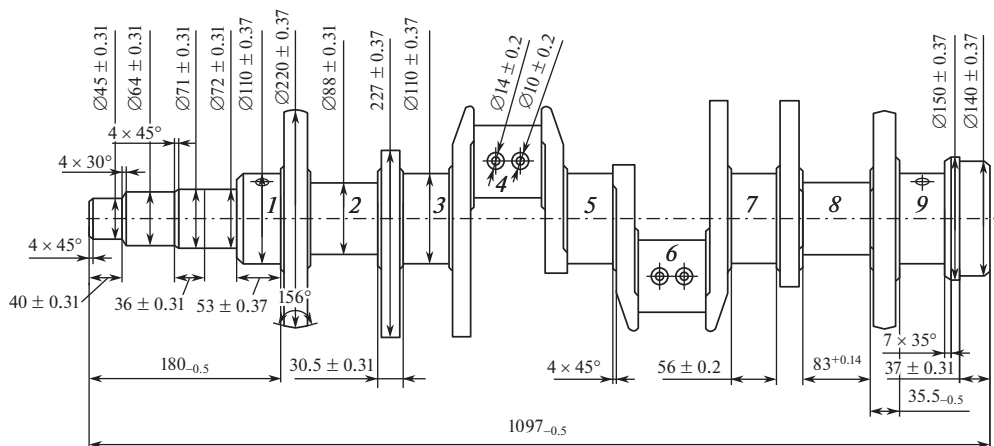


Рис. 2. Чертеж коленчатого вала.

Компоненты вектора $\bar{x}^{measured} = (0.2775; 0.2395; 0.637)$ соответствуют коленчатому валу ЯМЗ-238, чертеж которого представлен на рис. 2, с суммарной площадью 15 дм² поверхности шеек 1–9, обрабатываемому в ванне с уровнем электролита 4.23 дм, имеющим концентрацию хромового ангидрида 232 г/л.

Результаты и их обсуждение. При построении матрицы Ψ_{LH} для нее найдены наименьшая размерность $L = 1331$ и элементы $x_1, x_2, \dots, x_l, \dots, x_L$, которые обеспечивают $\forall x^{measured}$ выполнение ограничения на потери качества протекания гальванического процесса не более δJ_1^s .

Известно, что вычислительная сложность алгоритма кластеризации по методу *k-means* составляет $O(N Q it L)$ и имеет линейное время.

На рис. 3 представлены зависимости итераций *it* и объема $N Q it L$ входных данных, определяющие вычислительную сложность алгоритма *k-means*, при изменении количества кластеров $2 \leq Q \leq 200$ ед. для кластеризации найденных элементов матрицы управления.

Максимальное значение вычислительной сложности алгоритма *k-means* для сформированной матрицы управления достигается при количестве кластеров $Q = 60$ и соответствующем ему объеме входных данных $N Q it L = 4048902$ ед.

Поскольку кластеризация выполняется только один раз при проектировании системы, то эффективность в плане быстрой разработки поиска субоптимального управления в процессе ее (системы) эксплуатации будет полностью обуславливаться вычислительной сложностью алгоритма решения задач (14)–(15), которая определяется согласно $O(N[Q + p_{q*}])$. Здесь p_{q*} является максимальным значением из p_q .

На рис. 4 представлены зависимости $N p_{q*}$ максимального количества элементов и соответствующего объема $N[Q + p_{q*}]$ входных данных, определяющие вычислительную сложность алгоритма поиска субоптимального управления в процессе эксплуатации системы, при изменении количества кластеров $2 \leq Q \leq 200$ ед. при проектировании системы.

Минимальное значение вычислительной сложности алгоритма поиска субоптимального управления в процессе эксплуатации системы достигается при количестве

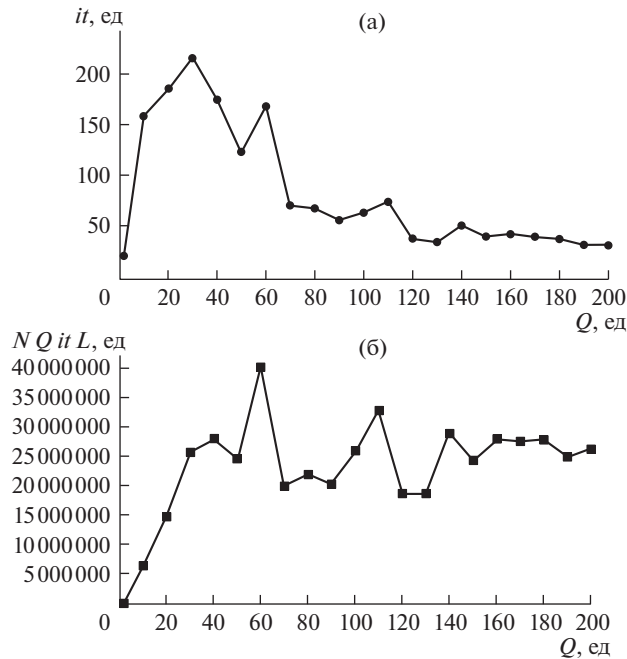


Рис. 3. Зависимости итераций it (а) и объема $N Q it L$ входных данных (б), определяющие вычислительную сложность алгоритма k -means для кластеризации элементов матрицы управления.

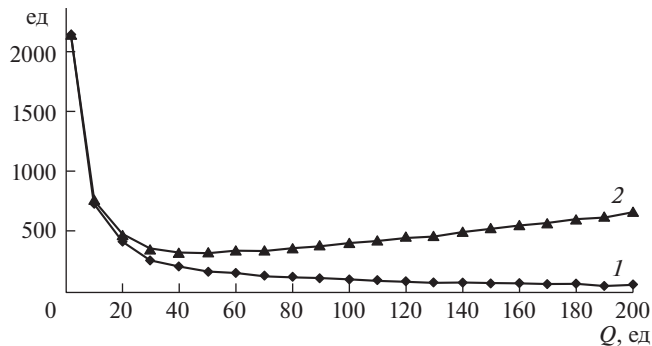


Рис. 4. Зависимости $N p_{q^*}$ (1) и объема $N[Q + p_{q^*}]$ входных данных (2), определяющие вычислительную сложность алгоритма поиска субоптимального управления в процессе эксплуатации системы.

кластеров $Q = 50$, максимальном количестве элементов $p_{q^*} = 57$ и соответствующем им объеме входных данных $N[Q + p_{q^*}] = 321$ ед.

Известно, что вычислительная сложность алгоритма поиска значения в неотсортированном N -мерном массиве из L элементов методом полного перебора составляет $O(NL)$ и имеет линейное время. Тогда для метода полного перебора значение вычислительной сложности пропорционально объему входных данных $NL = 3993$ ед.

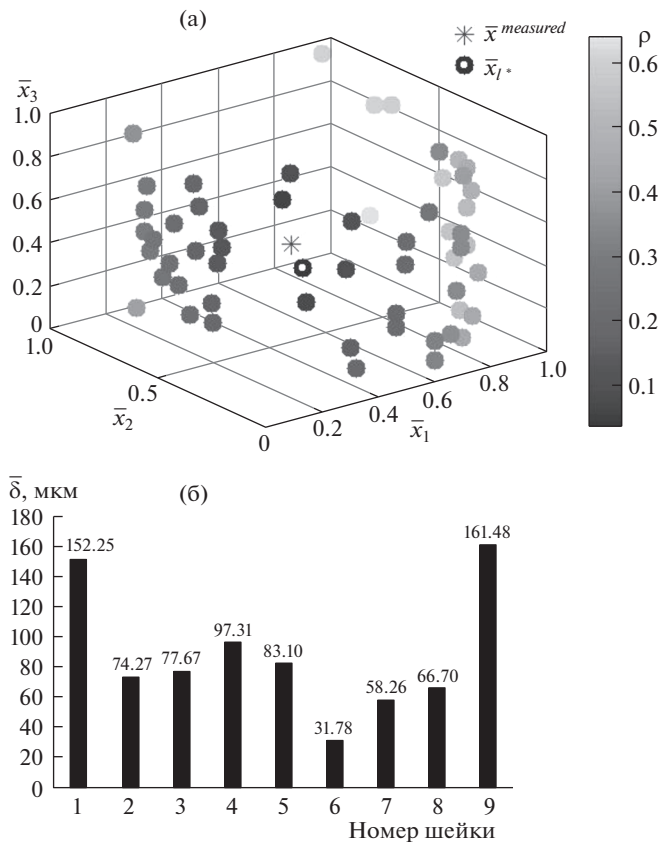


Рис. 5. Графическая интерпретация поиска $\bar{x}_l^*$, ближайшего к $\bar{x}^{measured}$ (а) и средние значения толщины покрытия $\bar{\delta}$ на поверхности S_c шеек 1–9 (б).

Имеем следующее. Для решения задачи поиска субоптимального управления в матрице Ψ_{LH} с использованием однократной кластеризации при проектировании системы и последующим поиском среди элементов кластера с ближайшим центром в процессе эксплуатации системы для рассматриваемого примера позволяет уменьшить объем входных данных на 91.96% по сравнению с методом полного перебора, что при линейном времени работы последнего повлечет за собой существенное повышение эффективности в плане быстродействия. Фактическое же количество секунд работы алгоритма будет полностью обуславливаться архитектурой и основными характеристиками вычислительного устройства системы управления – становится меньше (больше) при переносе на более быстрое (медленное) вычислительное устройство.

При количестве кластеров $Q = 50$ максимальное количество элементов $p_{q^*} = 57$ находится в $q^* = 27$ кластере. Тогда результаты поиска $\bar{x}_l^*$, ближайшего к $\bar{x}^{measured}$, имеют следующую графическую интерпретацию (рис. 5а).

Ближайшим к значению $\bar{x}^{measured}$ является $\bar{x}_l^* = (0.285; 0.198; 0.546)$ с индексом $l^* = 392$ в матрице Ψ_{LH} и расстоянием $\rho_{l^*}(\bar{x}_l^*, \bar{x}^{measured}) = 0.035989$. Для $\bar{x}_l^*$ вектор опти-

мальных управляющих воздействий имеет значение $u_i^* = (1802.3; 300; 1802.3; 25)$, применение которого для $\bar{x}^{measured}$ дает средние значения толщины покрытия $\bar{\delta}$ на поверхности S_c шеек 1–9 (рис. 5б) и обеспечивает потерю в критерии равномерности $\delta J_{x^{measured}}^* = 8.63\%$.

Заключение. Использование алгоритмов с уменьшенной вычислительной сложностью для поиска субоптимального управления позволит снизить стоимость конечного управляющего устройства, а также увеличить эффективность существующего устройства за счет перераспределения освободившихся ресурсов под другие задачи, тем самым снижая его (устройства) энергопотребление или повышая производительность, что в конечном итоге позволит совершенствовать соответствующий технологический процесс изготовления конструкций машин и механизмов.

КОНФЛИКТ ИНТЕРЕСОВ

Авторы заявляют, что у них нет конфликта интересов.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Ганиев Р.Ф. О современном состоянии и перспективах развития ИМАШ РАН. Проблемы механики машин и прорывных технологий // Проблемы машиностроения и надежности машин. 2014. № 3. С. 11.
2. Ганиев Р.Ф., Глазунов В.А. Манипуляционные механизмы параллельной структуры и их приложения в современной технике // Доклады Академии наук. 2014. Т. 459. № 4. С. 428.
3. Ганиев Р.Ф., Ревизников Д.Л., Сухарев Т.Ю., Украинский Л.Е. Оптимизация пространственного расположения рабочих элементов в установках колебательного типа // Проблемы машиностроения и надежности машин. 2018. № 1. С. 3.
4. Ганиев Р.Ф., Ревизников Д.Л., Сухарев Т.Ю., Украинский Л.Е. Профилирование поверхностей рабочих элементов перемещающих устройств // Проблемы машиностроения и надежности машин. 2019. № 3. С. 3.
5. Антонов А.В., Глазунов В.А., Алешин А.К., Рахоян Г.В., Лактионова М.М. Кинематический анализ механизма параллельной структуры для работы в агрессивных средах // Проблемы машиностроения и надежности машин. 2018. № 2. С. 3.
6. Fomin A., Ivanov W., Glazunov V. Design and analysis of a mechanism for spherical surface processing // Mechanisms and Machine Science. 2020. V. 78. P. 39.
7. Rashoyan G.V., Aleshin A.K., Antonov A.V., Gavriline L.V., Glazunov V.A., Skvortsov S.A., Shalyukhin K.A. Analysis and synthesis of parallel structure mechanism without singularities // Journal of Physics: Conference Series. 2019. № 1260(11). P. 112023.
8. Поляк Б.Т., Хлебников М.В., Щербаков П.С. Разреженная обратная связь в линейных системах управления // Автоматика и телемеханика. 2014. № 12. С. 13.
9. Поляк Б.Т., Тремба А.А., Хлебников М.В., Щербаков П.С., Смирнов Г.В. Большие отклонения в линейных системах при ненулевых начальных условиях // Автоматика и телемеханика. 2015. № 6. С. 18.
10. Поляк Б.Т., Смирнов Г.В. Переходные процессы в матричных дискретных линейных системах // Автоматика и телемеханика. 2019. № 9. С. 112.
11. Горобцов А.С., Статников Р.Б., Солоденков С.В. Задача оптимизации виброизоляции машин с учетом разброса значений параметров // Машиностроение и инженерное образование. 2006. № 4 (9). С. 2.
12. Статников Р.Б., Матусов И.Б. О недопустимых, допустимых и оптимальных решениях в задачах проектирования // Проблемы машиностроения и надежности машин. 2012. № 4. С. 10.
13. Statnikov R.B., Gavriushin S.S., Dang M., Statnikov A. Multicriteria design of composite pressure vessels // International Journal of Multicriteria Decision Making. 2014. T. 4. № 3. С. 252.
14. Ghavihaa N., Bohlinb M., Wallina F., Dahlquista E. Optimal Control of an EMU Using Dynamic Programming // Energy Procedia. 2015. V. 75. P. 1913.

15. *Пантелеев А.В., Родионова Д.А.* Применение итерационного динамического программирования в задачах синтеза оптимального управления с полной обратной связью // Научный вестник Московского государственного технического университета гражданской авиации. 2016. № 224 (2). С. 5.
16. *Босов А.В., Стефанович А.И.* Управление выходом стохастической дифференциальной системы по квадратичному критерию. II. Численное решение уравнений динамического программирования // Информатика и ее применения. 2019. Т. 13. № 1. С. 9.
17. *Гамкрелидзе Р.В.* Двойственная формулировка принципа максимума Понтрягина в оптимальном управлении // Труды Математического института имени В.А. Стеклова. 2015. Т. 291. С. 69.
18. *Никольский М.С., Беляевских Е.А.* Принцип максимума Л.С. Понтрягина для некоторых задач оптимального управления пучками траекторий // Вестник Санкт-Петербургского университета. Прикладная математика. Информатика. Процессы управления. 2018. Т. 14. № 1. С. 59.
19. *Сумин М.И.* Регуляризованные принцип Лагранжа и принцип максимума Понтрягина в оптимальном управлении и обратных задачах // Труды института математики и механики УрО РАН. 2019. Т. 25. № 1. С. 279.
20. *Щеглов Б.А.* Частное решение осесимметричной задачи теории пластичности // Проблемы машиностроения и надежности машин. 2013. № 1. С. 28.
21. *Баничук Н.В., Иванова С.Ю., Макеев Е.В., Сеницын А.В.* Оптимальное подавление колебаний движущегося упругого полотна // Прикладная математика и механика. 2018. Т. 82. № 2. С. 261.
22. *Дутов А.В., Литовка Ю.В., Нестеров В.А., Соловьев Д.С., Соловьева И.А., Сыпало К.И.* Поиск оптимального управления токовыми режимами в гальванических процессах со многими анодами при разнообразии номенклатуры обрабатываемых изделий // Известия Российской академии наук. Теория и системы управления. 2019. № 1. С. 78.
23. *Дивеев А.И., Шмалько Е.Ю.* Синтез системы управления на основе аппроксимации множества оптимальных траекторий методом сетевого оператора // Надежность и качество сложных систем. 2014. № 4 (8). С. 3.
24. *Ибрагимов Д.Н.* Аппроксимация множества допустимых управлений в задаче быстродействия линейной дискретной системой // Труды МАИ. 2016. № 87. С. 20.
25. *Dashkovskiy S., Kichmarenko O., Sapozhnikova K.* Approximation of Solutions to the Optimal Control Problems for Systems with Maximum // Journal of Mathematical Sciences. 2019. V. 243. Iss. 2. P. 192.
26. *Албагачиев А.Ю.* Эффективные покрытия деталей машин // Упрочняющие технологии и покрытия. 2012. № 8 (92). С. 18.
27. ГОСТ 9.302-88 Единая система защиты от коррозии и старения. Покрытия металлические и неметаллические неорганические. Методы контроля. М.: ИПК Издательство стандартов, 1990. 40 с.
28. *Соловьев Д.С., Потлов А.Ю., Литовка Ю.В.* Снижение неравномерности распределения толщины гальванического покрытия с использованием отключаемых анодных секций при реверсировании тока // Теоретические основы химической технологии. 2019. Т. 53. № 1. С. 102.
29. *Fahad Sk.* A Modified K-Means Algorithm for Big Data Clustering // International Journal of Computer Science Engineering and Technology. 2016. V. 6. P. 129.