И. В. Расина.

Дискретно-непрерывные модели и оптимизация управляемых процессов

Аннотация. Статья посвящена исследованию различных управляемых систем на основе концепции дискретно-непрерывного процесса, развивавшейся в предшествующих работах как конкретизация общей модели многошаговых процессов и соответствующих условий оптимальности и глобальных оценок. Получены алгоритмы приближенной оптимизации, которые могут быть использованы для широкого класса неоднородных процессов, в частности, импульсных процессов, в то время как обычные методы оптимизации однородных процессов неприменимы. Приводятся примеры.

Kлючевые слова u фразы: дискретно-непрерывные системы, оптимизация, аппроксимация, алгоритмы улучшения.

1. Введение

В [1–6] была предложена и получила развитие концепция дискретно-непрерывной системы (ДНС) как конкретизация весьма общей модели многошаговых процессов и соответствующих условий оптимальности. Конкретизация состоит в том, что управление на отдельных шагах трактуется как некоторый непрерывный процесс, описываемый дифференциальной системой. На этой основе получены общие условия оптимальности и разработан ряд алгоритмов оптимизации дискретно-непрерывных процессов с широким кругом приложений.

Цель данной работы — указать новые возможные приложения данной концепции, в том числе — альтернативный подход к описанию и исследованию импульсных процессов управления, которые в настоящее время привлекают внимание многих авторов (см., например, обзор в [7]), а также предложить новые алгоритмы оптимизации

Работа выполнена при финансовой поддержке РФФИ (проект № 09-01-00170-а) и РГНФ (проект № 11-02-00171-а).

[©] И. В. Расина, 2011

[©] ПРОГРАММНЫЕ СИСТЕМЫ: ТЕОРИЯ И ПРИЛОЖЕНИЯ, 2011

50 И. В. Расина

сложных систем такого рода (главным образом, приближенной), ориентированные на параллельные вычисления.

2. Модель дискретно-непрерывной (гибридной) системы и достаточные условия оптимальности

В качестве общей модели гибридной системы предлагается следующая конкретизация абстрактной дискретной модели

(1)
$$x(k+1) = f(k, x(k), u(k)),$$
$$k \in \mathbf{K} = \{k_I, k_I + 1, ..., k_F\}, \quad u \in \mathbf{U}(k, x),$$

где k — номер шага (этапа), не обязательно физическое время; x, u — переменные произвольной природы (возможно различной) для различных k; $\mathbf{U}(k,x)$ — заданное при каждом k и x множество.

Пусть на некотором подмножестве $\mathbf{K}' \subset \mathbf{K}$, $k_I, k_F \notin \mathbf{K}'$, $u = (u^d, m^c)$, u^d — дискретное управление, $m^c = (\mathbf{T}, x^c(t), u^c(t))$ — некоторый непрерывный управляемый процесс. Будем описывать этот процесс системой дифференциальных уравнений:

(2)
$$\dot{x}^{c} = \frac{dx^{c}}{dt} = f^{c}(z, t, x^{c}, u^{c}), \quad t \in \mathbf{T}(z),$$
$$x^{c} \in \mathbf{X}^{c}(z, t) \subset \mathbb{R}^{n(k)}, \quad u^{c} \in \mathbf{U}^{c}(z, t, x^{c}) \subset \mathbb{R}^{p(k)}, \quad z = (k, x, u^{d}).$$

Оператор правой части (1) имеет вид

$$f(k, x, u) = \theta(z, \gamma^c(z)), \quad \gamma^c = (t_I, x_I^c, t_F, x_F^c) \in \Gamma(z).$$

Решением этой комбинированной системы будем считать набор $m=(x(k),u(k))\in \mathbf{D},$ где при $k\in \mathbf{K}'$:

$$u(k) = (u^d(k), m^c(k)), \quad m^c(k) \in \mathbf{D}^c(t, x(k), u^d(k)),$$

который называется дискретно-непрерывным (гибридным) процессом.

В [3,5] получены аналоги общих достаточных условий оптимальности Кротова и их конкретизация в форме Беллмана, которая используется и при выводе алгоритмов улучшения. Вводятся функционал $\varphi(k,x)$ и параметрическое семейство функций

$$\varphi^{c}(z): \mathbb{R}^{n(k)+1} \to \mathbb{R}, \quad z = (t, x(t), u^{d}(t)).$$

Строится обобщенный лагранжиан

$$L = G\left(x\left(k_F\right)\right) + \sum_{\mathbf{K}\backslash\mathbf{K}'\backslash t_F} \left(\mu\left(k\right) - R(k, x(k), u(k))\right) +$$

$$+ \sum_{\mathbf{K}'} \left(\mu\left(k\right) - G^c(z(k)) + \int_{\mathbf{T}(z)} \left(\mu^c(z(k)) - R^c(z(k), t, x^c(t), u^c(t))\right) dt\right),$$

и ряд конструкций по аналогии с достаточными условиями оптимальности Кротова [9,15]:

$$G(x) = F(x) + \varphi(K, x(K)) - \varphi(k_I, x(k_I)) - \sum_{k_I}^{K-1} \mu(t),$$

$$R(k, x, u) = \varphi(k + 1, f(k, x, u)) - \varphi(k, x),$$

$$G^c(z, \gamma^c) = -\varphi(k + 1, \theta(z, \gamma^c)) + \varphi(k, x(k)) + \varphi^c(z, t_F, x_F^c) -$$

$$-\varphi^c(z, t_I, x^c(t_I)) - \int_{\mathbf{T}(z)} \mu^c(z, t) dt,$$

$$R^c(z, t, x^c, u^c) = \varphi_{x^c}^{cT} f^c(z, t, x^c, u^c) + \varphi_t^c(z, t, x^c),$$

$$\mu(k) = \begin{cases} \sup\{R(k, x, u) : x \in \mathbf{X}(k), u \in \mathbf{U}(k, x)\}, & k \in \mathbf{K} \setminus \mathbf{K}', \\ -\inf\{l^c(z) : x \in \mathbf{X}(k), u^d \in \mathbf{U}^d(k, x)\}, & k \in \mathbf{K}', \end{cases}$$

$$\mu^c(z, t) = \sup\{R^c(z, t, x^c, u^c) : x^c \in \mathbf{X}^c(z, t), u^c \in \mathbf{U}^c(z, t, x^c)\},$$

$$l^c(z) = \inf\{G^c(z, \gamma^c) : (\gamma^c) \in \mathbf{\Gamma}(z), x^c \in \mathbf{X}^c(z, t_F)\}.$$

Достаточные условия оптимальности в терминах минимали $m_* \in \mathbf{D}$ или минимизирующей последовательности $\{m_s\} \subset \mathbf{D}$ представляют собой условия минимума L без дискретных цепочек и дифференциальных связей при некотором специальном способе задания функций φ, φ^c . Одним из возможных является схема Беллмана.

Пусть **К**, $x\left(k_{I}\right)$ — заданы, $t_{I}=\tau\left(z\right),\,x_{I}^{c}=\xi\left(z\right),\,\left(t_{F},x_{F}^{c}\right)\in\mathbf{\Gamma}_{F}^{c}\left(z\right),$ $\theta\left(z,\gamma^{c}\right)=\theta\left(z,t_{F}^{c},x_{F}^{c}\right)$, где $\Gamma_{F}^{c}\left(z\right)$ — некоторая поверхность в $R^{n(k)+1}$. Других ограничений на переменные состояния нет.

Получается следующая рекуррентная цепочка относительно функций Кротова-Беллмана двух уровней φ , $\varphi^c(z)$:

$$\varphi(k,x) = \sup_{u \in \mathbf{U}(k,x)} \varphi(k+1, f(k,x(t), u)),$$

$$\varphi(k_F, x) = -F(x), \quad k \in \mathbf{K} \setminus \mathbf{K}' \setminus k_F,$$

$$\varphi_{t^c}^c = -\mathcal{H}_{x^c}^c(z, t, x^c, \varphi_{x^c}^c),$$

$$\mathcal{H}^c(z, t, x^c, p) = \max\{p^T f^c(z, t, x^c, u^c) : u^c \in \mathbf{U}^c(z, t^c, x^c)\},$$

$$\varphi^c(z, t_F, x_F^c) = \varphi(k+1, \theta(z, t_F, x_F^c)), \quad (t_F, x_F^c) \in \Gamma_F^c(z),$$

$$\varphi(k, x) = \sup_{u \in \mathbf{U}^d(t, x)} \varphi^c(z, \tau^c(z), \xi^c(z)), \quad k \in \mathbf{K}',$$

которая разрешается в порядке следования от k_F к k_I .

Предположим, что решение этой цепочки $(\varphi(k,x(k)),\varphi^c(z,t,x^c))$ существует и, кроме того, существуют соответствующие этому решению функции $\tilde{u}(k,x(k))$, $\tilde{u}^d(k,x(k))$, $\tilde{u}^c(z,t,x^c)$, получающиеся в результате операций максимума и минимума в (3). Подставляя эти функции в правые части заданных дискретных и непрерывных соотношений, при $k \in \mathbf{K}'$ будем иметь

$$x(k+1) = f(k, x(t), \tilde{u}(k, x(t))), \quad x(k_I) = \xi(k_I), \quad k \in \mathbf{K} \backslash \mathbf{K}' \backslash k_F,$$

$$(4) \qquad x(k+1) = \theta(k, x(k), \tilde{u}^d(k, x(k)) \gamma^c(\tilde{z})),$$

$$\dot{x}^c = f^c(t, x(t), u^d(t, x(t)), t, x^c, \tilde{u}^c(\tilde{z}(k), t, x^c)),$$

$$t_I = \tau(\tilde{z}(k)), \quad x^c(t_I) = \xi^c(\tilde{z}), \quad \tilde{z}(k) = (k, x(k), u^d(k, x(k))).$$

Тогда решение этой дискретно-непрерывной цепочки

$$\left(x\left(k\right),u\left(k\right)\right)_{*},\quad k\in\mathbf{K}\backslash\mathbf{K}',$$

$$\left(x\left(k\right),u^{d}\left(k\right)\right),\;\mathbf{T}^{c}\left(t\right),x^{c}\left(k,t\right),u^{c}\left(k,t\right)_{*},\quad k\in\mathbf{K}',\quad t\in\mathbf{T}_{*}^{c}\left(k\right),$$

задает в целом оптимальный дискретно-непрерывный процесс m_* .

Фактически решается семейство задач для любых комбинаций начальных условий $b=(k_I,x\left(k_I\right))$ из некоторого множества \mathbf{B}_I , для которых существует решение цепочки (4). Такой результат будем называть решением в форме синтеза оптимального управления для рассматриваемой модели.

3. Глобальные оценки множеств достижимости

Множества достижимости (МД) — важные характеристики управляемой системы, которые позволяют решать разнообразные задачи управления, в частности, оптимального управления. В связи с этим их описания и оценки могут иметь весьма широкий круг приложений, таких как проблемы устойчивости, инвариантности, управления при неполной информации в стохастической или игровой постановке, многокритериальной оптимизации, исследования разнообразных свойств управляемых систем. Для ДНС естественно ввести 2 класса (МД) верхнего (дискретного) и нижнего (непрерывного) уровней.

Напомним, что множеством достижимости дискретной системы $\mathbf{X}_R(k,k_I,\mathbf{X}_I)$ на шаге k, порожденным начальным множеством \mathbf{X}_I , заданным на шаге k_I , называется объединение значений x, принимаемых на шаге k на всевозможных траекториях системы (1), начинающихся при k_I из \mathbf{X}_I .

Аналогично определяется МД непрерывной системы нижнего уровня $\mathbf{X}_R^c(t,t_I(z),\mathbf{X}_I^c)$, на шаге k в момент t как объединение значений x^c , принимаемых в момент t на всевозможных траекториях системы (2), начинающихся в момент t_I из \mathbf{X}_I^c . Здесь уместно также использование понятия ансамбля траекторий как объединение всевозможных траекторий системы (2), исходящих из точек заданного начального множества [8].

Множества, содержащие МД \mathbf{X}_E , \mathbf{X}_E^c , называются их внешними оценками, а множества, содержащиеся в МД \mathbf{X}_C , \mathbf{X}_C^c , — внутренними оценками.

Непосредственно из определений МД и внешней оценки для дискретной системы вытекают следующие соотношения:

$$\mathbf{X}_{R}(t+1) = f(t, \mathbf{X}_{R}(t), \mathbf{U}(t, \mathbf{X}_{R}(t))), \ \mathbf{X}_{R}(t_{I}) = \mathbf{X}_{I},$$

$$\mathbf{X}_{E}(k+1) = f(k, \mathbf{X}_{E}(k), \mathbf{U}(k, \mathbf{X}_{E}(k))), \ \mathbf{X}_{E}(k_{I}) = \mathbf{X}_{EI}.$$

Они описывают эволюцию множества достижимости или его оценки и могут служить для аналитического представления, когда операции объединения могут быть выражены аналитически. Для непрерывных систем подобных непосредственных описаний нет, однако существует другой подход с использованием оценочных систем функций типа Кротова как для дискретных, так и для непрерывных систем [9], который может быть непосредственно распространен на ДНС.

Пусть $u^d, t_{I,F}(k)$ — заданы, $x_I^c = \xi(k,x)$. Вводятся произвольные семейства $\{\varphi_\alpha(k,x)\}, \ \alpha \in \mathbf{A}, \ \{\varphi^c_\beta(k,x,t,x^c)\}, \ \beta \in \mathbf{B}$. Далее строится следующая вспомогательная (оценочная) ДНС. Верхний уровень (дискретный)

$$\nu_{\alpha}(k+1) = h_{\alpha}(k,\nu(k)) = \sup\{\varphi_{\alpha}(k+1,f(k,x,u)) : u \in \mathbf{U}(k,x), x \in \mathbf{X}(k,\nu(k))\}, \ \nu_{\alpha}(k_{I}) = \sup \varphi_{\alpha}(k_{I},\mathbf{X}_{I}),$$

$$\mathbf{X}(k,\nu) = \bigcap_{\alpha \in \mathbf{A}} \{x : \varphi_{\alpha}(k,x) \leq \nu_{\alpha}\} \cap \mathbf{X}_{0}(k),$$

где \mathbf{X}_0 — некоторая априорная внешняя оценка \mathbf{X}_R, ν — все семейство $\{\nu_\alpha\}, \ \alpha \in \mathbf{A}.$

Нижний уровень (непрерывный):

$$\dot{\nu}_{\beta}^{c} = h_{\beta}^{c} \left(t, \{ \nu_{\beta}^{c} \} \right), \quad \nu_{\beta}^{c} \left(t_{I} \right) = \nu_{\beta I}^{c}, \quad \nu_{\beta I}^{c} = \sup \{ \varphi_{\beta}^{c} \left(t_{I}, x^{c} \right) : x^{c} \in \mathbf{X}_{I}^{c} \},$$

$$h_{\beta}^{c}\left(t,\left\{\nu_{\beta}^{c}\right\}\right) = \sup\left\{\left(\varphi_{\beta t}^{c}\right)^{\mathrm{T}} f^{c}(t,x^{c},u^{c}) + \varphi_{\beta t}^{c}:\right.$$
$$u^{c} \in \mathbf{U}^{c}\left(t,x^{c}\right), X^{c} \in \mathbf{K}_{\beta}^{c}\left(t,\left\{\nu_{\beta}^{c}\right\}\right)\right\},$$

$$\begin{aligned} \mathbf{K}_{\beta}^{c}\left(t,\left\{\nu_{\beta}^{c}\right\}\right) &= \bigcap_{\beta' \in \mathbf{B}} \left\{x^{c} : \varphi_{\beta}^{c}\left(t,x^{c}\right) = \right. \\ &= \nu_{\beta}^{c}, \ \varphi_{\beta'}^{c}\left(t,x^{c}\right) \leq \nu_{\beta'}^{c}, \ \beta' \neq \beta\right\} \cap \mathbf{X}_{0}^{c}\left(t\right), \\ \mathbf{X}_{\varphi^{c}}^{c}\left(t\right) &= \bigcap_{\beta \in \mathbf{B}} \left\{x^{c} \in \mathbb{R}^{n} : \varphi_{\beta}^{c}\left(t,x^{c}\right) \leq \nu_{\beta}\left(t\right)\right\} \cap \mathbf{X}_{0}^{c}\left(t\right), \end{aligned}$$

где X_0 , X_0^c — возможные априорные внешние оценки. Непрерывная система и соответствующая ей оценка МД зависит от параметров k,x. Связь между уровнями определяется следующими очевидными соотношениями:

$$\mathbf{X}_{\omega^{c}}^{c}(t_{I}) = \xi(k, \mathbf{X}_{\varphi}(k)), \quad \mathbf{X}_{\varphi}(k+1) = \theta(k, \mathbf{X}_{\omega^{c}}^{c}(k, \mathbf{X}_{\varphi}(k), t_{F})).$$

Любая система пар $\left(\{\varphi_{\alpha}\}, \{\varphi_{\beta}^c\}\right)$ определяет внешние оценки множеств достижимости системы (обоих классов) рассматриваемой ДНС. Весьма важно, что среди этих оценок содержатся (при естественных дополнительных предположениях) точные оценки, совпадающие с множествами достижимости. Они получаются при специальном задании функций φ , φ^c условиями, родственными рассмотренным выше соотношениям типа Беллмана [9].

На верхнем уровне имеем рекуррентную цепочку:

(5)
$$\mathbf{X}_{I} = \{x \colon \chi(x) \le q\}, \quad \varphi(t_{I}, x) = \chi(x),$$

$$\sup_{u \in \mathbf{U}(t, x)} \varphi(k + 1, f(k, x, u)) - \varphi(k, x) = r(t, \varphi(t, x)),$$

$$\nu(k + 1) = r(k, \nu(k)), \quad \nu(k_{I}) = q.$$

А на нижнем уровне получаем уравнение в частных производных:

$$\mathbf{X}_{I}^{c} = \left\{ x^{c} \colon \chi^{c}\left(x^{c}\right) \leq q^{c} \right\}, \quad \varphi^{c}\left(x^{c}\right) = \chi^{c}\left(x\right),$$

$$(6) \quad \sup_{u^{c} \in \mathbf{U}^{c}\left(t, x^{c}\right)} \left(\varphi_{x^{c}}^{T}\left(t, x^{c}\right) f^{c}\left(t, x^{c}, u^{c}\right)\right) + \varphi_{t}^{c}\left(t, x^{c}\right) = r^{c}\left(t, \varphi^{c}\left(t, x^{c}\right)\right),$$

$$\dot{\nu}^{c} = r^{c}\left(t, \nu^{c}\right), \quad \nu^{c}\left(t_{I}\right) = q^{c},$$

где $r(k,\nu)$, $r^c(t,\nu^c)$ — произвольные функции (вторая непрерывна по состоянию). Все атрибуты нижнего уровня, зависят от параметров k,x. Связь между верхним и нижним уровнем определяется следующими соотношениями:

$$\varphi^{c}(k, t_{I}, \xi(x)) = \varphi(k, x), \quad q^{c}(k) = \nu(k),$$

$$\varphi(k+1, \theta(k, x^{c})) = \varphi^{c}(k, t_{F}, x^{c}), \quad \nu(k+1) = \nu^{c}(k, t_{F}).$$

Рассмотрим как частный случай линейно-квадратическую ДНС:

$$x^{0}(k+1) = x^{0}(k) + \frac{1}{2}(a(k)|x|^{2} + b(k)|u|^{2})$$

$$a, b \geq 0, \quad x^{0} \in \mathbb{R}, \quad x^{0}(t_{I}) = 0,$$

$$x(k+1) = A(k)x(k) + B(k)u, \quad x \in \mathbb{R}^{n}(k), \quad x(k_{I}) = 0.$$

$$\dot{x}^{c0} = \frac{1}{2}(a^{c}(t)|x^{c}|^{2} + b^{c}(t)|u^{c}|^{2}),$$

$$A^{c}, b^{c} \geq 0, \quad x^{c0} \in \mathbb{R}, \quad x^{c0}(t_{I}) = 0,$$

$$\dot{x}^{c} = A^{c}(t)x^{c}(t) + B^{c}(t)u^{c}, \quad x^{c} \in \mathbb{R}^{n}(k),$$

$$x^{c}(t_{I}) = \xi(k)x, \quad x(k+1) = \theta(k)x^{c}(k, t_{I}),$$

где через ξ , θ обозначены матрицы соответствующих размеров. Все параметры непрерывной системы считаются зависящими от k. Соотношения (5), (6), описывающие МД для данной системы, разрешаются, если задать φ , φ^c в виде

$$\varphi = x^{\mathrm{T}} \sigma(k) x, \quad \varphi^c = x^{c\mathrm{T}} \sigma^c(k, t) x^c.$$

При этом получается ДНС для матриц $\sigma(k)$, $\sigma^c(k,t)$. При a(t)>0, b(t)>0 получаются уравнения типа Риккати, а при $a(t)=0,\ b(t)>0$ — линейные уравнения.

Эти результаты могут быть использованы для аппроксимации МД нелинейной системы в окрестности некоторой траектории, лежащей на его границе при построении процедуры улучшения управления в задаче с ограничениями на правом конце.

4. Приложение к импульсным процессам управления

Процессы, порождаемые импульсными управляющими воздействиями, являются по существу дискретно-непрерывными, и концепцию ДНС естественно рассматривать в качестве адекватного для них математического аппарата.

Рассматривается управляемая система

(7)
$$\dot{x} = f(t, x, u), \quad x \in \mathbb{R}^n, \quad u \in \mathbf{U}(t, x) \subset \mathbb{R}^k,$$

с неограниченным годографом (множеством скоростей)

$$\mathbf{V}\left(t,x\right)=f\left(t,x,\mathbf{U}\left(t,x\right)\right).$$

Такие системы играют ключевую роль в теории вырожденных задач [9,10], где достаточно полно изучены их свойства и связанные с ними понятия и объекты. Одно из таких понятий — npedentalaa система, которая строится следующим образом. Рассматриваются пределы последовательностей $\{v_q|v_q|^{-1}\}$, $\{v_q\}\subset \mathbf{V},\ |v_q|\to\infty$. Каждому пределу сопоставляется продолжающий его луч l. Предельной называется система

$$\frac{dx}{d\tau} = l, \quad l \in \mathbf{L}(t, x),$$

где t — параметр, $\mathbf{L}(t,x)$ — объединение указанных лучей (конус). При естественных предположениях она асимптотически описывает поведение исходной системы при больших скоростях.

Предельная система может быть записана в форме

(8)
$$\frac{dx}{d\tau} = h(x)u, \quad u \in \mathbf{U} \subset \mathbb{R}^k,$$

где $h=h_1,\ldots,h_k$ — некоторый базис линейной оболочки ${\bf L}$ (символ параметра t здесь для краткости опущен).

Введем в рассмотрение класс $\tilde{\mathbf{E}}_x$ кусочно-непрерывных функций $x_q(t)$ следующим образом. Разобьем отрезок \mathbf{T} системой точек $\{t_i\}$,

 $i=0,1,\ldots,q,\ t_0=t_I,\ t_q=t_F.$ На каждом промежутке (t_i,t_{i+1}) зададим элемент последовательности $x_q(t)$ следующим образом. Это решение системы (7) при некотором u=u(t), начинающееся из точки $x_q(t_i+0)$. А в каждой точке $\{t_i\}$ оно претерпевает разрыв «вдоль некоторой траектории» соответствующей предельной системы, начинающейся из точки $x_q(t_i-0)$ (рис. 1).

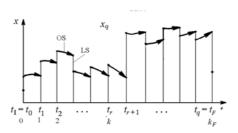


Рис. 1.

Учитывая свойства предельной системы, можно утверждать, что существует последовательность $\{x_{qs}(t)\}\subset \mathbf{D}_x$, сходящаяся по мере к $x_q(t)$, на которой $x_{qs}(t_F)\to x_q(t_F)$ [9].

Представим множество $\tilde{\mathbf{E}}_x$ с помощью ДНС (1), (2), где k — порядковый номер левого или правого предела $x_q(t)$ в некоторой точке разрыва. Четные номера обозначают левые пределы, а нечетные — правые (начальная точка рассматривается как левый предел, а конечная — как правый). Для нечетных k на нижнем уровне рассматривается исходная непрерывная система (7), действующая между соседними точками разрыва, которую перепишем в форме (2):

$$\dot{x}^c = f^c(z, t, x^c, u^c), \quad t \in \mathbf{T}(z), \quad \mathbf{T} = (t_I(k), t_F(k)),$$

 $z = (k, x, u^d), \quad u^d(k) = t_F(k).$

Для каждого четного k рассматривается для простоты лишь один уровень, где множеством управлений служит множество достижимости соответствующей предельной системы на своем интегральном многообразии.

Полученную таким образом ДНС назовем сингулярно ослабленной. С одной стороны, она описывает класс решений $\tilde{\mathbf{E}}_x$, более широкий, чем исходный, поскольку допускает разрывные решения. С другой стороны, любое решение из $\tilde{\mathbf{E}}_x$ аппроксимируемо решениями исходной.

Элементы множества $\tilde{\mathbf{E}}_x$ зависят от параметра q — числа точек разрыва, которое в общем случае может неограниченно расти. Если нет априорных верхних оценок для этого числа, то в ходе итераций, например, при поиске оптимального решения, его необходимо увеличивать «до установления». В этом случае, с учетом того, что q — число точек разбиения одного и того же временного отрезка, предлагается поступать следующим образом. Пусть найден некоторый элемент m_j на j-ой итерации. На следующей итерации положим q(j+1)=q(j)+1 и изменим масштаб предыдущих элементарных отрезков коэффициентом j/(j+1). Соответственно модифицируем m_j по правилу изменения масштаба времени до некоторого \bar{m}_j . Тогда появится новый отрезок в конце, равный T/(j+1). На этом отрезке положим $x_{q(j+1)}(t)=\bar{x}_{q(j)}(t_q+0)$.

Предлагаемое представление позволяет, в частности, применять условия оптимальности (раздел 2) для решения задач оптимального управления. Рассмотрим для иллюстрации следующий пример.

Пример 4.1.

$$\begin{split} \dot{x}^{c1} &= (x^{c2})^2, \quad \dot{x}^{c2} = u^c, \quad u^c \geq 0, \\ x^{c1}(0) &= 0, \quad x^{c2}(0) = x_I^{c2}, \quad x^{c1}(t_F) \to \inf. \end{split}$$

Представим эту систему как четырехшаговую дискретно-непрерывную.

• Шаг k = 0: t = 0, переход на верхний уровень с помощью предельной системы, которая в данном случае имеет вид:

$$dx^{c1}/d\tau = 0, \quad dx^{c2}/d\tau = 1.$$

- Шаг k=1: $t\in(0,t_F)$, процесс определяет исходная система.
- Шаг k=2: $t=t_{F}$, вновь движение по предельной системе.

Предельная система интегрируется явно:

$$x^{c1} = x^{c1}(0), \quad x^{c2} = x^{c2}(0) + \tau,$$

поэтому шаги 0 и 2 могут быть выполнены как дискретные, а шаг $1-\kappa$ как «непрерывный». Дискретные переменные обозначим x^1,x^2 . Будем иметь:

$$x^{1}(0) = 0$$
, $x^{2}(0) = x_{I}^{2}$, $x^{1}(2) \to \inf$, $x^{1}(1) = x^{1}(0)$,
 $x^{2}(1) = x^{2}(0) + u$, $u \ge 0$, $x^{c}(1,0) = x(1)$,
 $x^{1}(2) = x^{c1}(1, t_{F})$, $x^{2}(2) = x^{c2}(1, t_{F}) + u$.

Выпишем конструкции достаточных условий, полагая разрешающие функции (Кротова) линейными ($\varphi = \psi^{\rm T}(k)x, \ \varphi^c = \psi^{\rm cT}(k)x^c$):

$$R^{c}(t, x^{c}, u^{c}) = \psi^{c1}(t)(x^{c2})^{2} + \psi^{c2}(t)u^{c} + \dot{\psi}^{c1}x^{c1} + \dot{\psi}^{c2}x^{c2},$$

$$G^{c}(x_{I}^{c}, x_{F}^{c}, x) = -\psi^{1}(2)x_{F}^{c1} - \psi^{2}(2)x_{F}^{c2} + \psi^{1}(1)x^{1} + \psi^{2}(1)(x^{2}) +$$

$$+\psi^{c1}(t_{F})(x_{F}^{c1}) + \psi^{c2}(t_{F})(x_{F}^{c2}) - \psi^{c1}(t_{I})(x^{1}) - \psi^{c2}(t_{I})(x^{2}),$$

$$R(k, x, u) = \psi^{1}(k+1)x^{1} + \psi^{2}(k+1)(x^{2}+u) - \psi^{1}(k)x^{1} - \psi^{2}(k)x^{2},$$

$$k = 0, 2,$$

$$G(x) = x^{1} + \psi^{1}(3)x^{1} + \psi^{2}(3)x^{2} + \text{const}.$$

Из условия максимума функций R^c и $(-G^c)$ (с учетом неравенства $u^c > 0$) следует:

$$\psi^{c2} \le 0$$
, $u^c = 0$, $\dot{\psi}^{c1} = 0$, $\frac{\partial R}{\partial x^{c2}} = 2\psi^{c1}x^{c2} + \dot{\psi}^{c2} = 0$, $\psi^{c1} < 0$, $-\psi(2) + \psi^c(t_F) = 0$, $\psi(1) - \psi^{c1}(t_I) = 0$.

В свою очередь условия максимума R и (-G) (с учетом неравенства u > 0) определяют следующие соотношения:

$$\psi^2(k+1) \le 0, \quad \psi(k) = \psi(k+1),$$

 $\psi^1(3) = \psi^1(2) = -1, \quad \psi^2(3) = \psi^2(2) = 0.$

Рассматривая эти условия совместно с исходными непрерывными и дискретными соотношениями, получаем:

$$x^{c2}(t) = \text{const} = x^{2}(1), \quad \psi^{c1}(t) = \text{const} = \psi^{1}(1),$$
$$\psi^{c2} = -2\psi^{1}(1)x^{2}(1)t + \psi^{2}(1),$$
$$\psi^{c2}(t_{F}) = -2\psi^{1}(1)x^{2}(1)t_{F} + \psi^{2}(1) = \psi^{2}(2) = 0,$$
$$\psi^{2}(1) = -2x^{2}(1)t_{F}, \qquad \psi^{2}(1)u = -2x^{2}(1)t_{F}u \le 0.$$

Отсюда следует, что u(0)=0 при $x^2(1)>0$, $x^2(1)=x^2(0)$, u(0)>0 при $x^2(1)=0$. В последнем случае из исходного уравнения получается $u(0)=-x^2(0)$, $x^2(0)<0$. В итоге получается разрывное решение, соответствующее импульсу в начальный момент, сопровождаемому нулевым управлением на оставшемся промежутке.

Если предельная система вполне управляема на своих интегральных многообразиях, то, как известно [9], в этом частном случае возможен дальнейший переход к производной системе меньшего порядка

$$\dot{y} = \eta_x f(t, x, u) + \eta_t, \quad u_1 \in \mathbf{U}(t, x), \quad y = \eta(t, x),$$

60

которая служит для регулярного представления обобщенных решений импульсного типа исходной системы. При этом используется интеграл $y=\eta\left(t,x\right)$ предельной системы (8), в общем случае нелинейной, который далеко не всегда выражается явно. В [9] предлагается неявная процедура его описания и соответствующее представление импульсных режимов как решений производной системы непосредственно в терминах исходной управляемой системы (7):

$$\dot{y} = rf(t, x, u) + s, \quad x = \chi(t, z, y),$$

$$y((t_I) = 0, \quad u \in \mathbf{U}(t, x),$$

$$\dot{\hat{x}} = a(t)\dot{y}, \quad \hat{x}(t_I) = \hat{x}_I,$$

$$\dot{a} = -h(t, \hat{x}(t)) \left(\frac{d}{dt}h(t, \hat{x}(t))\right)^T a(t),$$

$$a(t_I) = \theta(h(t_I, \hat{x}(t_I)), e_1, e_2, \dots, e_n),$$

$$\frac{dx}{d\tau} = h(t, x)w, \quad x = \xi(t, z), \quad x(t, 0) = \hat{x}(t),$$

$$\frac{dr_j}{d\tau} = -rh_{x^j}w, \quad j = 1, 2, \dots, n, \quad r(t, 0) = a^T(t), \quad |w| \le 1,$$

$$\frac{ds}{d\tau} = -rh_t w, \quad s(t, 0) = 0.$$

Базис h(t,x) считается ортогональным без потери общности.

Сама трактовка и практическое применение этой нестандартной процедуры связано с дискретизацией участвующей в ней дифференциальной системы с аргументом t, которая предполагается регулярной, допускающей, например, корректную дискретизацию по схеме Эйлера [12]. Здесь как раз удобно ее дискретно-непрерывное представление. Переходя к принятым выше обозначениям для верхнего и нижнего уровней и выбирая масштаб времени так, чтобы шаг дискретизации был равен 1, приходим к следующей ДНС:

$$x(k+1) = x(k) + r(k)f(k, x(k), u) + s(k),$$

$$x(k_I) = 0, \quad u \in \mathbf{U}(k, x),$$

$$\hat{x}(k+1) = \hat{x}(k)a(k) \Delta x(k), \quad \hat{x}(k_I) = \hat{x}_I,$$

$$a(k+1) = a(k) - h(k, \hat{x}(k)) (\Delta h(k, \hat{x}(k)))^T a(k),$$

$$a(k_I) = \theta(h(k_I, \hat{x}(k_I)), e_1, e_2, \dots, e_n),$$

$$\frac{dx^c}{dt} = h(k, x^c) u^c, \quad x^c(k, 0) = \hat{x}(k), \quad |u^c| \le 1,$$

$$\frac{dr^{c}}{dt} = -(rh)_{x^{c}}u^{c}, \quad r^{c}(k,0) = a^{T}(k), \quad r(k+1) = r^{c}(k,t_{F}),$$

$$\frac{ds^{c}}{dt} = -(r^{c}h)_{k}w, \quad s^{c}(k,0) = 0, \quad s(k+1) = s^{c}(k,t_{F}),$$

$$\Delta x(k) = x(k+1) - x(k), \Delta h(k) = h(k+1,x(k+1)) - h(k,x(k)).$$

5. Приближенная оптимизация и последовательное улучшение

Для прикладных задач точное разрешение условий оптимальности, в частности, уравнений (4), маловероятно. Но они могут быть использованы для приближенной оптимизации двояким путем: 1) заданием функций Кротова в форме многомерных полиномов и глобальной аппроксимацией в заданной области соотношений (4) на некоторой сетке узлов; 2) построением итерационных процедур последовательного улучшения управлений в окрестности текущего приближения. В свою очередь, такие процедуры могут строиться посредством локальной аппроксимации функций Кротова степенными полиномами невысокого порядка по различным принципам [13,14]. Рассмотрим это подробнее.

5.1. Приближенная глобальная оптимизация

В этом случае функции φ , φ^c ищутся в форме

$$\varphi(k,x) = \sum_{\alpha} \psi_{\alpha}(k) g_{\alpha}(x),$$

$$\varphi^{c}(t,x^{c}) = \sum_{\beta} \psi_{\beta}^{c}(k) g_{\beta}^{c}(x^{c}),$$

где $\{g_{\alpha}(x)\}$, $\Big\{g^c_{\beta}(x)\Big\}$ — некоторые заданные наборы базисных функций, а $\{\psi_{\alpha}\}$, $\Big\{\psi^c_{\beta}\Big\}$ — соответствующие наборы коэффициентов, подлежащих определению посредством аппроксимации рассмотренных выше соотношений типа Беллмана на некоторой сетке узлов по известному методу наименьших квадратов. Это приводит к линейным системам относительно ψ_{α} , ψ_{β} , в результате разрешения которых получаются рекуррентные соотношения вида

(9)
$$\psi_{\alpha}(k) = \mathcal{K}(k, \{\psi_{\alpha}(k+1)\}, \quad \psi_{\alpha}(k_F) = \psi_{\alpha F}, \\ \dot{\psi}^c_{\beta} = -\mathcal{K}^c(t, \{\psi^c_{\beta}\}), \quad \psi^c_{\beta}(t_F) = \psi^c_{\beta F},$$

с соответствующими связями между уровнями, вытекающими из (3).

62

Преимущество такого подхода в том, что он не требует строгого согласования конструкции полинома и конфигурации узловых точек, требуется лишь избыточность числа узлов относительно числа неизвестных, чтобы задача аппроксимации имела единственное решение. В частности, он позволяет совместить аппроксимацию регулярным степенным (тейлоровским) полиномом с прямоугольной сеткой узлов, что невозможно, например, при многомерной интерполяции.

Точность полученного таким образом приближенного решения можно оценить сверху величиной

$$\Delta = \sup_{\mathbf{X}(k_F)} G(x) - \inf_{\mathbf{X}(k_F)} G(x) + \sum_{\mathbf{K} \setminus \mathbf{K}' \setminus t_F} \left(\mu(k) - \inf_{\mathbf{X}(k)} R(k, x, \tilde{u}(k, x)) \right) +$$

$$+ \sum_{\mathbf{K}'} \sup_{\mathbf{X}(k)} \left(\mu(k) - \inf_{\mathbf{X}^c(z, t_F)} G^c + \int_{\mathbf{T}(z)} \left(\mu^c - \inf_{\mathbf{X}^c(z, t)} R^c() \right) dt \right),$$

которая представляет собой аналог известной оценки Кротова [15,16]. Здесь $\mathbf{X}(k)$, $\mathbf{X}^c(z,t)$ — области, в которых строится синтез.

5.2. Последовательное улучшение процессов по принципу локализации

Для того чтобы использовать этот подход в задаче итерационного улучшения по принципу локализации, достаточно ввести два функциональных параметра — некоторый процесс $m^{\rm I}$ и функционал типа нормы, который представляется в форме $J_{\nu}=\nu x^0(k_F)$, где

$$x^{0}(k+1) = x^{0}(k) + a|x(k) - x^{I}(k)|^{2} + b|u - u^{cI}(k)|^{2},$$

$$\dot{x}^{c0}(t) = a^{c}|x^{c}(k,t) - x^{cI}(k,t)|^{2} + b^{c}|u^{c} - u^{cI}(k,t)|^{2}.$$

Далее следует вместо (x, x^c, I) подставить новый набор $(x - x^I, x^c - x^{cI}, (1 - \nu)I + J_{\nu})$ и искать приближенное решение задачи оптимизации посредством аппроксимации соотношений (4). В результате получатся уравнения относительно коэффициентов функций Кротова. При этом наборы параметров a, b, a^c, b^c, ν будут играть роль регуляторов алгоритма улучшения. В зависимости от выбора аппроксимирующих конструкций и соответственно числа коэффициентов этих конструкций итерации улучшения будут получаться более простыми (например, для линейной конструкции), но менее эффективными, либо более эффективными, но более сложными (например, для регулярного полинома второй степени).

Список литературы

- [1] Гурман В. И. *К теории оптимальных дискретных процессов* // Автоматика и телемеханика, 1973, № 6, с. 53–58 ↑1
- Габелко К. Н. Последовательное улучшение многоэтапных процессов // Автоматика и телемеханика, 1974, № 12, с. 72–80 ↑
- [3] Орлов А. Г., Расина И. В. Сложеные процессы и достаточные условия относительной оптимальности // Управляемые системы. Новосибирск
 : ИМ СО АН СССР, 1979, № 18, с. 39–46 ↑2
- [4] Гурман В. И., Расина И. В. *Сложные процессы* // Методы решения задач оптимального управления на основе принципа расширения. Новосибирск : Наука, 1990, с. 84–94 ↑
- [5] Гурман В. И., Батурин В. А., Расина И. В. Приближенные методы оптимального управления. Иркутск : Изд-во Иркутского ун-та, 1983. — 180 с. ↑2
- [6] Гурман В. И. Модели и условия оптимальности для гибридных управляемых систем // Изв. РАН. Теория и системы управления, 2004, № 4, с. 70– 75 ↑1
- [7] Миллер Б. М., Рубинович Е. Я. Оптимизация динамических систем с импульсными управлениями. М.: Наука, 2005. 430 с. ↑1, 6
- [8] Куржанский А. Б. Управление и наблюдение в условиях неопределенности.
 М.: Наука, 1977. 392 с. ↑3
- [9] Гурман В. И. Принцип расширения в задачах управления. 2-е изд. М.: Наука, Физматлит, 1997. — 288 с. ↑2, 3, 4, 4, 4
- [10] Гурман В. И. Вырожденные задачи оптимального управления. М. : Наука, 1977. 304 с. \uparrow 4
- [11] Гурман В. И., Батурин В. А., Данилина Е. В., Москаленко А. И. Новые методы улучшения управляемых процессов. Новосибирск : Наука, 1987. ↑
- [12] Расина И. В. Дискретизация непрерывных управляемых систем на основе обобщенных решений // Автоматика и телемеханика, 2011, № 6, с. 171–178 ↑4
- [13] Гурман В. И., Трушкова Е. А. *Приближенные методы оптимизации* управляемых процессов // Программные системы: теория и приложения, 2010, № 4, с. 85–104 ↑5
- [14] Гурман В. И. Абстрактные задачи оптимизации и улучшения // Программные системы: теория и приложения, 2011, № 5, с. 21–29 ↑5
- [15] Кротов В. Ф., Гурман В. И. Методы и задачи оптимального управления. М. : Наука, 1973. — 448 с. ↑2, 5.1
- [16] Krotov V.F. Global methods in optimal control theory. New York: Marcel Dekker, 1996. — 400 p. ↑5.1, 5.3
- [17] Расина И. В. Две формы достаточных условий оптимальности и метод улучшения второго порядка для сложных процессов // Юбил. сб. научн. тр. к 10-летию СИПЭУ. Иркутск: Изд-во Макаров, 2004, с. 180−192 ↑5.2
- [18] Кротов В. Ф., Фельдман Н. Н. Итерационный метод решения задач оптимального управления // Изв. АН СССР. Техн. киберн., 1983, № 2, с. 160–168 \uparrow 5.3

- [19] Расина И. В., Блинов А. О., Гусева И.С. *Магистрали в задаче оптимизации стратегии развития региона на многокомпонентной модели* // Вестник БГУ, 2011, № 9, с. 36–42 ↑6, 6
- [20] Расина И. В., Блинов А. О. Улучшение импульсных процессов на основе дискретно-непрерывной модели // Вестник БГУ, 2011, (в печати) ↑6
- [21] Емельянов С. В. Теория систем с переменной структурой. М. : Наука, 1970. 336 с. ${\color{red} \uparrow 6}$
- [22] Васильев С. Н., Жерлов А. К., Федосов Е. А. Интеллектное управление динамическими системами. М. : Физматлит, 2000. 352 с. $\uparrow 6$
- [23] Цыпкин Я. З., Попков Ю. С. Теория нелинейных импульсных систем. М. : Наука, 1973. 416 с. $\uparrow 6$
- [24] Дыхта В. А., Самсонюк О. Н. Оптимальное импульсное управление с приложениями. М. : Физматлит, 2000.-256 с. $\uparrow 6$
- I. V. Rasina. Discrete-continuous models and optimization of control processes. Abstract. The article is devoted to the investigation of hybrid control systems on the base of discrete-continuous process concept developed in preceding works as a concretization of the general model of multi-step processes with related optimality conditions. There are obtained algorithms of approximate optimization which can be applied to a broad class of heterogeneous processes, in particular, to the impulse ones whereas the conventional optimization methods for homogenous processes are not applicable. Illustrative examples are given.

 $Key\ Words\ and\ Phrases:$ hybrid control, optimization, approximation, improvement algorithms.

Образец ссылки на статью:

И. В. Расина. Дискретно-непрерывные модели и оптимизация управляемых процессов // Программные системы: теория и приложения : электрон. научн. журн. 2011. № 5(9), с. 49–72.

URL: http://psta.psiras.ru/read/psta2011_5_49-72.pdf