



НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ
ХАРЧОВИХ ТЕХНОЛОГІЙ

НАУКОВИЙ ЖУРНАЛ

15

Харчова
ПРОМИСЛОВІСТЬ

КИЇВ НУХТ 2014

REVIEW OF METHODS AND APPLICATION OF ANALYTICAL FIELD DESIGNING OPTIMAL CONTROL STATIONARY AND NONSTATIONARY MULTIVARIATE OBJECTS OF CONTROL

O.P. Lobok, B.M. Goncharenko, A.M. Slyezenko

National University of Food Technologies

Key words:	ABSTRACT
Analytical design regulator	Using methods AKOR, i.e. synthesis control, which provides optimal regulator to control the hardware multi-dimensional technological object control in the face of uncertainty there are some difficulties computational or methodological nature, which helps eliminate consideration specifics of objects.
Optimal control	The article deals with modern methods of automatic optimal control, namely AKOR or synthesis of optimal control. Defined classes of objects, to which these methods can be applied as a class of linear deterministic and stochastic SAH. The mentioned circumstances that complicate the application of methods for constructing rough AKOR optimal systems with guaranteed stability.
LQ (LQG)-optimization	This will facilitate the practical application of techniques to optimize process control in the food industry.
Contol object	
Nonstationary system	
Stationary system	
Stochastic system	
Article history:	
Received 10.09.2013	
Received in revised form 7.12.2013	
Accepted 13.12.2013	
Corresponding author:	
tmipt_xp@ukr.net	

ОГЛЯД МЕТОДІВ ТА ОБЛАСТЕЙ АНАЛІТИЧНОГО КОНСТРУЮВАННЯ ОПТИМАЛЬНИХ РЕГУЛЯТОРІВ ДЛЯ СТАЦІОНАРНИХ І НЕСТАЦІОНАРНИХ БАГАТОВИМІРНИХ ОБ'ЄКТІВ КЕРУВАННЯ

О.П. Лобок, Б.М. Гончаренко, А.М.Слезенко

Національний університет харчових технологій

В статті розглянуті сучасні методи автоматичного оптимального керування на основі АКОР або синтезу оптимального керування. Визначені класи ОК, до яких ці методи застосовні, як клас лінійних детермінованих та стохастичних САК. Означені обставини, які ускладнюють застосування методів АКОР для побудови грубих оптимальних систем, що мають гарантовану стійкість. Це полегшить практичне застосування методів для оптимізації керування процесами в харчовій промисловості.

Ключові слова: аналітичне конструювання регулятора, оптимальне керування, LQ(LQG)-оптимізація, об'єкт керування, (не)стаціонарна система, стохастична система.

© О.П. Лобок, Б.М. Гончаренко, А.М.Слезенко, 2013

Вступ. Застосування оптимального керування особливо ефективно і виправдане для складних багатовимірних ОК (як хлібопекарська піч або браго ректифікаційна установка), описуваних у просторі станів та що функціонують в умовах невизначеності. Знайшло застосування аналітичне конструювання (синтез) оптимальних регуляторів з наступною їхньою програмною реалізацією.

Постановка проблеми та аналіз останніх досліджень. Задача синтезу оптимальних САК формулюється як варіаційна задача, в якій шукають екстремальні значення деяких функціоналів, і полягає в тому, щоб для заданого об'єкта синтезувати регулятор, який найкраще розв'язує задачу керування. Крім рівняння ОК повинні бути задані обмеження на керування і фазовий вектор (вектор стану), крайові умови і обраний критерій оптимальності [1].

Рівняння ОК задається в нормальній формі, обмеження задають у вигляді кінцевих співвідношень — рівностей або нерівностей, які можуть бути обмеженням на керування, або на фазовий вектор стану. Крайові (граничні) умови — обмеження на фазовий вектор в початковий t_0 і кінцевий t_f моменти часу. Критерій оптимальності як числовий показник якості керування в САК задається у вигляді функціоналу (часто квадратичного).

Задача оптимального керування формулюється наступним чином: при заданих рівнянні ОК, обмеженнях та крайових умовах необхідно знайти таке керування із зворотним зв'язком $u^*(x(t), t)$ і фазову траєкторію $x^*(t)$, при яких критерій оптимальності приймає мінімальне (або максимальне) значення [2]. Найчастіше цей функціонал мінімізується.

При розв'язанні задач оптимального керування у якості моделі ОК розглядають систему лінійних диференціальних рівнянь, яку з врахуванням початкових умов і діяння зовнішніх збурень можна представити так:

$$\begin{cases} \frac{dx(t)}{dt} = \dot{x}(t) = \varphi(x, u, f, t), \\ x(t_0) = x^0, \end{cases} \quad t_0 < t \leq T, \quad (1)$$

або у векторно-матричному вигляді:

$$\begin{cases} \frac{dx(t)}{dt} = \dot{x}(t) = A(t)x(t) + B(t)u(t) + \psi(t)f(t), \\ x(t_0) = x^0, \end{cases} \quad t_0 < t \leq T, \quad (2)$$

де $A(t)$, $B(t)$ — матриці розмірністю $n \times n$, $n \times r$ відповідно, коефіцієнтами яких є відомі функції часу; $x(t)$ — вектор стану об'єкта в момент часу t розмірністю n ; $u(t)$ — вектор керувальних дій розмірністю r ; x^0 — вектор стану об'єкта в початковий момент часу t_0 розмірністю n ; $\psi(t)$ — матриця розмірністю $n \times k$, коефіцієнтами якої є відомі функції часу; $f(t)$ — вектор зовнішніх впливів (або збурень) розмірністю k .

Практичне застосування теорії оптимального керування стикається з труднощами обчислювального характеру, бо хоча вдається звести процес синтезу оптимального керування до розв'язання крайової задачі для диференціальних рівнянь, але побудова керувань для кожного класу ОК стає самостійною творчою задачею, розв'язання якої потребує врахування специфічних особливостей об'єкта.

Це зумовило пошук класів об'єктів, для яких при побудові оптимального керування крайова задача легко розв'язується чисельно. Такими ОК виявились об'єкти, що описуються лінійними диференціальними рівняннями. Ці результати, отримані у загальному вигляді в 1960 р. О.М. Летовим для стаціонарних лінійних ОК і Р. Калманом для нестационарних, стали основою напрямів синтезу систем оптимальної стабілізації: аналітичного конструювання регуляторів (АКОР) при повністю вимірюваному векторі стану об'єкта (*LQ-оптимізація* в закордонній літературі, від англ. «Linear Quadratic») і при неповній інформації про цей вектор (*LQG-оптимізація*, від англ. «Linear Quadratic Gaussian»). Сучасним напрямом розвитку останнього є так зване H_2 -оптимальне керування. Практичне застосування *LQ*-, *LQG*- і H_2 - оптимізацій ускладнено наступними обставинами:

– цілі керування досить рідко можна описати квадратичним функціоналом, що використовується в цих методах;

– оптимальні системи можуть виявитися не грубими, в яких малі відхилення параметрів системи від розрахункових значень можуть спричинитися до їхньої нестійкості;

– умови, за яких функціонують ОК визначають особливості методів синтезу керувань, як зазначалося вище, при загальному підході до їхньої оптимізації за квадратичним критерієм.

Висвітлення цих особливостей і склало *мету* написання даної статті.

Розглянемо задачу Р. Калмана синтезу оптимальної системи за умови, що ОК є нестационарним, детермінованим і описується рівнянням:

$$\dot{x}(t) = A(t)x(t) + B(t)u(t) + h(t), \quad (3)$$

а критерій оптимальності має вигляд:

$$J = x^T(t_f)Fx(t_f) + \int_{t_0}^{t_f} [x^T(t)Q(t)x(t) + u^T(t)R(t)u(t)]dt. \quad (4)$$

Тут $h(t)$ — відома вектор-функція зовнішніх впливів; F і $Q(t)$ — невід'ємно визначені матриці ($x^T F x \geq 0$ і $x^T Q x \geq 0$ при всіх $x \in \mathbb{R}^n$ і $t \in [t_0, t_f]$); $R(t)$ — додатно визначена матриця ($u^T R u > 0$ при всіх $u \in \mathbb{R}^m$ і $t \in [t_0, t_f]$). Функції $A(t)$, $B(t)$, $h(t)$, $Q(t)$, $R(t)$ є неперервними на інтервалі $[t_0, t_f]$. Необхідно знайти керування із зворотним зв'язком, при якому за умови довільної початкової умови $x(t_0) = x^0$ функціонал (4) приймає мінімальне значення.

Перший доданок в (4) презентує квадратичну термінальну (часову) похибку, включається в критерій оптимальності, якщо необхідно забезпечити максимальну близькість стану системи в кінцевий момент часу до бажаного. Другий доданок в (4) є інтегральною квадратичною похибкою і характеризує якість регулювання на всьому інтервалі часу $[t_0, t_f]$. І нарешті інтегральний третій доданок в (4) є зваженою «енергією» керування, він в критерії обмежує керування. Бажане (або необхідне) обмеження на керування, яке в явній формі не враховано в постановці задачі (3–4), може бути забезпечено відповідним вибором вагової функції $R(t)$.

Матриці $Q(t)$ і $R(t)$ вибирають залежними від часу, бо початкові відхилення не залежать від властивостей системи, а визначаються початковими умовами. Їх вибирають таким, щоб початкові похибки менше впливали на величину критерію, ніж такі, що виникають в наступні моменти часу. Один із можливих способів вибору цих матриць запропонували А. Брайсон і Хо Ю-Ши [3].

Сформульовану задачу називають задачею синтезу оптимального нестационарного лінійного регулятора стану або — нестационарною задачею [4].

Для цього випадку оптимальне керування має вигляд:

$$u^* = -(R^{-1}B^T Kx + \frac{1}{2}R^{-1}B^T p), \quad (5)$$

де симетрична $(n \times n)$ -матриця K і n -вектор p визначаються із системи рівнянь:

$$\begin{cases} \dot{K} = -KA - A^T K + KBR^{-1}B^T K - Q, \\ \dot{p} = KBR^{-1}B^T p + A^T p - 2Kh \end{cases} \quad (6)$$

$$\quad (7)$$

при граничних умовах $K(t_f) = F$; $p(t_f) = 0$. (8)

Співвідношення (5)–(8) отримані з використанням метода динамічного програмування Беллмана. Розв'язок задачі синтезу оптимального нестационарного лінійного регулятора стану існує і є єдиним навіть для повністю некерованих об'єктів. Це зумовлено тим, що керований процес розглядається на скінченному інтервалі і вплив некерованих координат на критерій оптимальності є також кінцевим, навіть якщо вони прямують до нескінченності при $t \rightarrow \infty$.

Розглянемо тепер випадок відсутності зовнішнього впливу на ОК $h(t) = 0$ в нестационарній задачі. Тоді система з двох рівнянь (6) і (7) стає однорідною. Її розв'язком, який задовольняє нульові граничні умови, є $p(t) = 0$, тому при $h(t) = 0$ оптимальний закон керування (5) набуває вигляду:

$$u^* = -R^{-1}B^T Kx, \quad (9)$$

де K , як і раніше, задовольняє матричне рівняння Ріккати (6) при граничних умовах (8).

Розглянемо тепер задачу О.М. Лєтова синтезу оптимальної *стаціонарної* системи при інтегрально-квадратичному критерії оптимальності, коли матриці A, B, Q, R є постійними, $h(t) = 0$ і $t_f = \infty$. В такому випадку $x(x) = 0$ і рівняння ОК і критерій оптимальності приймають вигляд:

$$\dot{x} = Ax + Bu; J = \int_0^{\infty} (x^T Q x + u^T R u) dt. \quad (10)$$

Тут вважається, що Q і R — додатно визначені $(n \times n)$ - і $(r \times r)$ -матриці відповідно. Цю задачу називають задачею синтезу оптимального стаціонарного лінійного регулятора стану або — *стаціонарною задачею* [4].

Розв'язок стаціонарної задачі (оптимальне керування) є лінійною функцією від фазових координат і має вигляд

$$u^* = -R^{-1} B^T \bar{K} x, \quad (11)$$

де \bar{K} — постійна додатно визначена матриця, яка визначається із алгебричного рівняння Ріккати:

$$-\bar{K}A - A^T \bar{K} + \bar{K}B R^{-1} B^T \bar{K} - Q = 0. \quad (12)$$

Співвідношення (11)–(12) отримані з використанням методу динамічного програмування Беллмана так само, як і аналогічні співвідношення при розв'язанні нестаціонарної задачі.

Задача синтезу *стохастичної* оптимальної системи керування в загальному випадку ставиться наступним чином. Задаються диференціальні рівняння ОК, обмеження, крайові умови, рівняння спостерігача, бо існує невизначеність від неповноти інформації, критерій оптимальності і характеристики випадкових впливів і параметрів. Необхідно знайти керування як функцію від вимірних значень вихідної змінної $y(t)$ на інтервалі $t_0 \leq t \leq t_f$. Синтез стохастичних оптимальних лінійних систем керування має особливості, визначені повнотою інформації про їхній стан.

Розглянемо *стохастичну* задачу оптимального керування лінійним ОК при квадратичному критерії і *повній* інформації про стан системи, що виключає необхідність застосування рівняння спостерігача:

$$\dot{x}(t) = A(t)x + B(t)u + V_0; x(t_0) = x^0; \quad (13)$$

$$J = M \left\{ x^T(t_f) F x(t_f) + \int_{t_0}^{t_f} (x^T Q(t) x + u^T R(t) u) dt \right\} \rightarrow \min_u \quad (14)$$

Тут V_0 — білий шум, а x^0 — випадкова величина. F, Q — невід'ємно визначені симетричні матриці; R — додатно визначена симетрична матриця. Критерій оптимальності (14) має такий же зміст, як і в детермінованій задачі оптимального керування, лише проводиться усереднення по всім випадковим чинникам.

Розв'язання цієї задачі співпадає з розв'язанням (6), (8), (9) детермінованої задачі (3), (4) при $h(t) = 0$.

Оптимальне керування в стохастичній задачі при повній інформації

$$u^* [x(t), t] = -R^{-1} B^T K x(t), \quad (15)$$

де симетрична матриця K визначається з матричного рівняння Ріккати:

$$\dot{K} = -KA - A^T K + KBR^{-1}B^T K - Q \quad (16)$$

при граничній умові $K(t_f) = F$. (17)

Таким чином, випадковий вплив V_0 і випадкова початкова умова на оптимальний закон керування не впливають, а лише на значення критерію оптимальності: воно, звичайно, збільшується.

При оптимальному керуванні критерій оптимальності (14) приймає наступне значення:

$$J = (\overline{x^0})^T K(t_0) \overline{x^0} + \text{tr} \left[K(t_0) P_0 + \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_f} Q_0 K dt \right] \quad (18)$$

Співвідношення (15)–(17), як і у випадку детермінованої задачі, можна отримати з використанням методу динамічного програмування Беллмана.

Вимірювання (спостереження), як правило, завжди супроводжуються завадами, і стан системи ніколи точно не відомий, тому стохастична задача оптимального керування за неповної інформації про стан системи є більш практичною. Ця задача набагато складніша, ніж за повної, і для її розв'язання часто використовують евристичний прийом (принцип розділення або стохастичної еквівалентності), при якому стохастична задача синтезу за неповної інформації розділяється на дві задачі: задачу оптимальної оцінки стану і детерміновану задачу синтезу керування за повної інформації. Розглянемо цю задачу синтезу стохастичної лінійної оптимальної системи керування за *неповної* інформації про її стан. Нехай ОК і спостерігач описуються рівняннями:

$$\dot{x}(t) = Ax + Bu + V_0; x(t_0) = x^0; y = C(t)x + V_c, \quad (19)$$

критерій оптимальності має вигляд:

$$J = M \left\{ x^T(t_f) F x(t_f) + \int_{t_0}^{t_f} (x^T Q x + u^T R u) dt \right\}. \quad (20)$$

Шуми V_0 і V_c є білими з інтенсивностями $Q_0(t)$ і $R_0(t)$ відповідно; початковий стан x^0 — випадковий вектор із середнім значенням $\overline{x^0}$ і матрицею дисперсій P_0 . Шуми і початковий стан не корельовані між собою. Матриці $R(t)$ і $R_0(t)$ додатно визначені.

Розв'язок такої задачі, тобто, оптимальний закон керування, має вигляд:

$$u^* = -R^{-1} B^T K \hat{x}(t), \quad (21)$$

де K — матриця, яка визначається з рівняння:

$$\dot{K} = -KA - A^T K + KBR^{-1}B^T K - Q, K(t_f) = F; \quad (22)$$

\hat{x} — лінійна оптимальна оцінка, яка отримується з допомогою спостерігача (фільтра) Калмана-Бьюсі [5]:

$$\left. \begin{aligned} \dot{\hat{x}}(t) &= A\hat{x} + Bu + K^0(y - C\hat{x}); \hat{x}(t_0) = \overline{x^0}; K^0 = PC^T R_0^{-1}; \\ \dot{P} &= AP + PA^T - PC^T R_0^{-1} CP + Q_0; P(t_0) = P_0. \end{aligned} \right\} \quad (23)$$

Співвідношення (21)–(22) співпадають із співвідношеннями (6), (8) і (9) та (21)–(23), які визначають оптимальний регулятор в детермінованій задачі синтезу оптимальних систем і задачі синтезу стохастичних лінійних оптимальних систем керування з повною інформацією, з тою лише різницею, що в (21) входить оцінка, а в (9) і (21) — сам вектор.

Таким чином, стохастичний лінійний оптимальний регулятор (керування) складається з лінійного оптимального спостерігача і детермінованого оптимального регулятора (керування). Якщо шуми і початковий стан підпорядковуються гаусівському закону розподілу, то співвідношення (29)–(31) визначають *стохастичний оптимальний регулятор*, тобто, регулятор, оптимальний в класі всіх систем, а не лише лінійних [6].

Висновки. Розглянуті сучасні методи лінійної теорії автоматичного оптимального керування, так зване АКОР — методи LQ-оптимізації при повністю вимірюваному векторі стану ОК і LQG-оптимізації при неповній інформації про цей вектор. Визначені класи ОК, до яких ці методи застосовні, це класи детермінованих та стохастичних САК. Означені обставини, які ускладнюють застосування розглянутих методів синтезу для побудови грубих оптимальних систем.

ЛІТЕРАТУРА

1. *Конструктивные* методы оптимизации. Ч. 4. Выпуклые задачи / Р. Габасов, Ф.М. Кириллова, О.И. Костюкова, В.М. Ракецкий. — Мн.:Изд-во «Университетское», 1987. — 223 с.
2. *Заболотнов Ю.М.* Оптимальное управление непрерывными динамическими системами / Ю.М. Заболотнов. — Самар. гос. аэрокосм. ун-т.-Самара: СГАКУ, 2005. — 129 с.
3. *Бесекерский В.А.* Теория систем автоматического регулирования / В.А. Бесекерский, Е.П. Попов. — М.: Наука, 1975. — 768 с.
4. *Теория* автоматического управления: учеб. для вузов по спец. «Автоматика и телемеханика». В 2-х ч. Ч. II. Теория нелинейных и специальных систем автоматического управления. / А.А. Воронов, Д.П. Ким, В.М. Лохин и др.; под. ред. А.А. Воронова. — М.: Высш. шк., 1986. — 504 с.
5. *Нурминский Е.А.* Численные методы решения детерминированных и стохастических минимаксных задач / Е.А. Нурминский. — К.:Наук. думка, 1979. — 161 с.
6. *Острем, К.Ю.* Введение в стохастическую теорию управления / К.Ю. Острем. — М.: Мир, 1973. — 322 с.

ОБЗОР МЕТОДОВ И ОБЛАСТЕЙ АНАЛИТИЧЕСКОГО КОНСТРУИРОВАНИЯ ОПТИМАЛЬНЫХ РЕГУЛЯТОРОВ ДЛЯ СТАЦИОНАРНЫХ И НЕСТАЦИОНАРНЫХ МНОГОМЕРНЫХ ОБЪЕКТОВ УПРАВЛЕНИЯ

А.П. Лобок, Б.Н. Гончаренко, А.М. Слезенко

Национальный университет пищевых технологий

В статье рассмотрены современные методы линейной теории автоматического оптимального управления, а именно АКОР или синтеза оптимального управления линейными многомерными ОУ. Определены классы ОУ, к которым эти методы применимы, как класс детерминированных и стохастических САУ. Обозначены обстоятельства, которые усложняют применение рассмотренных методов для построения грубых оптимальных систем, которые гарантированно устойчивы. Это всё облегчит практическое применение методов АКОР для синтеза управления сложными многомерными технологическими ОУ в пищевой промышленности.

Ключевые слова: *аналитическое конструирование регулятора, оптимальное управление, LQ (LQG)-оптимизация, объект управления, (не)стационарная система, стохастическая система.*