

Vil'yam V. Kazakevich; Ivan A. Mochalov  
Последовательные алгоритмы оптимизации

*Kybernetika*, Vol. 17 (1981), No. 2, 140--146

Persistent URL: <http://dml.cz/dmlcz/124764>

## Terms of use:

© Institute of Information Theory and Automation AS CR, 1981

Institute of Mathematics of the Academy of Sciences of the Czech Republic provides access to digitized documents strictly for personal use. Each copy of any part of this document must contain these *Terms of use*.



This paper has been digitized, optimized for electronic delivery and stamped with digital signature within the project *DML-CZ: The Czech Digital Mathematics Library*  
<http://project.dml.cz>

## ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНЫЕ АЛГОРИТМЫ ОПТИМИЗАЦИИ

ВИЛЬЯМ В. КАЗАКЕВИЧ, ИВАН А. МОЧАЛОВ

Синтезируются адаптивные алгоритмы поиска экстремума инерционного объекта с последовательным накоплением. Для уменьшения инерционности применяется ускоренный метод прогнозирования установившегося значения выхода. Анализируется сравнительная эффективность разработанных алгоритмов.

### ВВЕДЕНИЕ

Точность работы импульсного экстремального регулятора (ИЭР) зависит от уровня помех в канале измерения выхода объекта. Эффективным способом борьбы с ними при экстремальном регулировании инерционного объекта является применение метода накопления измерений его выхода за время протекания переходного процесса с последующей обработкой их по методу наименьших квадратов, предложенным Казакевичем [1]. Большой интерес представляет применение последовательного анализа, разработанного Вальдом [2], для фильтрации помех, так как заданная вероятность правильного решения о направлении поискового смещения достигается с наименьшим в среднем числе измерений.

В настоящей работе исследуются последовательные алгоритмы с прогнозированием по методу наименьших квадратов (МНК) установившегося значения выхода инерционного объекта оптимизации и анализируется их сравнительная эффективность.

### СИНТЕЗ ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНЫХ АЛГОРИТМОВ

Пусть объект можно представить в виде эквивалентной нелинейной части со статической характеристикой

$$y^* = f(x)$$

и эквивалентной линейной части, описываемой дифференциальным уравнением

$$T\dot{y}_{\text{ист}} + y_{\text{ист}} = f(x),$$

где  $y_{\text{ист}}$  — истинное значение выходной величины (выход);  $x$  — входная величина (вход) объекта регулирования;  $T$  — постоянная времени объекта, которая предполагается известной величиной. Относительно помехи  $\varphi(t)$ , действующей на выходе, предполагается, что она является аддитивным стационарным случайным процессом с математическим ожиданием

$$E\{\varphi(t)\} = 0$$

и известной дисперсией

$$D\{\varphi(t)\} = \sigma^2 < \infty.$$

Будем рассматривать импульсный способ регулирования с разнесением во времени рабочими  $\Delta x_i$  и пробными  $\Delta$  поисковыми смещениями; здесь

$$\Delta x_i = x_i - x_{i-1}; \quad |\Delta x_i| = \text{const}, \quad \Delta = \text{const}; \quad i = 1, 2, \dots, K.$$

Рассмотрим промежуток времени  $[t_{00}, t_{01}]$  — (нулевой такт нулевого цикла работы ИЭР),

$$t_{01} = t_{00} + (2n - 1)\tau,$$

где  $\tau > \tau_k$  — время корреляции помехи. Если состояние объекта в момент

$$t = t_{00} = 0$$

характеризовалось величинами  $x_0, y_0 \neq f(x_0)$  и в этот момент было произведено нулевое мгновенное пробное поисковое смещение  $\Delta$ , то с учетом  $\varphi(t)$  при  $t \geq 0$  динамика объекта описывается уравнением

$$E\{y_{00}/\bar{t}_{00}\} = f_0(x_0) - a_{00} \exp(-\bar{t}_{00}/T),$$

где  $\bar{t}_{00} = t - t_{00}$ ;  $E\{y_{00}/\bar{t}_{00}\}$  — условное математическое ожидание отклика

$$y_{00}(t) = y_{00\text{ист}}(t) + \varphi(t);$$

$$a_{00} = f_0(x_0) - y_0.$$

Если в момент  $t_{01}$  произвести первое пробное смещение

$$\Delta - 2\Delta = -\Delta,$$

то в промежутке времени  $[t_{01}, t_{02}]$  — (первый такт нулевого цикла работы ИЭР) с учетом  $\varphi(t)$  на выходе появится отклик  $E\{y_{01}/\bar{t}_{01}\}$ , где  $\bar{t}_{01} = t - t_{01}$  и т.д. Рассмотрим промежуток времени  $[t_{0j}, t_{0j+1}]$  — ( $j$ -й такт нулевого цикла),

$$t_{0j+1} = t_{0j} + (2n - 1)\tau.$$

Если в момент  $t_{0j}$  было произведено  $j$ -е пробное поисковое смещение

$$x_0 + (-1)^j \Delta,$$

то с учетом  $\varphi(t)$  на выходе появится  $j$ -й отклик

$$(1) \quad E\{y_{0j}/\bar{t}_{0j}\} = f_0[x_0 + (-1)^j \Delta] - a_{0j} \exp(-\bar{t}_{0j}/T),$$

где

$$j = 1, 2, \dots, m; \quad \bar{t}_{0j} = t - t_{0j};$$

$$a_{0j} = f_0[x_0 + (-1)^j \Delta] - y_{0j-1}^*;$$

$y_{0j-1}^*$  — значение отклика

$$E\{y_{0j-1}/\bar{t}_{0j-1}\} \quad \text{в момент времени} \quad \bar{t}_{0j-1} = (2n - 1) \tau.$$

Если в  $j$ -м такте нулевого цикла в моменты времени

$$\bar{t}_{0j} = 0, \bar{t}_{0j} = \tau, \dots, \bar{t}_{0j} = (2n - 1) \tau$$

произвести  $n > 2$  измерений отклика  $y_{0j}$ , то с помощью МНК можно найти две оценки

$$\hat{f}_0^{1,2}[x_0 + (-1)^j \Delta] = \hat{f}_{0j}^{1,2}$$

неизвестного параметра

$$f_0[x_0 + (-1)^j \Delta]$$

уравнения регрессии (1). Так как при  $n > 2$  определитель информационной матрицы Фишера строго больше нуля, то получим соответствующие пропорциональные величины

$$\bar{f}_{0j}^{1,2} = d \cdot \hat{f}_{0j}^{1,2}.$$

Таким образом, на каждое пробное поисковое смещение входа по результатам измерений соответствующих откликов по МНК определяются величины

$$\bar{f}_{01}^{1,2}, \bar{f}_{02}^{1,2}, \dots, \bar{f}_{0j}^{1,2}, \dots, \bar{f}_{0m}^{1,2}.$$

Здесь  $\bar{f}_{0j}^1$  получена по четным замерам, а  $\bar{f}_{0j}^2$  по нечетным.

Рассмотрим случайную величину  $W_{0j}$

$$(2) \quad W_{0j} = \begin{cases} 1, & \text{если } (-1)^{j+1} (\bar{f}_{0j}^2 - \bar{f}_{0j+1}^1) > 0, \\ 0, & \text{если } (-1)^{j+1} (\bar{f}_{0j}^2 - \bar{f}_{0j+1}^1) \leq 0, \end{cases} \quad j = 1, 2, \dots, m - 1.$$

Тогда получится последовательность случайных величин

$$W_0 = \{W_{0j}\},$$

в которой  $W_{0j}$  принимает значение 1 и 0 с вероятностями  $p$  соответственно, величины которых не изменяются при изменении индекса  $j$ . Поэтому  $W_0$  имеет биномиальное распределение. Для определения направления рабочего поиско-

вого смещения ИЭР производит статистический анализ последовательности  $W_0$ . С этой целью используется последовательный критерий отношения вероятностей для проверки сложных конкурирующих гипотез  $H_0, H_1$  о величине неизвестного параметра  $p$  биномиального распределения

$$H_0 : p \leq p_0 ; \quad H_1 : p > p_1 ,$$

где  $p_0, p_1$  — заданные числа;

$$p_0 + p_1 = 1 ; \quad p_0 < p_1 .$$

Пусть характеристика

$$y^* = f(x)$$

является унимодальной зависимостью, имеющей максимум; ИЭР совершает смещения входа относительно рабочей точки  $x_n$  по закону

$$\Delta_n = (-1)^{n+1} |A| , \quad n = 1, \dots, m ,$$

анализируется накопленная статистика и по результатам анализа принимается решение о направлении очередного рабочего смещения и т.д. В  $i$ -м цикле алгоритм работы управляющей части ИЭР получается по общей методике последовательной проверки статистических гипотез, примененной к частному случаю: задаче о проверке среднего значения биномиального распределения, рассмотренной Вальдом [2]. Вычисляя по этой методике отношение вероятностей, преобразовывая его с учетом

$$p_0 + p_1 = 1 ,$$

получим алгоритм работы ИЭР в виде

$$(3) \quad \Delta x_i = C \operatorname{sign} V_i ,$$

где  $C$  — некоторая константа, причем  $C > 0$ , если

$$y^* = f(x)$$

имеет максимум;

$$V_i = \begin{cases} 1, & \text{если } 2h - m + 1 \geq A \\ 0, & \text{если } B < 2h - m + 1 < A \\ -1, & \text{если } 2h - m + 1 \leq B \end{cases}$$

$$A = \frac{\ln [(1 - \beta)/\alpha]}{\ln (p_1/p_0)} ; \quad B = \frac{\ln [\beta/(1 - \alpha)]}{\ln (p_1/p_0)} ;$$

$\alpha, \beta$  — вероятности ошибок I и II рода соответственно (в данном случае вероятность ложного рабочего поискового смещения);  $h$  — количество единиц в  $W_i$ .

Выбор четырех величин:  $p_0, p_1, \alpha, \beta$  определяется из практических соображений.

## АНАЛИЗ ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНЫХ АЛГОРИТМОВ

Представляет интерес сравнение (3) – последовательного алгоритма с прогнозированием по МНК установившегося значения выхода (Алгоритм 1) с последовательным алгоритмом, в котором в каждом такте производится 4 измерения соответствующего отклика, т.е. без использования накоплений и последующей обработки их по МНК (Алгоритм 2). Пусть

$$y^* = |x - a|, \quad a > 0,$$

тогда в качестве критерия сравнения используем величину среднего времени поиска на одно рабочее поисковое смещение  $\hat{T}_0^*$ . Если поиск начинается на левой ветви характеристики, то величина

$$(4) \quad \hat{T}_0^* = \frac{\hat{T}_0}{N_0 T} = \frac{2\tau n \hat{m}}{T[1 - 2L(p)]},$$

где  $\hat{T}_0$  – среднее время поиска;  $N_0$  – число рабочих поисковых смещений от начального состояния до окрестности экстремума;  $n$  – число измерений в каждом такте;  $\hat{m}$  – среднее число тактов (пробных поисковых смещений);  $L(p)$  – оперативная характеристика.

Для зависимости

$$y^* = |x - a|$$

можно положить

$$\alpha = \beta.$$

В работе Вальда [2] получены выражения для величин  $L(p)$ ,  $\hat{m}$ . После их преобразования с учетом

$$\alpha = \beta$$

соответственно получим

$$(5) \quad L(p) = \left[ 1 + \left( \frac{p}{1-p} \right)^A \right]^{-1};$$

$$(6) \quad A = \frac{1 - 2L(p)}{2p - 1} + 1.$$

После подстановки (5), (6) в (4) и преобразований получим при  $p = p_1$

$$(7) \quad \hat{T}_0^* = \frac{2\tau}{T} n \left[ \frac{A}{2p_1 - 1} + \frac{\exp [A \ln p_1 (1 - p_1)] + 1}{\exp [A \ln p_1 (1 - p_1)] - 1} \right].$$

Предположим, что помеха  $\varphi(t)$  имеет нормальное распределение:

$$\varphi(t) \sim N(0, \sigma^2),$$

где  $\sigma^2$  является известной величиной, тогда согласно работе Казакевича [1] имеем

$$(8) \quad p_1 = p\{W_{ij} = 1\} = 1 - \Phi^*(U),$$

где  $\Phi^*(U)$  — интеграл вероятности;

$$U = \frac{f(x_i + \Delta) - f(x_i - \Delta)}{2^{1/2}\sigma}$$

$$\left\{ n - \frac{[1 - \exp(-n\tau/T)][1 + \exp(-\tau/T)]}{[1 + \exp(-n\tau/T)][1 - \exp(-\tau/T)]} \right\}^{1/2}$$

При расчетах по (7), (8) выбирались следующие исходные данные:  $\Delta = 0,5$ ;  $\tau/T = 0,01$ ;  $\sigma = 0,5$ ;  $1,0$ ; ...;  $2,5$ . Для примера зависимость  $\hat{T}_0^*(n, \sigma)$  изображена на Рис. 1. Анализ результатов расчетов показал преимущество Алгоритма 1 перед Алгоритмом 2. Действительно Алгоритму 2 соответствуют те точки кривых Рис. 1, которые получаются при  $n = 2$ . Из представленных кривых видно, что во всех случаях можно указать такое  $n$ , при котором Алгоритм 1 дает меньшую величину среднего времени поиска  $\hat{T}_0^*$  на одно рабочее поисковое смещение.

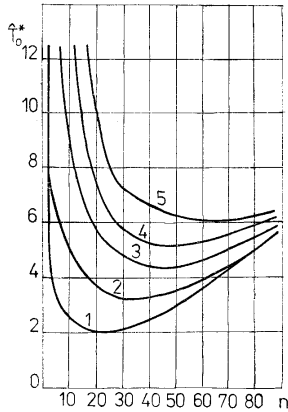


Рис. 1. Зависимость среднего времени поиска  $\hat{T}_0^*$  на одно рабочее поисковое смещение от количества измерений  $n$  в каждом такте при различных значениях  $\sigma$ : 1 — 0,5; 2 — 1,0; 3 — 1,5; 4 — 2,0; 5 — 2,5.

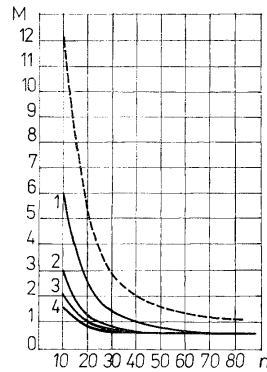


Рис. 2. Зависимость точности  $M$  поддержания экстремума от количества  $n$  измерений в каждом такте при  $\tau/T = 0,01$ ;  $\sigma = 1,5$ . Кривые 1 —  $\Lambda = 1$ ; 2 —  $\Lambda = 2$ ; 3 —  $\Lambda = 3$ ; 4 —  $\Lambda = 4$ . (— — —) Алгоритм 2. (—) Алгоритм 1.

В работе Казакевича [3] анализируется алгоритм, в котором установившееся значение определяется по МНК, без использования пробных поисковых смещений (Алгоритм 2). Сравним Алгоритм 1 (3) с Алгоритмом 2 по величине точности  $M$ , поддержания экстремума. Для (3) при  $p = p_1$  величина  $M$  равняется

$$(9) \quad M = \Delta \left\{ 1 + \frac{0,5 L(p_1)}{1 - 3 L(p_1) + 2 L^2(p_1)} \right\}.$$

Для Алгоритма 2  $M$  имеет вид

$$(10) \quad M = \Delta x_i \left\{ 1 + \frac{0,5(1 - p_1)}{1 - 3(1 - p_1) + 2(1 - p_1)^2} \right\}.$$

При расчетах по (9), (10) величины  $\Delta x_i$  и пробных  $\Delta$  поисковых смещений определялись из условия равенства приращений качества в обоих алгоритмах. Это позволило поставить их в равные условия по размерам исследуемой области в окрестности рабочей точки —  $\Delta x_i = 1$ ;  $\Delta = 0,5$ . На Рис. 2 представлена зависимость  $M(n)$ , которая показывает преимущество Алгоритма 1 перед Алгоритмом 2. С увеличением порога  $A$  это преимущество увеличивается.

(Поступило в редакцию 8 ноября 1978.)

#### ЛИТЕРАТУРА

- [1] В. Казакевич, И. Мочалов: О количестве измерений при экстремальном управлении инерционными объектами первого порядка. Автоматика и телемеханика (1973), 10, 109—115.  
 [2] А. Вальд: Последовательный анализ. Физматгиз, Москва 1960.  
 [3] В. Казакевич, И. Мочалов: Статистическое исследование некоторых алгоритмов управления инерционными объектами оптимизации при наличии дрейфа. Автоматика и телемеханика (1974), 11, 49—56.

*Проф. В. В. Казакевич, д.т.н., Всесоюзный заочный машиностроительный институт Министерства Высшего образования РСФСР. Москва 5, ул. Бабьевская д. 3а, СССР.  
 И. А. Мочалов, д.т.н., 113208 Москва М-208, Сумская ул., д. 6, корп. 2, кв. 241, СССР.*