

РОССИЙСКАЯ АКАДЕМИЯ НАУК

---

**АВТОМАТИКА  
И  
ТЕЛЕМЕХАНИКА**

(ОТДЕЛЬНЫЕ ОТГЭСЫ)

2

---

МОСКВА • 1992

С. И. ГРАНИЧИН, канд. физ.-мат. наук

(Ленинградский государственный университет)

## ПРОЦЕДУРА СТОХАСТИЧЕСКОЙ АППРОКСИМАЦИИ С ВОЗМУЩЕНИЕМ НА ВХОДЕ

Предлагается способ и алгоритм идентификации неизвестных параметров некоторой функции при наблюдении ее значений в ряде точек на фоне зависимых помех. Для обоснования способа практически не делается никаких предположений о степени коррелированности помех наблюдения. Состоятельность алгоритма идентификации обеспечивается за счет дополнительной подачи на вход затухающего со временем, измеряемого пробного возмущения, которое предполагается некоррелированным с помехами наблюдения.

### 1. Введение

Для решения задач параметрической идентификации объектов или процессов, наблюдаемых на фоне помех, используются рекуррентные алгоритмы [1–3]. Вопрос о сходимости различных рекуррентных алгоритмов к вектору истинных параметров достаточно хорошо изучен, но для обоснования сходимости в случае зависимых помех наблюдения почти во всех работах предъявляются достаточно «жесткие» условия к их последовательности [4–5], статистические свойства которой предполагаются во многом неизвестными. В действительности таких данных о помехах может не быть.

В тех случаях, когда трудно утверждать что-либо существенное о статистических свойствах неконтролируемых помех, в [6] для «обогащения»

последовательности наблюдений предложено подавать в канал обратной связи системы управления пробное возмущение с известными статистическими свойствами, поддающееся эффективному контролю. В [2, 7, 8] для идентификации параметров линейного дискретного динамического объекта предложен алгоритм стохастической аппроксимации с возмущением на входе. В [9] показано, что в ряде случаев алгоритм, предложенный в [8], пригоден для оценки среднего значения вектора неизвестных параметров статического объекта с дрейфующими параметрами. В [10] предложен алгоритм стохастической аппроксимации с возмущением на входе для определения скалярного стационарного значения скалярной функции, наблюдаемой на фоне зависящих возмущений.

В [11] исследуется вопрос о скорости сходимости близкого к предлагаемому в данной работе способа оценки минимума функции нескольких переменных, наблюдаемой на фоне центрированных помех.

## 2. Основной результат

Рассмотрим задачу определения вектора неизвестных параметров  $\theta = (\theta_1^{(1)}, \dots, \theta_1^{(n)})^T$  некоторой функции  $B(\theta')$ :  $\Theta' \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Theta' \subset \mathbb{R}^n$  при условии наблюдения ее значений на фоне помех, так что в моменты времени  $t = 1, 2, \dots$  в точках  $\theta_1', \theta_2', \dots$  могут быть измерены величины  $Y_t = B(\theta_t') + \xi_t$ ,  $Y_2 = B(\theta_2') + \xi_2, \dots$ . Здесь  $\xi_1, \xi_2, \dots$  — последовательность помех наблюдения. План наблюдения (последовательность  $\{\theta_t'\}_{t=1}^{\infty}$ ) может быть детерминированным или рандомизированным.

Сформулируем достаточные условия состоятельности предлагаемого алгоритма идентификации вектора  $\theta$ .

1. Пусть вектор неизвестных параметров  $\theta$  принадлежит некоторому выпуклому компактному множеству  $\Theta$ , такому, что функция  $B(\theta')$  задана и дважды непрерывно дифференцируема на множестве  $\Theta = \{\theta' : \exists \theta \in \Theta : \|\theta - \theta'\| \leq \rho\}$ .

2. Для любого  $\theta \in \Theta$  выполнено неравенство

$$(1) \quad \forall B(\theta) \quad (0, -\theta) \leq -L\|\theta - \theta\|^2$$

с некоторой постоянной  $L > 0$ .

3. Вторые моменты помех наблюдения  $\xi_t$  ограничены:

$$M\xi_t^2 < C, \quad t = 1, 2, \dots$$

4. Пусть задана наблюдаемая последовательность  $\{w_t\}_{t=1}^{\infty}$  ограниченных независимых одинаково распределенных случайных векторов  $w_t \in \mathbb{R}^n$  со свойствами

$$(2) \quad Mw_t = 0, \quad Mw_t w_t^T = \sigma_w^2 I, \quad \sigma_w > 0, \quad \|w_t\| \leq C_w,$$

но коррелированная с помехами наблюдения  $\{\xi_t\}_{t=1}^{\infty}$ :

$$(3) \quad Mw_t \cdot \xi_k = 0, \quad t = 1, 2, \dots; \quad k \leq t.$$

Пусть  $P_*$  — проектор в множество  $\Theta$ . Для построения последовательности оценок  $\{\theta_t\}_{t=1}^{\infty}$  вектора неизвестных параметров  $\theta$  рассмотрим следующий алгоритм идентификации:

$$(4) \quad \begin{aligned} \theta_t &\in \Theta, \\ \theta_t &= P_*(\theta_{t-1} + \gamma_t w_t Y_t), \\ Y_t &= B(\theta_t') + \xi_t, \\ \theta_t' &= \theta_{t-1} + \delta_t w_t, \end{aligned}$$

в котором  $\{\gamma_t\}_{t=1}^{\infty}$  и  $\{\delta_t\}_{t=1}^{\infty}$  — последовательности положительных чисел со свойствами

$$(5) \quad \sum_{t=1}^{\infty} \gamma_t \delta_t = \infty, \quad \sum_{t=1}^{\infty} \gamma_t (\delta_t^2 + \gamma_t) < \infty,$$

$$\delta_t \leq \frac{\rho}{C_*}, \quad t=1, 2, \dots$$

*Теорема 1.* При выполнении условий 1—4 алгоритм идентификации (4) дает состоятельные оценки вектора неизвестных параметров  $\theta_*$ , т. е.  $\lim_{t \rightarrow \infty} \theta_t = \theta_*$  при  $t \rightarrow \infty$  с вероятностью 1.

Стоит отметить, что в алгоритме идентификации (4) план наблюдений — рандомизированный, и последовательности точек наблюдений  $\theta_0 + \delta_1 w_1, \theta_1 + \delta_2 w_2, \dots$  второе слагаемое играет роль пробного возмущения (пробного сигнала), причем со временем в силу (5) оно затухает.

Доказательство теоремы приведено в приложении.

Наиболее важным в условии теоремы является условие 2, условие 3 может быть существенно ослаблено, так же как и условия (5) на числовые последовательности. Условие (3) труднее всего проверяется. Фактически сходимость алгоритма (4) обеспечивается выбором не коррелированного с  $\xi_t$  измеряемого пробного возмущения  $\delta_t w_t$  с заданными статистическими свойствами. В качестве числовых последовательностей

$\{\gamma_t\}_{t=1}^{\infty}$  и  $\{\delta_t\}_{t=1}^{\infty}$  можно выбрать, например,  $\gamma_t = t^{-2.51}$ ,  $\delta_t = t^{-2.21}$ ,  $t=1, 2, \dots$

С точки зрения вычислительной сложности в алгоритме (4) для получения оценок вектора неизвестных параметров количество операций на каждом такте невелико и не увеличивается с ростом  $t$ , в отличие, например, от расширенного МНК [3, 5].

Алгоритм (4) в скалярном случае (при  $n=1$ ) совпадает с соответствующей процедурой, описанной в [10].

### 3. Пример

Рассмотрим задачу обнаружения известного сигнала при наблюдении на фоне помех. Пусть наблюдаются величины

$$y_t = \theta_* x_t + v_t, \quad t=1, 2, \dots$$

Здесь  $x_t$  — известный сигнал;  $v_t$  — последовательность помех наблюдения;  $\theta_*$  — оцениваемая величина, представляющая собой характеристику типа «да — нет»:  $\theta_* = 1$  — наличие сигнала,  $\theta_* = 0$  — отсутствие.

Будем считать, что полезный сигнал  $\{x_t\}_{t=1}^{\infty}$  — последовательность независимых одинаково распределенных случайных величин, удовлетворяющих условиям

$$Mx_t = 0, \quad Mx_t^2 = \sigma^2 > 0, \quad |x_t| < C, \quad t=1, 2, \dots,$$

а для последовательности помех наблюдения справедливы условия

$$(6) \quad Mv_t^2 \leq C_* \sqrt{t}, \quad Mx_t v_k = 0, \quad t=1, 2, \dots; \quad k \leq t.$$

Рассмотрим алгоритм идентификации параметра  $\theta$ :

$$(7) \quad \begin{aligned} \theta_0 &= 0,5, \\ \theta_t &= P_{t^0, t^1}(\theta_{t-1} + t^{-0,5t} x_t Y_t), \\ Y_t &= 0,5(\theta_{t-1} + t^{-0,25} x_t)^2 - t^{-0,25} y_t. \end{aligned}$$

Покажем, что этот алгоритм типа (4) и для него выполнены условия теоремы 1.

Для функции  $B(\theta') = 0,5(\theta' - \theta)^2$ , очевидно, выполнены условия 1 и 2 теоремы с  $\Theta = [0, 1]$ ,  $\rho = C$ ,  $L = -1$ . Выберем в качестве плана наблюдений в схеме (4) последовательность

$$\theta_1' = \theta_0 + x_1, \quad \theta_2' = \theta_1 + \frac{1}{\sqrt{2}} x_2, \quad \theta_3' = \theta_2 + \frac{1}{\sqrt{3}} x_3, \dots$$

Нетрудно убедиться, что при этом

$$Y_t = B(\theta_t') + \xi_t,$$

где  $\xi_t = \theta_{t-1} \theta_t - 0,5\theta_t^2 - \delta_t v_t$ . В силу (6) и ограниченности  $\theta_t$ :  $0 \leq \theta_t \leq 1$  легко получить:  $M\xi_t^2 \leq 3,75 + 3Cv_t$ . Выполнение условия (3) обеспечивается также в силу (6) и независимости последовательности  $\{x_t\}_{t=1}^{\infty}$ .

Таким образом, для алгоритма (7) выполнены все условия теоремы 1, и, следовательно, последовательность оценок  $\{\theta_t\}_{t=0}^{\infty}$  сходится с вероятностью 1 к оцениваемой величине  $\theta$ .

#### 4. Идентификация параметров линейного динамического объекта

Рассмотрим еще один пример использования алгоритма (4) для идентификации параметров дискретного объекта управления (ОУ), задаваемого линейным скалярным уравнением с аддитивной помехой

$$(8) \quad \begin{aligned} y_s + a_s^{(1)} y_{s-1} + \dots + a_s^{(l)} y_{s-l} &= b_s^{(1)} u_{s-1} + \dots + b_s^{(m)} u_{s-m} + v_s, \\ s &= 1, 2, \dots \end{aligned}$$

где  $y_s$ ,  $u_s$ ,  $v_s$  — соответственно выходная, управляющая и возмущающая переменные. Пусть  $Mv_s^2 < C_v$  (если  $v_s$  не случайные величины, то достаточно потребовать их ограниченность). Будем считать, что вектор истинных параметров ОУ

$$\tau = (a_s^{(1)}, \dots, a_s^{(l)}, b_s^{(1)}, \dots, b_s^{(m)})^T$$

неизвестен, но задано компактное множество  $T$ , его содержащее. Предположим, что при любом  $\tau \in T$  соответствующий ОУ является полностью управляемым [3].

Для оценки вектора  $\tau$  сразу применить алгоритм (4), конечно, нельзя. Для формирования алгоритма оценивания потребуется некоторое специальное отображение  $\phi$  множества  $T$  на выпуклое множество  $\Theta$ , сопоставляющее каждому вектору из  $T$  другой вектор  $\theta \in \Theta$  по правилу, определяемому рекуррентными соотношениями (см. [8]):

$$\begin{aligned} \theta^{(1)} &= b^{(1)}, \\ \theta^{(2)} &= b^{(2)} - a^{(1)} \theta^{(1)}, \\ \theta^{(3)} &= b^{(3)} - a^{(1)} \theta^{(2)} - a^{(2)} \theta^{(1)}, \\ &\dots \\ \theta^{(l+m)} &= -a^{(1)} \theta^{(l+m-1)} - \dots - a^{(l)} \theta^{(m)}. \end{aligned}$$

В [8] показано, что если для любого  $\tau \in T$  соответствующий ОУ полностью управляемый, то отображение  $\Phi$  взаимно-однозначное и существует обратное отображение  $\varphi: \Theta \rightarrow T$ , которое непрерывно. Если известна только часть параметров ОУ, то соответствующее множество  $\Theta$  можно определить меньшей размерности, чем  $n+m+l$  (см. [8]).

Рассмотрим последовательность управлений  $u_s, s=0, 1, \dots$ , формируемую по закону линейной обратной связи с подстраиваемыми коэффициентами

$$(9) \quad \begin{aligned} \bar{u}_s + \alpha_s^{(1)} \bar{u}_{s-1} + \dots + \alpha_s^{(n+m-2)} \bar{u}_{s-n-m+2} = \\ = \beta_s^{(1)} y_{s-n+1} + \dots + \beta_s^{(l)} y_{s-n-l+1}, \end{aligned}$$

в котором запаздывание в измерении, используемом для формирования  $\bar{u}_s$ , равняется  $n-l$ . Для идентификации параметров ОУ в канал управления кроме  $\bar{u}_s$  будем добавлять пробное возмущение, формируемое с помощью  $\{w_t\}_{t=1}^{\infty}$  — последовательности независимых одинаково распределенных случайных  $n$  векторов из  $\mathbb{R}^n$ :

$$(10) \quad u_{i(n+1)-i} = \bar{u}_{i(n+1)-i} + R_{i-1} \delta_i w_i^{(i)}, \quad i=1, \dots, n, \quad t=1, \dots$$

Здесь

$$R_{i-1} = 1 + \sum_{t=0}^{n+l-i} |y_{i(n+1)-i-t}| + \sum_{t=1}^{m-1} |u_{i(n+1)-i-t}| + \sum_{t=0}^{n+m-1} |\bar{u}_{i(n+1)-i-t}|, \quad t=1, 2, \dots,$$

$\{\delta_t\}_{t=1}^{\infty}$  — последовательность положительных чисел.

Пусть  $\theta_s = \varphi(\tau_s)$ , для последовательности  $\{w_t\}_{t=1}^{\infty}$  выполнены условия (2), пробное возмущение не коррелировано с помехами  $v_s, s \leq l(n+1)$  и для каждого  $t$  коэффициенты обратной связи  $\alpha_s^{(1)}, \dots, \alpha_s^{(n+m-2)}, \beta_s^{(1)}, \dots, \beta_s^{(l)}, s \leq l(n+1)$  не коррелированы с  $w_t$ . Тогда для построения последовательности оценок  $\{\theta_t\}$  вектора  $\theta$  применим алгоритм

$$(11) \quad \begin{aligned} \theta_s &\in \Theta, \\ \theta_t &= P_s(\theta_{t-1} + \gamma_t w_t Y_t), \\ Y_t &= \frac{1}{2} \|\theta_{t-1} + \delta_t w_t\|^2 - y_{i(n+1)-i} / R_{i-1}, \end{aligned}$$

в котором  $\{\gamma_t\}_{t=1}^{\infty}$  и  $\{\delta_t\}_{t=1}^{\infty}$  — числовые последовательности, удовлетворяющие условиям (5), с соответствующим выбором константы  $\rho$ .

Покажем, что алгоритм (11) — типа (4) и для него выполнены условия теоремы 1.

Исключая переменные  $y_{s-1}, \dots, y_{s-n+1}$ , уравнение (8) можно переписать в виде

$$y_s = \sum_{i=1}^n \theta_s^{(i)} u_{s-i} + f(y_{s-n}, u_{s-n-m}) + \tilde{v}_s,$$

где  $f(y_{s-n}, u_{s-n-m})$  — некоторая линейная функция  $l+m-1$  аргументов;  $\tilde{v}_s$  определяется по  $v_s, v_{s-1}, \dots, v_{s-n+1}$  и вектору неизвестных параметров  $\tau$ .

Из последнего уравнения при  $s=t(n+1)$ , учитывая (10), получаем

$$y_{t(n+1)} = R_{t-1} \delta_t \theta_t^T w_t + \sum_{i=1}^n \theta_t^{(i)} \bar{u}_{t(n+1)-i} + f(y_{t(n-1)}, u_{t(n-m)}^{(n-1)}) + \tilde{e}_{t(n+1)}.$$

Обозначив

$$\xi_t = \sum_{i=1}^n \theta_t^{(i)} \bar{u}_{t(n+1)-i} + f(y_{t(n-1)}, u_{t(n-m)}^{(n-1)}) + \tilde{e}_{t(n+1)},$$

приходим к формуле

$$y_{t(n+1)} = R_{t-1} \delta_t \theta_t^T w_t + \xi_t.$$

Рассмотрим функцию  $B(\theta')$ , заданную на множестве  $\Theta: B(\theta') = \frac{1}{2}(\theta' - \theta)^T(\theta' - \theta)$ . Для нее выполняются условия 1 и 2 теоремы. Если в качестве плана наблюдений в схеме (4) выбрать последовательность  $\theta_t' = \theta_{t-1} + \delta_t w_t$ , то, учитывая последнюю полученную формулу, нетрудно вывести, что  $Y_t = B(\theta_t') + \xi_t$ . Здесь  $\xi_t = \theta_t^T \theta_{t-1} - 0,5 \|\theta_t\|^2 - \xi_t/R_{t-1}$  и в силу сделанных предположений удовлетворяет условиям 3 и (3). Как видно, все условия теоремы выполнены, и, следовательно, последовательность оценок  $\theta_t$  сходится с вероятностью 1 к вектору неизвестных параметров  $\theta$ .

Оценки вектора  $\tau$  можно вычислять по оценкам по формуле  $\tau_t = \varphi(\theta_t)$ .

Для задач адаптивного управления помимо определения неизвестных коэффициентов уравнения (8) содержательной является задача о стабилизации движения, т. е. выполнении условия

$$(12) \quad \sup_i (|y_i| + |u_i|) < \infty.$$

При выбранной выше стратегии управления условие (12) можно обеспечить, если коэффициенты регулятора (9) выбирать в моменты времени  $s=nt, nt+1, \dots, n(t+1)-1$  равными коэффициентам соответствующих полиномов  $\alpha_{\tau_{t-1}}(\lambda), \beta_{\tau_{t-1}}(\lambda)$ , определяемых уравнением

$$(13) \quad \alpha_{\tau_{t-1}}(\lambda) \alpha_{\tau_{t-1}}(\lambda) - \lambda^{n-1} b_{\tau_{t-1}}(\lambda) \beta_{\tau_{t-1}}(\lambda) = 1$$

и условием: степень многочлена  $\alpha_{\tau_{t-1}}(\lambda)$  меньше  $n+m-1$ . Здесь  $\alpha_{\tau_{t-1}}(\lambda)$  и  $b_{\tau_{t-1}}(\lambda)$  — многочлены, коэффициенты которых  $a_{\tau_{t-1}}^{(1)}, \dots, a_{\tau_{t-1}}^{(n)}$ ,  $b_{\tau_{t-1}}^{(1)}, \dots, b_{\tau_{t-1}}^{(m)}$  определяются вектором текущих оценок  $\tau_{t-1}$ . Доказательство этого непростого утверждения опирается на факт сходимости оценок алгоритма идентификации и может быть проведено по аналогии с доказательством подобного утверждения в [8].

Заметим, что при выполнении условия (13) величины  $R_{t-1}$ ,  $t=1, 2, \dots$  ограничены, и, следовательно, с ростом  $t$  пробное возмущение в канале управления все более ослабевает.

**Теорема 2.** Пусть вектор истинных параметров ОУ  $\tau$  принадлежит компактному множеству  $T$ . Для любого  $\tau \in T$  соответствующий ОУ полностью управляемый. Множество  $\varphi(T)$  — выпукло. Управление  $u_s$ ,  $s=0, 1, \dots$  формируется по закону (9), (10). Коэффициенты регулятора (9) определяются соотношениями (13). Последовательности положительных чисел  $\{\gamma_i\}_{i=1}^m$  и  $\{\delta_i\}_{i=1}^m$  удовлетворяют (5). Тогда алгоритмы иденти-

кации

$$\begin{aligned} \tau_t &= \varphi(P_{\varphi(\tau_t)}(\psi(\tau_{t-1}) + \gamma_t w_t, Y_t)), \\ Y_t &= \frac{1}{2} \|\psi(\tau_{t-1}) + \delta_t w_t\|^2 - y_{t(n+1)} / R_{t-1} \end{aligned}$$

дает при любом  $\tau_0 \in T$  состоятельные оценки вектора  $\tau$ , и при этом выбранная стратегия управления является стабилизирующей, т. е. выполняется (12).

В силу изложенного для доказательства теоремы 2 достаточно заметить, что коэффициенты регулятора (9), определяемые соотношениями (13), не коррелированы с соответствующим пробным возмущением  $w_t$ .

Если последовательность помех  $\{v_s\}_{s=1}^{\infty}$  в уравнении (8) ограничена:  $|v_s| \leq C_v$ ,  $s=1, 2, \dots$ , то можно показать (см. [8]), что стратегия управления (9), (10), (13) обеспечивает выполнение предельного неравенства

$$\lim_{t \rightarrow \infty} |y_t| < C_v \sum_{i=0}^{n+m-1} |\alpha_{\tau_i}^{(i)}|.$$

Таким образом, замкнутая система «подстраивается» под вектор неизвестных параметров объекта. В правой части неравенства стоит величина, равная значению соответствующего минимаксного функционала качества управления ОУ с известными коэффициентами при управлении с помощью линейного стационарного регулятора, коэффициенты которого определяются соотношениями (13) при  $\tau_{t-1} = \tau$ . В [8] приводится пример моделирования на ЭПМ процесса идентификации минимально-фазового ОУ второго порядка с помощью пробных возмущений.

ПРИЛОЖЕНИЕ

#### Доказательство теоремы 1

Рассмотрим последовательность попарнок  $\Delta \theta_t = \theta_t - \theta^*$ ,  $t=1, 2, \dots$ . В силу алгоритма идентификации (4) имеем

$$(П.1) \quad \begin{aligned} \|\Delta \theta_t\|^2 &\leq \|\Delta \theta_{t-1}\|^2 + 2\gamma_t (\theta_{t-1} - \theta^*)^T w_t (B(\theta_{t-1} + \delta_t w_t) + \xi_t) + \\ &+ 2\gamma_t^2 \|w_t\|^2 (B(\theta_{t-1} + \delta_t w_t) + \xi_t)^2. \end{aligned}$$

Вспользуемся разложением по формуле Тейлора функции

$$(П.2) \quad B(\theta_{t-1} + \delta_t w_t) = B(\theta_{t-1}) + \nabla B(\theta_{t-1})^T \delta_t w_t + O(\delta_t^2 \|w_t\|^2).$$

Подставив (П.2) в (П.1), учитывая ограниченность  $\|w_t\|$  и компактность  $\Theta$ , получаем

$$(П.3) \quad \begin{aligned} \|\Delta \theta_t\| &\leq \|\Delta \theta_{t-1}\| + 2\gamma_t \delta_t (\theta_{t-1} - \theta^*)^T w_t \nabla B(\theta_{t-1})^T w_t + 2\gamma_t (\theta_{t-1} - \\ &- \theta^*) (B(\theta_{t-1}) + \xi_t) w_t + C_1 \gamma_t \delta_t^2 + C_2 \gamma_t^2 (1 + \xi_t^2). \end{aligned}$$

Обозначим через  $\mathcal{F}_t$   $\sigma$ -алгебру, порождаемую случайными величинами  $\theta_1, \dots, \theta_{t-1}$ . Произведя в неравенстве (П.3) усреднение при условии  $\sigma$ -алгебры  $\mathcal{F}_{t-1}$ , в силу свойства (1) функции  $B(\theta)$  и (2) получаем

$$M(\|\Delta \theta_t\|^2 | \mathcal{F}_{t-1}) \leq (1 - \alpha_t) \|\Delta \theta_{t-1}\|^2 + \beta_t,$$

так как в силу некоррелированности случайных величин  $\xi_t$  и  $w_t$  третье слагаемое в (П.3) после усреднения становится равным нулю. Здесь обозначено:  $\alpha_t = 2\gamma_t \delta_t \sigma_w^2 L$ ,  $\beta_t = \max\{C_1, C_2, C_2 C_1\} \gamma_t (\gamma_t + \delta_t^2)$ . По условию (5) ряд из величин  $\alpha_t$  расходится, а ряд из величин  $\beta_t$  сходится. Последовательность  $\{\|\Delta \theta_t\|^2\}$  в определенном смысле — почти супермартингал. В силу известного следствия к теореме Дуба о сходимости полумартингалов (см. [2]) из последнего неравенства получаем  $\lim_{t \rightarrow \infty} \|\Delta \theta_t\|^2 = 0$  при  $t \rightarrow \infty$  с вероятностью 1, и, следовательно, последовательность  $\theta_t$  сходится к  $\theta^*$  при  $t \rightarrow \infty$  с вероятностью 1. Доказательство теоремы 1 закончено.



## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Цыпкин Я. З. Основы информационной теории идентификации. М.: Наука, 1984.
2. Фомин В. Н. Методы управления линейными дискретными объектами. Л.: Изд-во Ленингр. ун-та, 1985.
3. Справочник по теории автоматического управления. М.: Наука, 1987.
4. Бородин А. И. Процедура стохастической аппроксимации при наблюдениях, удовлетворяющих условию слабой зависимости // Теория вероятностей и ее приложения. 1979. Вып. 1. С. 34-51.
5. Мейвельс Г. А., Хацкевич Г. А. О рекуррентных оценках по коррелированным наблюдениям // АиТ, 1979, № 8. С. 69-75.
6. Saridis G. N., Stein G. A. A new algorithm for linear system identification // IEEE Trans. Automat. Control. 1968. V. AC-13. № 5. P. 592-594.
7. Азафонов С. А., Фомин В. Н. Идентификация объектов управления с использованием пробных сигналов. М., 1982. - Деп. в ВИНТИ, № 4226-82.
8. Граничин О. Н., Фомин В. Н. Адаптивное управление с использованием пробных сигналов в канале обратной связи // АиТ, 1986, № 2. С. 100-112.
9. Граничин О. Н. Алгоритм стохастической аппроксимации с возмущением на входе для идентификации статического нестационарного дискретного объекта // Вестн. Ленингр. ун-та. 1988. Сер. 1. Вып. 3. С. 92-93.
10. Граничин О. Н. Об одной стохастической рекуррентной процедуре при зависимых помехах в наблюдении, использующей на входе пробные возмущения // Вестн. Ленингр. ун-та. 1989. Сер. 1. Вып. 4. С. 19-21.
11. Поляк Б. Г., Цыбаков А. В. Оптимальные порядки точности поисковых алгоритмов стохастической оптимизации // Проблемы передачи информации. 1990. Т. 26. № 2. С. 45-53.

Поступила в редакцию 08.02.91