

## СТОХАСТИЧЕСКОЕ МОДЕЛИРОВАНИЕ ПОЛНОГО ЦИКЛА ОДНОПРОДУКТОВОЙ МАКРОЭКОНОМИКИ РОСТА

**Ключевые слова:** стохастическое моделирование, однопродуктовая макроэкономика, траектория, управление, момент переключения управления.

В работах [1–3] предложены и исследованы детерминированные модели однопродуктовой макроэкономики роста. Однако на практике представляют интерес стохастические модели. Под полным циклом модели однопродуктовой макроэкономики роста следует понимать учет в ней всех основных показателей, участвующих в этом процессе [3].

Сформулируем предположения, необходимые для построения детерминированной модели, а затем на ее основе формализуем стохастическую модель.

### ДЕТЕРМИНИРОВАННАЯ МОДЕЛЬ

**Предположение 1.** Валовая продукция  $X$  в момент времени  $t \in [t_0, T]$  состоит из конечного выпуска продукции  $Y$  и производственного потребления  $W$ :

$$X(t) = Y(t) + W(t), \quad t \in [t_0, T]. \quad (1)$$

Предположим, что производственное потребление  $W$  прямо пропорционально валовой продукции  $X$ :

$$W(t) = aX(t), \quad a \in (0; 1), \quad a \equiv \text{const}, \quad t \in [t_0, T]. \quad (2)$$

Тогда конечный выпуск продукции составит

$$Y(t) = (1 - a)X(t), \quad t \in [t_0, T]. \quad (3)$$

**Предположение 2.** Прибыль и затраты тождественно совпадают

$$Y(t) = C(t) + I(t) + U_r(t) + Z(t) + O_p(t) + S_a(t), \quad t \in [t_0, T], \quad (4)$$

где  $C$  — непроизводственное потребление;  $I$  — валовые инвестиции;  $U_r$  — затраты на содержание государственного аппарата (правительственные затраты);  $Z$  — средства, выделенные на борьбу с загрязнением окружающей среды;  $O_p$  — налоги;  $S_a$  — сальдо (экспорт минус импорт). Пусть правительственные затраты, расходы на борьбу с загрязнением окружающей среды, налоги и сальдо являются частью  $w$  конечного выпуска продукции  $Y$ :

$$U_r(t) + Z(t) + O_p(t) + S_a(t) = wY(t), \quad w \in (0; 1), \quad w \equiv \text{const}, \quad t \in [t_0, T]. \quad (5)$$

С учетом (5) из (4) имеем

$$C(t) + I(t) = (1 - w)Y(t), \quad t \in [t_0, T]. \quad (6)$$

Предположим, что непроизводственное потребление  $C$  составляет часть  $s$  величины  $(1 - w)Y$ :

$$C(t) = s(t)(1 - w)Y(t) = (1 - w)(1 - a)s(t)X(t), \quad 0 \leq s \leq 1, \quad t \in [t_0, T]. \quad (7)$$

Тогда валовые инвестиции  $I$  из (6) будут равны

$$I(t) = (1 - s(t))(1 - w)Y(t) = (1 - a)(1 - w)(1 - s(t))X(t), \quad t \in [t_0, T]. \quad (8)$$

**Предположение 3.** Суммарные скорость изменения капитала (чистые инвестиции)  $\dot{K}(t)$  и амортизационные отчисления  $A = \mu K(t)$  составляют валовые инвестиции  $I(t)$ :

$$\dot{K}(t) + \mu K(t) = I(t), \quad \mu \equiv \text{const}, \quad t \in [t_0, T], \quad (9)$$

где  $\dot{K}(t) = dK(t)/dt$  — чистые инвестиции (прибыль),  $\mu$ ,  $\mu \in (0, 1)$ , — норма амортизации капитала.

**Предположение 4.** Валовая продукция  $X$  удовлетворяет ограничению [3]:

$$0 \leq X(t) \leq F(K(t), L(t)), \quad t \in [t_0, T]. \quad (10)$$

Трудовые ресурсы  $L(t)$  являются экзогенной переменной, которая имеет постоянный темп роста  $\eta$ :

$$L(t) = L_0 e^{\eta(t-t_0)}, \quad L_0 = \text{const}, \quad t \in [t_0, T]. \quad (11)$$

Производственная функция  $F(K, L)$  определена при всех неотрицательных значениях аргументов  $K$  и  $L$  и является дважды непрерывно дифференцируемой, монотонно возрастающей, вогнутой по каждой из переменных  $K \geq 0$  и  $L \geq 0$  [1]. Кроме того, функцию  $F$  будем считать однородной степени  $\nu \in (0; 2)$  [4], т.е. для произвольного  $\lambda > 0$  выполняется соотношение

$$F(\lambda K, \lambda L) = \lambda^\nu F(K, L), \quad K, L > 0 \quad \forall \lambda > 0. \quad (12)$$

Положив  $\lambda = L^{-1}$ , из (12) получим

$$F(K/L, 1) = f(K/L). \quad (13)$$

Новая функция  $f$  характеризует производительность труда (выпуск продукции на одного работника) и есть функцией капиталовооруженности (количество капитала на одного работника)  $k = K/L$ . Следствием неоклассических свойств [1] функции  $F(K, L)$  являются неоклассические соотношения

$$f(0) = 0, \quad f'(k) > 0, \quad f''(k) < 0. \quad (14)$$

Детерминированная модель однопродуктовой макроэкономики роста с учетом соотношений (8)–(14) и равенства  $\dot{K}/L = \dot{k} + \eta k$  имеет вид

$$\begin{aligned} \dot{k}(t) + (\mu + \eta)k(t) &= (1 - a)(1 - w)[1 - s(t)]x(t), \\ 0 \leq s(t) \leq 1, \quad 0 \leq x(t) \leq \Psi(t)f(k(t)), \quad t \in [t_0, T], \end{aligned} \quad (15)$$

где  $x = X/L$ ,  $\Psi(t) = L_0^{\nu-1} e^{(\nu-1)\eta(t-t_0)}$ .

### СТОХАСТИЧЕСКАЯ МОДЕЛЬ

Рассмотрим стохастическую модель однопродуктовой макроэкономики роста. Пусть  $\{\Omega, \mathcal{F}, P\}$  — вероятностное пространство с потоком  $\sigma$ -алгебр  $\mathcal{F}_t \subset \sigma$ ,  $t \in [t_0, T]$ , с множеством событий  $\Omega$  и мерой (вероятностью)  $P$ ,  $\xi(t) \equiv \xi(t, \omega) \in \mathbb{R}$  ( $\mathbb{R}$  — множество действительных чисел,  $\omega \in \Omega$ ) —  $\mathcal{F}_t$ -измеримый стандартный винеровский процесс [5] с нулевым математическим ожиданием  $M\xi(t) = 0$ ,  $t \in [t_0, T]$ .

На вероятностном пространстве  $\{\Omega, \mathcal{F}, P\}$  задан случайный процесс  $\{k(t) \equiv k(t, \omega), \omega \in \Omega, t \in [t_0, T]\}$ . Управляемая стохастическая система описывается уравнением Ито [5]:

$$\begin{aligned} \dot{k}(t) + (\mu + \eta)k(t) &= (1 - a)(1 - w)[1 - s(t)]x(t) + n(t)\dot{\xi}(t), \\ 0 \leq x(t) \leq \Psi(t)f(k(t)), \quad 0 \leq s(t) \leq 1, \quad t \in [t_0, T], \quad k(t_0) &= k_0, \end{aligned} \quad (16)$$

где  $n$  — кусочно-непрерывная функция на  $[t_0, T]$ ,  $k_0 \in \mathcal{F}_{t_0}$ . Добавим к системе (16) ограничение на конечное состояние системы

$$k(T) \geq k_T. \quad (17)$$

Задача оптимального управления состоит в том, чтобы из множества допустимых управлений

$$0 \leq s(t) \leq 1, \quad 0 \leq x(t) \leq \Psi(t)f(k(t)), \quad t \in [t_0, T] \quad (18)$$

выбрать такие управление  $s$  и  $x$ , которые максимизировали бы среднее интегральное дисконтируемое потребление

$$M \int_{t_0}^T e^{-\delta(t-\tau)} C(t) dt = L_0(1-w)(1-a) M \int_{t_0}^T e^{(\eta-\delta)(t-t_0)} s(t)x(t) dt \rightarrow \max_{s, x}, \quad (19)$$

где  $\delta = \text{const} > 0$  — норма дисконта,  $M$  — математическое ожидание. Отметим, что в уравнение движения капиталовооруженности системы (16) входит производная от винеровского процесса  $\xi(t)$  ( $\dot{\xi}(t)$ ), которую следует понимать не в обычном смысле, а как обобщенную производную в обобщенном смысле, а функция  $\dot{\xi}(t)$  также является обобщенной функцией.

В задаче (16)–(19) под траекторией понимается капиталовооруженность  $k$ , а под управлением — норма потребления  $s$  и валовая продукция  $x$ .

#### ИССЛЕДОВАНИЕ СТОХАСТИЧЕСКОЙ МОДЕЛИ

Для исследования модели (16), (18), (19) без ограничения на конечное состояние системы (17) используем уравнение Беллмана [6]:

$$\inf_{x, s} \left\{ \frac{\partial}{\partial t} V(t, k) + [-(\mu + \eta)k + (1-a)(1-w)(1-s)x] \frac{\partial}{\partial k} V(t, k) + \right. \\ \left. + 0.5n^2(t) \frac{\partial^2}{\partial k^2} V(t, k) - L_0(1-w)(1-a)e^{(\eta-\delta)(t-t_0)} sx \right\} = 0, \quad V(T, k_T) = 0, \quad (20)$$

где  $V(t, k)$  — цена управления и как функция она дважды непрерывно дифференцируемая по  $k$  и один раз по  $t$  при почти всех  $t$  из  $[t_0, T]$ .

Поскольку управление  $x$  и произведение управлений  $sx$  как переменные на уровне оптимизации задачи (20) считаются функционально независимыми, по управлению  $x$  выделим задачу оптимизации  $(1-w)(1-a) \frac{\partial V}{\partial k} x \rightarrow \inf_{x \in [0; \Psi(t)f(k)]}$ , решением которой при выполнении неравенства  $\partial V / \partial k < 0$  является магистральное управление валовой продукцией

$$x_M(t) = \Psi(t)f(k(t)). \quad (21)$$

Подставим (21) в уравнение Беллмана (20). После чего приравняем к нулю коэффициент при произведении управлений  $sx$  и получим дифференциальное уравнение для определения функции  $V$ :  $\frac{\partial}{\partial k} V + L_0 e^{(\eta-\delta)(t-t_0)} = 0$ .

Проинтегрировав по  $k$  это уравнение и использовав условие  $V(T, k_T) = 0$ , получим функцию  $V$ :

$$V(t, k) = -L_0 e^{(\eta-\delta)(t-t_0)} k + L_0 k_T e^{(\eta-\delta)(T-t_0)}. \quad (22)$$

Из (22) имеем неравенство  $\partial V / \partial k < 0$ , которое гарантирует существование соотношения (21).

Подставив (22) в уравнение Беллмана (20), получим уравнение для определения вспомогательной траектории  $k_B$ :

$$k_B = \frac{(1-w)(1-a)\Psi(t)}{\mu+\delta} f(k_B), \quad \dot{k}_B(t) = \frac{(1-w)(1-a)\dot{\Psi}(t)f(k_B(t))}{\mu+\delta - (1-w)(1-a)\Psi(t)f'(k_B(t))}. \quad (23)$$

Вспомогательная траектория  $k_B(t) \neq 0$ ,  $t \in [t_0, T]$ , является непрерывно дифференцируемой функцией и определяется из (23) одним из численных методов [7]. Отметим, что при  $\nu=1$  траектория  $k_B$  будет статической. Определив  $k_B \neq 0$  и подставив в уравнение динамики (16), получим при  $k = k_B$  стохастическое управление нормой потребления

$$\begin{aligned} s(t) = & 1 - (1-w)^{-1} (1-a)^{-1} \psi^{-1}(t) f^{-1}(k_B(t)) \times \\ & \times [\dot{k}_B(t) + (\mu + \eta) k_B(t) - n(t) \dot{\xi}(t)], \quad t \in [t_0, T]. \end{aligned}$$

Тогда магистральное управление  $s_M$  с использованием равенства для винеровского процесса [5]:  $M\xi(t) = (M\xi(t))^* = 0$ ,  $t \in [t_0, T]$ , вычисляется по формуле

$$s_M(t) = \begin{cases} 0, & \text{если } s(t) < 0, \\ 1, & \text{если } s(t) > 1, \\ s(t), & \text{если } 0 \leq s(t) \leq 1, \end{cases} \quad t \in [t_0, T], \quad (24)$$

и является непрерывной функцией на  $[t_0, T]$ . Отметим, что при  $\nu=1$  магистральное управление  $s_M$  — статическая величина.

Соответствующая стохастическая магистральная траектория (стохастическая магистраль)  $k_M$  определяется из начальной стохастической задачи

$$\begin{aligned} \dot{k}_M(t) = & -(\mu + \eta) k_M(t) + (1-w)(1-a)\Psi(t) \times \\ & \times [1 - s_M(t)] f(k_M(t)) + n(t) \dot{\xi}(t), \quad t \in [t_0, T], \\ k_M(t_0) = & k_0. \end{aligned} \quad (25)$$

Задачу (25) можно решить одним из численных методов [8–10]. Поскольку функция  $f$  — непрерывно дифференцируемая и вогнутая при  $k > 0$ , функция  $n$  — кусочно-непрерывная на  $[t_0, T]$ , а функция  $s_M$  — непрерывная на  $[t_0, T]$ , то выполняется условие регулярности

$$f^2(k) + s_M^2(t) f^2(k) + n^2(t) \leq \text{const}(1+k^2), \quad k \geq 0, \quad t \in [t_0, T],$$

которое гарантирует существование и единственность решения задачи (25) в смысле стохастической эквивалентности [8, 11, 12].

Проверим выполнение неравенства  $Mk_M(T) \geq k_T$  для конечного состояния системы.

Если выполняется неравенство  $Mk_M(T) \geq k_T$ , то магистральные управление  $s_M$  и  $x_M$ , а также соответствующая стохастическая и средняя магистрали являются оптимальным процессом задачи (16)–(19):

$$k_{\text{оп}}(t) = k_M(t), \quad s_{\text{оп}}(t) = s_M(t), \quad x_{\text{оп}}(t) = x_M(t), \quad t \in [t_0, T]. \quad (26)$$

При  $Mk_M(T) < k_T$  нужно построить правое управление  $s_\Pi$ , соответствующую правую траекторию  $k_\Pi$  и правый момент переключения управления  $\zeta_\Pi$ . Это означает, что найденная магистраль  $k_M$  не удовлетворяет ограничению на конечное состояние (17) системы (16)–(19), т.е. не выполняется неравенство  $Mk_M(T) \geq k_T$ . Тогда на отрезке времени  $[t_0, \zeta_\Pi]$  ( $\zeta_\Pi$  — искомый момент времени) возьмем магистральное управление  $s_M$  и соответствующую магистраль  $k_M$ ,

а на оставшемся отрезке времени  $[\zeta_{\Pi}, T]$  (правая часть отрезка времени  $[t_0, T]$ ) определим управление  $s_{\Pi}$  (правое управление) и соответствующую траекторию  $k_{\Pi}$  (правую траекторию) таким образом, чтобы выполнилось ограничение на конечное состояние системы  $Mk_M(T) = k_T$ , если это возможно. При этом момент времени  $\zeta_{\Pi}$  (правый момент переключения управления) определяется из равенства средней магистрали  $k_M$  и средней правой траектории  $k_{\Pi}$ , т.е. из равенства  $Mk_M(\zeta_{\Pi}) = M k_{\Pi}(\zeta_{\Pi})$ . Тогда объединяя два управления:  $s_M$  и  $s_{\Pi}$ , а также соответственно траектории  $k_M$  и  $k_{\Pi}$  на  $[t_0, T]$ , получаем искомые управление  $s$  и соответствующую траекторию  $k$  для задачи (16)–(19), т.е. оптимальный процесс для этой задачи.

**Правое управление.** При выполнении неравенства  $Mk_M(T) < k_T$  необходимо построить правое управление  $s_{\Pi}$  и соответствующую правую траекторию  $k_{\Pi}$ . Причем правая траектория  $k_{\Pi}$  на  $[\zeta_{\Pi}, T]$  должна монотонно возрастать, т.е. должно выполняться стохастическое неравенство ( $\dot{k}_{\Pi}(t) > 0$ ,  $t \in [\zeta_{\Pi}, T]$ ):

$$-(\mu + \eta)k(t) + (1-w)(1-a)\Psi(t)(1-s(t))f(k(t)) + n(t)\dot{\xi}(t) > 0.$$

Это неравенство является основанием для определения правого управления  $s_{\Pi}$ , которое можно получить из следующей задачи стохастического программирования:

$$\begin{aligned} & \max (-z(t)), \\ & -(\mu + \eta)k(t) + (1-a)(1-w)\Psi(t)f(k(t))(1-s(t)) + n(t)\dot{\xi}(t) \geq \varepsilon_0, \\ & s(t) \geq 0, \quad s(t) + z(t) = 1, \quad z(t) \geq 0, \\ & k_M(t) \leq k \leq k_T, \quad t_0 \leq t \leq T, \end{aligned} \tag{27}$$

где  $\varepsilon_0 > 0$  — достаточно малое заданное число.

Поскольку для винеровского процесса математическое ожидание от производной равно производной от математического ожидания [5]:  $M\dot{\xi}(t) = (M\xi(t))^*$ ,  $t \in [t_0, T]$ , а  $M\xi(t) = 0$ ,  $t \in [t_0, T]$ , соответственно  $M\dot{\xi}(t) = 0$ .

Из стохастической задачи (27) согласно [13] имеем детерминированную задачу математического программирования для определения среднего правого управления  $s_{\Pi}$ :

$$\begin{aligned} & \max (-z(t)), \\ & -(\mu + \eta)k(t) + (1-a)(1-w)\Psi(t)f(k(t))(1-s(t)) \geq \varepsilon_0, \\ & s(t) \geq 0, \quad s(t) + z(t) = 1, \quad z(t) \geq 0, \\ & M k_M(t) \leq k \leq k_T. \end{aligned} \tag{28}$$

Если решение  $s_{\Pi}$  задачи (28) не существует, то это означает, что конечное состояние системы  $k_T$  недостижимо и нужно ослабить условия на исходную информацию системы (16)–(19). Пусть решение задачи нелинейного программирования (28) существует и, решив ее одним из численных методов [14], найдем правое управление  $s_{\Pi}(t)$ , которое является непрерывной функцией на  $[t_0, T]$ . Тогда стохастическая правая траектория  $k_{\Pi}$  и правый момент переключения управления  $\zeta_{\Pi}$  определяются из решения задачи

$$\begin{aligned} \dot{k}(t) = & -(\mu + \eta)k(t) + (1-w)(1-a)\Psi(t)s_{\Pi}(t)f(k(t)) + \\ & + n(t)\dot{\xi}(t), \quad t \in [t_0, T], \quad k(T) = k_T, \end{aligned} \tag{29}$$

$$k(\zeta_{\Pi}) \in D_{\varepsilon} = \{k \in \mathbb{R} \mid M k_M(t) - \varepsilon \leq k(t) \leq M k_M(t) + \varepsilon, t \in [t_0, T]\},$$

где  $\varepsilon > 0$  — достаточно малое заданное число.

Отметим, что задачу (29) можно решить одним из численных методов [8–10]. Поскольку  $f(k \geq 0)$  — непрерывно дифференцируемая и вогнутая функция, а функции  $n$  — кусочно-непрерывная и  $s_{\Pi}$  — непрерывная на  $[t_0, T]$ , то выполняется условие регулярности

$$f^2(k) + s_{\Pi}^2(t)f^2(k) + n^2(t) \leq \text{const}(1+k^2), \quad k \geq 0, \quad t \in [t_0, T],$$

которое гарантирует существование и единственность решения задачи (29) в смысле стохастической эквивалентности [8, 11, 12]. Поскольку значение правого момента переключения  $\zeta_{\Pi}$  может вычисляться с большой погрешностью, то для более точного вычисления  $\zeta_{\Pi}$  необходимо решить задачу оптимального быстродействия.

**Правый момент переключения управления.** Для более точного определения  $\zeta_{\Pi}$  необходимо решить задачу оптимального быстродействия. Формализуем эту задачу. Обозначим  $\tau_s(k)$  момент первого достижения множества  $D_{\varepsilon}$  системой (16) при  $x(t) = \Psi(t)f(k)$ , начинаяющей движение в обратном направлении оси  $t$  из конечного состояния системы  $k = k_T$  при  $t = T$ .

Задача оптимального быстродействия заключается в выборе такого управления  $s_{\Pi}^*(t)$ , при котором среднее время достижения  $D_{\varepsilon}$  движущейся точкой минимально

$$M\tau_{s_{\Pi}^*}(k) = \min_{s_{\Pi} \leq s \leq 1} M\tau_s(k). \quad (30)$$

Решим задачу оптимального быстродействия (16), (30). Запишем уравнение Беллмана [6]:

$$\inf_s \left\{ \frac{\partial}{\partial t} V(t, k) + [-(\mu + \eta)k + (1 - a)(1 - w)\Psi(t)f(k)(1 - s)] \frac{\partial}{\partial k} V(t, k) + 0,5n^2(t) \frac{\partial^2}{\partial k^2} V(t, k) - 1 \right\} = 0, \quad t \in [t_0, T], \quad s_{\Pi} \leq s \leq 1, \quad V(\zeta_{\Pi}, Mk_M(\zeta_{\Pi})) = 0, \quad (31)$$

где  $s_{\Pi}$  — решение задачи нелинейного программирования (28).

Из (31) определим правое управление  $s_{\Pi}^*$ :

$$s_{\Pi}^*(t) = \begin{cases} s_{\Pi}, & \text{если } \frac{\partial}{\partial k} V < 0, \\ 1, & \text{если } \frac{\partial}{\partial k} V > 0, \quad t \in [t_0, T]. \\ \text{произвольное из } [s_{\Pi}, 1], & \text{если } \frac{\partial}{\partial k} V = 0, \end{cases} \quad (32)$$

Чтобы  $s_{\Pi}^*$  было равно  $s_{\Pi}$ , необходимо выполнение неравенства  $\partial V / \partial k < 0$ . Поэтому функцию  $V$  будем искать в виде

$$V(t, k) = lk - lMk(\zeta_{\Pi}), \quad l < 0. \quad (33)$$

Подставим (33) в уравнение Беллмана (31) и положим  $t = \zeta_{\Pi}$ ,  $k = Mk_M(\zeta_{\Pi})$ . В результате получим нелинейное алгебраическое уравнение для определения правого момента переключения управления  $\zeta_{\Pi}$ :

$$l[-(\mu + \eta)Mk_M(\zeta_{\Pi}) + (1 - a)(1 - w)\Psi(\zeta_{\Pi}) \times \\ \times f(Mk_M(\zeta_{\Pi}))(1 - s_{\Pi}(\zeta_{\Pi}))] - 1 = 0, \quad \zeta_{\Pi} \in (t_0, T), \quad (34)$$

которое можно решить одним из численных методов [7]. Причем выбором числа  $l$  можно добиться того, что  $\zeta_{\Pi} \in (t_0, T)$ .

**Правая траектория.** Согласно найденному  $\zeta_{\Pi}$  соответствующая стохастическая правая траектория  $k_{\Pi}(t)$  определяется из начальной стохастической задачи

$$\dot{k}(t) + (\mu + \eta)k(t) = (1 - a)(1 - w)[1 - s_{\Pi}(t)]\psi(t)f(k(t)) + n(t)\dot{\xi}(t), \quad (35)$$

$$t \in [\zeta_{\Pi}, T], \quad k(\zeta_{\Pi}) = k_M(\zeta_{\Pi}),$$

а средняя правая траектория определяется из задачи (35) при  $n(t) = 0$ ,  $t \in [t_0, T]$ , и начальном среднем условии  $k(\zeta_{\Pi}) = M k_M(\zeta_{\Pi})$ .

**Оптимальный процесс.** Запишем стохастический и средний оптимальный процесс задачи (16)–(19)  $\{k_{\text{оп}}(t), s_{\text{оп}}(t), x_{\text{оп}}(t), t \in [t_0, T]\}$  [6]:

$$k_{\text{оп}}(t) = \begin{cases} k_M(t), & \text{если } t \in [t_0, \zeta_{\Pi}], \\ k_{\Pi}(t), & \text{если } t \in [\zeta_{\Pi}, T], \end{cases} \quad s_{\text{оп}}(t) = \begin{cases} s_M(t), & \text{если } t \in [t_0, \zeta_{\Pi}], \\ s_{\Pi}(t), & \text{если } t \in [\zeta_{\Pi}, T], \end{cases} \quad (36)$$

$$x_{\text{оп}}(t) = \psi(t)f(k_{\text{оп}}(t)), \quad t \in [t_0, T].$$

Итак, экономическая система движется от  $t = t_0$  до момента  $t = \zeta_{\Pi}$  по магистрали  $k_M$  при магистральном управлении  $s_M$ , в момент правого переключения управления  $t = \zeta_{\Pi}$  сходит с магистрали и далее, до момента  $t = T$ , движется по правой траектории  $k_{\Pi}$  при правом управлении  $s_{\Pi}$ . При этом оптимальная траектория  $k_{\text{оп}}$  и оптимальное управление  $x_{\text{оп}}$  являются кусочно-дифференцируемыми функциями, а оптимальное управление  $s_{\text{оп}}$  — кусочно-непрерывной функцией на  $[t_0, T]$ .

#### АЛГОРИТМ РАСЧЕТА ОПТИМАЛЬНОГО ПРОЦЕССА ДЛЯ ЗАДАЧИ СТОХАСТИЧЕСКОГО МОДЕЛИРОВАНИЯ ОДНОПРОДУКТОВОЙ МАКРОЭКОНОМИКИ РОСТА

**Шаг 1.** Вычислить магистральное управление  $s_M(t)$ ,  $t \in [t_0, T]$ , по формуле (24) и соответствующую стохастическую и среднюю магистральную траекторию  $k_M(t)$  из решения задачи (27).

**Шаг 2.** Проверить выполнение неравенства  $M k_M(T) \geq k_T$ . Если оно выполняется, то рассчитать стохастический и средний оптимальный процесс задачи (16)–(19) по формулам  $k_{\text{оп}}(t) = k_M(t)$ ,  $s_{\text{оп}}(t) = s_M(t)$ ,  $x_{\text{оп}}(t) = x_M(t)$ .

Конец работы алгоритма.

При  $M k_M(T) < k_T$  вычислить правое управление  $s_{\Pi}$  из решения задачи нелинейного программирования (28). Переход к шагу 3.

**Шаг 3.** Вычислить стохастическую и среднюю правую траекторию  $k_{\Pi}(t)$  и правый момент переключения управления  $\zeta_{\Pi}$ .

**Шаг 4.** Рассчитать стохастический и средний оптимальный процесс по формулам (36).

Конец работы алгоритма.

Таблица 1

Время, $t$	Значения оптимального управления	
	$k_{\text{оп}}$	$s_{\text{оп}}$
1	222,7803	0,0417
2	246,4568	0,0417
3	270,6839	0,0417
4	259,3059	0,2984
5	250,2120	0,3297
6	243,3588	0,3644
7	238,7425	0,4028
8	236,4033	0,4451
9	236,4323	0,4919
10	238,9792	0,5437
11	238,9793	0,5438
12	238,9793	0,5438

#### ЧИСЛЕННОЕ МОДЕЛИРОВАНИЕ НА МОДЕЛЬНОМ ПРИМЕРЕ

Исходные данные:  $a = 0,1$ ;  $w = 0,05$ ;  $\mu = 0,04$ ;  $\eta = 0,06$ ;  $L_0 = 3$ ;  $t_0 = 0$ ;  $\nu = 1,1$ ;  $T = 12$ ;  $\delta = 0,08$ ;  $f(k) = 2k^{0,6}$ ;  $k_0 = 200$ ;  $k_T = 238,9792$ .

Некоторые значения расчета среднего оптимального процесса приведены в табл. 1.

Магистраль и правая траектория вычислялись из соответствующих задач (25) и (35)

с использованием формул Рунге–Кутта с шагом  $h = 0,1$  [8]. Задача нелинейного программирования (28) решалась методом Эрроу–Гурвица [14]. В результате расчета получили, что правый момент переключения  $\zeta_{\text{п}} = 3,0008$ .

Экономическая система движется по магистрали, в момент переключения  $\zeta_{\text{п}} = 3,0008$  сходит с нее и движется до момента  $T = 12$  по правой траектории. При этом на отрезке времени  $[0; 3,0008]$  большая часть инвестиций вкладывается в накопление капитала (в среднем 95,83 %), а очень малая часть (в среднем 4,17 %) идет на потребление. На отрезке времени  $[3,0008; 12]$  инвестиции распределяются почти поровну.

## ЗАКЛЮЧЕНИЕ

1. Магистральное и правое управления, а также правый момент переключения управления стохастической модели однопродуктовой макроэкономики роста носят детерминированный характер, а магистраль и правая траектория — стохастический.
2. Предложенная методика исследования стохастической задачи моделирования однопродуктовой макроэкономики роста дополняет методы математического моделирования, дает возможность повысить эффективность и достоверность прогнозирования и принятия решений для такого рода экономических процессов и систем.

## СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Ашманов С. А. Введение в математическую экономику. — М.: Наука, 1984. — 296 с.
2. Колемаев В. А. Математическая экономика. — М.: ЮНИТИ, 1998. — 240 с.
3. Основы теории оптимального управления / В.Ф. Кротов, Б.А. Лагоша, С.М. Лобанов и др.; Под ред. В.Ф. Кротова. — М.: Высш. шк., 1990. — 430 с.
4. Бойчук М.В., Бойчук В.М. Моделювання виробничих функцій за допомогою диференціальних моделей другого порядку // Наук. віsn. Буковинської держ. фін. акад.: Зб. наук. праць. — Чернівці: Технодрук, 2008. — Вип. 3, ч. I: Економічні науки. — С. 351–356.
5. Скороход А.В. Лекції з теорії випадкових процесів. — К.: Либідь, 1990. — 168 с.
6. Андреева Е.А., Колмановский В.Б., Шайхет Л.Е. Управление системами с последействием. — М.: Наука, 1992. — 336 с.
7. Ясинський В.К. Основи обчислювальних методів. — Чернівці: Золоті літаври, 2005. — 396 с.
8. Юрченко І.В., Ясинська Л.І., Ясинський В.К. Методи стохастичного моделювання систем. — Чернівці: Прут, 2002. — 416 с.
9. Никитин Н.Н., Разевич В.Д. Методы цифрового моделирования стохастических дифференциальных уравнений и оценка их погрешности // Журн. вычисл. математики и мат. физики. — 1978. — **18**, № 1. — С. 106–117.
10. Мильштейн Г.Н. Приближенное интегрирование стохастических дифференциальных уравнений // Теория вероятностей и ее применение. — 1975. — **20**, вып. 3. — С. 583–588.
11. Гихман И.И., Скороход А.В. Введение в теорию случайных процессов. — К.: Наук. думка, 1977. — 364 с.
12. Гихман И.И., Скороход А.В. Управляемые случайные процессы. — К.: Наук. думка, 1977. — 348 с.
13. Ермольев Ю.М. Методы стохастического программирования. — М.: Наука, 1976. — 240 с.
14. Акулич И.Л. Математическое программирование в примерах и задачах. — М.: Высш. шк., 1986. — 320 с.

Поступила 27.02.2012