

Расчетные модели макроэкономической динамики

Лектор: Оксана Анатольевна Малаховская

Лекция 4

25 февраля 2017г.

$$1 = \beta E_t \left[\frac{C_t}{C_{t+1}} (r_{t+1}^k + 1 - \delta) \right] \quad (1)$$

$$(1 - H_t)(1 - \theta) \frac{Y_t}{H_t} = \gamma C_t \quad (2)$$

$$C_t = Y_t + (1 - \delta)K_t - K_{t+1} \quad (3)$$

$$Y_t = A_t K_t^\theta H_t^{1-\theta} \quad (4)$$

$$r_t^k = \theta \frac{Y_t}{K_t} \quad (5)$$

$$\ln A_t = (1 - \rho_A) \ln \bar{A} + \rho \ln A_{t-1} + \varepsilon_t^A \quad (6)$$

Запись оптимизационных задач

Нахождение условий первого порядка ограничений и их агрегирование

Нахождение стационарного состояния

- 4 **Линеаризация FOC и ограничений вокруг стационарного состояния**

Решение модели

Калибровка параметров

Симуляция модели и анализ результатов (построение функций импульсного отклика, расчет вторых моментов и т. д.)

Логлинеаризация условия первого порядка (1)

$$1 = \beta E_t \left[\frac{C_t}{C_{t+1}} (r_{t+1}^k + 1 - \delta) \right] \Rightarrow 1 = \beta [\bar{r}^k + 1 - \delta]$$

$$\begin{aligned} 1 &= \beta E_t \left[\frac{\bar{C}_e \tilde{C}_t}{\bar{C}_e \tilde{C}_{t+1}} \bar{r}^k e^{\tilde{r}_{t+1}^k} + (1 - \delta) \frac{\bar{C}_e \tilde{C}_t}{\bar{C}_e \tilde{C}_{t+1}} \right] = \\ &= \beta E_t \left[\bar{r}^k e^{\tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1} + \tilde{r}_{t+1}^k} + (1 - \delta) e^{\tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1}} \right] = \\ &= \beta \left(\bar{r}^k E_t \left[1 + \tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1} + \tilde{r}_{t+1}^k \right] + (1 - \delta) E_t \left[1 + \tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1} \right] \right) = \\ &= (\beta \bar{r}^k + \beta \bar{r}^k E_t \left[\tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1} + \tilde{r}_{t+1}^k \right] + \beta(1 - \delta) + \\ &+ \beta(1 - \delta) E_t \left[\tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1} \right]) = E_t \left[1 + \tilde{C}_t - \tilde{C}_{t+1} + \beta \bar{r}^k \tilde{r}_{t+1}^k \right] \Rightarrow \\ &\Rightarrow \tilde{C}_t - E_t \tilde{C}_{t+1} + \beta \bar{r}^k E_t \tilde{r}_{t+1}^k = 0 \end{aligned}$$

Логлинеаризация условия первого порядка (2)

$$(1 - H_t)(1 - \theta) \frac{Y_t}{H_t} = \gamma C_t \Rightarrow (1 - \bar{H})(1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} = \gamma \bar{C}$$

$$\Rightarrow (1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} - (1 - \theta) \bar{Y} = \gamma \bar{C}$$

$$(1 - \theta)(1 - \bar{H}e^{\tilde{H}_t}) \cdot \frac{\bar{Y}e^{\tilde{Y}_t}}{\bar{H}e^{\tilde{H}_t}} = \gamma \bar{C}e^{\tilde{C}_t}$$

$$(1 - \theta) \left(\frac{\bar{Y}}{\bar{H}} e^{\tilde{Y}_t - \tilde{H}_t} - \bar{Y} e^{\tilde{Y}_t} \right) = \gamma \bar{C} e^{\tilde{C}_t}$$

$$(1 - \theta) \left(\frac{\bar{Y}}{\bar{H}} (1 + \tilde{Y}_t - \tilde{H}_t) - \bar{Y} (1 + \tilde{Y}_t) \right) = \gamma \bar{C} (1 + \tilde{C}_t)$$

Логлинеаризация условия первого порядка (2)

$$\begin{aligned}(1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} + (1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} (\tilde{Y}_t - \tilde{H}_t) - (1 - \theta) \bar{Y} - (1 - \theta) \bar{Y} \tilde{Y}_t = \\ = \gamma \bar{C} + \gamma \bar{C} \tilde{C}_t\end{aligned}$$

$$((1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} - (1 - \theta) \bar{Y}) \tilde{Y}_t - (1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} \tilde{H}_t = \gamma \bar{C} \tilde{C}_t \Rightarrow$$

$$\tilde{Y}_t - \frac{(1 - \theta) \frac{\bar{Y}}{\bar{H}} \tilde{H}}{\gamma \bar{C}} = \tilde{C}_t$$

$$\tilde{Y}_t - \frac{\tilde{H}}{1 - \bar{H}} - \tilde{C}_t = 0$$

Логлинеаризация условия первого порядка (3)

$$C_t = Y_t + (1 - \delta)K_t - K_{t+1} \Rightarrow \bar{C} = \bar{Y} - \delta K$$

$$\bar{C}e^{\tilde{C}_t} = \bar{Y}e^{\tilde{Y}_t} + (1 - \delta)\bar{K}e^{\tilde{K}_t} - \bar{K}e^{\tilde{K}_{t+1}}$$

$$\bar{C}(1 + \tilde{C}_t) = \bar{Y}(1 + \tilde{Y}_t) + (1 - \delta)\bar{K}(1 + \tilde{K}_t) - \bar{K}(1 + \tilde{K}_{t+1}) \Rightarrow$$

$$\bar{C}\tilde{C}_t = \bar{Y}\tilde{Y}_t + (1 - \delta)\bar{K}\tilde{K}_t - \bar{K}\tilde{K}_{t+1}$$

Логлинеаризация производственного ограничения (4)

$$Y_t = A_t K_t^\theta H_t^{1-\theta} \Rightarrow \bar{Y} = \bar{A} \bar{K}^\theta \bar{H}^{1-\theta}$$

$$\bar{Y} e^{\tilde{Y}_t} = \bar{A} e^{\tilde{A}_t} (\bar{K} e^{\tilde{K}_t})^\theta (\bar{H} e^{\tilde{H}_t})^{1-\theta}$$

$$\bar{Y} e^{\tilde{Y}_t} = \bar{A} \bar{K}^\theta \bar{H}^{1-\theta} e^{\tilde{A}_t + \theta \tilde{K}_t + (1-\theta) \tilde{H}_t}$$

$$\bar{Y}(1 + \tilde{Y}_t) = \bar{A} \bar{K}^\theta \bar{H}^{1-\theta} (1 + \tilde{A}_t + \theta \tilde{K}_t + (1-\theta) \tilde{H}_t) \Rightarrow$$

$$\tilde{Y}_t = \tilde{A}_t + \theta \tilde{K}_t + (1-\theta) \tilde{H}_t$$

$$r_t^k = \theta \frac{Y_t}{K_t} \Rightarrow \bar{r}^k = \theta \frac{\bar{Y}}{\bar{K}}$$

$$\bar{r}^k e^{\tilde{r}_t^k} = \theta \frac{\bar{Y} e^{\tilde{Y}_t}}{\bar{K} e^{\tilde{K}_t}}$$

$$\bar{r}^k (1 + \tilde{r}_t^k) = \theta \frac{\bar{Y}}{\bar{K}} (1 + \tilde{Y}_t - \tilde{K}_t) \Rightarrow$$

$$\tilde{r}_t^k = \tilde{Y}_t - \tilde{K}_t$$

$$\ln A_t = (1 - \rho_A)\bar{A} + \rho \ln A_{t-1} + \varepsilon_t^A \quad (7)$$

$$\ln A_t - \ln \bar{A} = \rho_A \ln A_{t-1} - \rho_A \ln \bar{A} + \varepsilon_t^A \quad (8)$$

$$\tilde{A}_t = \rho_A \tilde{A}_{t-1} + \varepsilon_t^A \quad (9)$$

Основные уравнения:

$$\tilde{C}_t - E_t \tilde{C}_{t+1} + \beta \bar{r}^k E_t \tilde{r}_{t+1} = 0 \quad (10)$$

$$\tilde{Y}_t - \frac{\tilde{H}}{1 - \bar{H}} - \tilde{C}_t = 0 \quad (11)$$

$$\bar{C} \tilde{C}_t = \bar{Y} \tilde{Y}_t + (1 - \delta) \bar{K} \tilde{K}_t - \bar{K} \tilde{K}_{t+1} \quad (12)$$

$$\tilde{Y}_t = \tilde{A}_t + \theta \tilde{K}_t + (1 - \theta) \tilde{H}_t \quad (13)$$

$$\tilde{r}_t^k = \tilde{Y}_t - \tilde{K}_t \quad (14)$$

Уравнение динамики технологического процесса:

$$\tilde{A}_t = \rho \tilde{A}_{t-1} + \varepsilon_t^A \quad (15)$$

Запись оптимизационных задач

Нахождение условий первого порядка ограничений и их агрегирование

Нахождение стационарного состояния

Линеаризация FOC и ограничений вокруг стационарного состояния

5 Решение модели

Калибровка параметров

Симуляция модели и анализ результатов (построение функций импульсного отклика, расчет вторых моментов и т. д.)

- 1 Метод Бланшара-Кана (Blanchard and Kahn, 1980).
Базовая версия расширена в работах King and Watson(1998), Uhlig (1999), Klein (2000).
- 2 Метод Кристиано (Christiano, 2002). Основан на методе неопределенных коэффициентов.
- 3 Метод Симса (Sims, 2002)

Модель в матричной форме:

Определим вектор эндогенных переменных:

$$x_t = [\tilde{K}_{t+1} \quad \tilde{Y}_t \quad \tilde{C}_t \quad \tilde{H}_t \quad \tilde{r}_t^k]' \quad (16)$$

И экзогенную стохастическую переменную как:

$$z_t = [\tilde{A}_t] \quad (17)$$

Модель может быть записана в матричной форме как:

$$0 = E_t[Fx_{t+1} + Gx_t + Hx_{t-1} + Lz_{t+1} + Mz_t] \quad (18)$$

$$z_{t+1} = Nz_t + \mu_{t+1}, \quad (19)$$

где $N = \rho$, $F = [5 \times 5]$, $G = [5 \times 5]$,
 $H = [5 \times 5]$, $L = [5 \times 1]$, $M = [5 \times 1]$

Мы ищем решение в виде:

$$x_t = Px_{t-1} + Qz_t \quad (20)$$

Было показано (см Uhlig(1999)), что, если решение существует, то матрица P может быть найдена из решения матричного квадратного уравнения:

$$FP^2 + GP + H = 0, \quad (21)$$

а матрица Q может быть получена из уравнения:

$$V\text{vec}(Q) = -\text{vec}(LN + M), \quad (22)$$

где vec - операция векторизации и:

$$V = N' \otimes F + I_k \otimes (FP + G), \quad (23)$$

где k -размерность z_t .

Решение матричного квадратного уравнения не всегда легко найти. Часто на практике применяются методы, предполагающие разделение переменных.

Метод неопределенных коэффициентов:

Разделим переменные на три категории:

$$x_t = [\tilde{K}_{t+1}] \quad y_t = [\tilde{Y}_t, \tilde{C}_t, \tilde{H}_t, \tilde{r}_t]' \quad z_t = [\tilde{A}_t] \quad (24)$$

Сама модель разделяется на два набора матричных уравнений: на те, что содержат матожидание и те, что не содержат.

$$Ax_t + Bx_{t-1} + Cy_t + Dz_t = 0 \quad (25)$$

$$E_t[Fx_{t+1} + Gx_t + Hx_{t-1} + Jy_{t+1} + Ky_t + Lz_{t+1} + Mz_t] = 0 \quad (26)$$

$$z_{t+1} = Nz_t + \varepsilon_{t+1}, \quad E_t(\varepsilon_{t+1}) = 0 \quad (27)$$

В нашем случае матрицы имеют вид:

$$A = [0 \quad -\bar{K} \quad 0 \quad 0]', \quad (28)$$

$$B = [0 \quad (1 - \delta)\bar{K} \quad \theta \quad -1]', \quad (29)$$

$$C = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -\frac{1}{1-H} & 0 \\ \bar{Y} & -\bar{C} & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1-\theta & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}, \quad (30)$$

$$D = [0 \quad 0 \quad 1 \quad 0]', \quad (31)$$

$$F = [0] \quad G = [0] \quad H = [0] \quad (32)$$

$$J = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 & \beta \bar{r} \end{bmatrix}, \quad (33)$$

$$K = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad (34)$$

$$L = [0] \quad M = [0] \quad N = [\rho] \quad (35)$$

Решением для этой экономики является набор матриц P, Q, R, S , описывающих уравнения динамики:

$$x_t = Px_{t-1} + Qz_t \quad (36)$$

$$y_t = Rx_t + Sz_t \quad (37)$$

Матрицы являются решением следующих уравнений:

$$(F - JC^{-1}A)P^2 - (JC^{-1}B - G + KC^{-1}A)P - KC^{-1}B + H = 0 \Rightarrow P \quad (38)$$

$$R = -C^{-1}(AP + B) \Rightarrow R \quad (39)$$

$$(N' \otimes (F - JC^{-1}A) + I_k \otimes (JR + FP + G - KC^{-1}A))\text{vec}(Q) = \text{vec}((JC^{-1}D - L)N + KC^{-1}D - M) \Rightarrow Q \quad (40)$$

$$S = -C^{-1}(AQ + D) \Rightarrow S, \quad (41)$$

где k - количество столбцов в матрице Q .

Предполагает разделение переменных на:

- преддетерминированные (predetermined, backward-looking)
- непреддетерминированные (non-predetermined, forward-looking)

Для преддетерминированных переменных:

$$E_t x_{t+1} = x_{t+1} \quad (42)$$

Значения преддетерминированных переменных периода $(t + 1)$ не зависят от реализации шоков $(t+1)$ -го периода, а значения непреддетерминированных - зависят.

Линейная модель может быть записана в форме пространства состояний (state space):

$$B \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + G \varepsilon_t, \quad (43)$$

где x_t - вектор преддетерминированных переменных размерности $(n \times 1)$, y_t - вектор непреддетерминированных переменных размерности $(m \times 1)$, ε_t - вектор случайных шоков размерности $(k \times 1)$

Предпосылка 1. Матрица B обратима.

Тогда система (43) может быть записана как:

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = B^{-1}A \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + B^{-1}G\varepsilon_t \quad (44)$$

Предпосылка 2 Собственные вектора $B^{-1}A$ линейно независимы.

Тогда матрица $B^{-1}A$ может быть представлена как:

$$B^{-1}A = M\Lambda M^{-1} \quad (45)$$

где Λ - матрица собственных значений матрицы $B^{-1}A$, а M - матрица собственных векторов, причем собственные значения отсортированы на диагонали Λ , т.ч.

$$|\lambda_{1,1}| < |\lambda_{2,2}| < \dots < |\lambda_{m+n,m+n}|$$

Собственные значения и собственные векторы

Ненулевой вектор q размерности N является *собственным вектором* матрицы Z размерности $N \times N$, если:

$$Zq = \lambda q, \quad (46)$$

где λ - *собственное значение* матрицы Z , соответствующее вектору q .

Спектральное разложение

Пусть Z квадратная матрица $N \times N$ с N линейно независимыми собственными векторами q_i ($i = 1, \dots, N$). Тогда Z может быть представлена:

$$Z = Q\Lambda Q^{-1}, \quad (47)$$

где Q - квадратная матрица, у которой i -ый столбец равен q_i , и Λ - диагональная матрица, с диагональными элементами, равными соответствующим собственным значениям: $\Lambda_{ii} = \lambda_i$.

Условие Бланшара-Кана

Для того чтобы решение системы существовало и было единственно, необходимо, чтобы количество элементов матрицы Λ (собственных значений матрицы $B^{-1}A$) вне единичного круга было равно количеству непредетерминированных переменных m .

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = B^{-1} A \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + B^{-1} G \varepsilon_t \quad (48)$$

$$\begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = M \Lambda M^{-1} \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + B^{-1} G \varepsilon_t \quad (49)$$

$$M^{-1} \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = \Lambda M^{-1} \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + M^{-1} B^{-1} G \varepsilon_t \quad (50)$$

Разделяем матрицу Λ :

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \Lambda_{11} & 0_{12} \\ 0_{21} & \Lambda_{22} \end{bmatrix} \quad (51)$$

и матрицу M^{-1} :

$$M^{-1} = \begin{bmatrix} \hat{M}_{11} & \hat{M}_{12} \\ \hat{M}_{21} & \hat{M}_{22} \end{bmatrix} \quad (52)$$

$$\begin{bmatrix} \hat{M}_{11} & \hat{M}_{12} \\ \hat{M}_{21} & \hat{M}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \Lambda_{11} & 0_{12} \\ 0_{21} & \Lambda_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{M}_{11} & \hat{M}_{12} \\ \hat{M}_{21} & \hat{M}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \hat{G}_1 \\ \hat{G}_2 \end{bmatrix} \varepsilon_t, \quad (53)$$

$$\text{где: } \begin{bmatrix} \hat{G}_1 \\ \hat{G}_2 \end{bmatrix} = M^{-1} B^{-1} G, \quad (54)$$

где \hat{G}_1 - матрица размерности $(n \times k)$ и \hat{G}_2 - матрица размерности $(m \times k)$.

Второе уравнение (использующее собственные значения вне единичного круга)

$$\hat{M}_{21}x_{t+1} + \hat{M}_{22}E_t y_{t+1} = \Lambda_{22}[\hat{M}_{21}x_t + \hat{M}_{22}y_t] + \hat{G}_2\varepsilon_t \quad (55)$$

Пусть:

$$\lambda_t = \hat{M}_{21}x_t + \hat{M}_{22}y_t \quad (56)$$

Тогда:

$$E_t \lambda_{t+1} = \Lambda_{22} \lambda_t + \hat{G}_2 \varepsilon_t \Rightarrow \quad (57)$$

$$\Lambda_{22} \lambda_t = E_t \lambda_{t+1} - \hat{G}_2 \varepsilon_t \quad (58)$$

Выражаем λ_t из (58):

$$\begin{aligned}
 \lambda_t &= \Lambda_{22}^{-1}(E_t \lambda_{t+1} - G_2 \varepsilon_t) = \\
 &= \Lambda_{22}^{-1} E_t \lambda_{t+1} - \Lambda_{22}^{-1} G_2 \varepsilon_t = \\
 &= \Lambda_{22}^{-1} E_t (\Lambda_{22}^{-1} E_{t+1} \lambda_{t+2} - \Lambda_{22}^{-1} G_2 \varepsilon_{t+1}) - \Lambda_{22}^{-1} G_2 \varepsilon_t = \\
 &= \Lambda_{22}^{-2} E_t \lambda_{t+2} - E_t (\Lambda_{22}^{-2} G_2 \varepsilon_{t+1} + \Lambda_{22}^{-1} G_2 \varepsilon_t) = \\
 &= \dots
 \end{aligned}$$

Так как все элементы Λ_{22} больше единицы, то $\lim_{i \rightarrow \infty} \Lambda_{22}^{-i} = 0_{m \times m}$. Тогда решение (58) может быть записано как:

$$\lambda_t = - \sum_{i=0}^{\infty} \Lambda_{22}^{-i-1} \hat{G}_2 E_t [\varepsilon_{t+i}] \quad (59)$$

Так как модель строится так, чтобы ожидаемые значения будущих шоков были равны нулю, то:

$$\lambda_t = -\Lambda_{22}^{-1} \hat{G}_2 \varepsilon_t \quad (60)$$

$$\hat{M}_{21}x_t + \hat{M}_{22}y_t = -\Lambda_{22}^{-1} \hat{G}_2 \varepsilon_t \quad (61)$$

$$\hat{M}_{22}y_t = -\hat{M}_{21}x_t - \Lambda_{22}^{-1} \hat{G}_2 \varepsilon_t \quad (62)$$

$$y_t = -\hat{M}_{22}^{-1} \hat{M}_{21}x_t - \hat{M}_{22}^{-1} \Lambda_{22}^{-1} \hat{G}_2 \varepsilon_t \quad (63)$$

$$E_t y_{t+1} = -\hat{M}_{22}^{-1} \hat{M}_{21}x_{t+1} \quad (64)$$

Воспользуемся первым матричным уравнением системы (53) и уравнениями (63) и (64):

$$\hat{M}_{11}x_{t+1} + \hat{M}_{12}E_t y_{t+1} = \Lambda_{11}(\hat{M}_{11}x_t + \hat{M}_{12}y_t) + \hat{G}_1\varepsilon_t \quad (65)$$

$$\begin{aligned} \hat{M}_{11}x_{t+1} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21}x_{t+1} &= \Lambda_{11}(\hat{M}_{11}x_t - \\ &\quad - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21}x_t - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\Lambda_{22}^{-1}\hat{G}_2\varepsilon_t) + \hat{G}_1\varepsilon_t \\ (\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})x_{t+1} &= \Lambda_{11}(\hat{M}_{11} - \\ &\quad - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})x_t - (\Lambda_{11}\hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\Lambda_{22}^{-1}\hat{G}_2 - \hat{G}_1)\varepsilon_t \\ x_{t+1} &= (\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})^{-1}\Lambda_{11}(\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})x_t - \\ &\quad - (\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})^{-1}(\Lambda_{11}\hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\Lambda_{22}^{-1}\hat{G}_2 - \hat{G}_1)\varepsilon_t \end{aligned} \quad (66)$$

Таким образом, решение системы (43) представлено в виде:

$$x_{t+1} = Lx_t + N\varepsilon_t \quad (67)$$

$$y_t = Px_t + R\varepsilon_t, \quad (68)$$

где:

$$L = (\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})^{-1}\Lambda_{11}(\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})$$

$$N = -(\hat{M}_{11} - \hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21})^{-1}(\Lambda_{11}\hat{M}_{12}\hat{M}_{22}^{-1}\Lambda_{22}^{-1}\hat{G}_2 - \hat{G}_1)$$

$$P = -\hat{M}_{22}^{-1}\hat{M}_{21}$$

$$R = -\hat{M}_{22}^{-1}\Lambda_{22}^{-1}\hat{G}_2$$

Однако, если матрица B не является обратимой, то метод Бланшара-Кана не работает. В этом случае можно использовать **обобщенную декомпозицию Шура** (Schur), или **QZ -разложение**. При этом все матрицы, используемые в рамках данной декомпозиции, содержат только действительные элементы. **Обобщенная декомпозиция Шура:**

$$B = QTZ' \quad (69)$$

$$A = QSZ', \quad (70)$$

$$QQ' = Q'Q = ZZ' = Z'Z = I \quad (71)$$

T и S - верхние треугольные матрицы

Разложение Шура

Квадратная матрица с комплексными элементами может быть представлена в виде: $A = QUQ^{-1}$, где Q - унитарная матрица (так что ее обратная Q^{-1} является эрмитово-сопряженной Q' матрицы Q), а U - верхняя треугольная матрица. Матрица U имеет то же мультимножество собственных значений, что и матрица A , и они стоят на главной диагонали U .

Обобщенное разложение Шура

Обобщенное разложение Шура двух квадратных матриц A и B - согласованная пара разложений обеих матриц $A = QSZ'$ и $B = QTZ'$, где Q и Z - унитарны, а S и T - треугольные.

Источник: <https://ru.wikipedia.org>, статья «Разложение Шура»

$$B \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + G \varepsilon_t \quad (72)$$

$$QTZ' \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = QSZ' \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + G \varepsilon_t \quad (73)$$

Сортировка происходит таким образом, что в векторе $\lambda_i = S_{ii}/T_{ii}$ сначала стоят элементы внутри единичного круга. Для существования единственного решения необходимо, чтобы количество элементов вне единичного круга совпадало с числом непредетерминированных переменных в модели.

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} T_{11} & T_{12} \\ 0_{21} & T_{22} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} Z'_{11} & Z'_{12} \\ Z'_{21} & Z'_{22} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = \\ = \begin{bmatrix} S_{11} & S_{12} \\ 0_{21} & S_{22} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} Z'_{11} & Z'_{12} \\ Z'_{21} & Z'_{22} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + \\ + \begin{bmatrix} Q'_{11} & Q'_{12} \\ Q'_{21} & Q'_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} G_1 \\ G_2 \end{bmatrix} \varepsilon_t \end{aligned} \quad (74)$$

Рассмотрим второе матричное уравнение:

$$\begin{aligned} T_{22} \begin{bmatrix} Z'_{21} & Z'_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} &= S_{22} \begin{bmatrix} Z'_{21} & Z'_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + \\ &+ \begin{bmatrix} Q'_{21} G_1 & Q'_{22} G_2 \end{bmatrix} \varepsilon_t \end{aligned} \quad (75)$$

Пусть:

$$\lambda_t = Z'_{21} x_t + Z'_{22} y_t \quad (76)$$

Тогда:

$$T_{22} E_t \lambda_{t+1} = S_{22} \lambda_t + [Q'_{21} G_1 + Q'_{22} G_2] \varepsilon_t \Rightarrow \quad (77)$$

$$\lambda_t = S_{22}^{-1} T_{22} E_t \lambda_{t+1} - S_{22}^{-1} [Q'_{21} G_1 + Q'_{22} G_2] \varepsilon_t \quad (78)$$

Чтобы избежать взрывной динамики, нужно, чтобы

$$S_{22}Z'_{21}x_t + S_{22}Z'_{22}y_t + [Q'_{21}G_1 + Q'_{22}G_2][\varepsilon_t] = 0 \quad (79)$$

$$-S_{22}Z'_{22}y_t = S_{22}Z'_{21}x_t + [Q'_{21}G_1 + Q'_{22}G_2][\varepsilon_t] \quad (80)$$

$$y_t = -[S_{22}Z'_{22}]^{-1}S_{22}Z'_{21}x_t - [S_{22}Z'_{22}]^{-1}[Q'_{21}G_1 + Q'_{22}G_2][\varepsilon_t] \quad (81)$$

$$y_t = -(Z'_{22})^{-1}(S_{22})^{-1}S_{22}Z'_{21}x_t - (Z'_{22})^{-1}(S_{22})^{-1}[Q'_{21}G_1 + Q'_{22}G_2][\varepsilon_t] \quad (82)$$

$$y_t = -(Z'_{22})^{-1}Z'_{21}x_t - (Z'_{22})^{-1}(S_{22})^{-1}[Q'_{21}G_1 + Q'_{22}G_2][\varepsilon_t] \quad (83)$$

Пусть:

$$N = (Z'_{22})^{-1}Z'_{21}; \quad L = (Z'_{22})^{-1}(S_{22})^{-1}[Q'_{21}G_1 + Q'_{22}G_2] \quad (84)$$

Тогда решение для непредетерминированных переменных имеет вид:

$$y_t = -Nx_t - L[\varepsilon_t] \quad (85)$$

Т.к. ожидания шоков равны нулю, то:

$$E_t y_{t+1} = -(Z'_{22})^{-1} Z'_{21} x_{t+1} = -Nx_{t+1} \quad (86)$$

Тогда исходную модель:

$$\begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{t+1} \\ E_t y_{t+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_t \\ y_t \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} G_1 \\ G_2 \end{bmatrix} [\varepsilon_t] \quad (87)$$

можно записать как:

$$\begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I \\ -N \end{bmatrix} x_{t+1} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I \\ -N \end{bmatrix} x_t + \begin{bmatrix} G_1 - A_{12}L \\ G_2 - A_{22}L \end{bmatrix} [\varepsilon_t] \quad (88)$$

Используя первое уравнение системы, получаем:

$$[B_{11} - B_{12}N]x_{t+1} = [A_{11} - A_{12}N]x_t + [G_1 - A_{12}L][\varepsilon_t] \quad (89)$$

$$\begin{aligned} x_{t+1} &= [B_{11} - B_{12}N]^{-1}[A_{11} - A_{12}N]x_t + \\ &+ [B_{11} - B_{12}N]^{-1}[G_1 - A_{12}L][\varepsilon_t] \end{aligned} \quad (90)$$

$$x_{t+1} = Cx_t + D[\varepsilon_t], \quad (91)$$

где $C = [B_{11} - B_{12}N]^{-1}[A_{11} - A_{12}N]$ и
 $D = [B_{11} - B_{12}N]^{-1}[G_1 - A_{12}L]$

Запись оптимизационных задач

Нахождение условий первого порядка ограничений и их агрегирование

Нахождение стационарного состояния

Линеаризация FOC и ограничений вокруг стационарного состояния

Решение модели

6 Калибровка параметров

Симуляция модели и анализ результатов (построение функций импульсного отклика, расчет вторых моментов и т. д.)

Чтобы задать параметры модели можно воспользоваться

- общей экономической логикой
- результатами существующих микро- и макроисследований

В данном случае положим:

$\theta = 0.36$ доля дохода капитала в агрегированных данных

$\beta = 0.99$ Микроэкономические исследования

$\delta = 0.025$ Микроэкономические исследования

$$\bar{H} = \frac{(1 - \theta)(1 - \beta(1 - \delta))}{(1 - \theta)(1 - \beta(1 - \delta)) + \gamma(1 - \beta(1 - \delta) - \beta\delta\theta)}$$

(формула (42) из прошлой лекции) \Rightarrow

$$\gamma = \frac{(1 - H)(1 - \theta)}{H} \cdot \frac{1 - \beta(1 - \delta)}{1 - \beta(1 - \delta) - \beta\delta\theta} = 1.72 \quad \text{при } \bar{H} = \frac{1}{3}$$

Значение ρ можно получить из оценки логарифмической версии производственной функции:

$$\ln A_t = \ln Y_t - \theta \ln K_t - (1 - \theta) \ln H_t \quad (92)$$

В этом временном ряде коэффициент автокорреляции с первым лагом равен 0,95. Следовательно $\rho = 0.95$.

Стационарные состояния

Определяем значения переменных в стационарном состоянии.

Считаем, что $\bar{H} = 0.333$ (8 часов из 24).

Используем формулу (43) из прошлой лекции:

$$\bar{K} = \bar{H} \left[\frac{\theta \bar{A}}{\frac{1}{\beta} - 1 + \delta} \right]^{\frac{1}{1-\theta}} = 12.6695$$

$$\bar{Y} = \bar{K}^{\theta} \bar{H}^{1-\theta} = (12.6695)^{0.36} (0.3335)^{0.64} = 1.2353$$

Из бюджетного ограничения (формула (38) из прошлой лекции):

$$\bar{C} = \bar{Y} - \delta \bar{K} = 1.2353 - 0.025 \times 12.6695 = 0.9186$$

Из уравнения уравнения Эйлера в стационарном состоянии (формула (36) из прошлой лекции):

$$\bar{r} = \frac{1}{\beta} - 1 + \delta = \frac{1}{0.99} - 1 + 0.025 = 0.0351 \quad (93)$$

Вставляем полученные значения в матрицы:

$$A = [0 \quad -\bar{K} \quad 0 \quad 0]' = [0 \quad -12.6698 \quad 0 \quad 0]'$$

$$B = [0 \quad (1 - \delta)\bar{K} \quad \theta \quad -1]' = [0 \quad 12.353 \quad 0.36 \quad -1]'$$

$$C = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -\frac{1}{1-H} & 0 \\ \bar{Y} & -\bar{C} & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 - \theta & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1.5004 & 0 \\ 1.2353 & -0.9186 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0.64 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

$$D = [0 \quad 0 \quad 1 \quad 0]'$$

$$F = [0], \quad G = [0], \quad H = [0]$$

$$J = [0 \quad -1 \quad 0 \quad \beta\bar{r}] = [0 \quad -1 \quad 0 \quad 0.0348]$$

$$K = [0 \quad 1 \quad 0 \quad 0]$$

$$L = [0], \quad M = [0], \quad N = [\gamma] = [0]$$

Используя эти матрицы, находим квадратное уравнение относительно P :

$$7.0734P^2 - 14.2376P + 7.1448 = 0, \quad (94)$$

решением которого являются $P = 1.0592$ и $P = 0.9537$. Второе значение позволяет получить устойчивое решение. Для этого случая получаем:

$$Q = 0.1132$$

$$R = [0.2045 \quad 0.5691 \quad -0.2430 \quad -0.7955]'$$

$$S = [1.4523 \quad 0.3920 \quad 0.7067 \quad 1.4523]'$$

Уравнения динамики принимают вид:

$$\tilde{K}_{t+1} = 0.9537\tilde{K}_t + 0.1132\tilde{A}_t \quad (95)$$

$$\tilde{Y}_t = 0.2045\tilde{K}_t + 1.4523\tilde{A}_t \quad (96)$$

$$\tilde{C}_t = 0.5691\tilde{K}_t + 0.3920\tilde{A}_t \quad (97)$$

$$\tilde{H}_t = -0.2430\tilde{K}_t + 0.7067\tilde{A}_t \quad (98)$$

$$\tilde{r}_t = -0.7955\tilde{K}_t + 1.4523\tilde{A}_t \quad (99)$$

Запись оптимизационных задач

Нахождение условий первого порядка ограничений и их агрегирование

Нахождение стационарного состояния

Линеаризация FOC и ограничений вокруг стационарного состояния

Решение модели

Калибровка параметров

- 7 Симуляция модели и анализ результатов (построение функций импульсного отклика, расчет вторых моментов и т. д.)

Хансен использовал квартальные данные по США с 1955.3 по 1984.1, для которых стандартное отклонение логарифма выпуска составляло 1.76%. В рассматриваемой модели все переменные - это логарифмированные отклонения от стационарного состояния ($\tilde{Y}_t = \ln Y_t - \ln \bar{Y}$), следовательно стандартная ошибка для \tilde{Y}_t равна 0.0176. Используем уравнения динамики:

$$\tilde{K}_{t+1} = a\tilde{K}_t + b\tilde{A}_t \quad (100)$$

$$\tilde{Y}_t = c\tilde{K}_t + d\tilde{A}_t \quad (101)$$

$$\tilde{A}_t = \rho\tilde{A}_{t-1} + \varepsilon_t \quad (102)$$

$$\tilde{K}_{t+1} = a\tilde{K}_t + b\rho\tilde{A}_{t-1} + b\varepsilon_t \quad (103)$$

$$\tilde{K}_{t+1} = b \sum_{i=0}^{\infty} \left(\sum_{j=0}^i a^j \rho^{i-j} \right) \varepsilon_{t-i} \quad (104)$$

$$\tilde{A}_t = \sum_{i=0}^{\infty} \rho^i \varepsilon_{t-i} \quad (105)$$

$$\tilde{Y} = d\varepsilon_t + \sum_{i=0}^{\infty} \left[cb \sum_{j=0}^i a^j \rho^{i-j} + d\rho^{i+1} \right] \varepsilon_{t-i-1} \quad (106)$$

$$\text{var } \tilde{Y}_t = \left(d^2 + \sum_{i=0}^{\infty} \left[cb \sum_{j=0}^i a^j \rho^{i-j} + d\rho^{i+1} \right]^2 \right) \text{var } \varepsilon_t \quad (107)$$

$$\begin{aligned}
 \tilde{K}_{t+1} &= a\tilde{K}_t + b\rho(\varepsilon_{t-1} + \rho\varepsilon_{t-2} + \rho^2\varepsilon_{t-3} + \dots) + b\varepsilon_t = \\
 &= a\tilde{K}_t + b(\varepsilon_t + \rho\varepsilon_{t-1} + \rho a^2\varepsilon_{t-2} + \dots) = \\
 &= a\tilde{K}_t + b \sum_{r=0}^{\infty} \rho^r \varepsilon_{t-r}
 \end{aligned} \tag{108}$$

$$\tilde{K}_{t+1} = b \sum_{r=0}^{\infty} \rho^r \varepsilon_{t-r} + ab \sum_{r=0}^{\infty} \rho^r \varepsilon_{t-1-r} + a^2 b \sum_{r=0}^{\infty} \rho^r \varepsilon_{t-2-r} \dots \tag{109}$$

Посчитаем коэффициенты перед ε_{t-i}

$$(a^i + a^{i-1}\rho^1 + a^{i-2}\rho^2 + \dots + \rho^i) = \sum_{j=0}^i a^j \rho^{i-j} \Rightarrow \tag{110}$$

$$\tilde{K}_{t+1} = b \sum_{i=0}^{\infty} \left(\sum_{j=0}^i a^j \rho^{i-j} \right) \varepsilon_{t-i} \tag{111}$$

Дисперсия переменных модели(3)

Значение в круглых скобках может быть найдено численными методами. При введенных выше параметрах оно равно 30.0757. Стандартное отклонение для \tilde{Y} , равное 0.0176, означает, что $\text{var} \tilde{Y}_t = 0.0030976$. Это означает, что $\text{var} \varepsilon_t = 0.000010299$, а значит, стандартное отклонение шока технологии должно быть равно 0.0032. По аналогии с уравнениями (96) и (101), меняя параметры c и d и учитывая калиброванное значение $\text{var} \varepsilon_t$, можно найти стандартные отклонения \tilde{C}_t , \tilde{H}_t , \tilde{r}_t . Стандартное отклонение для \tilde{I}_t может быть найдено из:

$$\bar{I} \tilde{I}_t = \bar{Y} \tilde{Y}_t - \bar{C} \tilde{C}_t \Rightarrow \quad (112)$$

$$\tilde{I}_t = \hat{c} \tilde{K}_t - \hat{d} \tilde{A}_t, \quad (113)$$

где $\hat{c} = 0.2045 \frac{\bar{Y}}{\bar{I}} - 0.5691 \frac{\bar{C}}{\bar{I}} = -0.8530$ и
 $\hat{d} = 1.4523 \frac{\bar{Y}}{\bar{I}} - 0.3920 \frac{\bar{C}}{\bar{I}} = 4.5277$

Волатильность переменных модели(4)

Стандартные отклонения в модели и по реальным данным

	\tilde{Y}_t	\tilde{C}_t	\tilde{H}_t	\tilde{r}_t	\tilde{I}_t
В модели					
Ст. ошибка	$5.484\sigma_\varepsilon$	$4.065\sigma_\varepsilon$	$1.640\sigma_\varepsilon$	$3.492\sigma_\varepsilon$	$11.742\sigma_\varepsilon$
В % от выпуска	100%	74.12%	29.90%	63.67%	214.1%
По реальным данным					
В % от выпуска	100%	73.30%	94.32%	NA	488.64%

Вывод: модель хорошо предсказывает волатильность потребления, но плохо - волатильность рабочего времени и инвестиций.

Еще одним способ оценки «правдоподобности» модели является анализ генерируемых ее функций импульсного отклика - impulse response functions (IRF). Они позволяют увидеть, как переменные модели реагируют на импульс в одном из случайных процессов.

$$\tilde{A}_t = \rho \tilde{A}_{t-1} + \varepsilon_t \quad (114)$$

$$\tilde{K}_{t+1} = PK_t + Q\tilde{A}_t \quad (115)$$

$$y_t = R\tilde{K}_t + S\tilde{A}_t, \quad (116)$$

где $y_t = [\tilde{Y}_t, \tilde{C}_t, \tilde{H}_t, \tilde{r}_t]'$.

Основная литература:

- McCandless, G. The ABCs of RBCs: An Introduction to Dynamic Macroeconomic Models, Harvard University Press, 2008, ch 6.3, 6.7, 6.8