

Санкт-Петербургский государственный университет

Моделирование социально-экономических систем

Лекции

Доцент кафедры математического моделирования
энергетических систем, кандидат физ.-мат. наук
Александр Юрьевич Крылатов

Санкт-Петербург, 2016

Оглавление

1	Балансовая модель производства	2
1.1	Модель «затрата - выпуск» (англ. input - output)	2
2	Линейное программирование	6
3	Нелинейное программирование))))))	9
4	Рекомендуемая литература	10

Глава 1

Балансовая модель производства

1.1 Модель «затрата - выпуск» (англ. input - output)

Предположим следующее:

- 1) Количество продукции характеризуется одним числом (у каждого экономического объекта).
- 2) Комплектность потребления: для выпуска продукции экономический объект должен получить продукты от других объектов.
- 3) Линейность : для увеличения количества производства в n раз, необходимо увеличить ресурс в n раз.
- 4) Делимость на конечный продукт и на продукт, который будет использоваться в производстве.

Пусть n — количество субъектов (экономических субъектов),
 x_i — количество производства продукта i ,

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix},$$

x_{ji} — количество продукта j , необходимого для производства i .

$$\begin{cases} x_{1i} = \alpha_{1i}x_i \\ x_{2i} = \alpha_{2i}x_i \\ \dots \\ x_{ni} = \alpha_{ni}x_i \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} \alpha_{11} & \dots & \alpha_{1n} \\ \dots & \dots & \dots \\ \alpha_{n1} & \dots & \alpha_{nn} \end{bmatrix}$$

Определение 1.1. A — матрица коэффициентов прямых затрат (матрица технологических коэффициентов).

Матрица A — положительно полуопределённая ($z^T A z \geq 0$, для любых ненулевых векторов z).

y_i — количество i -го продукта на продажу.

$$\sum_{i=1}^n \alpha_{ji} x_i + y_i = x_j \quad \forall j = 1, \bar{n};$$

$$Ax + y = x \leftrightarrow y = (E - A)x$$

$$x = (E - A)^{-1}y$$

Для того, чтобы это уравнение имело единственное решение необходимо и достаточно, чтобы $\det(E - A) \neq 0$. $x_j \geq 0 \quad \forall j$

Замечание 1.1. Далее под обозначением $x \geq 0$ будем понимать покомпонентную неотрицательность вектора x .

Определение 1.2. Квадратная матрица A , такая, что $A_{ij} \geq 0 \quad \forall i, j$, называется продуктивной, если существует хотя бы один такой вектор $\bar{x} > 0$, что $(E - A)\bar{x} > 0$.

Теорема 1.1. (О существовании и единственности решение балансовой системы уравнений) Матрица A продуктивна, тогда и только тогда, когда существует, единственно и неотрицательно решение системы $(E - A)x = y$ для любого вектора $y \geq 0$.

Доказательство. Достаточность.

Рассмотрим $\bar{y} > 0$ и $\bar{x} \geq 0$. $(E - A)\bar{x} = \bar{y} > 0 \rightarrow \bar{x} > A\bar{x} \rightarrow \bar{x} \geq 0. (E - A)\bar{x} > 0$

Лемма 1.1. Если A — продуктивна, то

$$\lim_{\nu \rightarrow \infty} A^\nu = 0 \quad \nu \in N$$

Доказательство. $\bar{x} \stackrel{\text{def}}{>} A\bar{x} \geq 0$. Существует $\lambda : 0 < \lambda < 1$ такая, что

$$\lambda \bar{x} > A\bar{x}.$$

Домножим обе части на A :

$$\lambda A\bar{x} \geq A^2\bar{x} \geq 0$$

А теперь на λ :

$$\lambda^2 \bar{x} > \lambda A\bar{x} \geq 0$$

Не трудно увидеть, что $\lambda^2 \bar{x} > A^2\bar{x} \geq 0$. Тогда продолжая этот процесс получим

$$\lambda^\nu \bar{x} > A^\nu \bar{x} \geq 0.$$

Так как $\lambda^\nu \rightarrow 0$ при $\nu \rightarrow \infty$, то $A^\nu \rightarrow 0$ при $\nu \rightarrow \infty$. ■

Лемма 1.2. Если A — продуктивна и существует такой вектор \bar{x} , что выполняется $\bar{x} \geq A\bar{x}$, то $\bar{x} \geq 0$.

Доказательство.

$$\begin{aligned}\bar{x} &\geq A\bar{x} \geq A^2\bar{x} \geq \dots \geq A^\nu\bar{x} \\ \bar{x} &\geq A^\nu\bar{x} \rightarrow 0, \text{ при } \nu \rightarrow \infty \\ \bar{x} &\geq 0\end{aligned}$$

■

Лемма 1.3. Если A – продуктивна, то $\det(E - A) \neq 0$.

Доказательство. От противного.

Если A – продуктивна, но $\det(E - A) = 0$.

Пусть существует такой вектор $\hat{x} \neq 0$, и пусть $(E - A)\hat{x} = 0 \xrightarrow{\text{Lemma 1.2}} \hat{x} \geq 0$.

Теперь возьмем вектор $(-\hat{x})$, $(E - A)(-\hat{x}) = 0 \xrightarrow{\text{Lemma 1.2}} (-\hat{x}) \geq 0$. Пришли к противоречию. ■

Необходимость.

$$(E - A)x = y \quad \forall y \geq 0$$

По Лемме 1.3 $\det(E - A) \neq 0$, следовательно решение единственно.

$$(E - A)x \geq 0$$

В силу Леммы 1.2 $x \geq 0$. ■

Теорема 1.2. Матрица $A \geq 0$ – продуктивна тогда и только тогда, когда $S = (E - A)^{-1}$ существует и не отрицательна.

Доказательство. Необходимость.

$$S = \{\sigma_{ij}\}_i^j$$

Рассмотрим $(E - A)x = u_j$, где

$$u_j = \begin{pmatrix} 0 \\ \dots \\ 1 \\ \dots \\ 0 \end{pmatrix} \quad (\text{Единица на } j\text{-ом месте})$$

В силу теоремы (1.1) $(E - A)x = y$ имеет единственное решение $x = Sy$, следовательно $\sigma_{ij} \geq 0 \quad \forall i = \overline{1, n}$.

Достаточность.

Рассмотрим $\hat{x} : (E - A)^{-1}u$

$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ \dots \\ 1 \\ \dots \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\hat{x} = \sum_{j=1}^n \sigma_{ij}$$

Так как $|E - A| \neq 0$, $(E - A)^{-1}$ – ни один столбец не состоит из нулей. Тогда

$$\hat{x} = \sum_{j=1}^n \sigma_{ij} > 0$$

$$(E - A)\hat{x} = u > 0$$

$$S = (E - A)^{-1}$$

■

Определение 1.3. Компоненты матрицы S называются коэффициентами полезных затрат, а S – матрица коэффициентов полных затрат.

$$x = Sy$$

Составление плана не ясно, нужны комментарии.

Теорема 1.3. Если A продуктивная, то $\lim_{\nu \rightarrow \infty} y_\nu = (E - A)^{-1}y_0$.

Доказательство. $y_\nu = (E - A)^{-1}y_0 - (E - A)^{-1}A^{\nu+1}y_0 \rightarrow (E - A)^{-1}y_0$ ■

Пример про составление плана с двумя определениями не понятно. Спросить.

Глава 2

Линейное программирование

[LECTION N4]

[Здесь могла быть ваша реклама] $F = \sum_{j=1}^m F^j$ – имеется m групп пользователей, F^j – поток группы.

Каждая группа стремится минимизировать совой поток:

$$\min_{f^j} \sum_{i=1}^n t_i(f_i) f_i^j, \quad f^j = (f_1^j, f_2^j, \dots, f_n^j) - \text{стратегия}$$

$$\sum_{i=1}^n f_i^j = F^j, \quad f_i = \sum_{j=1}^m f_i^j$$

$$\frac{\partial L^j}{\partial f_i^j} = t_i(f_i) + \frac{\partial t_i(f_i)}{\partial f_i^j} f_i^j - \omega^j - \eta_i^j = 0$$

$$t_i(f_i) + \frac{\partial t_i(f_i)}{\partial f_i^j} f_i^j \begin{cases} = \omega^j & f_i^j > 0 \\ > \omega^j & f_i^j = 0 \end{cases}$$

$$t_i(f_i) = a_i + b_i f_i$$

$$a_i + b_i \sum_{j=1}^m f_i^j + b_i f_i^j \begin{cases} = \omega^j & f_i^j > 0 \\ \geq \omega^j & f_i^j = 0 \end{cases}$$

$$f_i^1 + \dots + 2f_i^j + \dots + f_i^m \begin{cases} = \frac{\omega^j - a_i}{b_i} & f_i^j > 0 \\ \geq \frac{\omega^j - a_i}{b_i} & f_i^j = 0 \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 2 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \dots & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_i^1 \\ f_i^2 \\ \vdots \\ f_i^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\omega^1 - a_i}{b_i} \\ \frac{\omega^2 - a_i}{b_i} \\ \vdots \\ \frac{\omega^m - a_i}{b_i} \end{pmatrix}$$

Следовательно

$$\begin{pmatrix} f_i^1 \\ f_i^2 \\ \vdots \\ f_i^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{m}{m+1} & \frac{-1}{m+1} & \dots & \frac{-1}{m+1} \\ \frac{-1}{m+1} & \frac{m}{m+1} & \dots & \frac{-1}{m+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{-1}{m+1} & \frac{-1}{m+1} & \dots & \frac{m}{m+1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\omega^1 - a_i}{b_i} \\ \frac{\omega^2 - a_i}{b_i} \\ \vdots \\ \frac{\omega^m - a_i}{b_i} \end{pmatrix}$$

Для экономии времени и места обозначим $\xi_i^j = \frac{\omega^j - a_i}{b_i}$.

$$f_i^j = \xi_i^j - \frac{1}{m+1} \sum_{q=1}^m \xi_i^q$$

$$F^j = \sum_{i=1}^n f_i^j = \sum_{i=1}^n \xi_i^j - \frac{1}{m+1} \sum_{i=1}^n \sum_{q=1}^m \xi_i^q \quad (2.1)$$

$$\begin{pmatrix} F^1 \\ F^2 \\ \vdots \\ F^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{m}{m+1} & \frac{-1}{m+1} & \cdots & \frac{-1}{m+1} \\ \frac{-1}{m+1} & \frac{m}{m+1} & \cdots & \frac{-1}{m+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{-1}{m+1} & \frac{-1}{m+1} & \cdots & \frac{m}{m+1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n \xi_i^1 \\ \sum_{i=1}^n \xi_i^2 \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n \xi_i^m \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n \xi_i^1 \\ \sum_{i=1}^n \xi_i^2 \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n \xi_i^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 2 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} F^1 \\ F^2 \\ \vdots \\ F^m \end{pmatrix}$$

Отсюда

$$\sum_{i=1}^n \xi_i^j = F^1 + \cdots + 2F^j + \cdots + F^m$$

$$\sum_{i=1}^n \frac{\omega^j - a_i}{b_i} = F^j + \sum_{i=1}^m F^i$$

$$\omega^j = \frac{F^j + \sum_{i=1}^m F^i + \sum_{i=1}^n \frac{a_i}{b_i}}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{b_i}}$$

$$\xi_i^j = \frac{1}{b_i} \frac{F^j + \sum_{q=1}^m F^q + \sum_{s=1}^n \frac{a_s}{b_s}}{\sum_{s=1}^n \frac{1}{b_s}} - \frac{a_i}{b_i}$$

Если $m = 1$, то

$$f_i^j = \frac{1}{b_i} \frac{F + \frac{1}{2} \sum_{s=1}^n \frac{a_s}{b_s}}{\sum_{s=1}^n \frac{1}{b_s}} + \frac{1}{2} \frac{a_i}{b_i}$$

$$T^{u\varepsilon}(f_i) = \sum_{i=1}^n \int_0^{f_i} t_i(u) du$$

$$T^{so}(f_i) = \sum_{i=1}^n t_i(f_i) f_i$$

$$T_m^{n\varepsilon}(f_i) = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n t_i(f_i) f_i^j$$

$$T^{so} \leq T_m^{n\varepsilon} \leq T^{u\varepsilon}$$

$$T^{so} = T_1^{n\varepsilon} \leq T_2^{n\varepsilon} \leq \dots \leq T_{|F|}^{n\varepsilon} = T_\infty^{n\varepsilon} = T^{u\varepsilon} [!!!!!!!!!!!!!!]$$

Глава 3

Нелинейное программирование))))))

Глава 4

Рекомендуемая литература

1. «Новое индустриальное общество», Джон Кеннет Гэлбрейт