

# Лекція 10. Цілочислове програмування

## 10.1. Постановка задач цілочислового програмування.

Серед прикладних задач оптимізації важливе місце займають задачі дискретного характеру. Розрізняють задачі комбінаторного типу, в яких область допустимих значень складається зі скінченної кількості точок, задачі цілочислового програмування, в яких змінні набувають цілочислових значень і комбіновані задачі (задачі частково дискретного програмування), що містять лише частину дискретних змінних.

### Задача про рюкзак.

Мандрівник, збираючись у похід має упакувати з собою деякі з  $n$  предметів, що можуть йому знадобитись. Відома корисність  $c_j$  одного предмету  $j$ -го найменування. У поході можуть бути потрібними декілька однакових предметів. Рюкзак має  $m$  обмежень за своїми характеристиками (об'єм, лінійні розміри, вага тощо). Нехай  $a_{ij}$  –  $i$ -та характеристика ( $i = \overline{1, m}$ ) предмету  $j$ -го найменування ( $j = \overline{1, n}$ ),  $b_i$  – максимальне значення  $i$ -ої характеристики рюкзака.

Визначити, які предмети та в якій кількості слід завантажити в рюкзак, щоб їх сумарна корисність була максимальною.

Складемо математичну модель задачі у вигляді ЗЛП. Нехай  $x_j$  - кількість предметів  $j$ -го найменування, що потрібно завантажити в рюкзак, тоді

$$Z(x) = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = \overline{1, m}$$

$$x_j \geq 0, x_j - \text{ціле}, j = \overline{1, n}.$$

### Задача про оптимальні призначення.

Є  $n$  видів робіт та  $n$  кандидатів для їх виконання (виконавців). Вважається, що кожен виконавець  $i = \overline{1, n}$  може виконувати будь-яку роботу  $j = \overline{1, n}$ . Відомі витрати  $c_{ij}$  при виконанні  $j$ -ої роботи  $i$ -им виконавцем. Необхідно розподілити кандидатів на виконання робіт таким чином, щоб кожен виконавець отримав єдине призначення, кожна роботи виконувалась єдиним виконавцем і сумарні витрати від призначень були мінімальними.

Складемо математичну модель задачі. Необхідно знайти матрицю  $x = (x_{ij})$   $i = \overline{1, n}, j = \overline{1, n}$ , що мінімізує цільову функцію

$$Z(x) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \rightarrow \min$$

за умов

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} = 1, j = \overline{1, n},$$

$$\sum_{j=1}^n x_{ij} = 1, i = \overline{1, n},$$

$$x_{ij} \in \{0, 1\}; i, j = \overline{1, n}.$$

Це типова комбінаторна задача, розв'язком якої є деяка перестановка чисел  $1, \dots, n$ . Усього таких перестановок  $n!$ , тому при великих  $n$  розв'язати задачу шляхом прямого перебору неможливо.

**Цілочисловою задачею лінійного програмування (ЦЗЛП)** у канонічній формі будемо називати задачу вигляду

$$Z(x) = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max \quad (10.1)$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i = \overline{1, m} \quad (10.2)$$

$$x_j \geq 0, j = \overline{1, n},$$

$$x_j - \text{ціле}, j = \overline{1, k} (k \leq n). \quad (10.3)$$

**Дискретною задачею лінійного програмування (ДЗЛП)** у канонічній формі будемо називати задачу вигляду

$$Z(x) = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i = \overline{1, m} \quad (10.4)$$

$$x_j \geq 0, j = \overline{1, n},$$

$$x_j \in \{x_j^1, \dots, x_j^k\}, j = \overline{1, k} (k \leq n).$$

В задачах дискретного програмування множина допустимих розв'язків є неопуклою і незв'язною. Тому знаходження розв'язку значно ускладнено. Неможливо застосування стандартних прийомів, що дозволяють замінити дискретну задачу її неперервним аналогом і надалі застосувати округлення розв'язку до найближчого цілочислового.

Приміром, для задачі

$$Z(x) = x_1 - 3x_2 + 3x_3 \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 - x_3 \leq 4, \\ 4x_1 - 3x_2 \leq 2, \\ -3x_1 + 2x_2 + x_3 \leq 3 \end{cases}$$

$$x_j \geq 0, x_j - \text{ціле}, j = 1, 3$$

розв'язок, знайдений симплекс-методом без урахування цілочисельності

змінних  $\tilde{x}^* = \left(\frac{1}{2}; 0; \frac{9}{2}\right)$ ,  $Z(\tilde{x}^*) = 14$ . А оптимальний розв'язок ЦЗЛП

$$x^* = (2; 2; 5), Z(x^*) = 11.$$

Одним з методів розв'язання ЦЗЛП є метод віток і меж. Цей метод належить до класу комбінаторних методів і зводиться до направленої перебору варіантів розв'язку оптимізаційної задачі, коли розглядаються лише ті з них, які виявляються за певними ознаками перспективними, і відкидаються одразу цілі множини варіантів, що є безперспективними. Для задач лінійного програмування реалізацією методу віток і меж є метод Ленд-Дойг. Передбачається, що ОДР задачі обмежена.

Розглядається допоміжна (послаблена) ЗЛП (10.1), (10.2) яка одержана з вихідної ЦЗЛП (10.1) – (10.3) відкиданням умови цілочисельності змінних (10.3) (вітка 0;1). Якщо її розв'язок  $x^{0,1}$  цілочисловий, то він і є розв'язком задачі  $x^{0,1} = x^*$ . Інакше величина  $\xi^{0,1} = Z(x^{0,1})$  дає верхню

оцінку (межу) цільової функції на множині  $G^{0,1} = G$ , що визначається співвідношеннями (10.2), (10.3). Нехай деяка координата  $x_j^{0,1}$   $j = \overline{1, n}$  розв'язку  $x^{0,1}$  не є цілочисловою. В цьому випадку здійснюється розгалуження множини  $G^{0,1}$  на підмножини  $G^{1,1}$  і  $G^{1,2}$ . Розгалуження розбиває ОДР на дві підмножини шляхом формування додаткових обмежень з метою виключення нецілочислової точки  $x^{0,1}$  і знаходження розв'язку принаймні однієї з нових задач цілочисловим за обраною координатою  $x_j^{0,1}$ .

Змінна  $x_j^{0,1}$  вибирається виходячи з умов:

- 1) нецілочислова координата з найменшим індексом;
- 2) нецілочислова координата з найменшою (найбільшою) дробовою частиною;
- 3) нецілочислова координата, якій відповідає найбільший коефіцієнт в цільовій функції;
- 4) нецілочислова координата обирається на основі пріоритету, виходячи з фізичного змісту задачі.

Додаткові обмеження мають вигляд  $x_j \leq \lfloor x_j^{0,1} \rfloor$  і  $x_j \geq \lfloor x_j^{0,1} \rfloor + 1$  відповідно, де  $\lfloor x \rfloor$  - ціла частина числа  $x$ . Далі розв'язуються нові допоміжні ЗЛП з обмеженнями, які визначаються підмножинами  $G^{1,1}$  і  $G^{1,2}$ :

$$Z(x) = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max \qquad Z(x) = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \max$$

$$G^{1,1} : \begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i = \overline{1, m} \\ x_j \leq \lfloor x_j^{0,1} \rfloor \\ x_j \geq 0, j = \overline{1, n}, \end{cases} \qquad G^{1,2} : \begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i = \overline{1, m} \\ x_j \geq \lfloor x_j^{0,1} \rfloor + 1 \\ x_j \geq 0, j = \overline{1, n}, \end{cases}$$

знаходять межі  $\xi^{1,1} = Z(x^{1,1})$  і  $\xi^{1,2} = Z(x^{1,2})$ . Для подальшого розгалуження вибирається перспективна множина  $G^{k,r}$  з найбільшою межею  $\xi^{k,r}$ . Процес продовжується доти, поки не буде отримано розв'язок, який задовольняє умову цілочисельності і для якого виконується ознака оптимальності (див. п.4 алгоритму). Внаслідок обмеженості допустимої множини ЗЛП (скінченності допустимої множини ЦЗЛП) метод Ленд-Дойг скінченний.

### Алгоритм методу Ленд – Дойг:

1. Визначаються множини  $G^{k,r}$  з умов (10.1), (10.2) і додатковими обмеженнями, що виникають в процесі розгалуження (п.5). На 0-му кроці покладають  $G^{0,1} = G$ , де  $G$  задається умовами (10.1), (10.2).

2. Розв'язують допоміжні задачі на множинах  $G^{k,r}$ . Нехай  $x^{k,r}$  - оптимальні розв'язки цих задач.

3. Обчислюють оцінки (межі)  $\xi^{k,r} = Z(x^{k,r})$ .

4. Якщо існують  $k$  і  $l$  такі, що  $x^{k,l}$  - цілочисловий і для усіх віток  $r$  на  $k$ -му кроці виконується співвідношення  $Z(x^{k,l}) = \xi^{k,l} \geq \xi^{k,r}$ . Тоді  $x^* = x^{k,l}$  оптимальний розв'язок ЦЗЛП.

5. Розгалуження здійснюється за нецілочисловою компонентою  $x_j^{k,r}$  (з мінімальним номером  $j$ ) розв'язку  $x^{k,r}$ , що відповідає перспективній вітці  $(k;r)$  додаванням до множини  $G^{k,r}$  одного з обмежень  $x_j \leq \lfloor x_j^{k,r} \rfloor$  або  $x_j \geq \lfloor x_j^{k,r} \rfloor + 1$ .

**Приклад 10.1.**

Розв'язати ЦЗЛП

$$Z(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow \max$$

$$\begin{cases} x_1 + 4x_2 \leq 14; \\ 2x_1 + 3x_2 \leq 12; \\ x_j \geq 0, x_j - \text{ціле}, j = 1, 2. \end{cases}$$

$$x_j \geq 0, x_j - \text{ціле}, j = 1, 2.$$

**0 крок.** Розв'язуємо допоміжну задачу без умови цілочисельності змінних (рис.10.1).  $Z(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow \max, x \in G^{0,1}$ . Розв'язок

$$x^{0,1} = \left(\frac{6}{5}; \frac{16}{5}\right), Z(x^{0,1}) = \frac{54}{5}.$$

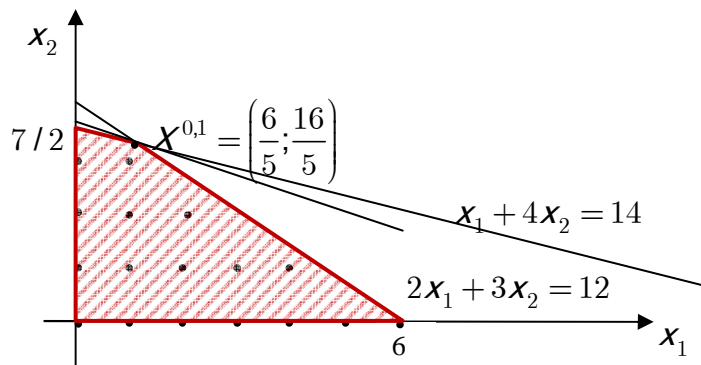


Рис.10.1

Обчислюємо межу  $\xi^{0,1} = Z(x^{0,1}) = \frac{54}{5}$ .

Проводимо розгалуження множини  $G^{0,1}$ :

$$G^{0,1} = G^{1,1} \cup G^{1,2}$$

$$G^{1,1} = \left\{ x, x \in G^{0,1}, x_1 \leq \left\lfloor \frac{6}{5} \right\rfloor = 1 \right\},$$

$$G^{1,2} = \left\{ x, x \in G^{0,1}, x_1 \geq \left\lfloor \frac{6}{5} \right\rfloor + 1 = 2 \right\}$$

**1 крок.** Розв'язуємо допоміжні ЗЛП (рис. 10.2)

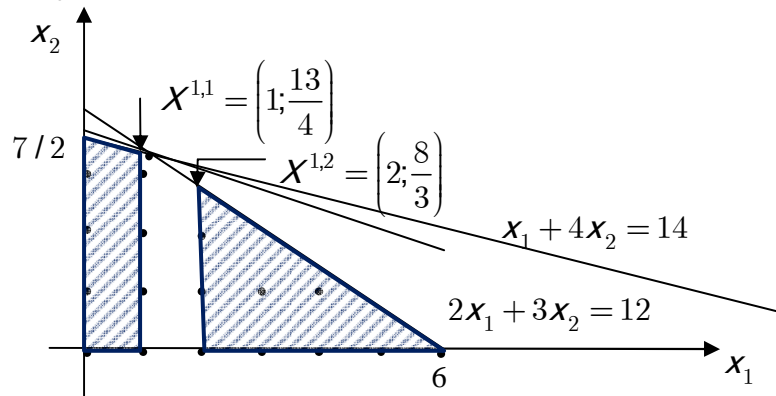


Рис.10.2

$$Z(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow \max, x \in G^{1,1},$$

$$Z(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow \max, x \in G^{1,2}.$$

Їх розв'язки:

$$x^{1,1} = \left(1, \frac{13}{4}\right), Z(x^{1,1}) = \frac{43}{4}, x^{1,2} = \left(2, \frac{8}{3}\right), Z(x^{1,2}) = 10.$$

$$\text{Обчислюємо межі } \xi^{1,1} = Z(x^{1,1}) = \frac{43}{4}, \xi^{1,2} = Z(x^{1,2}) = 10.$$

Продовжуємо розгалуження множини  $G(1;1)$ :

$$G^{1,1} = G^{2,1} \cup G^{2,2}$$

$$G^{2,1} = \left\{ x, x \in G^{1,1}, x_2 \leq \left\lfloor \frac{13}{4} \right\rfloor = 3 \right\},$$

$$G^{2,2} = \left\{ x, x \in G^{1,1}, x_1 \geq \left\lfloor \frac{13}{4} \right\rfloor + 1 = 4 \right\}.$$

Покладаємо  $G^{2,3} = G^{1,2}$ .

**2 крок.** Розв'язуємо допоміжні ЗЛП.

$$Z(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow \max, x \in G^{2,1},$$

$$Z(x) = x_1 + 3x_2 \rightarrow \max, x \in G^{2,2}.$$

Розв'язок першої задачі має вигляд  $x^{2,1} = (1, 3), Z(x^{2,1}) = 10$

(рис.10.3). Друга задача розв'язку немає, оскільки множина  $G^{2,2}$  порожня.

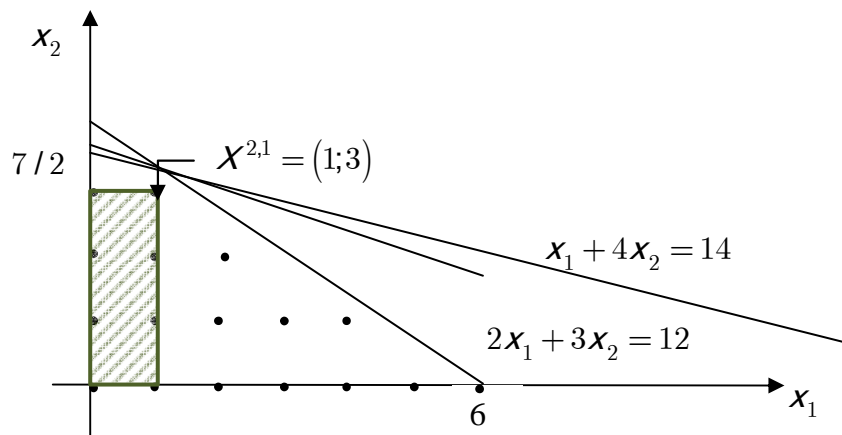


Рис.10.3

Аналізуючи розв'язки ЗЛП з областями  $G^{2,1}, G^{2,2}, G^{2,3}$  та використовуючи критерій оптимальності, приходимо до висновку, що розв'язок ЦЗЛП  $x^* = (1; 3), Z(x^*) = 10$ . Схема розв'язання (рис.10.4):

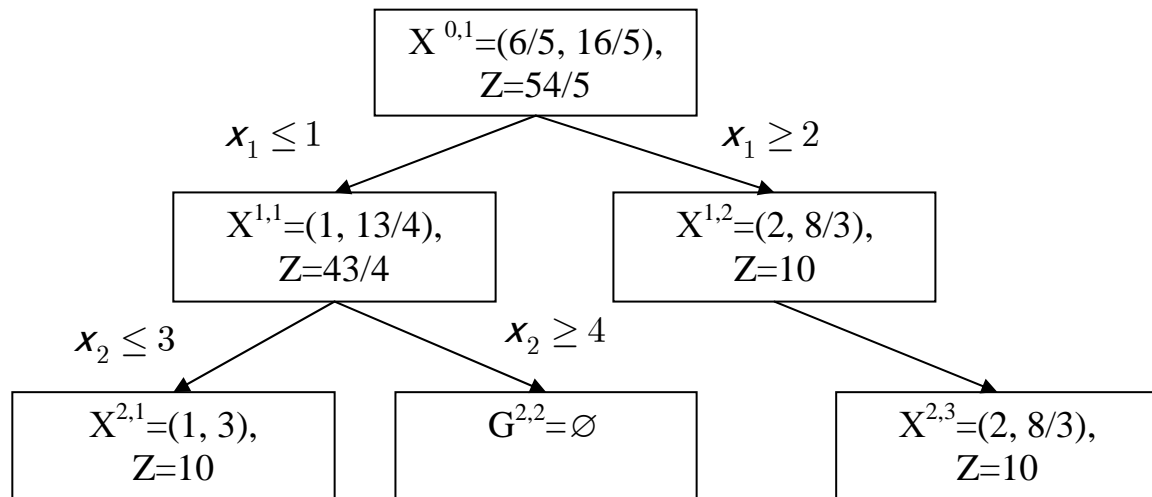


Рис. 10.4

## 10.2. Задача про оптимальні призначення. Угорський метод.

Угорський алгоритм розроблений і опублікований Харолдом Куном (1955), оснований на попередніх роботах угорський математиків Кьоніга і Егерварі і тому автором був названий угорським.

Математична модель задачі про оптимальні призначення має вигляд

$$Z(x) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} c_{ij} x_{ij} \rightarrow \min \quad (10.5)$$

$$\sum_{i \in I} x_{ij} = 1, j \in J, \quad (10.6)$$

$$\sum_{j \in J} x_{ij} = 1, i \in I, \quad (10.7)$$

$$x_{ij} \in \{0, 1\}; i \in I, j \in J, I = \{1, \dots, n\}, J = \{1, \dots, n\} \quad (10.8)$$

де  $c_{ij}$  - витрати на призначення  $i$ -го виконавця на  $j$ -ту роботу.

ЗЛП, в яких на змінні накладаються умови (10.8) називаються задачами з булевими змінними. Тому, задача про призначення є задачею з булевими змінними. Якщо умови (10.8) замінити умовами  $x_{ij} \geq 0; i \in I, j \in J$ , то задачу про призначення можна розглядати як транспортну задачу з обсягами виробництва  $a_i = 1, i \in I$  і обсягами споживання  $b_j = 1, j \in J$ . Отже, її можна розв'язувати методом потенціалів. Проте, специфіка цієї задачі дозволяє її розв'язати більш простими методами.

Матриці  $C = (c_{ij})$  і  $D = (d_{ij})$ ,  $i \in I, j \in J$  будемо називати **еквівалентними**, якщо елементи однієї з них можна одержати з елементів іншої додаванням деяких певних чисел до кожного рядка і кожного стовпця.

Тобто матриці  $C$  і  $D$  еквівалентні, якщо

$$d_{ij} = c_{ij} + u_i + v_j, \quad i \in I, j \in J. \quad (10.9)$$

Приміром, матриці

$$C = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 0 & -1 & 4 \\ 3 & -5 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{та} \quad D = \begin{pmatrix} 5 & 10 & 10 \\ 1 & 4 & 6 \\ 3 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

еквівалентні, оскільки матрицю  $D$  одержують з матриці  $C$  додаванням до рядків чисел 3, 0, -1, а до стовпців чисел 1, 5, 2.

**Теорема 10.1.** Оптимальні розв'язки задач про оптимальні призначення з еквівалентними матрицями витрат співпадають.

△ Нехай матриця  $C = (c_{ij})$  еквівалентна матриці  $D = (d_{ij}), i \in I, j \in J$  і  $(1, j_1), \dots, (n, j_n)$  - оптимальні призначення у задачі з матрицею  $C$ , тобто  $i$ -ий виконавець призначається на виконання роботи  $j_i, i \in I, j_i \in J$ . Припустимо, що це призначення не є оптимальним у задачі з матрицею витрат  $D$ . Припустимо, що  $(1, j'_1), \dots, (n, j'_n)$  - оптимальне призначення в задачі з матрицею  $D$ , причому:

$$\sum_{i \in I} d_{ij'_i} < \sum_{i \in I} d_{ij_i}.$$

Тоді, враховуючи (10.9) маємо

$$\sum_{i \in I} (c_{ij'_i} + u_i + v_{j'_i}) < \sum_{i \in I} (c_{ij_i} + u_i + v_{j_i})$$

або

$$\sum_{i \in I} (c_{ij'_i} + v_{j'_i}) < \sum_{i \in I} (c_{ij_i} + v_{j_i})$$

Але  $\sum_{i \in I} v_{j'_i} = \sum_{i \in I} v_{j_i}$  оскільки в обох випадках це сума чисел, що додаються до стовпців матриці  $C$ . Отже, маємо

$$\sum_{i \in I} c_{ij'_i} < \sum_{i \in I} c_{ij_i},$$

що суперечить оптимальності призначення  $(1, j_1), \dots, (n, j_n)$  для задачі з матрицею  $C$ .

Оскільки властивість еквівалентності матриць є взаємною, то оптимальне призначення матриці витрат  $C$  є оптимальним і для матриці витрат  $D$ . ▲

Задача про призначення полягає в знаходженні таких  $u_i$  і  $v_j, i \in I, j \in J$ , що

$$c_{ij} \geq u_i + v_j.$$

Це можна зробити за допомогою операції зведення для матриці витрат  $C = (c_{ij})$ . Для цього:

1) В кожному рядку шукаємо мінімальний елемент і віднімаємо його від усіх елементів рядка. Одержуємо матрицю витрат, зведену по рядках.

2) В кожному стовпці віднімаємо мінімальний елемент від усіх елементів стовпця. Одержуємо зведену матрицю.

Оптимальне призначення для одержаної зведеної матриці зберігається.

Нехай  $(1, j_1), \dots, (n, j_n)$  - деяке призначення. Позначимо

$$C_{j_1, j_2, \dots, j_n} = c_{1j_1} + \dots + c_{nj_n} -$$

витрати на призначення по рядках.

Тоді для зведеної матриці

$$\tilde{C}_{j_1, j_2, \dots, j_n} = C_{j_1, j_2, \dots, j_n} - \sum_{i \in I} u_i - \sum_{j \in J} v_j.$$

Позначимо  $S = \sum_{i \in I} u_i + \sum_{j \in J} v_j$ .

Очевидно, якщо знайдуться такі  $j_1, \dots, j_n$  і такі  $u_i, v_j, i \in I, j \in J$ , що

$$C_{j_1, j_2, \dots, j_n} = \sum_{i=1}^n u_i + \sum_{j=1}^n v_j,$$

то витрати на призначення будуть мінімальними, а величина  $S$  - максимальною. При цьому, для зведеної матриці

$$\tilde{C}_{j_1, j_2, \dots, j_n} = C_{j_1, j_2, \dots, j_n} - \sum_{i=1}^n u_i - \sum_{j=1}^n v_j = 0.$$

Остання рівність є критерієм оптимального призначення. Тобто, якщо для зведеної матриці можна зробити призначення з нульовою сумою витрат, то це призначення буде оптимальним.

Таким чином, задачі про призначення ставиться у відповідність двоїста задача:

$$\begin{aligned} \sum_{i \in I} u_i + \sum_{j \in J} v_j &\rightarrow \max \\ u_i + v_j &\leq c_{ij}, i \in I, j \in J, \end{aligned}$$

причому для оптимальних розв'язків  $X^* = (x_{ij}^*)$  і  $Y^* = (u_1^*, \dots, u_n^*, v_1^*, \dots, v_n^*)$

виконується умова

$$\sum_{i \in I} \sum_{j \in J} c_{ij} x_{ij}^* = \sum_{i \in I} u_i^* + \sum_{j \in J} v_j^*.$$

### 10.3. Алгоритм угорського методу.

1. Віднімаємо в кожному  $i$ -му рядку матриці витрат  $C$  мінімальний елемент цього рядка,  $i \in I$ . Одержуємо зведену по рядках матрицю.

2. Віднімаємо від кожного  $j$ -го стовпця одержаної матриці мінімальний елемент цього стовпця  $j \in J$ . Одержуємо зведену матрицю, кожний рядок і стовпець якої містить принаймні один нуль.

3. Проглядаємо послідовно рядки матриці витрат починаючи з першого. Якщо рядок має один нуль, то помічаємо його позначкою  $*$  і закреслюємо (позначкою  $\wedge$ ) усі нулі в цьому ж стовпці. Нуль вважають поміченим, якщо він має позначку  $*$ . Повторюємо дії, поки кожен рядок не буде мати непозначених нулів, або їх буде принаймні два.

4. Повторюємо дії пункту 3 для усіх стовпців матриці витрат. Усі позначені в п. 3, 4 нулі лінійно незалежні.

5. Дії пунктів 3,4 повторюємо послідовно, поки не отримаємо один з можливих випадків:

1) кожен рядок має призначення;

2) є принаймні два непомічених нулі в деяких рядках і деяких стовпцях матриці витрат;

3) немає непомічених нулів, але повне призначення не отримано (число позначених  $*$  нулів менше  $n$ ).

6. У випадку 1) задача розв'язана,  $x_{ij}^* = 1$  і відповідають  $0^*$ , решта елементів дорівнюють 0. Кінець алгоритму.

У випадку 2) помічаємо довільно один з непозначених нулів позначкою  $*$ , закреслюємо решту нулів у тому ж рядку і стовпці і повертаємось до пункту 3.

Якщо маємо випадок 3) переходимо до пункту 7.

7. Помічаємо позначкою  $\#$  рядки, для яких не одержано призначення (немає  $0^*$ ). Такі рядки вважаємо поміченими, решту – непоміченими. Таку ж термінологію використовуємо і для стовпців матриці витрат.

8. Помічаємо позначкою  $\#$  ще не помічені стовпці, які маю закреслений нуль ( $0^\wedge$ ) у помічених рядках.

9. Помічаємо позначкою  $\#$  ще не помічені рядки, які мають призначення (тобто  $0^*$ ) у помічених стовпцях.

10. Повторюємо дії пунктів 8 та 9 поки це можливо (більше не можна помітити рядки і стовпці).

11. Закреслюємо позначкою  $\&$  непомічені рядки і помічені стовпці матриці витрат.

Дії 7-10 виконують для того, щоб закреслити усі нулі найменшою можливою кількістю рядків і стовпців.

12. Знаходимо мінімальний елемент незакресленої підматриці витрат, віднімаємо його від усіх елементів незакреслених рядків та додаємо до елементів усіх закреслених стовпців і переходимо до пункту 3. Усі позначки ( $*$  і  $\wedge$ ) втрачають силу.

Нехай  $C_1 = (c_{ij} - u_i - v_j)_{i \in I, j \in J}$  - зведена матриця призначень на першій ітерації,  $\tilde{Z}(X^1) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} (c_{ij} - u_i - v_j) x_{ij}$  - значення цільової функції

для цієї матриці. Позначимо індексною множиною  $I_r$  закреслені рядки, а  $J_c$  - закреслені стовпці зведеної матриці призначень,  $h$  - мінімальний елемент незакресленої підматриці. Згідно з п.12 алгоритму число  $h$  віднімають від елементів рядків  $I \setminus I_r$  і додають до елементів стовпців  $J_c$ .

Тоді нове значення цільової функції

$$\begin{aligned} \tilde{Z}(x^1) &= \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J_c} (c_{ij} - u_i - d - v_j + d) x_{ij} + \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J \setminus J_c} (c_{ij} - u_i - d - v_j) x_{ij} + \\ &+ \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J_c} (c_{ij} - u_i - v_j + d) x_{ij} + \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J \setminus J_c} (c_{ij} - u_i - v_j) x_{ij} = \\ &= \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} (c_{ij} - u_i - v_j) x_{ij} - \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J \setminus J_c} dx_{ij} + \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J_c} dx_{ij} = \\ &= \tilde{Z}(x^2) - \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J \setminus J_c} dx_{ij} + \sum_{i \in I_r} \sum_{j \in J_c} dx_{ij}. \end{aligned}$$