

# Заметки

1 марта 2023 г.

## Содержание

1	Представление данных	2
1.1	Чтение из файла. . . . .	2
1.1.1	Пример . . . . .	2
1.2	Предобработка . . . . .	3
2	Симплекс-метод	3
2.1	Начальное приближение . . . . .	3
2.2	Алгоритм симплекс-метода . . . . .	3
3	Перебор крайних точек	4

# 1 Представление данных

В общем виде задача ЛП имеет вид

$$C^T[N] \cdot x[N] \rightarrow \min$$
$$\begin{cases} A[M_1, N] \cdot x[N] \geq b[M_1] \\ A[M_2, N] \cdot x[N] = b[M_2] \\ x[N_1] \geq 0 \end{cases}$$

## 1.1 Чтение из файла.

1. В первой строчке размерность задачи: кол-во переменных и кол-во ограничений  $m, n$
2. Строка в которой записаны разделённые запятой коэффициенты функции цели (предполагается минимизация)
3.  $m$  строк, в которых  $n$  разделённых запятой коэффициентов, одно из {GT, LT, EQ}, означающее  $\geq, \leq, =$ , свободный член.
4. до  $n$  индексов, означающие переменные без ограничения на знак

### 1.1.1 Пример

Пример в отчёт включать скорее всего не стоит, но про представление я бы написал, в частности то, что задачи в канонической форме генерируются из общей

Задача (если пойдёт в отчёт, это будет с задачей, которую мы используем)

$$x_1 + x_2 + x_3 \rightarrow \min$$
$$\begin{cases} 3x_1 - 5x_2 + x_3 \geq 3 \\ x_1 + x_2 - x_3 \leq 5 \\ 8x_1 + x_2 + 5x_3 = 11 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

Будет записана как

```
3,3
1,1,1
3,-5,1,GT,3
1,1,-1,LT,5
8,1,5,EQ,11
3
```

## 1.2 Предобработка

По общей форме задачи генерируется каноническая форма прямой задачи и общая  $\rightarrow$  каноническая форма двойственной задачи

Каноническая форма хранится в виде вектора коэффициентов функции цели, матрицы коэффициентов ограничений и столбца свободных членов.

## 2 Симплекс-метод

Решение СЛАУ и преобразование матриц к верхнетреугольному виду для облегчения вычисления определителя («наивный» рекурсивный алгоритм очевидно не подходит для задач большой размерности) использует метод отражений, так как он является точным и уже был реализован в 3м семестре. При решении СЛАУ к ответу приходим, используя обратный ход метода Гаусса. Матрица преобразований сохраняется для того, чтобы на последующих итерациях можно было не решать СЛАУ заново, перейти простыми преобразованиями.

### 2.1 Начальное приближение

Начальное приближение находится с помощью решения симплекс-методом вспомогательной задачи (метод иск. базиса)

Теория об этом. Последние пол страницы методички.

### 2.2 Алгоритм симплекс-метода

1. Для начального приближения находим  $N_k^+$ , при необходимости  $L_k^+$ ,  $N_k$  (если  $|N_k| < n$ ).
  - а) Решим уравнение  $A[M, N_k]y_k[M] = C[N_k]$ .  
Решение:  $y_k^T[M] = C^T[N_k] \cdot B[N_k, M]$ , где  $B[N_k, M] = A^{-1}[M, N_k]$ .
2. Вычисление  $d_k^T[L_k] = C^T[N_k] - y_k^T[M] \cdot A[M, N]$
3. Построение  $u_k[N]$ 
  - а) Поиск  $j_k \in L_k : d_k[j_k] < 0$ . Если  $j_k$  не найден,  $d_k[L_k] \geq 0$ , следовательно решение оптимальное. Иначе:
  - б)  $u_k[N_k] = B[N_k, M] \cdot A[M, j_k]$ ,  $u_k[j_k] = -1$ , по остальным индексам нули.
4. Построение  $x_{k+1}$ 
  - а) Найдём  $P = \{i \in N | u_k[i] > 0\}$ . Если  $P = \emptyset$ , целевая функция не ограничена снизу и алгоритм заканчивается.
  - б)  $\theta_k = \min_P \frac{x_k[i]}{u_k[i]} = \frac{x_k[i_k]}{u_k[i_k]}$
  - в)  $x_{k+1} = x_k[N] - \theta_k u_k[N]$ .

5. Построение обратной матрицы. Есть два возможных случая:

а)  $\theta_k! = 0$ . Тогда можем построить  $B[N_{k+1}, M]$  как

$$B[N_{k+1}, M] = F[N_{k+1}, N_k] \cdot B[N_k, M]$$

где матрица  $F[N_{k+1}, N_k]$  — обратная к  $G[N_k, N_{k+1}] = B[N_k, M] \cdot A[M, N_k + 1]$ . Матрица  $G$  будет отличаться от единичной только столбцом, стоящим на  $i_k$ -м месте.

Этот столбец —  $u_k$ . Очевидно  $\det G[N_k, N_{k+1}] = u_k[i_k] > 0$ , поэтому обратную матрицу очень легко найти

$$F[N_{k+1}, N_k] = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & -u_k[1]/u_k[i_k] & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & & & \vdots \\ 0 & & 1/u_k[i_k] & & 0 \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & -u_k[m]/u_k[i_k] & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

$$B[N_{k+1}, M] = F[N_{k+1}, N_k] \cdot B[N_k, M] \quad y_{k+1}^T[M] = C^T[N_k] \cdot B[N_{k+1}, M]$$

Исключим из  $N_k, N_k^+ j_k$  и добавим туда  $i_k$

б) Если  $x_k[N]$  — вырожденный опорный вектор, может получиться так, что  $\theta_k = 0$ , если  $\exists i \in N_k \setminus N_k^+$ . В таком случае пытаемся изменить базис  $x_k[N]$ .

Используемый для перестановок базиса алгоритм меняет векторы не по одному, поэтому обратную матрицу сложнее построить. Для упрощения алгоритма (хотя это медленнее) в этом случае решается СЛАУ  $A[M, N_{k+1}]y_{k+1}[M] = C[N_{k+1}]$ , и обратная матрица получается как побочный эффект решения. После этого вернёмся на шаг 2 алгоритма.

Ещё раз перечислю возможные выходы из цикла:

1.  $d_k[N] \geq 0$  (3.1) — найдено оптимальное решение
2.  $u_k[N] < 0$  (4.1) — целевая функция не ограничена
3. при переходе к следующему базису в (4.2) можем перебрать все возможные комбинации индексов, которыми дополняем  $N_k^+$ . В таком случае программа также завершается.

### 3 Перебор крайних точек