

# Теория графов. Лекции. Заметки.

Семён Григорьев

24 марта 2021 г.

# Содержание

<b>1</b>	<b>Лекция 1: Разреженные матрицы</b>	<b>3</b>
1.1	Форматы разреженных матриц . . . . .	3
1.2	Умножение разреженных матриц . . . . .	4
<b>2</b>	<b>Спектральная теория графов. Введение</b>	<b>5</b>
2.1	Задачи . . . . .	7

# 1 Лекция 1: Разреженные матрицы

## 1.1 Форматы разреженных матриц

Важно то, что их дофига. И разные хороши для разных задач.

Рассмотрим матрицу

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 3 & 0 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 7 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & 3 & 4 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 & 0 & 0 & 0 & -7 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

В ней всего 15 ненулевых элементов ( $NNZ(M) = 15$ ). Попробуем представить её в разных форматах.

**Покоординатный (COO).** Часто он же *triple store*. Просто коллекция троек вида (строка, столбец, значение) только для ненулевых элементов.

$$M_{COO} = [(0, 0, 1); (0, 4, 3); (0, 6, 9); (1, 2, 2); (1, 5, -1); (2, 3, 7); (3, 1, 6); (3, 7, 5); (4, 1, 3); (4, 2, 4); (5, 4, 2); (5, 6, 8); (6, 2, -3); (2, 7, -7); (7, 4, -4)]$$

Потратили  $3 * NNZ(M)$  памяти.

Формат простой. Можно предварительно сортировать по столбцам или строкам. Достаточно просто удалять и добавлять элементы. Не самый оптимальный по доступу и по дополнительной памяти.

**Compressed row storage (CRS).** Заведём 3 массива: *val* для хранения значений, *col\_id* для хранения номера столбца, *row\_ptr* для указателя на начало строки в *col\_id*.

$$M_{CRS} = (val, col\_id, row\_ptr)$$

val	1	3	9	2	-1	7	6	5	3	4	2	8	-3	-7	-4
col_id	0	4	6	2	5	3	1	7	1	2	4	6	2	7	4
row_ptr	0	3	5	6	8	10	12	14							

Потратили  $2 * NNZ(M) + n$  памяти. Сложнее построить, сложно удалять и добавлять. Достаточно просто последовательно обходить, лучше по памяти и по обращению к элементу. Наиболее часто встречается в современных библиотеках.

**Compressed column storage (CCS) и compressed diagonal storage (CDS).** Вариации на тему CRS. Второй — для диагональных матриц.

**Блочный CRS (CCS, CDS).** Когда мы знаем, что матрица имеет блочную структуру, а каждый блок — разреженная матрица. Пример — результат тензорного произведения.

**Quad-tree.**

Предположим, что  $n = 2^k$ . Если это не так, то выравниваем нулями. После этого строим рекурсивно дерево: дели матрицу на 4 блока, корень — это текущая матрица, листья — 4 полученных блока.

Если в блоке все элементы нули, то сразу рисуем лист типа (*этот блок — ноль*), иначе продолжаем разбиение. И так до тех пор пока не получатся блоки из одного элемента.

$$M = \left[ \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 3 & 0 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 7 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 5 \\ \hline 0 & 3 & 4 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 & 0 & 0 & 0 & -7 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$M_{(0,0)} = \left[ \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 7 \\ 0 & 6 & 0 & 0 \end{array} \right], M_{(0,1)} = \left[ \begin{array}{cc|cc} 3 & 0 & 9 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 5 \end{array} \right]$$

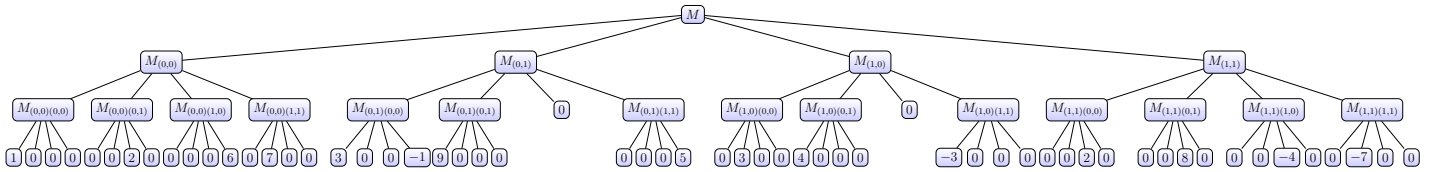
$$M_{(1,0)} = \left[ \begin{array}{cc|cc} 0 & 3 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right], M_{(1,1)} = \left[ \begin{array}{cc|cc} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 8 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & -7 \\ -4 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$M_{(0,0)(0,0)} = \left[ \begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right], M_{(0,0)(0,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 0 \\ \hline 2 & 0 \end{array} \right], M_{(0,0)(1,0)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 0 \\ \hline 0 & 6 \end{array} \right], M_{(0,0)(1,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 7 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$M_{(0,1)(0,0)} = \left[ \begin{array}{c|c} 3 & 0 \\ \hline 0 & -1 \end{array} \right], M_{(0,1)(0,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 9 & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right], M_{(0,1)(1,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 0 \\ \hline 0 & 5 \end{array} \right]$$

$$M_{(1,0)(0,0)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 3 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right], M_{(1,0)(0,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 4 & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right], M_{(1,0)(1,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} -3 & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$M_{(1,1)(0,0)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 0 \\ \hline 2 & 0 \end{array} \right], M_{(1,1)(0,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 0 \\ \hline 8 & 0 \end{array} \right], M_{(1,1)(1,0)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & 0 \\ \hline -4 & 0 \end{array} \right], M_{(1,1)(1,1)} = \left[ \begin{array}{c|c} 0 & -7 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right]$$



Относительно сложно построить, легко разделить на части (хорошо для распределённых вычислений), достаточно быстрый доступ к элементу, простой рекурсивный алгоритм перемножения.

Часто используется в композиции с CRS или другими форматами: до какого-то момента строим дерево, а потом в листьях храним сравнительно большие подматрицы в CRS.

## 1.2 Умножение разреженных матриц

Временная сложность оценивается относительно количества ненулевых элементов (NNZ) либо во входных матрицах, либо в выходной матрице, либо и там и там.

При использовании GPGPU возникают проблемы с необходимостью динамически выделять память. Поэтому используют два шага: оценка NNZ в результирующей матрице с последующим выделением нужного количества памяти, собственно перемножение.

## 2 Спектральная теория графов. Введение

Матрица смежности.

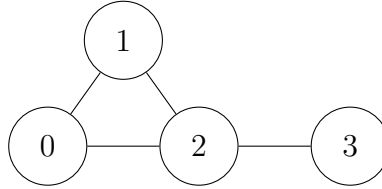
Матрица Кирхгофа. Оператор Лапласа. Для неориентированного графа без кратных рёбер и петель.

**Определение 2.1.** Пусть неориентированный граф без кратных рёбер и петель (простой граф)  $G = \langle V, E \rangle$ ,  $|V| = n$ . Тогда матрица Кирхгофа  $K = (k_{i,j})_{n \times n}$ .

$$k_{i,j} := \begin{cases} \deg(v_i) & \text{при } i = j, \\ -1 & \text{при } (v_i, v_j) \in E(G), \\ 0 & \text{в противном случае.} \end{cases}$$

$K = D - A$ , где  $A$  — матрица смежности графа, а  $D$  — матрица, на диагонали которой стоят степени вершин, а остальные элементы равны нулю.

**Пример 2.1** (Пример графа и его матрицы Кирхгофа). Пусть дан граф:



$$D = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$K = D - A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Определитель матрицы.

**Определение 2.2** (Дополнительный минор).  $M_{i,j}$  — дополнительный минор, определитель матрицы, получающейся из исходной матрицы  $A$  путём вычёркивания  $i$ -й строки и  $j$ -го столбца.

**Определение 2.3** (Определитель матрицы  $2 \times 2$ ). Для матрицы  $2 \times 2$  определитель вычисляется как:

$$\Delta = \begin{vmatrix} a & c \\ b & d \end{vmatrix} = ad - bc$$

**Определение 2.4** (Определитель матрицы  $N \times N$ ).

$$\Delta = \sum_{j=0}^{n-1} (-1)^j a_{0,j} M_{0,j}$$

, где  $M_{0,j}$  — дополнительный минор к элементу  $a_{0,j}$ .

Это было разложение по строке и, вообще говоря, подобная операция может быть проделана для любой строки. Аналогично можно использовать разложение по столбцу.

**Определение 2.5** (Определитель матрицы  $3 \times 3$ ).

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{0,0} & a_{0,1} & a_{0,2} \\ a_{1,0} & a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,0} & a_{2,1} & a_{2,2} \end{vmatrix} = a_{0,1} \begin{vmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{vmatrix} - a_{0,2} \begin{vmatrix} a_{1,0} & a_{1,2} \\ a_{2,0} & a_{2,2} \end{vmatrix} + a_{0,3} \begin{vmatrix} a_{1,0} & a_{1,1} \\ a_{2,0} & a_{2,1} \end{vmatrix} =$$

$$a_{0,0}a_{1,1}a_{2,2} - a_{0,0}a_{1,2}a_{2,1} - a_{0,1}a_{1,0}a_{2,2} + a_{0,1}a_{1,2}a_{2,0} + a_{0,2}a_{1,0}a_{2,1} - a_{0,2}a_{1,1}a_{2,0}$$

**Определение 2.6** (Алгебраическое дополнение). Алгебраическим дополнением элемента  $a_{i,j}$  матрицы  $A$  называется число  $A_{i,j} = (-1)^{i+j} M_{i,j}$ , где  $M_{i,j}$  — дополнительный минор.

**Пример 2.2** (Определитель). Найдём определитель матрицы Кирхгофа для нашего графа. Будем использовать разложение по 3-й строке.

$$\Delta \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -1 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} = (-1)^5(-1) \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{vmatrix} + (-1)^6 1 \begin{vmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{vmatrix} =$$

$$1((2 \cdot 2 \cdot -1) - (2 \cdot 0 \cdot -1) - (-1 \cdot -1 \cdot -1) + (-1 \cdot 0 \cdot -1) + (0 \cdot -1 \cdot -1) - (0 \cdot 2 \cdot -1)) +$$

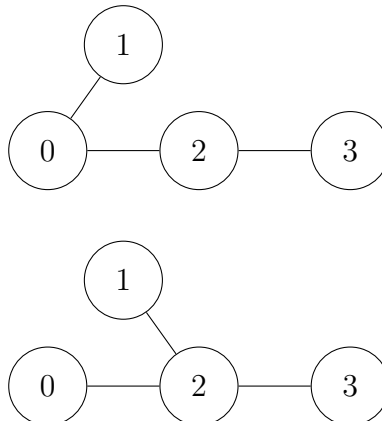
$$1((2 \cdot 2 \cdot 3) - (2 \cdot -1 \cdot -1) - (-1 \cdot -1 \cdot 3) + (-1 \cdot -1 \cdot -1) + (-1 \cdot -1 \cdot -1) - (-1 \cdot 2 \cdot -1)) =$$

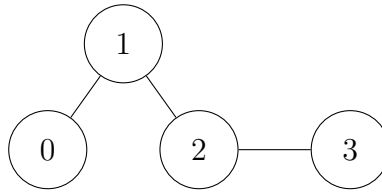
$$(-4 + 1) + (12 - 2 - 3 - 1 - 1 - 2) = -3 + 3 = 0$$

**Теорема 2.1** (Матричная теорема об остовных деревьях). Пусть  $G$  — связный простой граф с матрицей Кирхгофа  $K$ . Все алгебраические дополнения матрицы Кирхгофа  $K$  равны между собой и их общее значение равно количеству остовных деревьев графа  $G$ .

**Пример 2.3** (Количество остовных деревьев). Из примера выше, значения миноров равно 3.

Деревья:





Сумма элементов каждой строки (столбца) матрицы Кирхгофа равна нулю:  $\sum_{i=0}^{|V|-1} k_{i,j} = 0$ .

Определитель матрицы Кирхгофа равен нулю:  $\Delta K$ .

## 2.1 Задачи

1. Доказать формулу Кэли, пользуясь матричной теоремой об остовных деревьях. Формула Кэли даёт оценку числа остовных деревьев полного графа  $K_n$ :  $n^{n-2}$ .
2. Доказать, пользуясь матричной теоремой об остовных деревьях, что число остовных деревьев полного двудольного графа  $K_{m,n}$  равно  $m^{n-1} \cdot n^{m-1}$ .