

Алгоритмы

1. Анализ алгоритмов. Понятие о сложности по времени и по памяти. Асимптотика, O-символика. Доказательство корректности алгоритмов.

Определение: (O-нотация)

Пусть $f, g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$. Тогда $f = O(g)$, если $\exists c > 0$ и $\exists N : \forall n > N :$

$$f(x) \leq Cg(x)$$

УТВ

$$f = O(g) \Leftrightarrow \exists c > 0 \forall n \in \mathbb{N} : f(n) \leq Cg(n).$$

Определение

$f, g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$. Тогда $f = \Omega(g)$ или $g = O(f)$ или $\exists c > 0 f(n) \geq Cg(n)$.

Определение

$f = \Theta(g)$, если $f = O(g)$ и $g = O(f)$ или $\exists C_1, C_2 > 0 \forall n \in \mathbb{N} C_1 g(n) \leq f(n) \leq C_2 g(n)$.

Примеры:

- $n = O(n^2), n^2 = \Omega(n);$
- $3n + n^2 = \Theta(n^2);$
- $n \log n = O(n^2);$
- $\log^{10} n = O(n^{1/5}).$

Теорема: (Мастер Теорема)

Пусть $T(n)$ – время работы какого-то алгоритма на входе длины n , причем $T(n) = aT(\frac{n}{b}) + f(n)$. Тогда

1. Если $\exists \varepsilon > 0 : f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$, то

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

2. Если $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, то

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log n)$$

3. Если $\exists \varepsilon > 0 : f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$, причем $\exists c < 1 : a \cdot f^{n/b} \leq c \cdot f(n)$, ($\forall n$, начиная с некоторого), то $T(n) = \Theta(f(n))$.

Следствие: Пусть $T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$. Тогда $T(n) = \Theta(n \log n)$.

Задание Префиксные суммы. Пусть a_1, \dots, a_n – статический массив. l, r – индексы. Сообщить $a_l + a_{l+1} + \dots + a_r$

Наивное решение: $O(n \cdot q)$, где q – количество запросов;

Префиксные суммы:

- 1: $\text{pref}[0] = 0$
- 2: $\text{pref}[i] = a_1 + \dots + a_i$
- 3: $\text{pref}[i+1] = a_1 + \dots + a_i + a_{i+1}$

Это проходит за $O(n)$. Итого

$$a_l + \dots + a_r = \text{pref}[r] - \text{pref}[l-1]$$

Решение $O(n + q)$

Задание Бинарный поиск Отсортированный массив $a_1 \leq a_2 \leq \dots \leq a_n$. Вопрос: есть ли x в этом массиве.

Наивное: $O(n \cdot q)$

$O(q \cdot \log n + n)$ Пусть $l = 1, r = n$. x лежит в отрезке $[l, r]$. Посмотрим на середину массива с индексом $m = \frac{l+r}{2}$. Тогда:

1. Если $a[m] = x$ – выдать да;
2. Если $a[m] < x$, то ответ справа $l = m$, повторяем;
3. Иначе $r = m$.

1: **Повторять**

2: | $\text{int } m = \frac{(l+r)}{2}$

3: | **Если тогда** $a[m] == x$

4: | | Выдать yes

5: | **иначе если** $a[m] < x$

6: | | $l = m$

7: | **иначе**

8: | | $r = m$

9: | **Конец условия**

10: **Пока выполняется** $(r - l > 1)$

11: **Если** (**тогда** $a[l] == x$ | $a[r] == x$)

12: | | Выдать yes

13: **иначе**

14: | | Выдать no

15: **Конец условия**

2. Строки и операции над ними. Представление строк. Вычисление длины, конкатенация. Алгоритмы поиска подстроки в строке.

3. Сортировки. Нижняя теоретико-информационная оценка сложности задачи сортировки. Алгоритмы сортировки вставками, пузырьком, быстрая сортировка, сортировка слиянием. Оценка сложности.

Сортировки

Постановка задачи: Дан массив объектов a_1, \dots, a_n . На объектах задано отношение порядка:

$$\forall x, y, \quad x < y \text{ или } x = y \text{ или } x > y$$

Цель: переставить элементы, чтобы они шли в порядке неубывания (невозрастания). Или также найти перестановку: $\sigma : [n] \rightarrow [n]$:

$$a_{\sigma(1)} \leq a_{\sigma(2)} \leq \dots \leq a_{\sigma(n)}$$

Теорема

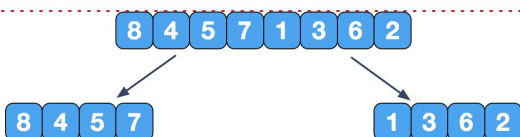
Любой алгоритм сортировки, основанный на сравнениях, требует $\Omega(n \log n)$ сравнений в худшем случае на массиве длины n .

Лемма

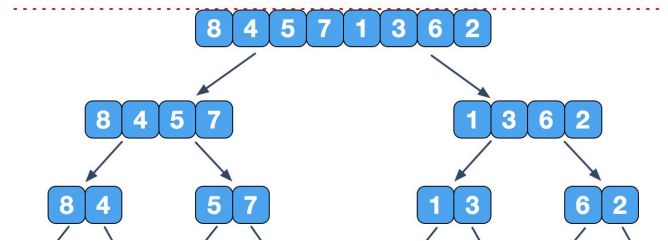
$$\log(n!) = \Theta(n \log n)$$

Сортировка слиянием

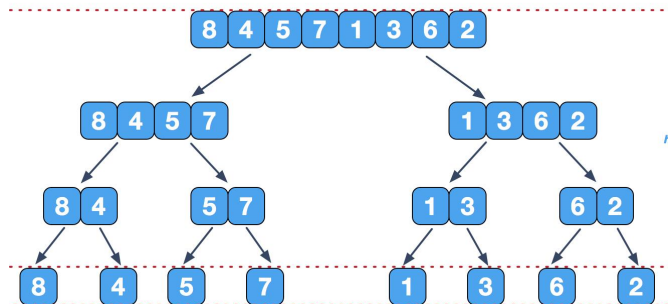
Сортировка за $\mathcal{O}(n \log n)$, основанная на сравнениях. Разобьем массив на два равных куса:



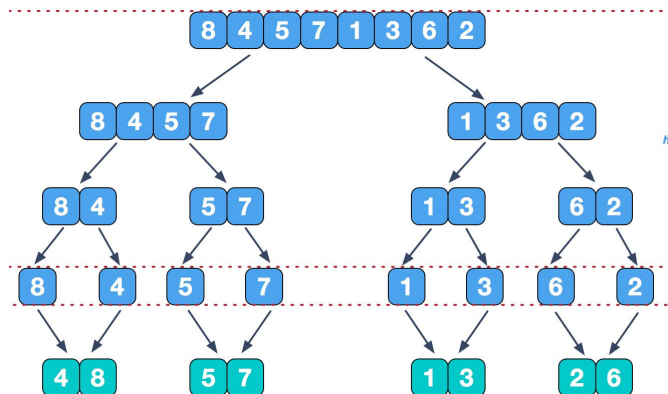
Рекурсивно продолжаем:



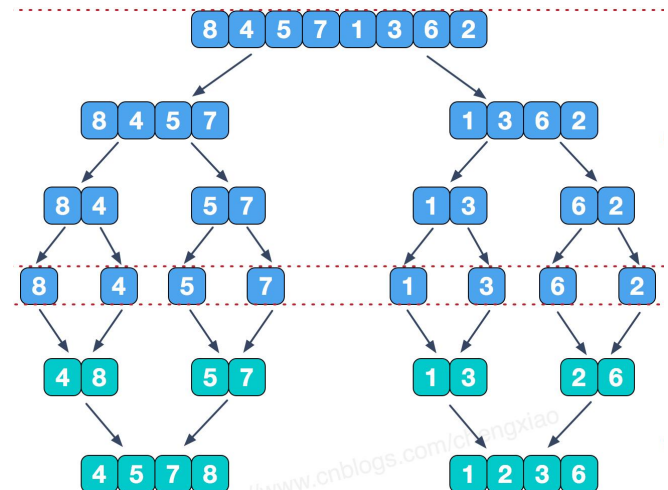
Следующий шаг:



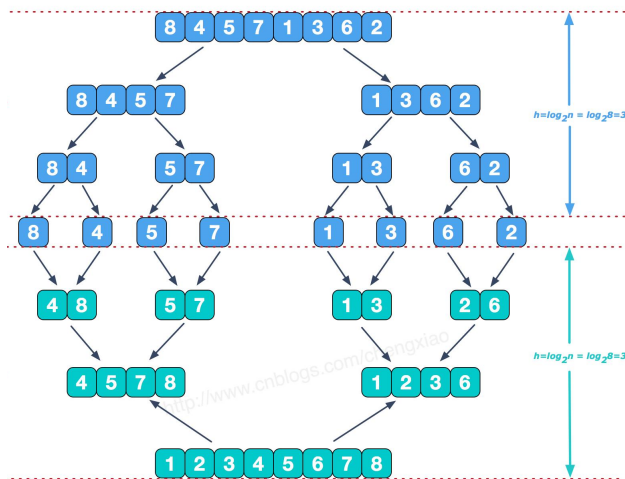
Сортируем полученное:



Склеиваем:



Заводим два указателя на отсортированные части. Записываем минимальное из элементов указателя и сдвигаем тот, который записали, повторяем:



Псевдокод:

```

1: Функция MERGESORT(A)
2:   Если | тогда len(A) == 1
3:     Возвратить
4:   Конец условия
5:   B, C – две половины A
6:   MergeSort(B)
7:   MergeSort(C)
8:   Merge(B,C,A)
9: Конец функции
10: Функция MERGE(B,C,A)
11:   i=0, j=0, p=0
12:   Повторять
13:     Если ( тогда B[i] < C[j])
14:       A[p++] = B[i]
15:       ++i
16:     иначе
17:       A[p++] = C[j]
18:       ++j
19:     Конец условия
20:   Пока выполняется (i < len(B) and j < len(C))
21:     Повторять
22:       A[p++] = B[i]
23:       ++i
24:   Пока выполняется (i < len(B))
25:   Повторять
26:     A[p++] = C[j]
27:     ++j
28:   Пока выполняется (j < len(C))
29: Конец функции
  
```

Количество инверсий

Неотсортированный массив a_1, \dots, a_n . Инверсия $(i, j) : i < j, a_i > a_j$. Пусть $f(A)$ – число инверсий в

массиве A. $f(A) = f(B) + f(C) +$ количество инверсий, пересекающих разделитель. В момент, когда выбирается $B[i]$ все числа, стоящие слева от $B[i]$ его меньше, причем там ровно j элементов из C. К ответу добавить j .

Нерекурсивная реализация MergeSort

Будем считать, что n – степень двойки. (Если нет, то добавим слева или справа меньшие или большие, соответственно элементы, чем остальные в массиве. После сортировки их выкинем)

```

1: Функция MERGESORT(a)
2:   queue<vector<int>> q
3:   Цикл (int i = 0; i < n; ++i) do
4:     q.push(a[i])
5:   Конец цикла
6:   Пока (q.size() > 1) do
7:     vector<int> a = q.front()
8:     q.pop()
9:     vector<int> b = q.front()
10:    q.pop()
11:    q.push(Merge(a,b))
12:  Конец цикла
13: Конец функции
  
```

Ответ: $q.front()$. Время: $O(n \log n)$, Память: $O(n)$

Быстрая сортировка (Quick sort)

Массив чисел: a_1, \dots, a_n . Пусть x – случайный элемент массива. $Partition(A, x)$ – перемешивание массива в виде:

$$\underbrace{[< x]}_{\text{Quick Sort}} \mid x \mid \underbrace{[> x]}_{\text{Quick Sort}}$$

Псевдокод

```

1: Функция QUICKSORT(A)
2:   Если ( тогда len(A) == 1)
3:     Возвратить
4:   Конец условия
5:   x – случайный элемент A
6:   Partition(A,x)
7:   B – числа <= x, C – числа > x
8:   QuickSort(B)
9:   QuickSort(C)
10: Конец функции
  
```

В худшем случае: $\Omega(n^2)$.

Теорема

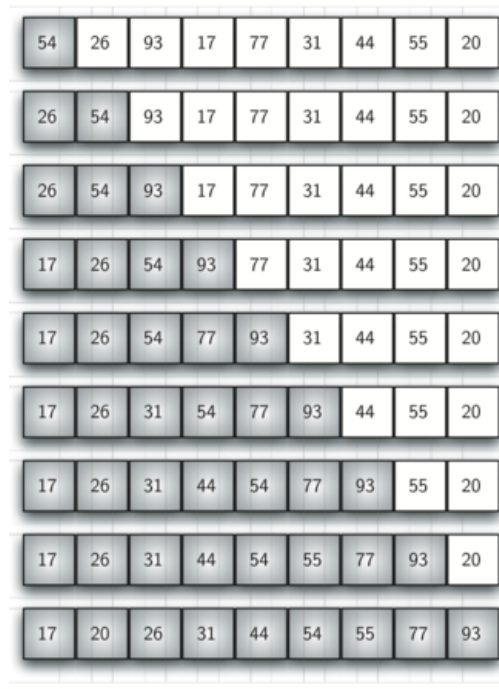
Математическим ожиданием времени работы на массиве длины n есть $\Theta(n \log n)$.

Сортировка вставками (InsertSort)

Псевдокод

```
1: Функция INSERTSORT(a)
2:   Если ( тогда len(A) == 1 )
3:     Возвратить
4:   Конец условия
5:   Цикл (i=1; i < n; ++i) do
6:     j = i-1
7:     Пока (j >= 0 and a[j] > a[j+1]) do
8:       swap(a[j], a[j+1])
9:       -j
10:    Конец цикла
11:  Конец цикла
12: Конец функции
```

Худший случай – массив отсортирован в обратном порядке. Сложность $\mathcal{O}(n^2)$



Сортировка пузырьком (BubbleSort)

Псевдокод

```
1: Функция BUBBLESORT(a)
2:   Цикл (int i = 0; i < n-2; ++i) do
3:     Цикл (int j = 0; j < n-i-2; ++j) do
```

```
4:       Если a[j] > a[j+1]
5:         swap(a[j], a[j+1])
6:       Конец условия
7:     Конец цикла
8:   Конец цикла
9: Конец функции
```

Сложность: $\mathcal{O}(n^2)$

Оптимизация

- После i итераций, в конце i чисел отсортировано;

```
1: Функция BUBBLESORT(a)
2:   Цикл (int i = 0; i < n-2; ++i) do
3:     Цикл (int j = 0; j < n-i-2; ++j) do
4:       Если a[j] > a[j+1]
5:         swap(a[j], a[j+1])
6:       Конец условия
7:     Конец цикла
8:   Конец цикла
9: Конец функции
```

- Если не было *swap*, то массив уже отсортирован.

```
1: Функция BUBBLESORT(a)
2:   i=0
3:   isSwapped=True
4:   Пока isSwapped do
5:     isSwapped=False
6:     Цикл (int j = 0; j < n-i-2; ++j) do
7:       Если a[j] > a[j+1] тогда
8:         swap(a[j], a[j+1])
9:         isSwapped = True
10:      Конец условия
11:    Конец цикла
12:    ++i
13:  Конец цикла
14: Конец функции
```

4. Представление матриц и векторов. Алгоритмы умножения матриц и эффективные способы их реализации. Численные методы решения систем линейных уравнений.

Векторы – массивы двух типов. Статические массивы – структуры фиксированного размера. Динамические – размер можно менять в процессе выпол-

нения программы. В `c++` – `std::vector`. Позволяет эффективно добавлять элементы в конце и удалять последние элементы.

```
std::vector<int> v = {2,4,3};
v.push_back(3); // [2,4,3,3]
v.push_back(5); // [2,4,3,5]
std::cout << v.back() << "\n"; // 5
v.pop_back(); // [2,4,3]
```

Вектор – частный случай матрицы размера $n \times 1$, где n – длина вектора. Итого: матрица представляет собой двумерный массив (вектор векторов). Операции над матрицами в линейной алгебре. Умножение двух матриц за время $O(n^3)$:

```
for (int i = 1; i <= n; ++i) {
    for (int j = 1; j <= n; ++j) {
        for (int k = 1; k <= n; ++k) {
            ans[i][j] += a[i][k]*b[k][j];
        }
    }
}
```

Возведение в степень матрицы считается также, как и для возведения числа:

$$A^n = \begin{cases} A \cdot A^{n-1}, & \text{если } n - \text{четное} \\ (A^{1/2})^2, & \text{если } n - \text{нечетное.} \end{cases}$$

Время: $O(k^3 \log n)$. k – размерность квадратной матрицы, n – степень

Методы решения СЛАУ

Метод Гаусса

Система уравнений имеет хорошую плотность и среднюю обусловленность:

$$Ax = b.$$

За счет элементарных преобразования над строками (см. Линейная алгебра) матрица СЛАУ преобразуется в верхнюю (или нижнюю) треугольную – прямой ход метода. Обратный ход метода – определяются неизвестные.

Прямой ход. На первом шаге алгоритма выберем диагональный элемент в качестве главного (pivot), причем такой, чтобы он не был равен нулю (если равен, то меняем строки местами), строку и столбец, на пересечении которых стоит pivot, объявим ведущими. Обнулим элементы ведущего столбца. В результате повторения для каждого

столбца (2-й шаг – pivot = a_{22}^1). В результате прямого хода получим верхнетреугольную матрицу вида:

$$\left[\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ 0 & a_{22}^1 & a_{23}^1 & \dots & a_{2n}^1 & b_2 \\ 0 & 0 & a_{33}^2 & \dots & a_{3n}^2 & b_3 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & a_{nn}^{n-1} & b_n^{n-1} \end{array} \right]$$

В обратном ходе алгоритма выражаем итеративно в обратном порядке значения решения:

$$\begin{cases} a_{nn}^{n-1} x_n = b_n^{n-1} & \Rightarrow x_n \\ a_{n-1,n-1}^{n-2} x_{n-1} + a_{n-1,n}^{n-2} x_n = b_{n-1}^{n-2} & \Rightarrow x_{n-1} \\ \dots & \dots \\ a_{11} x_1 + \dots + a_{1n} x_n = b_1 & \Rightarrow x_1. \end{cases}$$

Замечание

Условия совместности системы (теорема Кронекера-Капелли) никто не отменял

Замечание

Так же при таком методе возможно получения определителя, но надо хранить информацию о перестановке строк (определитель меняет знак):

$$\det A = a_{11} a_{22}^1 \dots a_{nn}^{n-1}.$$

Сложность алгоритма: $O(n^3)$.

Метод прогонки

Метод прогонки эффективен, но работает только для матриц с трехдиагональной структурой. Является частным случаем метода Гаусса. Пусть СЛУ имеет вид:

$$\begin{cases} b_1 x_1 + c_1 x_2 = d_1, \\ a_2 x_1 + b_2 x_2 + c_2 x_3 = d_2, \\ a_3 x_2 + b_3 x_3 + c_3 x_4 = d_3, \\ \dots \\ a_{n-1} x_{n-2} + b_{n-1} x_{n-1} + c_{n-1} x_n = d_{n-1} \\ a_n x_{n-1} + b_n x_n = d_n, \quad c_n = 0 \end{cases}$$

Решение ищем в виде:

$$x_i = A_i x_{i+1} + B_i,$$

где A_i, B_i – прогоночные коэффициенты, подлежащие определению. Чтобы их выразить:

$$x_1 = \frac{-c_1}{b_1} x_2 + \frac{d_1}{b_1} = A_1 x_2 + B_1$$

Тогда

$$A_1 = \frac{-c_1}{b_1}, B_1 = \frac{d_1}{b_1}.$$

Из второго уравнению аналогично выразим x_2 через x_3 :

$$x_2 = \frac{-c_2}{b_2 + a_2 A_1} x_3 + \frac{d_2 - a_2 B_1}{b_2 + a_2 A_1} = A_2 x_3 + B_2,$$

откуда

$$A_2 = \frac{-c_2}{b_2 + a_2 A_1}, B_2 = \frac{d_2 - a_2 B_1}{b_2 + a_2 A_1}.$$

Тогда

$$x_i = \frac{-c_i}{b_i + a_i A_{i-1}} x_{i+1} + \frac{d_i - a_i B_{i-1}}{b_i + a_i A_{i-1}},$$

следовательно:

$$A_i = \frac{-c_i}{b_i + a_i A_{i-1}}, B_i = \frac{d_i - a_i B_{i-1}}{b_i + a_i A_{i-1}}.$$

Из последнего уравнения СЛУ:

$$x_n = \frac{-c_n}{b_n + a_n A_{n-1}} x_{n+1} + \frac{d_n - a_n B_{n-1}}{b_n + a_n A_{n-1}} = 0 \cdot x_{n+1} + B_n,$$

то есть

$$A_n = 0 (c_n = 0), B_n = \frac{d_n - a_n B_{n-1}}{b_n + a_n A_{n-1}} = x_n$$

В результате прогоночные коэффициенты вычисляются следующим образом:

$$A_i = \frac{-c_i}{b_i + a_i A_{i-1}}, B_i = \frac{d_i - a_i B_{i-1}}{b_i + a_i A_{i-1}}, i = \overline{2, n-1}$$

Причем (из-за того, что $a_1 = 0$)

$$A_1 = \frac{-c_1}{b_1}, B_1 = \frac{d_1}{b_1}$$

И так как $c_n = 0$:

$$A_n = 0, B_n = \frac{d_n - a_n B_{n-1}}{b_n + a_n A_{n-1}}.$$

Обратный ход метода прогонки:

$$\begin{cases} x_n = A_n x_{n+1} + B_n = B_n, \\ x_{n-1} = A_{n-1} x_n + B_{n-1}, \\ x_{n-2} = A_{n-2} x_{n-1} + B_{n-2}, \\ \dots \\ x_1 = A_1 x_2 + B_1. \end{cases}$$

Алгоритмическая сложность: $\mathcal{O}(8n + 1) = \mathcal{O}(n)$.

Итерационные методы решения СЛУ

Используются при большом количестве уравнений обычные методы труднореализуемы. Методы последовательных приближений, в которых в последующих вычислениях используются предыдущие называются итерационными.

Метод простых итераций

Рассмотрим СЛУ:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

с невырожденной матрицей A . Представим в виде:

$$x = \beta + \alpha x,$$

где

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \beta = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix}, \quad \alpha = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}.$$

Разрешим первую систему относительно подчеркнутых неизвестных при ненулевых диагональных элементах (если равен – меняем местами). Получим выражения

$$\beta_i = \frac{b_i}{a_{ii}}; \quad \alpha_{ij} = \begin{cases} -\frac{a_{ij}}{a_{ii}}, & i, j = \overline{1, n}, i \neq j; \\ 0, & i = j, i = \overline{1, n}. \end{cases}$$

В качестве нулевого приближения выберем $x^{(0)} = \beta$, или $(x_1^{(0)} x_2^{(0)} \dots x_n^{(0)})^T = (\beta_1 \beta_2 \dots \beta_n)$. Тогда метод простых итераций – последовательные вычисления вида:

$$\begin{cases} x^{(0)} = \beta, \\ x^{(1)} = \beta + \alpha x^{(0)}, \\ x^{(2)} = \beta + \alpha x^{(1)}, \\ \dots \\ x^{(k)} = \beta + \alpha x^{(k-1)}. \end{cases}$$

Теорема: (О сходимости МПИ)

Метод простых итераций сходится к единственному решению СЛУ при любом начальном приближении $x^{(0)}$, если какая-либо норма матрицы α эквивалентной системы меньше 1:

$$||\alpha|| < 1 \quad \forall ||\alpha|| \text{ и } \forall x^{(0)}.$$

Метод Зейделя

Метод простых итераций медленно сходится, для ускорения существует метод Зейделя. Идея заключается в том, что при вычислении компонента $x_i^{(k+1)}$ вектора неизвестных на $(k+1)$ -й итерации используются значения $x_1^{(k+1)}, \dots, x_{i-1}^{(k+1)}$, уже вычисленные. Значения остальных $x_i^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}$ из предыдущей итерации. Как и в МПИ $x^{(0)} = (\beta_1 \beta_2 \dots \beta_n)^T$. Тогда метод Зейделя для известного вектора $(x_1^{(k)} x_2^{(k)} \dots x_n^{(k)})^T$ на k -ой итерации будет иметь вид:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = \beta_1 + \alpha_{11}x_1^{(k)} + \alpha_{12}x_2^{(k)} + \dots + \alpha_{1n}x_n^{(k)}, \\ x_2^{(k+1)} = \beta_2 + \alpha_{21}x_1^{(k+1)} + \alpha_{22}x_2^{(k)} + \dots + \alpha_{2n}x_n^{(k)}, \\ x_3^{(k+1)} = \beta_3 + \alpha_{31}x_1^{(k+1)} + \alpha_{32}x_2^{(k+1)} + \dots + \alpha_{3n}x_n^{(k)}, \\ \dots \\ x_n^{(k+1)} = \beta_n + \alpha_{n1}x_1^{(k+1)} + \alpha_{n2}x_2^{(k+1)} + \dots + \alpha_{nn}x_n^{(k)} \end{cases}$$

Можно заметить $x^{(k+1)} = \beta + Bx^{(k+1)} + Cx^{(k)}$, где B – нижняя треугольная матрица с диагональными элементами, равными 0, а C – верхнетреугольная с диагональными элементами, не равными нулю. $A = B + C$. Итого:

$$x^{(k+1)} = (E - B)^{-1}Cx^{(k)} + (E - B)^{-1}\beta.$$

Таким образом, метод Зейделя – МПИ с матрицей правых частей $\alpha = (E - B)^{-1}C$ и вектором правых частей $\beta = (E - B)^{-1}\beta$.

5. Численное дифференцирование и интегрирование. Численные методы для решения систем дифференциальных уравнений.

6. Граф. Ориентированный граф. Представления графа. Обход графа в глубину и в ширину. Топологическая сортировка. Подсчет числа путей в орграфе.

Дадим определения графа и ориентированного графа.

Определение: (Неориентированный граф)

Пара $G = (V, E)$, где V – множество, $E \subset C_V^2$ (множество упорядоченных пар)

Определение: (Ориентированный граф)

Ориентированный граф $G = (V, E)$, V – множество, $E \subset V \times V$

Определение: (Путь)

Путь v_1, v_2, \dots, v_k – последовательность вершин таких, что $(v_1, v_2) \in E, (v_2, v_3) \in E, \dots, (v_{k-1}, v_k) \in E$.

Путь называется реберно простым, если ребра в нем не повторяются. Путь называется вершинно простым, если вершины в нем не повторяются.

Замечание

Из вершинной простоты следует реберная.

Определение: (Цикл)

Путь v_1, \dots, v_k называется циклом, если $v_1 = v_k$.

Замечание

Определения реберной и вершинной простоты наследуются.

Определение: (Достижимость)

Из вершины u достижима вершина v , если существует путь $v_1, \dots, v_k : v_1 = u, v_k = v$.

Определение: (Связность)

Если G – неориентированный граф, то отношение связности:

$$u \sim v,$$

если из u есть путь в v .

Замечание

Отношение связности в неориентированном графе – отношение эквивалентности.

Определение

Классы эквивалентности по отношению связности – компоненты связности.

Определение

Если G – ориентированный граф, то введем отношение сильной связности:

$$u \sim v,$$

если \exists путь из u в v и \exists путь из v в u .

Замечание

σ – отношение эквивалентности.

Определение: (Комп-нты сильной связности)

Компоненты сильной связности – классы эквивалентности по отношению сильной связности.

Хранение графов

Матрица смежности

$$M_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{если } (i, j) \in E \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

- + за $\mathcal{O}(1)$ проверка наличия ребра;
- требует $\Omega(n^2)$ памяти.

Список ребер

$$\begin{matrix} u_1, v_1 \\ u_2, v_2 \\ \vdots \\ u_m, v_m \end{matrix}$$

- + естественность;
- неудобство обработки.

Список смежности

$$\begin{matrix} l_1 \\ \vdots \\ l_n \end{matrix} \quad l_u = \{v : (u, v) \in E\}$$

- + требует $\mathcal{O}(n + m)$ памяти;
- + для каждой вершины знаем множество соседей;
- за $\mathcal{O}(1)$ нельзя проверить наличие ядра в графе.

DFS

```
std::vector<std::vector<int>>> g;
std::vector<int> tin, tout;
int timer = 0;
std::vector<string> color; // WHITE
vector<int> parent;
void dfs(int v, int p = -1) {
    tin[v] = timer++;
    parent[v] = p;
    color[v] = GRAY; // GRAY -- IN WORK
    for (int to: g[v]) {
        if (color[to] != WHITE)
            continue;
        dfs(to, v);
    }
    tout[v] = timer++;
    color[v] = BLACK; // the end
}
```

Лемма: (о белых путях)

Если в момент $tin[v]$ есть некий путь из v по белым вершинам, то к моменту $tout[v]$ все вершины этого пути будут черными.

Следствие: Если запустить $dfs(s)$, то алгоритм посетит те и только те вершины, которые были достижимы из s .

Следствие: Пусть в $main$ выполняется $dfs(s)$. Тогда в графе \exists цикл, достижимый из $S \Leftrightarrow dfs$ когда-то находит ребро в серую вершину.

Замечание

Таким образом проверяется только наличие цикла.

Замечание

Чтобы найти сам цикл надо использовать массив $parent$.

Топологическая сортировка

Определение: (Топологическая сортировка)

DAG – directed acyclic graph (ориентированный ациклический граф). Топологическая сортировка p_1, \dots, p_n – перестановка вершин графа, такая что ребра графа ведут только слева направо: $p_i \rightarrow p_j$.

Найдем топологическую сортировку в DAG.

```
for (v = 0; v < n-1) {  
    if (color[v] == "WHITE") dfs(v);  
}
```

Вывести все вершины в порядке убывания tout.

Задание Найти число путей в DAG. Сначала топ-сорт. Пусть $dp[v]$ – число путей, начинающихся в v :

$$dp[v] = 1 + \sum_{\substack{u: \\ (v,u) \in E}} dp[u].$$

Проход справа-налево. Сложность $\mathcal{O}(n + m)$.

Алгоритм Косарайю

Нахождение компонент сильной связности.

Пусть p – список вершин в порядке убывания tout. Красим всё в белый, проходим по p , запускаем dfs R от белых вершин. Всё, что посещает dfs – очередная компонента сильной связности.

8. Недетерминированные конечные автоматы, различные варианты определения. Детерминированные конечные автоматы. Их эквивалентность. Машина Тьюринга.

7. Алгоритмы поиска кратчайших путей в графе. Алгоритм Дейкстры. Алгоритм Форда-Беллмана. Алгоритм Флойда. Алгоритм A*.