

Contents

1	Лекція №1	2
1.1	Інтуїтивні визначення	2
1.2	Бітова та арифметична складність	2
1.3	Схема Горнера	3
1.4	Числа Фібоначі	3
2	Лекція №2	4
2.1	Символи Ландау та нотація Кнута	4
2.2	Ієрархія функцій за швидкістю росту	5
3	Лекція №3	7
3.1	Коректність алгоритмів	7
3.2	Складність у найгіршому випадку	8
3.3	Складність у середньому	9
4	Лекція №4	10
4.1	Нижні границі складності та оптимальні алгоритми	10
4.2	Метод грубої сили	10
4.3	Алгоритм Карацуби	11
5	Лекція №5	12
5.1	Метод декомпозиції	12
5.2	Розв'язання рекурентних співвідношень методом підстановки	13
5.3	Оцінка дерева рекурсії	14
6	Лекція №6	15
6.1	Основна теорема методу декомпозиції	15
6.2	Доведення основної теореми	16
7	Лекція №7	19
7.1	Форми представлення поліномів	19
7.2	Інтерполяційна формула Лагранжа	20
7.3	Інтерполяційна формула Ньютона	21

1.1 Інтуїтивні визначення

Алгоритм - чітка скінченна однозначно визначена послідовність(порядок) дій/кроків, яка призводить до очікуваного результату.

Властивості алгоритмів:

- Коректність (алгоритм розв'язує те, що треба і правильно)
- Ефективність (скільки ресурсів буде витрачати алгоритм)

Позначення:

x - якась задача з параметрами.

$T(x)$ - часова складність (к-ть кроків які зробить алгоритм, щоб розв'язати певну задачу).

$S(x)$ - просторова складність (це к-ть додаткової пам'яті, щоб завершити алгоритм).

$n = |x|$ - розмір вхідних даних.

Складність буває:

1. У найгіршому випадку $T(n) = \max_{x, |x|=n} T(x)$
2. У середньому $\bar{T}(n) = \sum_{x: |x|=n} Pr(x)T(x)$
 $Pr(x)$ - ймовірність отримати складність x .
3. Майже завжди: майже $\forall x : T(x) = T_n$

1.2 Бітова та арифметична складність

Бітові операції

Архітектури працюють з регістрами = двійкові вектори фік. довжини n ($n = 16, 32, 64 \dots$)

Бітові (логічні) операції: $\vee, \wedge, \oplus, \gg, \ll, \ggg, \lll$.

Кожна операція реалізується окремим вентелем (gate) \rightarrow складність реалізації булевої функції = к-ть гейтів.

Рівнем вище можна вважати, що бітова операція над регістром атомарна.

Бітова складність = к-ть бітових операцій, яку виконує алгоритм.

Арифметичні операції

$x = (x_{n-1}, \dots, x_1, x_0) = x_0 + 2x_1 + 4x_2 + \dots + 2^{n-1}x_{n-1}; x_i = \{0, 1\}$

Арифметичні операції: $+, \mod 2^n, -, \mod 2^n, \cdot \mod 2^n, \div \mod 2^n$, порівняння.

Зазвичай бітова складність ариф. операцій $\sim n^{const}$

Адитивна складність: $+, -, vs$

Мультиплікативна складність: \cdot

Оцінювання ефективності:

1. Вибір множини базових операцій.
2. Підрахунок / оцінювання к-ті операцій.
3. Обмеження часу роботи у конкретному обчисл. середовищі.

Додавання у стовпчик.

Лема: $\forall i : C_i \in \{0, 1\}$

У найгіршому випадку $T(n) = 1 + 2(n - 1) = 2n - 1$ - додавань цифр.

У найкращому випадку $T(n) = n \Rightarrow n \leq T(n) \leq 2n - 1$

1.3 Схема Горнера

$$p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

Метод грубої сили: $1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$ множень чисел.

Горнер: $p(x) = (((a_n x + a_{n-1})x + a_{n-2})x + \dots + a_1)x + a_0 \Rightarrow n$ множень чисел.

$$x^a = x^{a_0+2a_1+2^2a_2+\dots+2^t a_t} = x^{a_0} \cdot (x^2)^{a_1} \cdot (x^{2^2})^{a_2} \cdot \dots \cdot (x^{2^t})^{a_t}$$

Найгірший випадок $2t$.

$$\text{Середнє } t + \frac{1}{2}(t-1) + 1 = \frac{3}{2}t - \frac{1}{2}; T(t) = \Theta(t)$$

$$x^a = (\dots(((x^{a_t})^2 x^{a_{t-1}})^2 x^{a_{t-2}})^2 \dots) x^{a_0}$$

1.4 Числа Фібоначі

$$f_0 = 0, f_1 = 1, f_{n+2} = f_{n+1} + f_n, n \geq 0$$

Метод грубої сили

Алгоритм обчислення числа фібоначі: $A1(n) \rightarrow f_n$

1. Якщо $n = 0$ - повернути 0.
2. Якщо $n = 1$ - повернути 1.
3. Інакше $n = 0$ - повернути $A1(n-1) + A1(n-2)$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 3, n \geq 2$$

$$T(0) = 1, T(1) = 2 \Rightarrow T(n) \geq f_n$$

Ідея "динамічного програмування"

1. $f[0] = 0, f[1] = 1$
2. Для всіх інших від 2 до n : $f[i] = f[i-1] + f[i-2]$
3. Повторюємо $f[n]$

$$T(n) = n - 2$$

Формула Біне

$$f_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n \right)$$

$T(n) = 2 \log_2 n + 2 \log_2 n + 1 = 4 \log_2 n + 1$ - Множення ірраціональних чисел.

Матриці

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$Q^n = \begin{bmatrix} f_{n+1} & f_n \\ f_n & f_{n-1} \end{bmatrix}$$

$T(n) = 2 \log_2 n$ - множень матриці.

$32 \log_2 n$ - множень цілих чисел.

Лекція

№2

2.1 Символи Ландау та нотація Кнута

$f, g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$

$$f = o(g) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

$$f = O(g) \Leftrightarrow \exists C > 0, n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0 : |f(n)| \leq C \cdot |g(n)|$$

$$f = \omega(g) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty \text{ або } g = o(f)$$

$$f = \Omega(g) \Leftrightarrow \exists C > 0, n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0 : |f(n)| > C|g(n)| \text{ або } g = O(f)$$

$$f = \Theta(g) \Leftrightarrow \exists C_1, C_2 > 0, n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0 : C_1|g(n)| \leq |f(n)| \leq C_2|g(n)|$$

$$f \sim g \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 1 \text{ або } f(n) = g(n) + o(g(n))$$

$$\sum_{k=1}^n \Theta(f(k)) \neq \Theta(f(1)) + \Theta(f(2)) + \dots + \Theta(f(n))$$

$\Theta(1)$ або $O(n)$ - const.

$o(1)$ - нескінченно мала функція.

Твердження: $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{f(n)}{g(n)} \right| = C; 0 < C < \infty \Rightarrow f = \Theta(g)$

$$\left. \begin{array}{l} f(n) = n \sin(n) \\ g(n) = n \end{array} \right\} \Rightarrow f = O(g)$$

Твердження: $f = O(g), \forall n \in \mathbb{N}, g(n) \neq 0 \Rightarrow \exists C > 0, \forall n \in \mathbb{N} : |f(n)| \leq C|g(n)|$

Наслідок: Ω та Θ аналогічно.

Твердження: $\Lambda \in \{O, \Omega, \Theta\}, f, g > 0, f = \Lambda$

Для $h : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ нехай $F(n) = \sum_{k=1}^{h(n)} f(k), G(n) = \sum_{k=1}^{h(n)} g(k)$.

Тоді $F = \Lambda(G)$

2.2 Ієрархія функцій за швидкістю росту

Твердження: Нехай маємо поліном $p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$; $a_n \neq 0$, $x \rightarrow \infty$.

Тоді:

1. $p(x) \in \Theta(x^n)$
 $p(x) \sim a_n x^n$
2. $p(x) = o(x^t)$, $\forall t > n$. Поліном домінується.
3. $p(x) = o(e^x)$. Поліном домінується.
4. $p(\ln, x) = o(x^t)$, $\forall t > 0$. Поліном домінується.

Теорема (про ієрархію функцій)

Нехай $0 < \varepsilon < 1$, $C > 1$, $n \in \mathbb{N}$, $n \rightarrow \infty$

Тоді:

$$\varepsilon^n \prec C \prec \ln(\ln(n)) \prec \ln(n) \prec n^\varepsilon \prec n \prec n^C \prec C^n \prec n! \prec n^n \prec C^{C^n}$$

\prec - домінація.

Які можуть бути оцінки складності.

1. $T(n) = \Theta(f(n))$, $\left(= O(f(n)), = \Omega(f(n)) \right)$
2. $T(n) = f(n) + o(f(n))$ або $T(n) \sim f(n)$
3. $T(n) = f(n) + \Theta(g(n))$

Класи алгоритмів за часовою складністю:

1. Поліноміальні: $T(n) = \Theta(n^C)$
2. Експоненційні: $T(n) = \Theta(C^n)$ $\left(\Theta(C^{\text{pol}(n^y)}) \right)$
3. Субекспоненційні: $n^2 \prec T(n) \prec C^n$

За просторовою складністю:

1. Константні: $S(n) = \Theta(1)$
2. Логарифмічні: $S(n) = \Theta(\ln(n))$
3. Поліноміальні: $S(n) = \Theta(n^C)$

Оцінка $f(n) = O(g)$ точно, якщо \exists послідовність $n(k)$, $k \in \mathbb{N}$, яка нескінченно зростає, що:

$$\left. \begin{array}{l} \varphi = f(n_k) \\ \psi = g(n_k) \end{array} \right\} \Rightarrow \varphi(n_k) = \Omega(\psi(k)) \left(\Rightarrow \varphi(k) = \Theta(\psi(k)) \right)$$

Твердження $f = O(g)$ - точна оцінка $\Leftrightarrow f(n) \neq o(g)$

Алгоритми факторизації

Задача: $N \in \mathbb{N}$. Знайти $d|N$, $1 < d < N$ або сказати, що N просте. ($|$ - ділення)

1. Сито Ератосфена.

Перебираємо d від 2 до $\frac{N}{2}$ та перевіряємо $N:d$?

$$T(n) = \frac{N}{2} - 1 = \Theta(N)$$

$$n = \log_2 N = T(n) = \Theta(2^n)$$

2. Уточнення Фібоначі.

Лема: $N = a \cdot b \Rightarrow \min\{a, b\} \leq \sqrt{N} \leq \max\{a, b\} \Rightarrow$ Перебираємо $d \leq \sqrt{N} \Rightarrow T(n) = \Theta(\sqrt{N}) \left(T(n) = \Theta(2^{n/2}) \right)$

3. 1974: Алгоритм Лемана $T(N) = \Theta(\sqrt{N})$

1975: Алгоритм Шенкса $T(N) = \Theta(\sqrt[4]{N})$

Нотація Ленстри

$L_N[\alpha, C] = e^{(C+o(1))(\ln(N))^\alpha (\ln(\ln(N)))^{1-\alpha}}$, де $C > 0$, $0 \leq \alpha \leq 1$

Якщо $\alpha = 0 \Rightarrow$ поліноміальна.

Якщо $\alpha = 1 \Rightarrow$ експоненційна.

Якщо $\alpha_1 < \alpha_2 \Rightarrow L_N[\alpha_1, C_1] = o(L_N[\alpha_2, C_2])$

1981: Метод квадратичного сита $T(N) = L_N\left[\frac{1}{2}, 1\right]$. Доведена оцінка.

1991-93: Метод сита числового поля $T(N) = L_N\left[\frac{1}{3}, \left(\frac{64}{9}\right)^3\right]$

3.1 Коректність алгоритмів

Алгоритм коректний:

1. Завершує роботу за скінченний час (завершуваність).
2. Результат роботи = розв'язок поставленої задачі.

Методи доведення коректності:

1. Інваріант алгоритму: певна величина / функція / об'єкт / твердження, які:
 - (a) Перед початком роботи він є коректним.
 - (b) Якщо перед довільним кроком є істинним \Rightarrow після виконання також є істинним.
 - (c) Після завершення алгоритму істинність інваріанту показує розв'язок задач.= інваріант циклу.
2. Напівінваріант алгоритму - функції, які монотонно спадають під час роботи алгоритму.

Приклади:

1. Сортування вставками.
2. Алгоритм Евкліда.
$$d = \gcd(a, b), a \geq b$$
$$\forall i : d = \gcd(r_{i-1}, r_i)$$
$$f(i) = r_{i+1}$$
3. (a) Поки $n > 3$ виконувати:
 - (b) Якщо $n \div 2$, то $n = \frac{n}{2} + 1$
 - (c) інакше $n = n + 1$
$$f(n) = n - (-1)^n$$
 - монотонно спадає
 - (a) Поки $n > 1$ виконувати:
 - (b) Якщо $n \div 2$, то $n = \frac{n}{2}$
 - (c) інакше $n = 3n + 1$

3.2 Складність у найгіршому випадку

Алгоритм A , який за входом x обчислює $y = A(x)$.

Нехай $C_A^T(x)$ - часові витрати, $C_A^S(x)$ - витрати за пам'ятю.

Визначимо певну метрику $\|x\|$ (розмір входу) і шукаємо оцінки виду $C_A^*(x) \leq f_*(\|x\|)$

$$x_n = \{x : \|x\| = n\}$$

Складність A у найгіршому випадку $T_A(n) = \max_{x \in X_n} C_A^T(x)$

Зауваження:

1.
$$\left. \begin{array}{l} C_A^T = \text{к-ть певних операцій} \\ C_A^S = \text{к-ть значень, які зберігаються} \end{array} \right\} \text{цілочисельні.}$$
2. Не враховуємо накладні витрати.
3. C_A^T залежить від витрат базових операцій.
4. $T_1(n) < T_2(n) \nRightarrow \forall x : C_1^T(x) < C_2^T(x)$
5. $A(x) = A_2(A_1(x)) \nRightarrow T(n) = T_1(n) + T_2(n)$
6. $T'(n), T''(n)$ - складність за різними операціями $\Rightarrow T(n) \leq T'(n) + T''(n)$

Приклади:

1. Сортування вставками:

Варіант 1: порівнюємо x_i з $x_{i-3}, x_{i-2}, \dots, x_1$

Варіант 2: порівнюємо x_i з x_1, x_2, \dots, x_{i-1}

Найгірший випадок: $x_1 > x_2 > \dots > x_n$

$$T_1'(n) = T_1''(n) = 1 + 2 + \dots + n - 1 = \frac{n(n-1)}{2}$$

$$T_1(n) = n(n-1)$$

2. К-ть порівнянь =
$$\begin{cases} k, & k < i \\ k-1, & k = i \end{cases}$$

Найгірший випадок: $x_1 < x_2 < \dots < x_n$

К-ть обмінів: $i - k$

Найгірший випадок: $x_1 > x_2 > \dots > x_n$

$$T_2''(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

Сумарна к-ть операцій:
$$\begin{cases} i, & k < 1 \\ i-1, & k = i \end{cases}$$

Найгірший випадок: $x_1 > x_2 > \dots > x_n$

$$T_2(n) = \sum_{i=2}^n i = \frac{n(n+1)}{2} - 1 = \frac{n^2 + n - 2}{2}$$

$$\frac{T_1(n)}{T_2(n)} = \frac{n^2 - n}{\frac{n^2 + n - 2}{2}} \rightarrow 2$$

3.3 Складність у середньому

Нехай на X_n задано розподіл $p_n(x)$.

Тоді складність алгоритму A у середньому: $\bar{T}_A(n) = \sum_{x \in X_n} p_n(x) \cdot C_A^T(x)$

Зауваження:

1. $\bar{T}_A(n) \leq T_A(n)$
2. Якщо $\bar{T}'(n)$, $\bar{T}''(n)$ - складність за різними операціями, $\bar{T}(n) = \bar{T}'(n) + \bar{T}''(n)$
3. Складність у середньому не завжди адекватно відображає складність алгоритму.

Приклади:

1. Сортування вставками.

$\bar{T}'(n)$ - сер. к-ть порівнянь.

Нехай ξ_i - витрати на кроці i , $i = \overline{2, n} \Rightarrow \bar{T}'(n) = M(\xi_2 + \xi_3 + \dots + \xi_n) = \sum_{i=2}^n M(\xi_i)$

Нехай $H_{u,v}$ - подія у перестановці (x_1, \dots, x_n) серед елементів x_1, \dots, x_{v-1} рівно u елементів менші за x_v .

1. Обираємо x_1, \dots, x_v - C_n^k варіантів.

2. x_v - елемент номер $u + 1$ за зростанням.

x_1, \dots, x_{v-1} - представлень як загодно $(v - 1)!$

3. x_{v+1}, \dots, x_n - $(n - v)!$ \Rightarrow к-ть $C_n^k(v - 1)!(n - v)! = \frac{n!}{v} \Rightarrow Pr\{H_{u,v}\} = \frac{1}{v}$

$N_{k,i}$ - к-ть порівнянь, якщо x_i потрібно поставити на k .

$$N_{k,i} = \begin{cases} i - k + 1, & k > 1 \\ i - 1, & k = 1 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} M\xi_i &= \sum_{k=1}^i N_{k,i} \cdot Pr\{H_{k,i}\} = \frac{1}{i} \left((i - 1) + \sum_{k=2}^i (i - k + 1) \right) = \frac{1}{i} ((i - 1) + 1 + 2 + 3 + \dots + (i - 1)) = \\ &= \frac{1}{i} \left(\frac{i(i + 1)}{2} - 1 \right) = \frac{i}{2} + \frac{1}{2} - \frac{1}{i} \end{aligned}$$

$$\bar{T}'(n) = \sum_{i=2}^n \left(\frac{i}{2} + \frac{1}{2} - \frac{1}{i} \right) = \frac{1}{2} \left(\frac{n(n + 1)}{2} - 1 \right) + \frac{n - 1}{2} - \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n} \right)$$

Оскільки $H_n = \ln(n) + \Theta(1)$, то $\bar{T}'(n) = \frac{n^2}{4} + \Theta(n)$

Нехай η_i - к-ть обмінів на i -тому кроці $\Rightarrow \xi_i < \eta_i \leq \xi_i + 1 \Rightarrow \bar{T}''(n) = \frac{n^2}{4} + \Theta(n)$

4.1 Нижні границі складності та оптимальні алгоритми

$f(n)$ - нижня границя складності для алгоритмів класу \mathfrak{A} , якщо $\forall A \in \mathfrak{A}: T_A(n) \geq f(n)$

Приклади:

1. Пошук \min/\max елементу у довільному масиві.

$$T(n) \geq n - 1$$

Якщо треба \min & \max , то

$$T(n) \geq \left\lceil \frac{2n}{2} \right\rceil - 2$$

2. Піднесення до степеня множенням.

$$a \rightarrow a^m$$

Початок: a

Середина $a^{m_1}, a^{m_2}, \dots, a^{m_t}$

$\max\{a^{m_1}, \dots, a^{m_t}\}$ не більше ніж подвоєється.

$$\text{Кінець: } a^m \Rightarrow \text{к-ть кроків} \geq \left\lceil \log_2 m \right\rceil$$

3. Сортування за рахунок порівнянь та обмінів.

Може бути реалізовано за допомогою бінарного дерева.

Складність = \max висоти дерева

$$\text{листів} = n! \Rightarrow 2^{T(n)} \geq n! \Rightarrow T(n) \geq \log_2 n! \geq n \log_2 n - 2n$$

$A \in \mathfrak{A}$ - оптимальний за складністю, якщо $T_A(n)$ - нижня границя складності $\forall A' \in \mathfrak{A}$

$f(n)$ - асимптотична нижня границя для \mathfrak{A} , якщо $\forall A \in \mathfrak{A}: T_A(n) = \Omega(f(n))$

Асимптотично оптимальний за складністю алгоритм. Це такий алгоритм з класу \mathfrak{A} складність якого є асимптотичною нижньою границею для всіх інших алгоритмів.

4.2 Метод грубої сили

Прямий підхід до розв'язування задач зазвичай застосований на безпосередньому формулюванні задачі, її об'єктів та концепцій.

У комбінаторних задачах - метод вичерпного перебору.

Зауваження:

1. Застосовний до дуже широкого спектру задач.
2. Для багатьох задач дає цілком раціональні розв'язки.
3. Вартість розробки більш ефективного алгоритму може бути зовелика, якщо задач небагато, а грубою силою вони розв'язуються за прийнятний час.
4. Навіть якщо М.Г.С(метод грубої сили) дає неефективний алгоритм у загальному випадку, він може бути ефективним для невеликих задач.

5. Може виступати еталоном складності.

Приклади:

1. Пошук min елементу у масиві.

2. Додавання у стовпчик - цілком раціонально.

Множення у стовпчки $\Theta(n^2)$

Але для $n \leq 512$ бітів краще МГС (множення у стовпчик).

3. Задача комівояжера.

Є граф, шукаємо послідовність вершин V_0, V_1, \dots, V_{n-1} $V_0 = V - n$. (V_{n-1}, V_n) - ребра.

Лобовий метод $n!$

Фіксуємо першу вершину - $(n-1)!$

Фіксуємо напрямок обходу - $\frac{(n-1)!}{2}$

4.3 Алгоритм Карацуби

Метод декомпозиції (поділяй і володарюй).

X, Y - Z_n цифрові числа. (основа B)

$X \cdot Y$ у стовпчик: $T_1(2n) = 4n^2 + \Theta(n)$

$X = X_1 \cdot B^n + X_0, Y = Y_1 \cdot B^n + Y_0$

$X \cdot Y = (X_1 \cdot B^n + X_0) \cdot (Y_1 \cdot B^n + Y_0) = X_1 Y_1 \cdot B^{2n} + (X_1 Y_0 + X_0 Y_1) B^n + X_0 Y_0$

$T_2(2n) = 4T_1(n) + \Theta(n) = 4n^2 + \Theta(n)$

$(X_1 + X_0)(Y_1 + Y_0) = X_0 Y_0 + X_1 Y_1 + (X_1 Y_0 + X_0 Y_1)$

$X \cdot Y = X_1 Y_1 B^{2n} + ((X_1 + X_0)(Y_1 + Y_0) - X_0 Y_0 - X_1 Y_1) B^n + X_0 Y_0$

$T_3(2n) = 3T_1(n) + \Theta(n) = 3n^2 + \Theta(n)$

$$T_k(n) = \begin{cases} \Theta(1), & n = 1 \\ 3T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n), & n > 1 \end{cases} \Rightarrow T_k = \Theta\left(n^{\log_2 3}\right)$$

Зауваження.

$$T_k(n) = T_k\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + T_k\left(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil\right) + T_k\left(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil + 1\right) + \Theta(n)$$

5.1 Метод декомпозиції

1. Вхідна задача розбивається на підзадачі, розмір яких у рази менший.
2. Підзадачі розв'язуються рекурсивно, для маленьких підзадач можна використати інший алгоритм.
3. Розв'язок вхідної задачі збирається з розв'язків підзадач (за необхідності).

$$\begin{cases} \varphi(n), n \leq n_0 \\ a \cdot T\left(\frac{n}{b} + f(n)\right), n > n_0 \end{cases}$$

n_0 - розмір атомарних задач

$\varphi(n)$ - складність розв'язку атомарних задач

Неатомарні задачі розбиваються на a підзадач розміру $\frac{n}{b}$

$f(n)$ - складність збірки.

Приклади:

1. Бінарний пошук.

Вхід: відсортований масив A .

Вихід: Номер a у A або помилка.

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1), n = 1 \\ T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(1), n > 1 \end{cases}$$

2. Пошук max підмасиву.

Вхід: довільний масив A .

Вихід: $i_{i,j} : A[i] + \dots A[j] \rightarrow \max$

Груба сила: C_n^2 підзадач, $T(n) = \Theta(n^2)$

Декомпозиція:

$\max A[i, j] = \max[i, k] + \max A[k + 1, j]; i = 1 \dots k; j = k + 1 \dots n$

Складність: $\Theta(n)$

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

5.2 Розв'язання рекурентних співвідношень методом підстановки

1. Метод підстановки.

- інтуїтивно припускаємо який розв'язок і доводимо, що розв'язок саме такий.

Приклади:

1. $T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + n, T(1) = 1$

Припустимо: $T(n) = O(n \log_2 n) \Rightarrow \exists c > 0. T(n) \leq cn \log_2 n$

$$T(n) = 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + n \leq 2c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor \log_2 \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + n \leq 2c \frac{n}{2} (\log_2 n - 1) + n = cn \log_2 n + n(1 - c) \leq cn \log_2 n. \text{ При } c \geq 1$$

Але $T(1) = 1, n \log_2 n = 0 \Rightarrow n_0 = 2$

$$T(2) = 4 \leq c2 \log_2 n$$

$$T(3) = 5 \leq c3 \log_2 n \Rightarrow c \geq 2$$

2. $T(n) = T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + T\left(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil\right) + 1$

$T(n) = O(n) \Rightarrow \exists c > 0 : T(n) \leq cn$

$$T(n) = T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + T\left(\left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil\right) + 1 \leq c \left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil \right) + 1 \leq cn + 1$$

$$T(n) \leq cn - d, d > 0 \Rightarrow T(n) \leq cn + 1 - 2d \leq cn - d, \text{ для } d \geq 1$$

3. $T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \log_2 n$

Заміна $m = \log_2 n, S(m) = T(2^m)$

$$T(2^m) = 2T(2^{m/2}) + m$$

$$S(m) = 2S\left(\frac{m}{2}\right) + m$$

$$S(m) = O(m \log_2 m)$$

$$T(n) = S(\log_2 n) = O(\log_2 n \cdot \log_2(\log_2 n))$$

5.3 Оцінка дерева рекурсії

Приклади:

(див. перший малюнок дерева в лекції №05-5)

$$1. T(n) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + cn$$

Рівень k : 3^k задач.

Складність $\frac{cn}{2^k}$

$$\begin{aligned} \text{Ост. рівень: } n^{\log_2 3} \text{ задач складності } T(1) = \Theta(1) &\Rightarrow T(n) = \sum_{k=0}^{n-1} 3^k \cdot \frac{cn}{2^k} + \Theta(n^{\log_2 3}) = \\ &= \left| t = \log_2 n \right| = \frac{cn\left(\frac{3}{2}\right)^t - 1}{\frac{3}{2} - 1} + \Theta(n^{\log_2 3}) = \left| \frac{3^{\log_2 n}}{2^{\log_2 n}} = \frac{n^{\log_2 3}}{n} \right| = 2cn \frac{n^{\log_2 3}}{n} - 2cn + \Theta(n^{\log_2 3}) = \\ &= \Theta(n^{\log_2 3}) \end{aligned}$$

(див. другий малюнок дерева в лекції №05-5)

$$2. T(n) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n^2) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + cn^2 \text{ ("поганий" Карацуба)}$$

Рівень k : 3^k задач.

Складність $\frac{cn^2}{4^k}$

$$\begin{aligned} \text{Ост. рівень: } n^{\log_2 3} \text{ задач складності } T(1) = \Theta(1) &\Rightarrow T(n) = \sum_{k=0}^{n-1} 3^k \cdot \frac{cn^2}{4^k} + \Theta(n^{\log_2 3}) < \\ < cn^2 \sum_{k=0}^{\infty} \left(\frac{3}{4}\right)^k + \Theta(n^{\log_2 3}) &= 4cn^2 + \Theta(n^{\log_2 3}) = O(n^2) \end{aligned}$$

Але: $T(n) \geq cn^2 \Rightarrow T(n) = \Theta(n^2)$

(див. третій малюнок дерева в лекції №05-5)

$$3. T(n) = T\left(\frac{n}{3}\right) + T\left(\frac{2n}{3}\right) + \Theta(n)$$

Кожен рівень:

Складність: $\leq cn$

мах висота = $\log_{3/2} n$

Тому $T(n) \leq cn \log_{3/2} n$

$T(n) = O(n \log_2 n)$

6.1 Основна теорема методу декомпозиції

$$\text{Нехай } T(n) = \begin{cases} \Theta(1), n \leq n_0 \\ aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n), n > n_0 \end{cases}$$

$a \geq 1, b > 1, f(n) \geq 0, \frac{n}{b}$ - ціле число.

1. Якщо $\exists \varepsilon > 0 : f(n) = O(n^{\log_b n - \varepsilon})$, то $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Якщо $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, то $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$
3. Якщо $\exists \varepsilon > 0 : f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$

$\exists 0 < c < 1 : af\left(\frac{n}{b}\right) \leq cf(n) \Rightarrow T(n) = \Theta(f(n))$ - Умова регулярності.

Приклади:

1. Алгоритм Карацуби. $T(n) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$

$$a = 3, b = 2, f(n) = n, n^{\log_b a} = n^{\log_2 3} \approx n^{0.58}$$

$$\varepsilon = 0.1, n = O(n^{0.580 - \varepsilon})$$

$$\Rightarrow \text{1й випадок: } T(n) = \Theta(n^{\log_2 3})$$

2. Бінарний пошук. $T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right)$

$$a = 1, b = 2, f(n) = n^0 = 1, n^{\log_b a} = n^{\log_2 1} = n^0$$

$$\Rightarrow \text{2й випадок: } T(n) = \Theta(n^0 \log n) = \Theta(\log n)$$

3. Пошук максимального підмасиву. $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$

$$a = 2, b = 2, f(n) = n, n^{\log_b a} = n^{\log_2 2} = n$$

$$\Rightarrow \text{2й випадок: } T(n) = \Theta(n \log n)$$

4. $T(n) = 3T\left(\frac{n}{4}\right) + n \log_2 n$

$$a = 3, b = 4, f(n) = n \log_2 n, n^{\log_b a} = n^{\log_4 3} \approx n^{0.79}$$

$$\forall 0 < \varepsilon < 0.2 : f(n) = \Omega(n^{0.79 + \varepsilon})$$

$$3f\left(\frac{n}{4}\right) = 3 \frac{n}{4} \log_2 \frac{n}{4} \leq \frac{3n}{4} \log_2 n \text{ для } c = \frac{3}{4}$$

$$\Rightarrow \text{3й випадок: } T(n) = \Theta(n \log_2 n)$$

5. $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n \log_2 n$
 $a = 2, b = 2, f(n) = n \log_2 n, n^{\log_b a} = n^1$
 $f(n) = \Omega(n)$
 Але $\forall \varepsilon > 0: f(n) = o(n^{1+\varepsilon})$
 \Rightarrow теорема не застосовна.

Лема II: $c > 0, g(n) = 1 + c + c^2 + \dots + c^n$

$$\text{Тоді } g(n) = \begin{cases} \Theta(1), c < 1 \\ n + 1 = \Theta(n), c = 1 \\ \Theta(c^{n+1}), c > 1 \end{cases}$$

$$c < 1: 1 \leq g(n) < \sum_{k=0}^{\infty} c^k = \frac{1}{1-c} = \text{const}$$

$$c = 1: g(n) = n + 1$$

$$c > 1: g(n) = \frac{c^{n+1} - 1}{c - 1} = \Theta(c^{n+1})$$

6.2 Доведення основної теореми

Доведення основної теореми: $n = b^t, n_0 = 1$

(див. малюнок дерева в лекції №06-1)

$t + 1$ рівень $t = \log_b n$

k -й рівень a^k підзадач.

Складність підзадачі $f\left(\frac{n}{b^k}\right)$ або $\Theta(1)$

Складність останнього рівня $a^t \Theta(1) = a^{\log_b n} \Theta(1) = (b^{\log_b a})^{\log_b n} \Theta(1)$

$\Theta(1) = \Theta(n^{\log_b a})$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a}) + \sum_{k=0}^{t-1} a^k f\left(\frac{n}{b^k}\right). \text{ Позначимо } W(n) = \sum_{k=0}^{t-1} a^k f\left(\frac{n}{b^k}\right)$$

$$1. f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$$

$$\Rightarrow W(n) = O\left(\sum_{k=0}^{t-1} a^k \left(\frac{n}{b^k}\right)^{\log_b a - \varepsilon}\right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow n^{\log_b a - \varepsilon} \sum_{k=0}^{t-1} \left(\frac{a}{b^{\log_b a - \varepsilon}}\right)^k = n^{\log_b a - \varepsilon} \sum_{k=0}^{t-1} (b^\varepsilon)^k = n^{\log_b a - \varepsilon} \Theta(b^{\varepsilon t}) = \Theta(n^{\log_b a - \varepsilon} n^\varepsilon) = \Theta(n^{\log_b a}) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow W(n) = O(n^{\log_b a})$$

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

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

$$\Rightarrow W(n) = O\left(\sum_{k=0}^{t-1} a^k \left(\frac{n}{b^k}\right)^{\log_b a}\right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow n^{\log_b a} \sum_{k=0}^{t-1} \left(\frac{a}{b^{\log_b a}}\right)^k = n^{\log_b a} \cdot t \Rightarrow$$

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

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

$$3. f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$$

$$W(n) \geq f(n) \Rightarrow W(n) = \Omega(f(n))$$

$$a^k f\left(\frac{n}{b^k}\right) \leq c^k f(n), c < 1$$

$$W(n) \leq f(n) \sum_{k=0}^{t-1} c^k = f(n) \cdot \Theta(1) \Rightarrow W(n) = O(f(n)) \Rightarrow W(n) = \Theta(f(n))$$

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

Доведення основної теореми: довільне n

$$1. T(n) = aT\left(\left\lfloor \frac{n}{b} \right\rfloor\right) + f(n)$$

$$2. T(n) = aT\left(\left\lceil \frac{n}{b} \right\rceil\right) + f(n)$$

$$x \geq \lfloor x \rfloor > x - 1$$

$$x \leq \lceil x \rceil < x + 1$$

Нехай n_k - розмір задачі на рівні k .

$$(1) \quad n_k = \begin{cases} n, k = 0 \\ \left\lfloor \frac{n_{k-1}}{b} \right\rfloor, k \geq 1 \end{cases} \Rightarrow n_k \leq \frac{n}{b^k}$$

$$\text{Якщо } t = \lfloor \log_b n \rfloor, \text{ то } n_t \leq \frac{n}{b^{\lfloor \log_b n \rfloor}} < \frac{n}{b^{\log_b n - 1}} = \frac{n}{n/b} = b$$

$\Rightarrow t + 1$ - рівень у дереві рекурсії.

$$\text{Складність останнього рівня } a^{\log const} \leq a^t \Theta(1) = a^{\lfloor \log_b n \rfloor} \Theta(1) \leq a^{\log const} \Rightarrow \Theta(n^{\log a})$$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a}) + \sum_{k=0}^{t-1} a^k f(n_k), t = \lfloor \log_b n \rfloor$$

$$(2) \quad n_k = \begin{cases} n, k = 0 \\ \left\lceil \frac{n_{k-1}}{b} \right\rceil, k \leq 1 \end{cases}$$

$$n_0 = n$$

$$n_1 = \left\lceil \frac{n}{b} \right\rceil \leq \frac{n_0}{b} + 1$$

$$n_2 = \left\lceil \frac{n_1}{b} \right\rceil \leq \frac{n}{b} + 1 + \frac{1}{b}$$

$$n_k \leq \frac{n}{b^k} + 1 + \frac{1}{b} + \dots + \frac{1}{b^k} < \frac{n}{b^k} + \frac{1}{1 - \frac{1}{b}} = \frac{n}{b^k} + \frac{b}{b-1}$$

$$\text{Для } t = \lfloor \log_b n \rfloor$$

$$n_t < \frac{n}{b^k} + \frac{b}{b-1} < const$$

Зауваження та доповнення

1. Якщо рекурента виду $T(n) \leq \dots \Rightarrow T(n) = O(\dots)$
 $T(n) \geq \dots \Rightarrow T(n) = \Omega(\dots)$

2. Спрощений вигляд основної теореми:

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + \Theta(n^d) \Rightarrow \begin{cases} \Theta(n^d), d > \log_b a \\ \Theta(n^d \log n), d = \log_b a \\ \Theta(n^{\log_b a}), d < \log_b a \end{cases}$$

3. З умови регулярності випливає, що $f(n) = \Omega(\dots)$

Додаткові випадки:

(a) $f(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^m n)$ (для $m > -1$) $\Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^{m+1} n)$

(b) $f(n) = \Theta\left(\frac{n^{\log_b a}}{\log n}\right) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log(\log n))$

(c) $f(n) = \Theta\left(\frac{n^{\log_b a}}{\log^m n}\right)$ (для $m > 1$) $\Rightarrow T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

4. Існують узагальнення основної теореми:

- (a) теорема Аккра-Баззі

$$T(n) = \sum_i a_i T\left(\frac{a}{b_i} + b_i(n)\right) + f(n)$$

7.1 Форми представлення поліномів

Поліноми:

1. Канонічне представлення: $p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_i x + a_0$, $a_i \in \mathbb{F}(R)$, $a_n \neq 0 \Rightarrow \deg(p) = n$

$a_n = 1$: унітарний (нормований) поліном.

$$p(x) \leftrightarrow (a_0, a_1, \dots, a_{n-1}, a_n)$$

Операції:

- (a) Додавання: $(n+1)$ додавання коеф. $= \Theta(n)$
- (b) Множення полінома на скаляр: $\alpha \cdot p(x) \leftrightarrow (\alpha a_0, \alpha a_1, \dots, \alpha a_n) \Rightarrow (n+1)$ множення $= \Theta(n)$
- (c) Множення двох поліномів: $p(x) \cdot q(x)$, $p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_i x + a_0$, $q(x) = b_n x^n + b_{n-1} x^{n-1} + \dots + b_i x + b_0 \Rightarrow p(x) \cdot q(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 + \dots + c_{2n} x^{2n}$

$$C_k = \sum_{i=0}^k a_i b_{k-i} \leq k+1$$
 множення.
 Загалом буде $\Theta(n^2)$ множень
- (d) Обчислення значення у точці.
 Схема Горнера $\Rightarrow n$ множень $= \Theta(n)$

2. Представлення поліному через корені:

$$p(x) = \beta(x - z_1)(x - z_2) \dots (x - z_n)$$

$$p(x) \leftrightarrow (\beta_1(z_1, z_2, \dots, z_n))$$

Операції:

- (a) Додавання - ?
- (b) Множення на скаляр: $\alpha \cdot p(x) \leftrightarrow (\alpha \beta, (z_1, \dots, z_n)) \Rightarrow 1$ множення.
- (c) Множення поліномів: $p(x) = \beta_1(x - z_1) \dots (x - z_n)$, $q(x) = \beta_2(x - t_1) \dots (x - t_n)$
 $p(x) \cdot q(x) = \beta_1 \beta_2 (x - z_1) \dots (x - z_n) \cdot (x - t_1) \dots (x - t_n) \Rightarrow 1$ множення + об'єднання мультимножин коренів.
- (d) Обчислення значення у точці: $p(x_0) = \beta(x_0 - z_1) \dots (x_0 - z_n) \Rightarrow n$ множень.

Проблема: не знайдено ефект. алгоритмів точного знаходження коренів поліному.

Перехід до канонічної форми:

$$\begin{aligned}
 (x - z_1) & \quad -z_1 = a_0, 1 = a_1 \\
 (x - z_1)(x - z_2) & = x^2 + (-z_1 - z_2)x + z_1 z_2 \quad z_1 z_2 = a_0, -z_1 - z_2 = a_1, 1 = a_2 \Rightarrow + 1 \text{ множення.} \\
 (x - z_1)(x - z_2)(x - z_3) & \quad \Rightarrow + 2 \text{ множення.} \\
 (x - z_1)(x - z_2) \dots (x - z_n) & \quad \Rightarrow + (n+1) \text{ множення.} \\
 \alpha(x - z_1)(x - z_2) \dots (x - z_n) & \quad \Rightarrow n \text{ множень.} \\
 \Rightarrow 1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2} \text{ множень} = \Theta(n^2)
 \end{aligned}$$

7.2 Інтерполяційна формула Лагранжа

3. Представлення поліному через значення у точках.

Наслідок з основної теореми алгебри: поліном степеня n однозначно відновлюється за значенням у $n + 1$ різних точках.

$$p(x) \leftrightarrow \{(x_i, y_i)\}, y_i = p(x_i), i = \overline{0, m}, m \geq n$$

Перехід від канонічного до даного: $(m + 1)$ разів схема Горнера $\Rightarrow \Theta(mn)$

Операції:

- (a) Додавання: $m+1$ додавань $(y_i + y'_i)$
- (b) Множення на скаляр: $m+1$ множень $\alpha \cdot y_i$
- (c) Множення двох поліномів: $m+1$ множень $(y_i \cdot y'_i)$

Але:

- (a) Поліноми задаються на однакових $\{x_i\}$
- (b) $m \geq 2n$

4. Обчислення значення поліному в точці - ?

5. Перехід до канонічного представлення - ?

Інтерполяційна формула Лагранжа:

$$\begin{aligned}
 \{(x_i, y_i)\}, i = \overline{0, m} \\
 p(x) = y_0 \frac{(x - x_1)(x - x_2) \dots (x - x_m)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \dots (x_0 - x_m)} + y_1 \frac{(x - x_0)(x - x_2) \dots (x - x_m)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2) \dots (x_1 - x_m)} + \\
 + y_2 \frac{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_3) \dots (x - x_m)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)(x_2 - x_3) \dots (x_2 - x_m)} + \dots + y_m \frac{(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{m-1})}{(x_m - x_0)(x_m - x_1) \dots (x_m - x_{m-1})}
 \end{aligned}$$

Перехід до канонічної форми:

1. Обчислення $\{\lambda_k\}$, $\lambda_k = \frac{y_k}{(x_k - x_0)(x_k - x_1) \dots (x_k - x_m)}$ (немає $x_k - x_k$) $\Rightarrow m$ множень на один коеф. $\Rightarrow m(m + 1)$ множень усього.
2. Обчислення у канонічній формі $\{\lambda_k(k)\}$: $\lambda_k(x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_m) \Rightarrow \frac{m(m + 1)}{2}$ множень на один поліном. Усього $(m + 1)$ поліном $\Rightarrow \Theta(m^3)$

$$3. p(x) = l_0 + l_1(x) + \dots + l_m(x)$$

Значення поліному у точці:

$$p(x) = \lambda_0(x - x_1)(x - x_2)\dots(x - x_m) + \lambda_1(x - x_0)(x - x_2)\dots(x - x_m) + \dots + \lambda_m(x - x_0)\dots(x - x_{m-1})$$

1. $\{\lambda_k\}$ - передобчислення $\Rightarrow \Theta(m^2)$ операцій, $\Theta(m)$ пам'яті.
2. Підстановка значення: m множень у кожному доданку $\Rightarrow m(m+1)$ множень загалом $= \Theta(m^2)$

Додавання нової точки у опис поліному:

- (a) Обчислення значення $p()$
- (b) Переобчислення усіх $\{\lambda_k\}$

7.3 Інтерполяційна формула Ньютона

$$p(x) \rightarrow \{(x_i, y_i)\}$$

$$p(x) = d_0 + d_1(x - x_0) + d_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots + d_m(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{m-1})$$

Пояснення: $d_0 = y_0$, $d_1(x - x_0) = y_1 - y_0$, ...

$d_k = d_k(x_0, x_1, \dots, x_k)$ - пронормовані Δ^k від x_0, x_1, \dots

$$d_k = \sum_{t=0}^k \frac{y_t}{\prod_{i \neq t} (x_t - x_i)}$$

$$d_0 = y_0$$

$$d_1 = \frac{y_0}{(x_0 - x_1)} + \frac{y_1}{(x_1 - x_0)}$$

$$d_2 = \frac{y_0}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} + \frac{y_1}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} + \frac{y_2}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

1. Обчислення коеф. $\{d_k\}$

Ідея: якщо зберігати усі доданки ($\Theta(m)$ пам'яті), то d_k обчислюється за k множень (множення доданків на нові коеф.) $+ k$ множень (обчислення нового доданку) $\Rightarrow \Rightarrow 2k$ множень. \Rightarrow разом буде $2(1 + 2 + \dots + m) = m(m+1)$ операцій.

2. Перехід до канонічної форми:

$$p(x) = d_0 + d_1(x - x_0) + d_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots + d_m(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{m-1})$$

$d_0 = 0$ - 0 операцій

$d_1(x - x_0)$ - 1 операція

$d_2(x - x_0)(x - x_1)$ - 2 операції

$d_3(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)$ - 2 операції $x(x - x_2) + 2$ операції $xd_3 = 4$ операції

$d_m(x - x_0)(x - x_{m-1})$ - $2(m-1)$ операцій.

$\Rightarrow \Theta(m^2)$ операцій множення.

3. Обчислення поліному в точці:

$$\begin{aligned} p(x) &= d_0 + d_1(x - x_0) + d_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots + d_m(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{m-1}) = \\ &= (\dots(((d_m(x - x_{m-1}) + d_{m-1})(x - x_{m-2}) + d_{m-2})(x - x_{m-3}) + d_{m-3})\dots + d_1)(x - x_0) + d_0 \\ &\Rightarrow m \text{ множень} \end{aligned}$$

