多项式乘法与快速傅里叶变换

于海鑫

2017211240

2019年9月24日

以 x 为变量的**多项式**定义在数域 F 上, 将函数

$$A(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \dots + a_2x^2 + a_1x^1 + a_0$$

表示为形式和 $A(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$ 的形式

- a_0, a_1, \dots, a_{n-1} 被称为多项式的**系数**
- 如果 A(x) 的最高次的非零系数是 a_k , 则称 A(x) 的次数为 k
- 仟何严格大干多项式的次数的整数都是该多项式的次数界

多项式的表示

系数表达

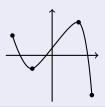
对于多项式 A(x) ,其**系数表达**为由其系数组成的向量

$$\vec{a}=(a_0,a_1,\cdots,a_{n_1})$$

点值表达

次数界为 n 的多项式 A(x) 的**点值表达**为 n 个点值对构成的集合

$$\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \cdots, (x_{n-1}, y_{n-1})\}$$



对于多项式:

$$A(x) = x^3 + x^2 + 1$$

- A(x) 的系数为 3
- A(x) 的次数界为 $4,5,\cdots$ 等全部大于 3 的数
- A(x) 的系数表示为 (1,1,0,1)
- A(x) 的一个点值表达为 $\{(-1,1),(0,1),(1,3),(2,13)\}$

表达形式的转换

系数表达 ⇒ 点值表达 aka 求值

直接对选取的点进行求值即可,时间复杂度为 $\Theta(n^2)$

点值表达 ⇒ 系数表达 aka 插值

对于给定的点值对集合 $\{(x_0, y_0), \cdots, (x_{n-1}, y_{n-1})\}$ 使用**拉格朗日公式**

$$A(x) = \sum_{k=0}^{n-1} y_k \frac{\prod_{j \neq k} (x - x_j)}{\prod_{j \neq k} (x_k - x_j)}$$

即可求出 A(x) 的系数表达。时间复杂度为 $\Theta(n^2)$ 。

对于多项式乘法,如果 A(x).B(x) 均为次数界为 n 的多项式,则它们的**乘积** C(x) 是一个次数界为 2n-1 的多项式,对于任一属于多项式定义域的 x,都有 C(x)=A(x)B(x)

当多项式为**系数**表达时,其乘积的计算方法相当简单,对于表示为

$$\vec{a}=(a_0,a_1,\cdots,a_{n-1})$$

$$\vec{b} = (b_0, b_1, \cdots, b_{n-1})$$

的多项式 A(x).B(x), 其乘积 C(x) 的系数表达为:

$$\vec{b} = (c_0, c_1, \cdots, c_{2n-1})$$

其中

$$c_i = \sum_{j=0}^i a_j b_{i-j} \qquad \Rightarrow \Theta(n^2)$$

 \vec{c} 被称为 \vec{a} 和 \vec{b} 的卷积, 记为 $\vec{c} = \vec{a} \otimes \vec{b}$

当多项式为**点值**表达时,对于任一点 x_k ,由都有 $C(x_k) = A(x_k)B(x_k)$ 。 同时注意到

$$degree(C) = degree(A) + degree(B)$$

因此当 A(x) B(x) 的点值表达分别为 (注意对于 A(x), B(x) 需要 2n 个点值对)

$$A: \{(x_0, y_0), \cdots, (x_{2n-1}, y_{2n-1})\}$$

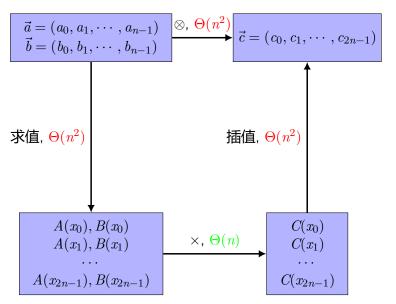
$$B: \{(x_0, y_0'), \cdots, (x_{2n-1}, y_{2n-1}')\}$$

时,C(x) 的点值表达应为:

$$C: \{(x_0, z_0), \cdots, (x_{2n-1}, z_{2n-1})\}$$

其中

$$z_i = y_i y_i' \qquad \Rightarrow \Theta(n)$$



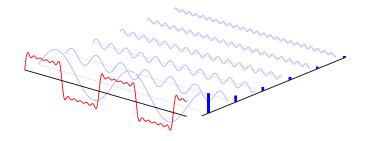
9/15

Can we do better?

使用**快速傅里叶变换**,我们可以在 $\Theta(n \log n)$ 的时间复杂度下完成两种 表示形式的转换 此时我们可以在 $\Theta(n \log n)$ 的时间复杂度内计算多项式的乘积

傅里叶变换

- 有史以来最伟大、最深刻的发现之一
- 将时域信号转换为频域信号
- 不开门课专门讲这个是计算机院学生的损失



N 次单位根

称方程 $\omega^n=1$ 在 $\mathbb C$ 上的 n 个解

$$\omega_k = \exp^{\frac{2k\pi i}{n}} = \cos(\frac{2\pi k}{n}) + i\sin(\frac{2\pi k}{n})$$

为 n 次单位根

显然, N 次单位根有如下性质:

- $\omega_{dn}^{dk} = \omega_n^k$ (Cancellation Lemma)
- 当 n 为偶数时, $(\omega_n^k)^2 = (\omega_n^k)^2$ (Halving Lemma)
- 当 $n \ge 1$ 时,对于 $k \ne 0$ 且 k 不被 n 整除,有 $\sum_{j=0}^{n} n 1(\omega_n^k)^j = 0$ (Summation Lemma)

证明留做习题



离散傅里叶变换 (DFT)

可用于求次数界为 n 的多项式 A(x) 在 $(\omega_n^0, \omega_n^1, \cdots, \omega_n^{n-1})$ 处进行求值。为了简化问题,在这里我们假设

- n 是 2 的幂
- A(x) 被表示为系数向量 $\vec{a} = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$

我们定义,对于上文所述多项式 A(x),向量 $\vec{y}=(y_0,y_1,\cdots,y_{n-1})$ 被称为系数向量的**离散傅里叶变换**,其中

$$y_k = A(\omega_n^k) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i \omega_n^{ki}$$

可记

$$\vec{y} = DFT_n(\vec{a}) \qquad \Rightarrow \Theta(n^2)$$

快速傅里叶变换 (FFT)

"The most important numerical algorithm of our lifetime" by G. Strang, 1994

分而治之

$$A^{[0]}(x) = a_0 + a_2 x + a_4 x^2 + \dots + a_{n-2} x^{\frac{n}{2} - 1}$$

$$A^{[1]}(x) = a_1 + a_3 x + a_5 x^2 + \dots + a_{n-1} x^{\frac{n}{2} - 1}$$

$$A(x) = A^{[0]}(x^2) + x A^{[1]}(x^2)$$

$$T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + \Theta(n) \qquad \Rightarrow \Theta(n \log n)$$