

计算方法

北京师范大学数学科学学院

主讲人：纪光华

Email: ghji@bnu.edu.cn

第六章 快速Fourier变换

本章主要内容

1. Fourier变换与离散Fourier变换
2. 快速Fourier变换
3. 应用

FFT

FFT产生于20世纪60年代中期，它高效的实现了将一个 N 维数组转化为其离散Fourier变换的过程，将 $O(N^2)$ 的计算复杂度减少到 $O(N \log_2 N)$ ，被评为20世纪十大算法之一。FFT在谱分析、卷积计算、求解微分方程等方面应用广泛。

Fourier变换

定义6.1

设 $f(x) \in L^1(-\infty, +\infty)$, 则 $f(x)$ 的Fourier变换为

$$\hat{f}(k) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) e^{-ikx} dx. \quad (1)$$

如果 $f(x) \in L^1(-\infty, +\infty) \cap L^2(-\infty, +\infty)$, 则 $\hat{f}(k)$ 有Fourier逆变换

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(k) e^{ikx} dk \quad (2)$$

Fourier变换基本性质

1. 求导变系数:

$$\left(\widehat{f'(x)}\right)(k) = ik\hat{f}(k);$$

2. 平移性质:

$$\left(\widehat{f(x-a)}\right)(k) = e^{-ika}\hat{f}(k);$$

3. 卷积变乘积:

$$\left(\widehat{f * g}\right)(k) = \hat{f}(k)\hat{g}(k),$$

$$\text{其中 } (f * g)(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x-y)g(y)dy;$$

4. Parseval等式: 设 $f \in L^1(-\infty, +\infty) \cap L^2(-\infty, +\infty)$, 则

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |f(x)|^2 dx = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} |\hat{f}(k)|^2 dk$$

离散Fourier变换 (DFT)

定义6.2

设向量 $a = (a_0, a_1, \dots, a_{N-1})^T$, 定义其离散Fourier变换 (DFT) 为 $c = (c_0, c_1, \dots, c_{N-1})^T \triangleq \hat{a}$, 其中

$$c_k = \sum_{j=0}^{N-1} a_j e^{-jk \frac{2\pi i}{N}}, k = 0, 1, \dots, N-1.$$

i 为虚数单位, $\omega \triangleq e^{-\frac{2\pi i}{N}}$ 是 N 次基本单位根。

引理6.1

设 ω 是 N 次基本单位根, k 是整数。则有

$$\sum_{j=0}^{N-1} \omega^{jk} = \begin{cases} n & \text{如果 } \frac{k}{N} \text{ 是整数} \\ 0 & \text{其它} \end{cases} \quad (3)$$

定理6.1

向量 a 一定可由其离散Fourier变换 c 作离散Fourier逆变换得到, 记作 $a = \check{c}$, 其中

$$a_j = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} c_k e^{jk \frac{2\pi i}{N}}, j = 0, 1, \dots, N-1.$$

证明: 定义Fourier矩阵

$$F = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \omega & \dots & \omega^{N-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \omega^{N-1} & \dots & \omega^{(N-1)^2} \end{pmatrix} \triangleq (\omega^{jk})_{j,k=0}^{N-1} \quad (4)$$

由DFT定义可知 $c = Fa$. F 为一个复的对称Vandermonde矩阵, 记 $F^{-1} = G$. 以下只需证明

$$G = \frac{1}{N} \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \omega^{-1} & \dots & \omega^{-(N-1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \omega^{N-1} & \dots & \omega^{(N-1)^2} \end{pmatrix} = \frac{1}{N} (\omega^{-jk})_{j,k=0}^{N-1}$$

记向量

$$\begin{aligned}X_j &= (1, \omega^j, \dots, \omega^{(N-1)j})^T, j = 0, 1, \dots, N-1, \\Y_k &= (1, \omega^{-k}, \dots, \omega^{-(N-1)k})^T, k = 0, 1, \dots, N-1.\end{aligned}$$

则

$$X_j^T \cdot Y_k = \sum_{l=0}^{N-1} \omega^{(j-k)l} = \begin{cases} 0, & j \neq k, \\ N, & j = k. \end{cases} \quad (5)$$

因为 $j \neq k$ 时, $\sum_{l=0}^{N-1} \omega^{(j-k)l}$ 相当于

$$P(x) = 1 + x + \dots + x^{N-1}$$

在 ω^{j-k} 处取值, 由 ω 为 N 次单位根, $P(\omega) = 0$ 。

$$G = \frac{1}{N} \bar{F} = F^{-1}, \text{记 } F^* = \overline{F^T} = \bar{F} = NF^{-1}$$

Remark:

1. 令 $P(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{N-1}x^{N-1}$, 则有

$$c_k = P(\omega^k), k = 0, 1, \cdots, N-1.$$

即求 $a = (a_0, a_1, \cdots, a_{N-1})^T$ 的离散Fourier变换相当于求 $P(x)$ 在 $\omega^0, \omega, \cdots, \omega^{N-1}$ 这 N 个点上的取值, 而求 $c = (c_0, c_1, \cdots, c_{N-1})^T$ 的离散Fourier逆变换即相当于已知插值点求插值多项式。

2. 对 $[0, 2\pi]$ 上的周期函数 $f(x)$, 给定

点 $x_j = \frac{2\pi j}{N} (j = 0, 1, \cdots, N-1)$ 上的值 a_j , 作三角插值

$$f_N(x) = \begin{cases} \sum_{k=-N/2+1}^{N/2} c_k e^{ikx}, & N \text{ even}, \\ \sum_{k=-(N-1)/2}^{(N-1)/2} c_k e^{ikx}, & N \text{ odd}, \end{cases} \quad (6)$$

使得 $f_N(x_j) = a_j (j = 0, 1, \cdots, N-1)$. 令

$$\begin{cases} c_{\frac{N}{2}+k} \triangleq c_{-\frac{N}{2}+k}, & k = 1, 2, \cdots, \frac{N}{2} - 1, N \text{ even}, \\ c_{\frac{N-1}{2}+k} \triangleq c_{-\frac{N+1}{2}+k}, & k = 1, 2, \cdots, \frac{N-1}{2}, N \text{ odd}, \end{cases} \quad (7)$$

则 $a = (Nc)^V$

DFT的性质

1. 卷积变乘积:

$$(\widehat{f * g})_k = \hat{f}_k \hat{g}_k, k = 0, 1, \dots, N-1,$$

其中 $(f * g)_l = \sum_{j=0}^{N-1} f_{l-j} g_j (l = 0, 1, \dots, N-1)$, 而且 f_l 对指标 l 是以 N 为周期的, 即 $f_{-i} = f_{N-i}$ 。

2. Parseval等式:

$$N \sum_{j=0}^{N-1} |a_j|^2 = \sum_{k=0}^{N-1} |c_k|^2.$$

快速Fourier变换

n 维向量DFT变换的复杂度为 $O(n^2)$ 。

J.W.Cooley与J.W.Tukey (1965) 把复杂度降到 $O(n \log n)$

例6.1

设 $\omega = e^{-i2\pi/4} = -i$ 。DFT变换为

$$c = \begin{pmatrix} w^0 & w^0 & w^0 & w^0 \\ w^0 & w^1 & w^2 & w^3 \\ w^0 & w^2 & w^4 & w^6 \\ w^0 & w^3 & w^6 & w^9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \end{pmatrix},$$

$$w^0 a_0 + w^0 a_2 + w^0 a_1 + w^0 a_3 = (w^0 a_0 + w^0 a_2) + w^0 (w^0 a_1 + w^0 a_3)$$

$$w^0 a_0 + w^2 a_2 + w^1 a_1 + w^3 a_3 = (w^0 a_0 + w^2 a_2) + w^1 (w^0 a_1 + w^2 a_3)$$

$$w^0 a_0 + w^4 a_2 + w^2 a_1 + w^6 a_3 = (w^0 a_0 + w^0 a_2) + w^2 (w^0 a_1 + w^0 a_3)$$

$$w^0 a_0 + w^6 a_2 + w^3 a_1 + w^9 a_3 = (w^0 a_0 + w^2 a_2) + w^3 (w^0 a_1 + w^2 a_3)$$

直接计算需16次乘法和12次加法,但是在前两行与后两行中,括号内的项是重复的。

令 $\mu = w^2$, $u_0 = \mu^0 x_0 + \mu^0 x_2$, $u_1 = \mu^0 x_0 + \mu^1 x_2$, $v_0 = \mu^0 x_1 + \mu^0 x_3$, $v_1 = \mu^0 x_1 + \mu^1 x_3$.

则, $u = (u_0, u_1)^T$, $v = (v_0, v_1)^T$ 是 $n = 2$ 的DFT变换的输出。

$$u = F_2 \begin{bmatrix} x_0 \\ x_2 \end{bmatrix}, v = F_2 \begin{bmatrix} x_1 \\ x_3 \end{bmatrix}.$$

则, $c_0 = u_0 + w^0 v_0$, $c_1 = u_1 + w^1 v_1$, $c_2 = u_0 + w^2 v_0$, $c_3 = u_1 + w^3 v_1$.
只需要计算2个DFT(2)和一些加法和乘法。这一想法具有普遍意义, DFT(N)可以简化为两次DFT(N/2)和2N-1次运算 (N-1次乘法和N次加法)。

FFT的计算次数

定理6.2

设 n 是2的幂次，则大小为 n 的FFT变换需要 $n(2 \log_2 n - 1) + 1$ 次加法和乘法运算，以及一次除以 \sqrt{n} 的运算。

Remark: DFT的快速算法可以直接用来计算逆DFT变换

$$F_n^{-1}y = \overline{F_n y} = \overline{F_n \bar{y}}.$$

Remark:

1. 充分利用合并同类项技术减少乘法运算;
2. 将变换个分量作为一个整体来考虑, 充分减少重复计算。

基本算法: 假设以 $N = 2^m$ 为例, 记

$$P(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{N-1}x^{N-1}$$

因为

$$\begin{aligned} P(x) &= (a_0 + a_2x^2 + \cdots) + x(a_1 + a_3x^2 + \cdots) \\ &= P_e(x^2) + xP_o(x^2), \end{aligned}$$

$$P_e(t) = a_0 + a_2t + \cdots + a_{N-2}t^{\frac{N}{2}-1},$$

$$P_o(t) = a_1 + a_3t + \cdots + a_{N-1}t^{\frac{N}{2}-1}.$$

令 $\omega_k = e^{-\frac{2\pi i}{k}}$, 则当 $j = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1$ 时, 有

$$\begin{cases} c_j = P_e(\omega_N^{2j}) + \omega_N^j P_o(\omega_N^{2j}), \\ c_{\frac{N}{2}+j} = P_e(\omega_N^{2(\frac{N}{2}+j)}) + \omega_N^{\frac{N}{2}+j} P_o(\omega_N^{2(\frac{N}{2}+j)}) \end{cases} \quad (8)$$

由于 $\omega_N^{2j} = \omega_{\frac{N}{2}}^j$, $\omega_N^{\frac{N}{2}+j} = -\omega_N^j$, $\omega_N^{N+2j} = \omega_{\frac{N}{2}}^j$ 得

$$c_j = v_j + \omega_N^j u_j, c_{j+\frac{N}{2}} = v_j - \omega_N^j u_j, j = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1,$$

其中 $v_j = P_e(\omega_{\frac{N}{2}}^j)$, $u_j = P_o(\omega_{\frac{N}{2}}^j)$.

Remark: 求向量 a 的 N 个分量的 DFT 可转化为求两个自向量 a_e, a_o 的 $\frac{N}{2}$ 个分量的 DFT, 然后通过简单相加, 相乘得到。这一算法称为 Danielson-Lanczos 算法, 将其递归下去即得 FFT。

算例

(1) 分割; (2) 组装; 以 $N = 8$ 为例进行说明。

设 $a = (a_0, a_1, \dots, a_7)^T$, 则

1. 分割 (重排序):

- ▶ 第一步分割: $a_e = (a_0, a_2, a_4, a_6)^T, a_o = (a_1, a_3, a_5, a_7)^T$;
- ▶ 第二步分割: $a_{ee} = (a_0, a_4)^T, a_{eo} = (a_2, a_6)^T, a_{oe} = (a_1, a_5)^T, a_{oo} = (a_3, a_7)^T$;
- ▶ 第三步分割: $a_{eee} = a_0, a_{eeo} = a_4, a_{eoe} = a_2, a_{eoo} = a_6, a_{oee} = a_1, a_{oeo} = a_5, a_{ooe} = a_3, a_{ooo} = a_7$.

2. 组装:

- ▶ 第一步组装:

$$\begin{aligned} c_{ee} &= (a_0 + w_2^0 a_4, a_0 - w_2^0 a_4)^T, c_{eo} = (a_2 + w_2^0 a_6, a_2 - w_2^0 a_6)^T, \\ c_{oe} &= (a_1 + w_2^0 a_5, a_1 - w_2^0 a_5)^T, c_{oo} = (a_3 + w_2^0 a_7, a_3 - w_2^0 a_7)^T; \end{aligned}$$

- ▶ 第二步组装:

$$c_e = \begin{pmatrix} c_{ee} + w_4 \circ c_{eo} \\ c_{ee} - w_4 \circ c_{eo} \end{pmatrix}, c_o = \begin{pmatrix} c_{oe} + w_4 \circ c_{oo} \\ c_{oe} - w_4 \circ c_{oo} \end{pmatrix};$$

- ▶ 第三步组装: $c = \begin{pmatrix} c_e + w_8 \circ c_o \\ c_e - w_8 \circ c_o \end{pmatrix}$.

其中 $w_4 \triangleq (w_4^0, w_4^1)^T$, $w_8 \triangleq (w_8^0, w_8^1, w_8^2, w_8^3)^T$, $X \circ Y \triangleq (x_j y_j)_j$

$$a \xrightarrow{\text{重排序}} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_4 \\ a_2 \\ a_6 \\ a_1 \\ a_5 \\ a_3 \\ a_7 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第1步组装}} \begin{pmatrix} c_{ee} \\ c_{eo} \\ c_{eo} \\ c_{oo} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第2步组装}} \begin{pmatrix} c_e \\ c_o \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第3步组装}} c$$

FFT的应用:计算卷积

设 $h(x) = \int_0^{2\pi} f(x-y)g(y)dy$, 其中 $f(x), g(x)$ 是以 2π 为周期的连续函数。取 $x_i = i\delta (i = 0, 1, \dots, N-1, \delta = \frac{2\pi}{N})$, 将积分作简单矩形离散:

$$h(x_i) \approx \sum_{j=0}^{N-1} f(x_i - x_j)g(x_j) \cdot \delta, i = 0, 1, \dots, N-1. \quad (9)$$

令 $f_i = f(x_i), g_i = g(x_i)$, 并定义 f_i 对下标以 N 为周期。

令 $h_i = \sum_{j=0}^{N-1} f_{i-j}g_j \cdot \delta, i = 0, 1, \dots, N-1$, 于

是 $h = (\hat{h})^V = [\delta \cdot (\hat{f} \circ \hat{g})]^V$, 其

中 $h = (h_1, \dots, h_{N-1})^T, g = (g_1, \dots, g_{N-1})^T, f = (f_1, \dots, f_{N-1})^T$

Remark: 利用FFT可将原来 $N^2 + N$ 次乘法和 $N(N-1)$ 次加法减至 $\frac{3}{2}N \log_2 N + 2N$ 次乘法及 $3N \log_2 N$ 次加法。

FFT的应用：求解系数矩阵为循环矩阵的线性方程组

$$L = \begin{pmatrix} c_0 & c_{N-1} & \cdots & c_1 \\ c_1 & c_0 & \cdots & c_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{N-1} & c_{N-2} & \cdots & c_0 \end{pmatrix}$$

求解 $Lx = b$, 其

中 $x = (x_0, x_1, \dots, x_{N-1})^T$, $b = (b_0, b_1, \dots, b_{N-1})^T$.

$(Lx)_i = \sum_{j=0}^{N-1} c_{i-j} x_j$. 假设 c_i 对下标以 N 为周期。设 λ 为 L 的特征

值, $c = (c_0, \dots, c_{N-1})^T$, $Lx = \lambda x$, i.e. $c * x = \lambda x$, 等式两端同时作DFT得 $\hat{c} \circ \hat{x} = \lambda \hat{x}$, 于是有 $\lambda_k = \hat{c}_k$, 相应的特征向量 $\hat{x}_j^{(k)} = \delta_{kj}$

作逆变换得到:

$$\begin{aligned}x^{(0)} &= (1, 1, \dots, 1)^T, \\x^{(1)} &= (1, w^{-1}, \dots, w^{-(N-1)})^T, \\&\dots \dots \dots \\x^{(N-1)} &= (1, w^{-(N-1)}, \dots, w^{-(N-1)^2})^T\end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned}L &= (x^{(0)}, x^{(1)}, \dots, x^{(N-1)}) \text{diag}(\lambda_0, \dots, \lambda_{N-1}) (x^{(0)}, x^{(1)}, \dots, x^{(N-1)})^T \\&\triangleq (NF^{-1}) \Lambda (NF^{-1})^{-1} = F^{-1} \Lambda F\end{aligned}$$

求解 $Lx = b$ 等价于求解 $F^{-1} \Lambda Fx = b$ 。分三步走

- ▶ 求 Fb , 即 b 的 FFT, 的 \hat{b} ;
- ▶ 求 Λ 即求 c 的 FFT, 得 \hat{c} ;
- ▶ 求 $\hat{x}_k = \hat{b}_k / \hat{c}_k$, 然后求 $(\hat{x})^V$ 即得 x .

FFT的应用：求解微分方程

设有一维Poisson方程：

$$\begin{cases} u''(x) = f(x), x \in (0, \pi), \\ u(0) = u(\pi) = 0. \end{cases}$$

$$u''(x) \approx \frac{u(x+h) - 2u(x) + u(x-h)}{h^2}$$

记 $x_j = jh (j = 1, 2, \dots, N-1; h = \frac{\pi}{N})$

$$u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1} = h^2 f_j, j = 1, 2, \dots, N-1,$$

将 u 作奇延拓成周期函数（Dirichlet边界条件），采用离散正弦变换DST和逆变换

$$U_k = \sum_{j=1}^{N-1} u_j \sin\left(\frac{\pi}{N}jk\right), k = 1, 2, \dots, N-1;$$

$$u_j = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N-1} U_k \sin\left(\frac{\pi}{N}jk\right), j = 1, 2, \dots, N-1.$$

Fast Sine Transform

$$\sum_{j=1}^{N-1} u_j \left[\sin\left(\frac{\pi}{N}(j+1)k\right) - 2\sin\left(\frac{\pi}{N}jk\right) + \sin\left(\frac{\pi}{N}(j-1)k\right) \right] = F_k h^2,$$

其中 $F_k = \sum_{j=1}^{N-1} f_j \sin\left(\frac{\pi}{N}jk\right)$, $(k = 1, 2, \dots, N-1)$, 于是令

$$U_k = -h^2 F_k / \left[4 \sin^2 \left(\frac{\pi}{2N} k \right) \right], \quad k = 1, 2, \dots, N-1$$

Remark: 这里的 $4 \sin^2 \left(\frac{\pi}{2N} k \right)$ 相当于离散情形时 $-\frac{d^2}{dx^2}$ 的特征值。

计算步骤:

1. 对 $f = (f_1, \dots, f_{N-1})^T$ 作FST得 $F_k (k = 1, 2, \dots, N-1)$;
2. 求的 $U_k = -h^2 F_k / [4 \sin^2 (\frac{\pi}{2N} k)]$;
3. 求的 $u = \check{U}$, 其中 $u = (u_1, u_2, \dots, u_{N-1})^T, U = (U_1, U_2, \dots, U_{N-1})^T$.

实数组的FFT实现

设 $f = (f_1, f_2, \dots, f_{N-1})^T$ 中元素全为实数, 由DFT定义

$$F_k = \sum_{j=0}^{N-1} f_j e^{-jk \frac{2\pi i}{N}}, k = 0, 1, \dots, N-1,$$

则

$$\begin{aligned} F_{N-k} &= \sum_{j=0}^{N-1} f_j e^{-j(N-k) \frac{2\pi i}{N}} \\ &= \sum_{j=0}^{N-1} f_j e^{jk \frac{2\pi i}{N}} = \bar{F}_k, k = 0, 1, \dots, N-1. \end{aligned}$$

于是 $F_0, F_{\frac{N}{2}}$ (N 为偶数时) 为实数; 由于只有 $F_0, F_1, \dots, F_{\frac{N}{2}-1}, F_{\frac{N}{2}}$ (N even) 是真正需要的

为节约工作量及存储量

1. 令 $h = (h_0, h_1, \dots, h^{\frac{N}{2}-1})^T$, 其中

$$h_j = f_{2j} + if_{2j+1}, j = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1,$$

并求的 $H \triangleq \hat{h}$, 即有

$$H_n = \hat{h}_n = F_n^e + iF_n^o, n = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1,$$

其中(H_n 对下标以 $N/2$ 为周期):

$$F_n^e = \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f_{2k} e^{-kn \frac{2\pi i}{N/2}}, F_n^o = \sum_{k=0}^{\frac{N}{2}-1} f_{2k+1} e^{-kn \frac{2\pi i}{N/2}}.$$

2. 由DFT定义知 $F_n = F_n^e + e^{-\frac{2\pi i}{N}n} F_n^o$, 于是

$$\bar{H}_{\frac{N}{2}-n} = \bar{F}_{\frac{N}{2}-n}^e - i\bar{F}_{\frac{N}{2}-n}^o = F_n^e - iF_n^o,$$

$$\text{故 } F_n = \frac{1}{2}(H_n + \bar{H}_{\frac{N}{2}-n}) - \frac{i}{2}(H_n - \bar{H}_{\frac{N}{2}-n})e^{-n \frac{2\pi i}{N}}$$

FST

设 $F_k = \sum_{j=1}^{N-1} f_j \sin\left(\frac{\pi}{N}jk\right)$, $k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1$, 定义 $f_0 = 0$.

令 $y_0 = 0$, $y_j = \sin\left(\frac{j\pi}{N}\right)(f_j + f_{N-j}) + \frac{1}{2}(f_j - f_{N-j})$, $j = 1, \dots, N-1$.

对向量 $y = (y_0, \dots, y_{N-1})^T$ 作实数组的FFT得:

$$\begin{aligned} Re_k &= \sum_{j=0}^{N-1} y_j \cos\left(\frac{2\pi}{N}jk\right) \\ &= F_{2k+1} - F_{2k-1}, k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1, \\ Im_k &= \sum_{j=1}^{N-1} y_j \sin \frac{2\pi jk}{N} = F_{2k}, k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1. \end{aligned}$$

于是有

$$F_{2k} = Im_k, F_{2k+1} = F_{2k-1} + Re_k, k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1,$$

其中 $F_1 = -F_{-1}$ 即 $F_1 = \frac{Re_0}{2}$.