

The background of the slide features a blue gradient. On the left side, there are several lines of binary code (0s and 1s) in a light blue, slightly blurred font. On the right side, there is a faint, white wireframe sphere. The title '§ 12 复数与复矩阵' is written in white serif font on a solid dark blue horizontal band at the bottom.

§ 12 复数与复矩阵

12.1 引言

我们学习的大部分线性代数知识都只考虑了实数情形,但复数情形不可避免会遇到.

例如 $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ 没有实特征值 (除了极特殊情形)

目的: 比较实和复两种情形的异同.

12.1 引言

①复数复习:

$i^2 = -1$, 一个复数 $a + bi = z$, 长度 $|z| = \sqrt{a^2 + b^2}$
a实部(real part) b虚部(imaginary part)

共轭(complex conjugate)

$$z = a + bi \longrightarrow \bar{z} = a - bi$$

$$A = (a_{ij})_{n \times n}, a_{ij} \in \mathbb{C} \quad \bar{A} \stackrel{\text{def}}{=} (\bar{a}_{ij})_{n \times n}$$

$$\text{性质: } \overline{AB} = \bar{A} \cdot \bar{B} \quad z\bar{z} = |z|^2$$

12.1 引言

{长度为1（单位圆上）的复数} \longrightarrow {二阶旋转矩阵}, 且保持乘法

$$z = \cos\theta + i \sin\theta \longrightarrow A_z = \begin{pmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{pmatrix}$$

12.1 引言

极分解(polar decomposition)

$$z = r(\cos \theta + i \sin \theta)$$

$$z = re^{i\theta} \quad z^n = r^n(\cos n\theta + i \sin n\theta)$$

$$e^{i\theta} = \cos \theta + i \sin \theta \text{ (Euler formula)}$$

单位根 $x^n = 1$ 有 n 个复根 $e^{\frac{2k\pi i}{n}} \quad k = 0, 1, \dots, n-1$

$$\text{令 } \omega = e^{\frac{2\pi i}{n}}, 1 + \omega + \dots + \omega^{n-1} = 0$$

例 求 $(1+i)^8$

$$1+i = \sqrt{2}e^{i\frac{\pi}{4}} \quad (1+i)^8 = (\sqrt{2})^8 e^{i2\pi} = 16$$

12.1 引言

②代数基本定理:

$a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0 = 0, a_i \in \mathbb{C}$ 有 n 个复根(可能重复)

设 $a_i \in \mathbb{R}, a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0 = 0$ 的非实复根成对出现, 即若 $z = a + bi (b \neq 0)$ 是它的根, 则 $\bar{z} = a - bi$ 也是它的根.

\Rightarrow 奇次实系数方程总有一个实根.

实系数多项式(次数 ≥ 1) $f(x)$ 可分解成

$$f(x) = a(x - \lambda_1)^{n_1} \cdots (x - \lambda_s)^{n_s} (x^2 - b_1 x + c)^{e_1} \cdots (x^2 - b_t x + c)^{e_t}$$

12.1 引言

$$\text{例 } x^m - 1 = \prod_{k=0}^{m-1} (x - \omega_k) \quad \omega_k = e^{\frac{i2k\pi}{m}}$$

$$(x - \omega_k)(x - \omega_{m-k}) = x^2 - 2 \cos \frac{2k\pi}{m} x + 1 \quad \omega_k = \bar{\omega}_{m-k}$$

$$x^m + 1 = \prod_{k=0}^{m-1} (x - \xi_k) \quad \xi_k = e^{i\frac{\pi+2k\pi}{m}}$$

$$\text{证明: } \cos \frac{\pi}{2n+1} \cos \frac{2\pi}{2n+1} \cdots \cos \frac{n\pi}{2n+1} = \frac{1}{2^n} \text{ 可使用以上分解.}$$

12.1 引言

Fact-1: $-1 - \cos 2\theta - i \sin 2\theta = -2\cos\theta(\cos\theta + i \sin\theta) \Rightarrow |-1 - \cos 2\theta - i \sin 2\theta| = 2|\cos\theta|.$

Fact-2: Set $\omega = \cos \frac{2\pi}{2n+1} + i \sin \frac{2\pi}{2n+1}$. Then $x^{2n} + x^{2n-1} + \cdots + 1 = (x - \omega)(x - \omega^2) \cdots (x - \omega^{2n}).$

Fact-3: $\cos \frac{(2n+1-k)\pi}{2n+1} = \cos \frac{k\pi}{2n+1}.$

12.2 复矩阵

③共轭转置

设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, $a_{ij} \in \mathbb{C}$

$$A^H = \overline{A}^T = (\overline{A})^T \quad (\text{“H”是“Hermitian”的简写})$$

例如: $Z = \begin{pmatrix} 1 + i \\ i \end{pmatrix} \quad Z^H = (1 - i \quad -i)$

$$ZZ^H = \|Z\|^2$$

12.2 复矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & i \\ 0 & 1+i \end{pmatrix} \quad A^H = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -i & 1-i \end{pmatrix}$$

性质: $(A^H)^H = A, (AB)^H = B^H A^H$

正如 \mathbb{R}^n 上定义内积, \mathbb{C}^n 上也能定义内积

$$u, v \in \mathbb{C}^n$$

$$\text{内积} = u^H v = (\bar{u}_1 \quad \cdots \quad \bar{u}_n) \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \bar{u}_1 v_1 + \cdots + \bar{u}_n v_n$$

性质: $u^H v = \overline{v^H u}$

12.2 复矩阵

④厄米特矩阵(Hermite)

A 是Hermite矩阵 $\iff A = A^H$ 例如 $\begin{pmatrix} 2 & 1+i \\ 1-i & 3 \end{pmatrix}$

性质1. Hermite阵对角线元为实数.

性质2. 设 $z \in \mathbb{C}^n$, A 是Hermite阵, 则 $z^H A z$ 是一实数.

性质3. 设 A, B 是Hermite阵, 则 $A + B$ 也是. 进一步, 若 $AB = BA$, 则 AB 是Hermite阵. $\iff A^n$ 是Hermite阵.

性质4. 设 A 是一个 n 阶复矩阵, AA^H 、 $A + A^H$ 是Hermite阵.

12.2 复矩阵

性质5. 一个Hermite阵 A 特征值是实数.

证明: 设 $Az = \lambda_0 z$, 则 $z^H Az = \lambda_0 z^H z$.

$z^H Az$ 和 $z^H z$ 均为实数 $\Rightarrow \lambda_0$ 是实数($z \neq 0$).

性质6. 一个Hermite阵的不同特征值的特征向量相互正交.

证明: 设 $Az_1 = \lambda_1 z_1, Az_2 = \lambda_2 z_2$ $\lambda_1 \neq \lambda_2$

我们有 $z_2^H Az_1 = \lambda_1 z_2^H z_1$, 因为 A 为Hermite阵, 所以有

$$z_2^H Az_1 = z_2^H A^H z_1 = (Az_2)^H z_1 = \overline{\lambda_2} z_2^H z_1 = \lambda_2 z_2^H z_1$$

$$\Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2) z_2^H z_1 = 0 \Rightarrow z_2^H z_1 = 0$$

性质5.

12.2 复矩阵

⑤酉矩阵

$$U \text{ 是酉矩阵} \iff U^H U = I_n$$

一般地, 设 U 是 $m \times n$ 阶复矩阵 $U = (u_1 \quad \dots \quad u_n)$

$$\text{满足 } u_i^H u_j = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\text{则 } U^H U = I_n$$

12.2 复矩阵

酉矩阵是正交矩阵的复类比.

$U_{n \times n}$ 是酉矩阵 $\iff \forall z \in \mathbb{C}^n \quad \|Uz\| = \|z\|$

性质: U 是酉阵, 则 U 的特征值模长 = 1.

例如:
$$U = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1-i\sqrt{3}}{2\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-1+i\sqrt{3}}{2\sqrt{3}} \\ 0 & \frac{1+i\sqrt{3}}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$

性质: 设 U 是酉阵, 则 $|\det U| = 1$.

12.3 复正规阵

酉矩和Hermite矩阵均为复正规矩阵, 即

$$A^H A = A A^H$$

酉相似: 设 A, B 是两 n 阶复矩阵. 若存在酉阵 U , 使得

$$A = U^H B U,$$

则 A 和 B 是酉相似.

定理 设 A 为复正规阵, 则

(1) 向量 u 是 A 的关于 λ 的特征向量 $\iff u$ 是 A^H 的关于 $\bar{\lambda}$ 的特征向量.

(2) 不同特征值的特征向量正交.

12.3 复正规阵

证明:

(1) 设 $Au = \lambda u$ 即 $(A - \lambda I)u = 0$ 令 $B = A - \lambda I$
 $\|B^H u\|^2 = u^H B B^H u = u^H B^H B u = \|Bu\|^2 = 0$
 $A^H u = \bar{\lambda} u$

(2) 同Hermite情形

12.3 复正规阵

定理(Schur) 任一复矩阵 A 酉相似于一上三角阵. 即存在 U

$$\text{满足 } U^H = U^{-1}, U^H A U = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * \\ 0 & \ddots & * \\ 0 & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

\Rightarrow 任一复正规阵酉相似于对角阵, 特别地, 酉阵相似于 $\text{diag}(c_1 \ \dots \ c_n)$ 其中 $|c_i| = 1$

12.3 复正规阵

一个实矩阵 A 是正规的 $\iff A^T A = A A^T$

例如, A 正交或 A 对称(反对称)

A 正规,则存在正交阵 Ω , $\Omega^T A \Omega$

$$= \begin{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 & b_1 \\ -b_1 & a_1 \end{pmatrix} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \begin{pmatrix} a_s & b_s \\ -b_s & a_s \end{pmatrix} & \\ & & & \lambda_{2s+1} & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

12.3 复正规阵

其中 $\begin{pmatrix} a_k & b_k \\ -b_k & a_k \end{pmatrix}$ 特征根为 $\lambda_k = a_k + b_k i$ 和 $\overline{\lambda_k} = a_k - b_k i$
 $\lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n$ 为实数.

特别地, 一正交阵正交相似于

$$\begin{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \theta_1 & \sin \theta_1 \\ -\sin \theta_1 & \cos \theta_1 \end{pmatrix} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \begin{pmatrix} \cos \theta_s & \sin \theta_s \\ -\sin \theta_s & \cos \theta_s \end{pmatrix} & \\ & & & \pm 1 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & \pm 1 \end{pmatrix}$$

12.3 复正规阵

例1 设 A 为 n 阶实正交阵. 若 $\lambda = \alpha + i\beta$ ($\beta \neq 0$) 是 A 的特征值, $x = x_1 + ix_2$ ($x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n$) 是 A 的关于 λ 的特征向量, 则 $\|x_1\| = \|x_2\|$, 且 x_1, x_2 相互正交.

证明: $\lambda = \alpha + i\beta$ 和 $\bar{\lambda} = \alpha - i\beta$ 均为 A 的特征值.

$$Ax = \lambda x \Rightarrow A\bar{x} = \bar{\lambda}\bar{x} \quad \lambda \neq \bar{\lambda} \Rightarrow x \text{ 和 } \bar{x} \text{ 正交}$$

$$x = x_1 + ix_2, \bar{x} = x_1 - ix_2$$

$$(\bar{x})^H x = 0 \Rightarrow \|x_1\| = \|x_2\|, x_1^T x_2 = 0$$

12.3 复正规阵

例2 证明: $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ 和 $\begin{pmatrix} e^{i\theta} & 0 \\ 0 & e^{-i\theta} \end{pmatrix}$ 酉相似

$$U = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix}$$

例3 设 A 是Hermite阵, 则 $I + iA$ 非奇异.

$U = (I - iA)(I + iA)^{-1}$ 是酉阵

$$U^H = (I - iA)^{-1}(I + iA) = (I + iA)(I - iA)^{-1}$$

12.4 离散Fourier变换

回忆若 $f(x)$ 满足 $f(x), f'(x)$ piecewise连续, 且 $f(x+L) = f(x)$

$$\text{则 } f(x) = \frac{a_0}{2} + \sum (a_n \cos \frac{2\pi nx}{L} + b_n \sin \frac{2\pi nx}{L})$$

$$a_n = \frac{2}{L} \int_0^L f(x) \cos \frac{2\pi nx}{L} dx \quad b_n = \frac{2}{L} \int_0^L f(x) \sin \frac{2\pi nx}{L} dx$$

令 $V = \{f(x) | f(x) \text{ 如上条件} \} \rightarrow \mathbb{R}^\infty$

$f(x) \rightarrow (a_0, a_1, b_1, a_2, b_2, \dots)$

这是一个线性映射, (a_0, a_1, b_1, \dots) 是 $f(x)$ 的逆Fourier变换

12.4 离散Fourier变换

$$e^{ix} = \cos x + i \sin x \Rightarrow \cos x = \frac{e^{ix} + e^{-ix}}{2} \quad \sin x = \left(\frac{e^{ix} - e^{-ix}}{2}\right) \cdot (-i)$$

$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{i\frac{2\pi n}{L}t}$, $c_n = \frac{1}{L} \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} f(t) e^{-i\frac{2\pi n}{L}t} dt$. Set $\omega_n = \frac{2\pi n}{L}$. Then the Fourier transform of $f(t)$ is

$$\hat{f}(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i\omega t} dt.$$



离散化形式:

$$\hat{f}(\omega_n) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-i\omega_n t} dt, n = 0, 1, \dots, N-1. \Rightarrow \hat{f}(\omega_n) \approx \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i\omega_n t_k}$$

$$f(t_j) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k e^{i\frac{2\pi k}{L}t_j}, \text{ Set } t_j = \frac{jL}{N} \Rightarrow f(t_j) \approx \sum_{k=0}^{N-1} c_k e^{i\frac{2\pi k j}{N}}.$$

$$\text{Set } A_j = f(t_j), a_k = c_k. f(t) \rightarrow (A_0, A_1, \dots, A_{N-1}), (c_k) \rightarrow (a_0, a_1, \dots, a_{N-1}).$$

12.4 离散Fourier变换

$$N = 4,$$

$$A_0 = a_0 + a_1 + a_2 + a_3$$

$$A_1 = a_0 + ia_1 - a_2 - ia_3$$

$$A_2 = a_0 - a_1 + a_2 - a_3$$

$$A_3 = a_0 - ia_1 - a_2 + ia_3$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} A_0 \\ A_1 \\ A_2 \\ A_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & i & i^2 & i^3 \\ 1 & i^2 & i^4 & i^6 \\ 1 & i^3 & i^6 & i^9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix}$$

12.4 离散Fourier变换

一般地,

$$\begin{pmatrix} A_0 \\ A_1 \\ \vdots \\ A_{N-1} \end{pmatrix} = F \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{N-1} \end{pmatrix}$$

$$F_{s,t} = e^{i\frac{2\pi st}{N}}$$

$$\text{令 } \omega_N = e^{i\frac{2\pi}{N}}$$

$$\Rightarrow F_{s,t} = \omega_N^{st} = F_{t,s}$$

F Fourier矩阵, F的列相互正交, 且F对称(非Hermite)

12.4 离散Fourier变换

$$F^{-1} = \frac{1}{N} \bar{F} \quad \text{给定} \begin{pmatrix} A_0 \\ A_1 \\ \vdots \\ A_{N-1} \end{pmatrix}, \text{求} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{N-1} \end{pmatrix} = F^{-1} \begin{pmatrix} A_0 \\ A_1 \\ \vdots \\ A_{N-1} \end{pmatrix}$$

需要 N^2 次乘法, $N(N-1)$ 次加法 (忽略 $\frac{1}{N}$ 的除法)

计算量 = $O(N^2)$

注记: $\begin{pmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_{N-1} \end{pmatrix}$ 是向量 $\begin{pmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_{N-1} \end{pmatrix}$ 关于某个正交基的坐标分量

(a_0, a_1, b_1, \dots) 是 $f(x)$ 关于 $\{1, \cos x, \sin x, \dots\}$ 的坐标

12.5 快速Fourier变换

快速Fourier变换减少了DFT的计算量到 $O(N\log_2 N)$

N	N^2	$N\log_2 N$	FFT efficiency
256	65536	1024	64:1
512	262144	2304	114:1
1024	1048576	5120	205:1

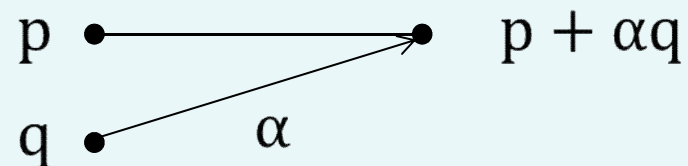
注: $\lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{\log_2 N}{N} = 0$


12.5 快速Fourier变换

我们解释算法：

$$N = 4 \quad \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -i & -1 & i \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & i & -1 & -i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_0 \\ A_1 \\ A_2 \\ A_3 \end{pmatrix} \quad i^4 = 1$$

引入记号：





$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & i & i^2 & i^3 \\ 1 & i^2 & i^4 & i^6 \\ 1 & i^3 & i^6 & i^9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & i \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & i^2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & i^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

12.5 快速Fourier变换

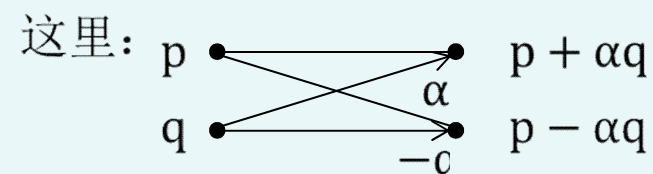
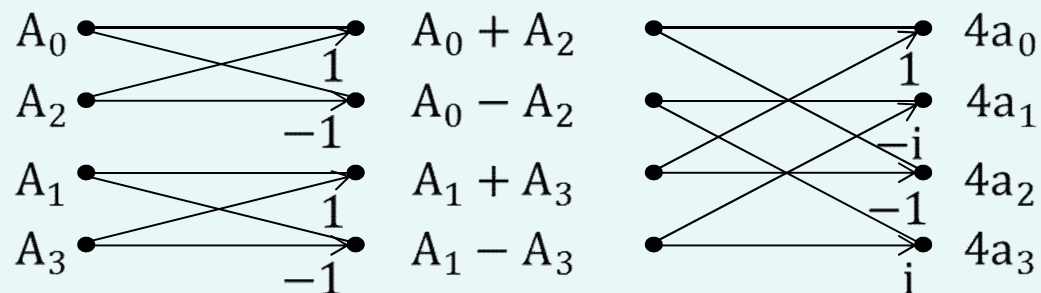
$$4a_0 = (A_0 + A_2) + (A_1 + A_3)$$

$$4a_1 = (A_0 - A_2) - i(A_1 - A_3)$$

$$4a_2 = (A_0 + A_2) - (A_1 + A_3)$$

$$4a_3 = (A_0 - A_2) + i(A_1 - A_3)$$

将 A_0, A_1, A_2, A_3 重新排序 A_0, A_2, A_1, A_3 , 使用记号, 则



称为一个butterfly operation

12.5 快速Fourier变换

FFT算法将DFT算法分成 $\log_2 N$ 段, 每一段有 $\frac{N}{2}$ 个butterfly operation.

$N = 8$, Step1. 将 A_0, A_1, \dots, A_7 重新排序.

原则: 考虑 $0, 1, \dots, 7$ 的二进制, 设 j 的二进制数的反转为 n_j .

若 $j < n_j$, 则交换 A_j 和 A_{n_j} . 例如1的二进制数为 001_2 , 反转为 $100_2 = 4$, $1 < 4$, 交换 A_1 和 A_4 .

排序后为: $A_0, A_4, A_2, A_6, A_1, A_5, A_3, A_7$ (奇偶分离)

$$\{A_0, A_1, A_2, A_3, A_4, A_5, A_6, A_7\} \rightarrow \{A_0, A_4, A_2, A_6\}, \{A_1, A_5, A_3, A_7\}$$

\downarrow reordering \downarrow

$$\{A_0, A_4, A_2, A_6, A_1, A_5, A_3, A_7\} \leftarrow \{A_0, A_4\}\{A_2, A_6\}\{A_1, A_5\}\{A_3, A_7\}.$$

12.5 快速Fourier变换

奇偶分离的原因:
$$\begin{pmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_{N-1} \end{pmatrix} = \left(\frac{1}{N}\bar{F}\right) \begin{pmatrix} A_0 \\ \vdots \\ A_{N-1} \end{pmatrix}$$

令 $p(x) = A_0 + A_1x + \dots + A_{N-1}x^{N-1} = p_e(x^2) + xp_o(x^2)$

$p_e = A_0 + A_2x^2 + \dots$ $p_o = A_1 + A_3x^2 + \dots$

$$a_j = \frac{1}{N} (1, \bar{\omega}_N^j, \bar{\omega}_N^{2j}, \dots) \begin{pmatrix} A_0 \\ \vdots \\ A_{N-1} \end{pmatrix} = \frac{1}{N} p(\bar{\omega}_N^j) = \frac{1}{N} [p_e(\bar{\omega}_N^{2j}) + \bar{\omega}_N^j p_o(\bar{\omega}_N^{2j})] \quad j = 0, 1, \dots, \frac{N}{2}-1$$

$$a_{N/2+j} = \frac{1}{N} [p_e(\bar{\omega}_N^{2(N/2+j)}) + \bar{\omega}_N^{(N/2+j)} p_o(\bar{\omega}_N^{2(N/2+j)})]$$

因为 $\bar{\omega}_N^{2j} = \bar{\omega}_{\frac{N}{2}}^j$, $\bar{\omega}_N^{\frac{N}{2}+j} = -\bar{\omega}_N^j$, $\bar{\omega}_N^{N+2j} = \bar{\omega}_{\frac{N}{2}}^j$

12.5 快速Fourier变换

为了方便,我们忽略 $\frac{1}{N}$, 只是记得在最后结果补上.

使用以上性质:

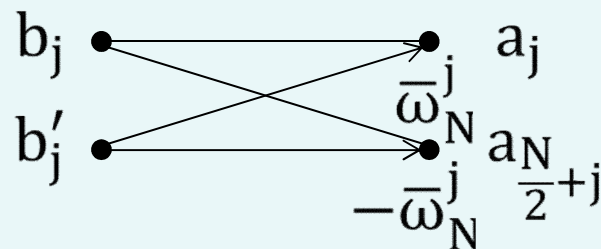
$$\begin{cases} a_j = p_e\left(\bar{\omega}_N^j\right) + \bar{\omega}_N^j p_o\left(\bar{\omega}_N^j\right) \\ a_{\frac{N}{2}+j} = p_e\left(\bar{\omega}_N^j\right) - \bar{\omega}_N^j p_o\left(\bar{\omega}_N^j\right) \end{cases} \quad j = 0, 1, \dots, \frac{N}{2}-1$$

12.5 快速Fourier变换

令 $b_j = p_e\left(\bar{\omega}_N^j\right)$ $b'_j = p_o\left(\bar{\omega}_N^j\right)$, 我们以上讨论总结:

$$a_j = p\left(\bar{\omega}_N^j\right) \quad j = 0, 1, \dots, N-1 \Rightarrow \begin{cases} a_j = b_j + \bar{\omega}_N^j b'_j \\ a_{\frac{N}{2}+j} = b_j - \bar{\omega}_N^j b'_j \end{cases} \quad j = 0, 1, \dots, \frac{N}{2}-1$$

如图这是一个butterfly operation

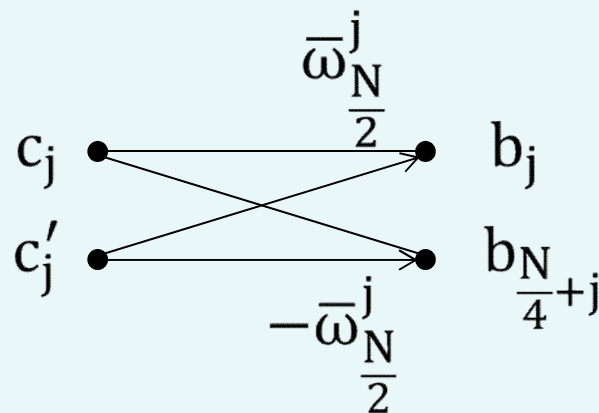


12.5 快速Fourier变换

对 b_j, b'_j 可以重复以上讨论.例如

$$b_j = p_e \left(\bar{\omega}_{\frac{N}{2}}^j \right) \quad \begin{cases} b_j = c_j + \bar{\omega}_{\frac{N}{2}}^j c'_j \\ b_{\frac{N}{4}+j} = c_j - \bar{\omega}_{\frac{N}{2}}^j c'_j \end{cases} \quad j = 0, 1, \dots, \frac{N}{4}-1$$

其中 $c_j = p_{ee} \left(\bar{\omega}_{\frac{N}{4}}^j \right), c'_j = p_{eo} \left(\bar{\omega}_{\frac{N}{4}}^j \right)$



12.5 快速Fourier变换

如图

