

曲线拟合的最小二乘法



仍然是已知 $x_1 \dots x_m; y_1 \dots y_m$, 求一个简单易算的近似函数 $S^*(x) \approx f(x)$ 。

但是 ① m 很大;

② y_i 本身是测量值, 不准确, 即 $y_i \neq f(x_i)$

这时没必要取 $P(x_i) = y_i$, 而要使 $P(x_i) - y_i$ 总体上尽可能小。



常见做法:

➤ 使 $\sum_{i=1}^m |P(x_i) - y_i|^2$ 最小 /* Least-Squares method */



已知 $x_1 \dots x_m; y_1 \dots y_m$, 求一个简单易算的近似函数 $P(x) \approx f(x)$ 使得 $\sum_{i=1}^m |P(x_i) - y_i|^2$ 最小。

首先确定 $P(x)$ 的形式:

$$P(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \cdots + a_n\varphi_n(x)$$

考虑数据误差的加权平方和

$$\|\delta\|_2^2 = \sum_{i=0}^m w(x_i)[P(x_i) - f(x_i)]^2$$

转化为多元函数 $I(a_0, a_1, \dots, a_n) = \sum_{i=0}^m w(x_i) \left[\sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x_i) - f(x_i) \right]^2$

根据多元函数求极值的必要条件

法方程

$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 0 \quad \longrightarrow \quad \sum_{j=0}^n (\varphi_k, \varphi_j) a_j = d_k$$

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \sum_{i=0}^m w(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) \quad (f, \varphi_k) = \sum_{i=0}^m w(x_i) f(x_i) \varphi_k(x_i) = d_k$$

■ **定义10** 设 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x) \in C[a, b]$ 的任意线性组合的在点集 $\{x_i, i=0, 1, \dots, m\}$ 上至多只有 n 个不同的零点, 则称 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$ 在点集 $\{x_i\}$ 上满足 Haar 条件

例 $1, x, x^2, \dots, x^n$ 在任意 m 个点上满足 Haar 条件

注 若 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x) \in C[a, b]$ 在 $\{x_i\}$ 上满足 Haar 条件, 则法方程存在唯一解。

例：用 $y = a_0 + a_1x + a_2x^2$ 来拟合 $\begin{array}{c|c|c|c|c} x & 1 & 2 & 3 & 4 \\ \hline y & 4 & 10 & 18 & 26 \end{array}, w \equiv 1$

解： $\varphi_0(x) = 1, \varphi_1(x) = x, \varphi_2(x) = x^2$

$$(\varphi_0, \varphi_0) = \sum_{i=1}^4 1 \cdot 1 = 4 \quad (\varphi_1, \varphi_2) = \sum_{i=1}^4 x_i \cdot x_i^2 = 100$$

$$(\varphi_0, \varphi_1) = \sum_{i=1}^4 1 \cdot x_i = 10 \quad (\varphi_1, \varphi_1) = \sum_{i=1}^4 x_i^2 = 30$$

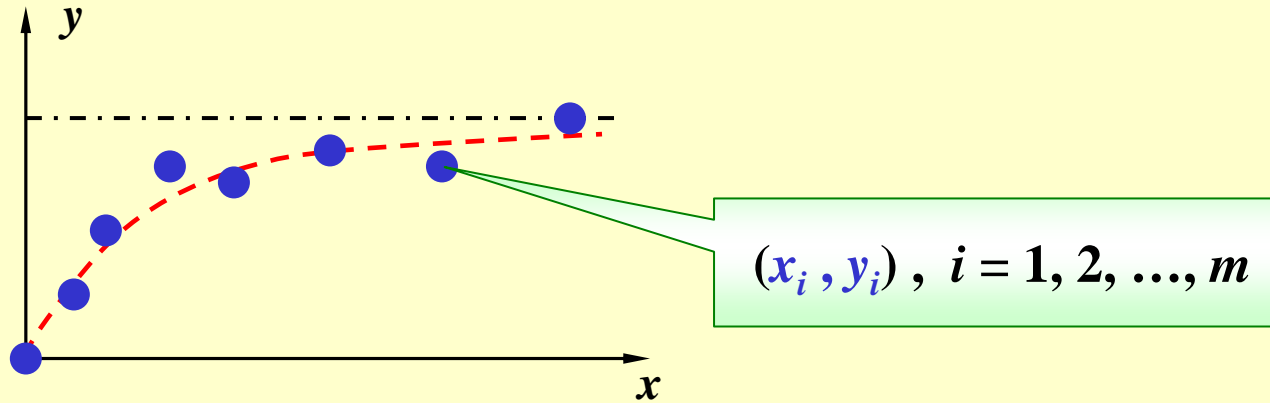
$$(\varphi_0, \varphi_2) = \sum_{i=1}^4 1 \cdot x_i^2 = 30 \quad (\varphi_2, \varphi_2) = \sum_{i=1}^4 x_i^4 = 354$$

$$(\varphi_0, y) = \sum_{i=1}^4 1 \cdot y_i = 58 \quad (\varphi_1, y) = 182 \quad (\varphi_2, y) = 622$$

$$\begin{pmatrix} 4 & 10 & 30 \\ 10 & 30 & 100 \\ 30 & 100 & 354 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 58 \\ 182 \\ 622 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{aligned} a_0 &= -\frac{3}{2}, a_1 = \frac{49}{10}, a_2 = \frac{1}{2} \\ y = P(x) &= \frac{1}{2}x^2 + \frac{49}{10}x - \frac{3}{2} \end{aligned}$$

$$\|B\|_{\infty} = 484, \quad \|B^{-1}\|_{\infty} = \frac{63}{4} \Rightarrow \text{cond}(B) = 7623$$

例:



方案一: 设 $y \approx P(x) = \frac{x}{ax + b}$

求 a 和 b 使得 $\varphi(a, b) = \sum_{i=1}^m \left(\frac{x_i}{ax_i + b} - y_i \right)^2$ 最小。

线性化 /* linearization */: 令 $Y = \frac{1}{y}$, $X = \frac{1}{x}$, 则

$Y \approx a + bX$ 就是个线性问题

将 (x_i, y_i) 化为 (X_i, Y_i) 后易解 a 和 b 。



方案二: 设 $y \approx P(x) = a e^{-b/x}$ ($a > 0, b > 0$)

线性化: 由 $\ln y \approx \ln a - \frac{b}{x}$ 可做变换

$$Y = \ln y, \quad X = \frac{1}{x}, \quad A = \ln a, \quad B = -b$$

$Y \approx A + BX$ 就是个线性问题

将 (x_i, y_i) 化为 (X_i, Y_i) 后易解 A 和 B

$$\longrightarrow a = e^A, \quad b = -B, \quad P(x) = a e^{-b/x}$$

例8 设数据 (x_i, y_i) , 用数学模型 $y=ae^{bx}$ 拟合, 确定 a, b .

i	0	1	2	3	4
x_i	1.00	1.25	1.50	1.75	2.00
y_i	5.10	5.79	6.53	7.45	8.46
$\ln y_i$	1.629	1.756	1.876	2.008	2.135

解

$$y=ae^{bx} \longrightarrow \ln y = \ln a + bx = A + bx \longrightarrow Z = A + bx$$

取

$$\begin{aligned} \varphi_0(x) &= 1 & \varphi_1(x) &= x & w(x) &= 1 \\ (\varphi_0, \varphi_0) &= 5 & (\varphi_0, \varphi_1) &= \sum_{i=0}^4 x_i = 7.5 & (\varphi_1, \varphi_1) &= \sum_{i=0}^4 x_i^2 = 11.875 \\ (\varphi_0, z) &= \sum_{i=0}^4 z_i = 9.404 & (\varphi_1, z) &= \sum_{i=0}^4 x_i z_i = 14.422 \end{aligned}$$

$$\begin{cases} 5A + 7.50b = 9.404 \\ 7.50A + 11.875b = 14.422 \end{cases} \longrightarrow \begin{cases} A = 1.122 \\ b = 0.505 \end{cases} \longrightarrow \begin{aligned} A &= 3.071 \\ y &= 3.071e^{0.505x} \end{aligned}$$

用正交多项式做最小二乘拟合

► 若 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x) \in C[a, b]$ 是关于点集 $\{\mathbf{x}_i\}$ 带权 $w(\mathbf{x}_i)$ 正交的函数族, 即

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \sum_{i=0}^m w(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) = \begin{cases} 0 & j \neq k \\ A_k > 0 & j = k \end{cases}$$

则法方程的解为

$$a_k^* = \frac{(f, \varphi_k)}{(\varphi_k, \varphi_k)} = \frac{\sum_{i=0}^m w(x_i) f(x_i) \varphi_k(x_i)}{\sum_{i=0}^m w(x_i) \varphi_k^2(x_i)}$$

平方误差

$$\|\delta\|_2^2 = \|f\|_2^2 - \sum_{k=0}^n A_k (a_k^*)^2$$

► 正交多项式递推公式

$$\alpha_{k+1} = \frac{(xP_k, P_k)}{(P_k, P_k)} \quad \beta_k = \frac{(P_k, P_k)}{(P_{k-1}, P_{k-1})} \quad \begin{cases} P_0(x) = 1 \\ P_1(x) = (x - a_1)P_0(x) \\ P_{k+1}(x) = (x - a_{k+1})P_k(x) - \beta_k P_{k-1}(x) \end{cases}$$

例：用 $y = c_0 + c_1x + c_2x^2$ 来拟合 $\begin{array}{c|c|c|c|c} x & 1 & 2 & 3 & 4 \\ \hline y & 4 & 10 & 18 & 26 \end{array}, w \equiv 1$

解：通过正交多项式 $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \varphi_2(x)$ 求解

设 $y = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + a_2\varphi_2(x)$

$$a_k = \frac{(\varphi_k, y)}{(\varphi_k, \varphi_k)}$$

$$\varphi_0(x) = 1 \quad a_0 = \frac{(\varphi_0, y)}{(\varphi_0, \varphi_0)} = \frac{29}{2}$$

$$\alpha_1 = \frac{(x\varphi_0, \varphi_0)}{(\varphi_0, \varphi_0)} = \frac{5}{2} \quad \varphi_1(x) = (x - \alpha_1)\varphi_0(x) = x - \frac{5}{2} \quad a_1 = \frac{(\varphi_1, y)}{(\varphi_1, \varphi_1)} = \frac{37}{5}$$

$$\alpha_2 = \frac{(x\varphi_1, \varphi_1)}{(\varphi_1, \varphi_1)} = \frac{5}{2} \quad \beta_1 = \frac{(\varphi_1, \varphi_1)}{(\varphi_0, \varphi_0)} = \frac{5}{4}$$

$$\varphi_2(x) = (x - \frac{5}{2})\varphi_1(x) - \frac{5}{4}\varphi_0(x) = x^2 - 5x + 5 \quad a_2 = \frac{(\varphi_2, y)}{(\varphi_2, \varphi_2)} = \frac{1}{2}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow y &= \frac{29}{2} \times 1 + \frac{37}{5} \left(x - \frac{5}{2}\right) + \frac{1}{2}(x^2 - 5x + 5) \\ &= \frac{1}{2}x^2 + \frac{49}{10}x - \frac{3}{2} \end{aligned} \quad \text{与前例结果一致。}$$

注：手算时也可用待定系数法确定函数族。

有理逼近

➤ 对于 $f(x) \in C[a, b]$, 用有理函数

$$R_{nm}(x) = \frac{P_n(x)}{Q_m(x)} = \frac{\sum_{i=0}^n a_i x^i}{\sum_{k=0}^m b_k x^k}$$

有理逼近

逼近 $f(x)$ 的问题.

➤ 如果 $\|f(x) - R_{nm}(x)\|_{\infty}$ 最小就得到最佳一致逼近

➤ 如果 $\|f(x) - R_{nm}(x)\|_2$ 最小则得到最佳有理平方逼近函数.

例1 $\ln(1+x)$ 的有理逼近与多项式逼近的比较

$\ln(1+x)$ 的泰勒展式的n次部分和:

$$S_n(x) = \sum_{k=1}^n (-1)^{(k-1)} \frac{x^k}{k} \quad \mathbf{x} \in [-1, 1]$$

它的有理逼近函数

$$\ln(1+x) = \frac{x}{1 + \frac{1 \cdot x}{2 + \frac{1 \cdot x}{3 + \frac{2^2 \cdot x}{4 + \frac{2^2 \cdot x}{5 + \dots}}}}}$$

$$= \frac{x}{1 + \frac{1 \cdot x}{2 + \frac{1 \cdot x}{3 + \frac{2^2 \cdot x}{4 + \frac{2^2 \cdot x}{5 + \dots}}}}}$$

取有理逼近的2,4,6,8项，分别得到有理逼近

$$R_{11}(x) = \frac{2x}{2+x} \quad R_{22}(x) = \frac{6x+3x^2}{6+6x+x^2}$$

$$R_{33}(x) = \frac{60x+60x^2+11x^3}{60+90x+36x^2+3x^3}$$

$$R_{44}(x) = \frac{420x+630x^2+260x^3+25x^4}{420+840x+540x^2+120x^3+6x^4}$$

n	$S_{2n}(1)$	ε_s	$R_{mn}(1)$	ε_R
1	0.5	0.19	0.667	0.026
2	0.58	0.11	0.69231	0.00084
3	0.617	0.076	0.693122	0.000025
4	0.634	0.058	0.69314642	0.00000076

辗转相除法

$$\frac{2x^4 + 45x^3 + 381x^2 + 1353x + 1511}{x^3 + 21x^2 + 157x + 409}$$

6次乘法，1
次除法，7
次加法

$$= 2x + 3 + \frac{4x^2 + 64x + 284}{x^3 + 21x^2 + 157x + 409}$$

$$= 2x + 3 + \frac{4}{\frac{x^3 + 21x^2 + 157x + 409}{x^2 + 16x + 71}}$$

$$= 2x + 3 + \frac{4}{x + 5 + \frac{6x + 54}{x^2 + 16x + 71}}$$

$$= 2x + 3 + \frac{4}{x + 5 + \frac{6}{\frac{x^2 + 16x + 71}{x + 9}}}$$

$$= 2x + 3 + \frac{4}{x + 5 + \frac{6}{x + 7 + \frac{8}{x + 9}}}$$

$$= 2x + 3 + \frac{4}{x + 5} + \frac{6}{x + 7} + \frac{8}{x + 9}$$

3次除法，1次
乘法，7次加
法

■ 帕德逼近

设函数 $f(x)$ 在的Taylor展式为

$$f(x) = \sum_{k=0}^N \frac{1}{k!} f^{(k)}(0) x^k + \frac{f^{(N+1)}(\xi)}{(N+1)!} x^{N+1}$$

它的部分和为

$$P(x) = \sum_{k=0}^N \frac{1}{k!} f^{(k)}(0) x^k = \sum_{k=0}^N c_k x^k$$

定义11 设 $f \in C^{N+1}(-a, a)$, $N = n + m$ 如果

$$R_{nm}(x) = \frac{P_n(x)}{Q_m(x)} = \frac{a_0 + a_1 x + \dots + a_n x^n}{1 + b_1 x + \dots + b_m x^m}$$

$P_n(x), Q_m(x)$
无公因子

满足条件

$$R_{nm}^{(k)}(0) = f^{(k)}(0), \quad (k = 0, 1, \dots, N)$$

则 $R_{nm}(x)$ 称为函数 $f(x)$ 在 $x=0$ 处的 (n, m) 阶帕德逼近,
记作 $R(n, m)$

构造函数 $h(x) = P(x)Q_m(x) - P_n(x)$

求 $h^{(k)}(0) = 0, \quad (k = 0, 1, \dots, N)$

$$h^{(k)}(0) = (P(x)Q_m(x) - P_n(x))^{(k)} \big|_{x=0} = 0$$

$$(P(x)Q_m(x) - P_n(x))^{(k)} \big|_{x=0} = \sum_{j=0}^k C_k^j (P(x))^{(j)} (Q_m(x))^{(k-j)} - (P_n(x))^{(k)} \big|_{x=0}$$

**$b_0=1;$
 $b_j=0(j>m);$
 $a_k=0(k>n)$**

$$c_j = \frac{1}{j!} f^{(j)}(0)$$

$$k! \sum_{j=0}^k c_j b_{k-j} - k! a_k = 0$$

$$a_k = \sum_{j=0}^{k-1} c_j b_{k-j} + c_k, \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

$$-\sum_{j=0}^{k-1} c_j b_{k-j} = c_k, \quad (k = n+1, \dots, n+m)$$

定理10 设 $f(x) \in C^{N+1}(-a, a)$, $N=n+m$, 则有理函数 $R_{nm}(x)$ 是 $f(x)$ 的 (n, m) 阶帕德逼近

$$R_{nm}(x) = \frac{P_n(x)}{Q_m(x)} = \frac{\sum_{i=0}^n a_i x^i}{\sum_{k=0}^m b_k x^k}$$



多项式 $P_n(x)$ 及 $Q_m(x)$ 的系数 $a_0, a_1, \dots, a_n; b_1, \dots, b_m$ 满足

$$a_k = \sum_{j=0}^{k-1} c_j b_{k-j} + c_k, \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

$$-\sum_{j=0}^{k-1} c_j b_{k-j} = c_k, \quad (k = n+1, \dots, n+m)$$

例10 求 $f(x)=\ln(1+x)$ 的帕德逼近 $R(2,2)$

$$\ln(1+x) = x - \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{3}x^3 - \frac{1}{4}x^4 + \cdots$$

$$c_0 = 0, c_1 = 1, c_2 = -\frac{1}{2}, c_3 = \frac{1}{3}, c_4 = -\frac{1}{4}$$

$$-\sum_{j=0}^{k-1} c_j b_{k-j} = c_k \quad \longrightarrow \quad \begin{cases} -b_2 + \frac{1}{2}b_1 = \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2}b_2 - \frac{1}{3}b_1 = -\frac{1}{4} \end{cases} \quad \longrightarrow \quad \begin{cases} b_1 = 1 \\ b_2 = \frac{1}{6} \end{cases}$$

$$a_0 = c_0 = 0 \quad a_1 = c_0 b_1 + c_1 = 1 \quad a_2 = c_0 b_2 + c_1 b_1 + c_2 = 1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$R_{22}(x) = \frac{x + \frac{1}{2}x^2}{1 + x + \frac{1}{6}x^2} = \frac{6x + 3x^2}{6 + 6x + x^2}$$

误差估计

$$f(x)Q_m(x) - P_n(x) = x^{n+m+1} \left(\sum_{l=0}^{\infty} \sum_{k=0}^m b_k c_{n+m+1+l-k} \right) x^l$$

$$f(x) - R_{mn}(x) = \frac{x^{n+m+1} \sum_{l=0}^{\infty} r_l x^l}{Q_m(x)}$$

$$r_l = \sum_{k=0}^m b_k c_{n+m+1+l-k}$$

当 $|x| < 1$ 时

$$r_0 = \sum_{k=0}^m b_k c_{n+m+1-k}$$

$$f(x) - R_{mn}(x) \approx r_0 x^{n+m+1}$$

最佳平方三角逼近与快速Fourier变换

■最佳平方三角逼近与三角插值

以 2π 为周期的平方可积函数 $f(x)$ ，用三角多项式 $S(x)$ 做最佳平方逼近函数

$$S_n(x) = \frac{a_0}{2} + a_1 \cos x + b_1 \sin x + \cdots + a_n \cos nx + b_n \sin nx$$

$$a_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \cos kx dx$$

$$b_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \sin kx dx$$

Fourier系数

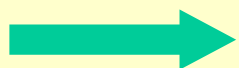
Fourier级数
$$f(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^{\infty} (a_k \cos kx + b_k \sin kx)$$

逼近误差为:

$$\|f(x) - S(x)\|_2^2 = \|f(x)\|_2^2 - \|S(x)\|_2^2$$

Bessel不等式

$$\frac{1}{2}a_0^2 + \sum_{k=1}^n (a_k^2 + b_k^2) \leq \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} [f(x)]^2 dx$$



$$\lim_{k \rightarrow \infty} a_k = \lim_{k \rightarrow \infty} b_k = 0$$

在给定的离散点集 $\{x_j = \frac{2\pi}{N} j, j = 0, 1, \dots, N-1\}$ 的情况

当 $N=2m+1$ 时

$$\sum_{j=0}^{2m} \sin lx_j \sin kx_j = \begin{cases} 0 & l \neq k, l = k = 0 \\ \frac{2m+1}{2} & l = k \neq 0 \end{cases}$$

$$\sum_{j=0}^{2m} \cos lx_j \cos kx_j = \begin{cases} 0 & l \neq k \\ \frac{2m+1}{2} & l = k \neq 0 \end{cases}$$

$$\sum_{j=0}^{2m} \sin lx_j \cos kx_j = 0, 0 \leq k, j \leq m$$

函数族 $\{1, \cos x, \sin x, \dots, \cos mx, \sin mx\}$ 在点集 $\{x_j = \frac{2\pi j}{2m+1}\}$ 正交。

$f(x)$ 的最小二乘三角逼近为: (取 $N=2m+1$)

$$S_n(x) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^n (a_k \cos kx + b_k \sin kx) \quad n < m$$

$$a_k = \frac{2}{2m+1} \sum_{j=0}^{2m} f_j \cos \frac{2\pi jk}{2m+1}$$

$$b_k = \frac{2}{2m+1} \sum_{j=0}^{2m} f_j \sin \frac{2\pi jk}{2m+1}$$

$n=m$ 时, 为三角插
值多项式

若 $n=m$, 有 $S_m(x_j) = f_j \quad (j=0,1,\dots,2m)$

假设 $f(x)$ 是以 2π 为周期的复函数，给定 N 个等分点

$$x_j = \frac{2\pi}{N} j (j = 0, 1, \dots, N-1)$$

及其函数值 $f_j = f\left(\frac{2\pi}{N} j\right)$

$[0, 2\pi]$ 上的正交函数族 $\{1, e^{ix}, \dots, e^{i(N-1)x}\}$

正交函数族各函数的采样值 $\phi_j = (1, e^{i(j\frac{2\pi}{N})}, \dots, e^{i(j\frac{2\pi}{N}(N-1))})^T$

$$(\phi_l, \phi_s) = \sum_{k=0}^{N-1} e^{i(l\frac{2\pi}{N}k)} e^{-i(s\frac{2\pi}{N}k)} = \sum_{k=0}^{N-1} e^{i((l-s)\frac{2\pi}{N}k)} = \begin{cases} 0 & l \neq s \\ N & l = s \end{cases}$$

正交

$f(x)$ 在 N 个点 $x_j=2\pi j/N, (j=0,1,\dots,N-1)$ 上的最小二乘
Fourier逼近为

$$S(x) = \sum_{k=0}^{n-1} c_k e^{ikx} \quad n \leq N$$

其中

$$c_k = \frac{1}{N} \sum_{j=0}^{N-1} f_j e^{-ikj \frac{2\pi}{N}}$$

离散Fourier变换

当 $n=N$ 时, $S(x)$ 为 $f(x)$ 的插值函数, 有

$$f_j = \sum_{k=0}^{N-1} c_k e^{-i(kj \frac{2\pi}{N})}$$

反Fourier变换

§ 8 快速傅立叶变换 /* Fast Fourier Transform */

► 问题的背景 /* background */

傅立叶变换 —— 函数展开为三角级数

设 $f(x)$ 周期为 2π , 在 $[0, 2\pi]$ 上展开为三角级数 $\sum_{j=0}^{\infty} C_j e^{i(jx)}$,

其中 C_j 为复系数。总之要进行形如 $C_j = \sum_{k=0}^{N-1} x_k W^{kj}$ 的计算时要取级数的前 N 项。

即: 给定 $[0, 2\pi]$ 上的函数

数值 $f_k = f(x_k)$, 满足插值条件 $S(x_k) = f_k$ 。

$$C_j = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} f_k e^{-i\left(j\frac{2\pi}{N}k\right)} \quad (j = 0, 1, \dots, N-1)$$

个未知数

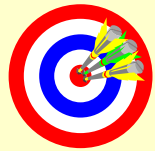

Discrete
Fourier
Transform
N个方程

$$f_k = \sum_{j=0}^{N-1} C_j e^{i\left(j\frac{2\pi}{N}k\right)}$$


$(k = 0, 1, \dots, N-1)$

Inverse of
DFT

➤ Fast Fourier Transform

 快速计算 $C_j = \sum_{k=0}^{N-1} x_k W^{kj} (j = 0, 1, \dots, N-1)$, 其中 $W = e^{\pm i \left(\frac{2\pi}{N} \right)}$ 

直接计算需复数乘法 N^2 次  降到 $N \cdot \log N$

 由于 W 的周期性 $W^{qN+s} = W^s$, W^{kj} 实际上只有 $W^0 \dots W^{N-1}$ 这 N 个不同的值。若 N 为偶数, 则 W^{kj} 只有 $N/2$ 个不同值。

 先合并同类项, 再做乘法。

$$c_j = \sum_{k=0}^{N/2-1} x_k w_N^{jk} + \sum_{k=0}^{N/2-1} x_{N/2+k} w_N^{j(N/2+k)} = \sum_{k=0}^{N/2-1} [x_k + (-1)^j x_{N/2+k}] w_N^{jk}$$

将N点的DFT归结为两个N/2点的DFT

$$c_{2j} = \sum_{k=0}^{N/2-1} [x_k + x_{N/2+k}] w_{N/2}^{jk}$$

$$c_{2j+1} = \sum_{k=0}^{N/2-1} [x_k - x_{N/2+k}] w_N^k w_{N/2}^{jk}$$

如此反复施行二分操作，就得到FFT算法

§ 8 Fast Fourier Transform

例: $N = 2^3 = 8$, 计算 $C_j = \sum_{k=0}^7 x_k W^{jk}$, $j = 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7$

技巧: 将 k, j 生... ary numbers */

一般地: 取 $N = 2^p$,
每个 C_j 用 $2p$ 次乘法, 共用
 $2N \log_2 N$ 次乘法。

利用 $W^{j_0 2^{p-1}} = (-1)^{j_0}$, 还可以进
一步化简到 $N(p-1)/2$ 次乘法。

$$C_{(j_2 j_1 j_0)} = \sum_{k_0=0}^1 \left\{ \sum_{k_1=0}^1 \left[\sum_{k_2=0}^1 \underbrace{x_{(k_2 k_1 k_0)}}_{A_0(k_2 k_1 k_0)} W^{j_0 (k_2 k_1 k_0)} \right] W^{j_1 (k_1 k_0 0)} \right\} W^{j_2 (k_0 0 0)}$$

\parallel
 $A_3(j_2 j_1 j_0)$

$A_0(k_2 k_1 k_0)$
 $A_1(k_1 k_0 j_0)$
 $A_2(k_0 j_1 j_0)$

2×3 次乘法

全部计算需要 $2 \times 3 \times 8$ 次乘法

二进制表示 A_1 $A_1(k_1 k_0 0) = A_0(0 k_1 k_0) + A_0(1 k_1 k_0)$

$$A_1(k_1 k_0 1) = [A_0(0 k_1 k_0) - A_0(1 k_1 k_0)]w^{(0 k_1 k_0)}$$

十进制表示 A_1 $A_1(2k) = A_0(k) + A_0(k + 2^2)$

$$A_1(2k + 1) = [A_0(k) - A_0(k + 2^2)]w^k$$

$k = (0 k_1 k_0)$

二进制表示 A_2 $A_2(k_0 0 j_0) = A_1(0 k_0 j_0) + A_1(1 k_0 j_0)$

$$A_2(k_0 1 j_0) = [A_1(0 k_0 j_0) - A_1(1 k_0 j_0)]w^{(0 k_0 j_0)}$$

$k=0,1; j=0,1$

十进制表示 A_2 $A_2(k 2^2 + j) = A_1(2k + j) + A_1(2k + j + 2^2)$

$$A_2(k 2^2 + j + 2) = [A_1(2k + j) - A_1(2k + j + 2^2)]w^{2k}$$

二进制表示 \mathbf{A}_3 $A_3(0j_1j_0) = A_2(0j_1j_0) + A_2(1j_1j_0)$

$$A_1(1j_1j_0) = A_2(0j_1j_0) - A_2(1j_1j_0)$$

$j=0,1,2,3$

十进制表示 \mathbf{A}_3 $A_3(j) = A_2(j) + A_2(j + 2^2)$

$$A_3(j + 2^2) = A_2(j) - A_2(j + 2^2)$$

设 $\mathbf{a}_0(\mathbf{k})=\mathbf{x}(\mathbf{k})=\mathbf{x}_k$, 逐次计算到 $\mathbf{A}_3(\mathbf{j})=\mathbf{c}_j$, 见表3-2

一般情况下的FFT计算公式:

$$\begin{cases} A_q(k2^q + j) = A_{q-1}(k2^{q-1} + j) + A_{q-1}(k2^{q-1} + j + 2^{p-1}) \\ A_q(k2^q + j + 2^{q-1}) = [A_{q-1}(k2^{q-1} + j) - A_{q-1}(k2^{q-1} + j + 2^{p-1})]w^{k2^{q-1}} \end{cases}$$
$$q = 1, \dots, p \quad k = 0, 1, \dots, 2^{p-q} - 1 \quad j = 0, 1, \dots, 2^{q-1} - 1$$

改进的FFT算法:

Step1 给出数组 $A_1(N), A_2(N)$ 及 $w(N/2)$

Step2 将已知的记录复数数组 $\{x_k\}$ 输入到单元 $A_1(k)$
中 $k=0\dots N-1$

Step3 计算 $w^m = \exp(-i(2\pi m/N))$ 存放在单元 $w(m)$ 中,
 $m=0\dots(N/2)-1$

Step4 q 循环从1到 p ,若 q 为奇数,做step5, 否则做step6.

Step5 $k=0\dots 2^{(p-q)}-1, j=0\dots 2^{q-1}-1$,计算

$$\begin{cases} A_2(k2^q + j) = A_1(k2^{q-1} + j) + A_1(k2^{q-1} + j + 2^{p-1}) \\ A_2(k2^q + j + 2^{q-1}) = [A_1(k2^{q-1} + j) - A_1(k2^{q-1} + j + 2^{p-1})]w(k2^{q-1}) \end{cases}$$

转step7

Step6 $k=0\dots 2^{(p-q)}-1, j=0\dots 2^{q-1}-1$, 计算

$$\begin{cases} A_1(k2^q + j) = A_2(k2^{q-1} + j) + A_2(k2^{q-1} + j + 2^{p-1}) \\ A_1(k2^q + j + 2^{q-1}) = [A_2(k2^{q-1} + j) - A_2(k2^{q-1} + j + 2^{p-1})]w(k2^{q-1}) \end{cases}$$

Step7 若 $q=p$ 转 step8, otherwise, $q=q+1$ 转 step4

Step8 q 循环结束, 若 p =偶数, $A_1(j) \rightarrow A_2(j)$, 则 $c_j=A_2(j)(j=0,1,\dots,N-1)$ 即为所求。

例13 设 $f(x) = x^4 - 3x^3 + 2x^2 - \tan x(x - 2)$

给定数据 $\{x_j, f(x_j)\}_{j=0}^7, x_j = j/4$

确定三角插值多项式