

最优一致逼近

设 $f(x)$ 是定义在区间 $[a, b]$ 上的连续函数, 构造 n 次多项式 $p_n(x)$ 作为 $f(x)$ 的近似表达式, 要求 $p_n(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的每一点算出的近似值都比较准确, 也即要求最大误差的绝对值达到最小.

最优一致逼近

设 $f(x)$ 是定义在区间 $[a, b]$ 上的连续函数, 构造 n 次多项式 $p_n(x)$ 作为 $f(x)$ 的近似表达式, 要求 $p_n(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的每一点算出的近似值都比较准确, 也即要求最大误差的绝对值达到最小.

Definition

设 $f(x)$ 是定义在区间 $[a, b]$ 上的连续函数, 求 n 次多项式

$$p_n(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2 + \cdots + c_nx^n$$

使

$$\|f - p_n\|_{\infty} = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n(x)|$$

达到最小, 其中 c_0, c_1, \cdots, c_n 是待定参数, 则 $p_n(x)$ 称为 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的 n 次最优一致逼近多项式.

最优一致逼近

换句话说, 若 n 次多项式 $p_n^*(x) = c_0^* + c_1^*x + c_2^*x^2 + \cdots + c_n^*x^n$ 是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的最优一致逼近多项式, 则

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n^*(x)| = \min_{p_n \in H_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n(x)|.$$

其中 H_n 是不超过 n 次的多项式集合.

最优一致逼近

换句话说, 若 n 次多项式 $p_n^*(x) = c_0^* + c_1^*x + c_2^*x^2 + \cdots + c_n^*x^n$ 是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的最优一致逼近多项式, 则

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n^*(x)| = \min_{p_n \in H_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n(x)|.$$

其中 H_n 是不超过 n 次的多项式集合.

Definition

设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, $p_n(x) \in H_n$, 则

$$E = \|f - p_n\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n(x)|$$

称为 $p_n(x)$ 与 $f(x)$ 的偏差. 若存在点 $\tilde{x} \in [a, b]$ 使 $|f(\tilde{x}) - p_n(\tilde{x})| = E$, 则点 \tilde{x} 称为 $p_n(x)$ 关于 $f(x)$ 的偏差点. 若 $p_n(\tilde{x}) - f(\tilde{x}) = E$, 则 \tilde{x} 称为正偏差点; 若 $p_n(\tilde{x}) - f(\tilde{x}) = -E$, 则 \tilde{x} 称为负偏差点.

最优一致逼近

Theorem

Chebyshev定理 设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, $p_n(x) \in H_n$, 则 $p_n(x)$ 是 $f(x)$ 的最优一致逼近多项式的充分必要条件是在区间 $[a, b]$ 上至少有 $n+2$ 个依次为正负的偏差点, 即至少有 $n+2$ 个点

$$a \leq \tilde{x}_0 < \tilde{x}_1 < \cdots < \tilde{x}_{n+1} \leq b,$$

使得

$$f(\tilde{x}_i) - p_n(\tilde{x}_i) = (-1)^i \sigma E = (-1)^i \sigma \|f - p_n\|_\infty, \quad \sigma = \pm 1, \quad i = 0, \dots, n+1.$$

偏差点 \tilde{x}_i ($i = 0, 1, \dots, n+1$)也称为 $f(x) - p_n(x)$ 的切比雪夫交错点组.

最优一致逼近

Theorem

设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, 则 $f(x)$ 在 H_n 中存在唯一的最优一致逼近多项式 $p_n(x)$.

最优一致逼近

Theorem

设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, 则 $f(x)$ 在 H_n 中存在唯一的最优一致逼近多项式 $p_n(x)$.

Theorem

设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上 $n+1$ 阶可导, $f^{(n+1)}(x)$ 在区间 (a, b) 中保持定号(即 $f^{(n+1)}(x) > 0$ 或者 $f^{(n+1)}(x) < 0$), 则区间 $[a, b]$ 的端点 a, b 属于 $f(x) - p_n(x)$ 的交错点组.

最优一致逼近

切比雪夫定理给出了一个构造最优一致逼近多项式的方法. 设最优一致逼近多项式

$$p_n(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2 + \cdots + c_nx^n.$$

偏差点为 $\tilde{x}_i (i = 0, 1, \cdots, n+1)$, 记 $\mu = \sigma E$. 则由切比雪夫定理有

$$f(\tilde{x}_i) - p_n(\tilde{x}_i) = (-1)^i \mu, \quad i = 0, 1, \cdots, n+1.$$

这是关于参数 $c_i (i = 0, 1, \cdots, n)$, 偏差点 $\tilde{x}_i (i = 0, 1, \cdots, n+1)$ 和带有符号的偏差 μ 的 $2n+4$ 个未知量的 $n+2$ 个方程的非线性方程组.

最优一致逼近

有两种方法.

方法1 列梅兹(Remez)方法

列梅兹方法的核心是由区间 $[a, b]$ 上给定的 $n+2$ 个点逐次求得交错点组, 最终求得最优一致逼近多项式的方法.

- 1 区间 $[a, b]$ 上给定的 $n+2$ 个点 \tilde{x}_i ($a \leq \tilde{x}_0 < \tilde{x}_1 < \cdots < \tilde{x}_{n+1} \leq b$), 代入方程组(5.3.1), 求得 $p_n(x)$ 的一组系数 c_0, c_1, \cdots, c_n 及 μ , 得到初始逼近函数 $p_n(x)$.
- 2 这时 $f(x) - p_n(x)$ 在点 $\tilde{x}_0, \tilde{x}_1, \cdots, \tilde{x}_{n+1}$ 上交错变号, 然后用 $f(x) - p_n(x)$ 的极值点 \tilde{x} 替换 $\{\tilde{x}_i\}$ 中的一点, 得到一个新的点集, 并使 $f(x) - p_n(x)$ 在新点集上正负相间取值, 将新点集代入方程组再求解.
- 3 重复这个过程, 直至满足精度为止(过程复杂, 不作讨论)

方法2

由偏差点的定义知, 区间 (a, b) 内的偏差点必然是 $f(x) - p_n(x)$ 的极值点, 故偏差点 \tilde{x}_i 满足方程

$$f'(\tilde{x}_i) - p'_n(\tilde{x}_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

又若 $f^{(n+1)}(x) > 0$ 或 $f^{(n+1)}(x) < 0$, 取偏差点 $\tilde{x}_0 = a, \tilde{x}_{n+1} = b$.

最优一致逼近

方法2

由偏差点的定义知, 区间 (a, b) 内的偏差点必然是 $f(x) - p_n(x)$ 的极值点, 故偏差点 \tilde{x}_i 满足方程

$$f'(\tilde{x}_i) - p'_n(\tilde{x}_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

又若 $f^{(n+1)}(x) > 0$ 或 $f^{(n+1)}(x) < 0$, 取偏差点 $\tilde{x}_0 = a, \tilde{x}_{n+1} = b$. 则得关于参数 $c_i (i = 0, 1, \dots, n)$ 、偏差点 $\tilde{x} (i = 1, 2, \dots, n)$ 和带有符号的偏差 μ 的 $2n + 2$ 未知量的 $2n + 2$ 个方程的方程组.

$$\begin{cases} f(\tilde{x}_i) - p_n(\tilde{x}_i) = (-1)^i \mu, & i = 0, 1, \dots, n+1. \\ f'(\tilde{x}_i) - p'_n(\tilde{x}_i) = 0, & i = 1, 2, \dots, n. \end{cases}$$

最优一致逼近

例5.5 求函数 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的最优一致逼近一次多项式.

解 设 $p_1(x) = c_0 + c_1x$, 由于 $f''(x) = -2x(1+x^2)^{-2} < 0$,
 $0 < x \leq 1$,

最优一致逼近

例5.5 求函数 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的最优一致逼近一次多项式.

解 设 $p_1(x) = c_0 + c_1x$, 由于 $f''(x) = -2x(1+x^2)^{-2} < 0$, $0 < x \leq 1$, 故取偏差点 $\tilde{x}_0 = 0, \tilde{x}_2 = 1$, 由方程组(5.3.2)有

$$\begin{cases} -c_0 = \mu, & \arctan \tilde{x}_1 - c_0 - c_1 \tilde{x}_1 = -\mu, \\ \frac{\pi}{4} - c_0 - c_1 = \mu, & \frac{1}{1+\tilde{x}_1^2} - c_1 = 0. \end{cases}$$

解之, 得 $c_1 = \pi/4 \approx 0.7854$, $\tilde{x}_1 = \sqrt{1/c_1 - 1}$,

$c_0 = (\arctan \tilde{x}_1 - c_1 \tilde{x}_1)/2 \approx 0.0356$, $\mu \approx -0.0356$.

得函数 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的最优一致逼近一次多项式

$$\arctan x \approx p_1(x) = 0.0356 + 0.7854x.$$

最大误差 $E = -\mu = 0.0356$.

切比雪夫插值多项式

由切比雪夫定理知, 若 $p_n(x)$ 是 $f(x)$ 的最优一致逼近多项式, 则在区间 $[a, b]$ 上至少有 $n+2$ 偏差点 $\tilde{x}_i (i=0, 1, \dots, n+1)$.

这说明 $f(x) - p_n(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上至少变号 $n+1$ 次, 从而至少有 $n+1$ 个不同的点 $x_i \in [a, b] (i=0, 1, \dots, n)$, 使

$$f(x_i) - p_n(x_i) = 0, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

即

$$f(x_i) = p_n(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

据此可知 $p_n(x)$ 是以 $x_i (i=0, 1, \dots, n)$ 为插值节点构成的 $f(x)$ 的 n 次插值多项式. 问题是如何选择插值节点 $x_i (i=0, 1, \dots, n)$ 使构造出的插值多项式的最大误差达到最小. 即

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n(x)| = \max_{a \leq x \leq b} |R_n(x)| = \min.$$

切比雪夫插值多项式

使最大误差达到最小的插值多项式就是近似最优一致逼近多项式.

由插值多项式的误差估计式有

$$\begin{aligned}\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - p_n(x)| &= \max_{a \leq x \leq b} |R_n(x)| \\&= \max_{a \leq x \leq b} \left| \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \right| \\&\leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \max_{a \leq x \leq b} |(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)|,\end{aligned}$$

其中 $M_{n+1} = \max_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)|$.

若选取 $x_i (i = 0, 1, \dots, n)$ 使得 $\max_{a \leq x \leq b} |(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)|$ 达到最小, 则 $\max_{a \leq x \leq b} |R_n(x)|$ 达到最小.

切比雪夫多项式

Property

$T_k(x)$ 在区间 $[-1, 1]$ 上有 k 个零点

$$x_i = \cos \frac{2i+1}{2k} \pi, \quad i = 0, \dots, k-1.$$

切比雪夫多项式

Property

$T_k(x)$ 在区间 $[-1, 1]$ 上有 k 个零点

$$x_i = \cos \frac{2i+1}{2k} \pi, \quad i = 0, \dots, k-1.$$

Property

在区间 $[-1, 1]$ 上 $|T_k(x)| \leq 1$, 在 $k+1$ 个极值点 $x_i = \cos \frac{i\pi}{k}$ ($i = 0, 1, \dots, k$) 处, $T_k(x)$ 依次交替地取最大值1和最小值-1.

切比雪夫多项式

Property

$T_k(x)$ 在区间 $[-1, 1]$ 上有 k 个零点

$$x_i = \cos \frac{2i+1}{2k} \pi, \quad i = 0, \dots, k-1.$$

Property

在区间 $[-1, 1]$ 上 $|T_k(x)| \leq 1$, 在 $k+1$ 个极值点 $x_i = \cos \frac{i\pi}{k}$ ($i = 0, 1, \dots, k$) 处, $T_k(x)$ 依次交替地取最大值1和最小值-1.

Property

(切比雪夫多项式的极性) 设 $p_n(x)$ 是最高次项系数为1的 n 次多项式, 则 $\max_{-1 \leq x \leq 1} |p_n(x)| \geq \max_{-1 \leq x \leq 1} |2^{1-n} T_n(x)| = 2^{1-n}$.

切比雪夫插值多项式

1) 所讨论的区间是 $[-1, 1]$

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)| \geq \max_{-1 \leq x \leq 1} \left| \frac{1}{2^n} T_{n+1}(x) \right| = \frac{1}{2^n}.$$

若选取插值节点 $x_i (i = 0, 1, \dots, n)$ 是 $n+1$ 次切比雪夫多项式 $T_{n+1}(x)$ 的零点

$$x_i = \cos \frac{2i+1}{2(n+1)}\pi, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

时, $\max_{-1 \leq x \leq 1} |\pi(x)| = \max_{-1 \leq x \leq 1} |(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)|$ 取到最小值 $\frac{1}{2^n}$. 这时所构造的插值多项式 $p_n(x)$ 的最大误差达到最小, 则 $p_n(x)$ 是 $f(x)$ 在区间 $[-1, 1]$ 上的近似最优一致逼近多项式. 其最大误差满足

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \frac{1}{2^n}.$$

切比雪夫插值多项式

2) 所讨论的区间是有限区间 $[a, b]$

(i) 通过变量替换 $x = \frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}t$, 将 $x \in [a, b]$ 变为 $t \in [-1, 1]$.

在区间 $[-1, 1]$ 上构造多项式 $\tilde{p}_n(t)$, 然后将

$$t = \frac{2x - a - b}{b - a}$$

代入 $\tilde{p}_n(t)$, 即得到区间 $[a, b]$ 上的近似最优一致逼近多项式 $p_n(x)$.

切比雪夫插值多项式

2) 所讨论的区间是有限区间 $[a, b]$

(i) 通过变量替换 $x = \frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}t$, 将 $x \in [a, b]$ 变为 $t \in [-1, 1]$.

在区间 $[-1, 1]$ 上构造多项式 $\tilde{p}_n(t)$, 然后将

$$t = \frac{2x - a - b}{b - a}$$

代入 $\tilde{p}_n(t)$, 即得到区间 $[a, b]$ 上的近似最优一致逼近多项式 $p_n(x)$.

(ii) 直接取插值节点

$$x_i = \frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2}t_i, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

其中 t_i 是 $n+1$ 次切比雪夫多项式 $T_{n+1}(x)$ 的零点. 即取

$$x_i = \frac{a+b}{2} + \frac{b-a}{2} \cos \frac{2i+1}{2(n+1)}\pi, \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

作为插值节点, 所构造的插值多项式 $p_n(x)$ 就是 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的近似最优一致逼近多项式.

切比雪夫插值多项式

此时

$$\max_{a \leq x \leq b} |\pi(x)| = \max_{a \leq x \leq b} |(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)|$$

达到最小, 注意到

$$x - x_i = \frac{b-a}{2}(t - t_i),$$

于是有

$$\max_{a \leq x \leq b} |\pi(x)| \leq \left(\frac{b-a}{2}\right)^{n+1} \frac{1}{2^n}.$$

$p_n(x)$ 的最大误差满足

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \left(\frac{b-a}{2}\right)^{n+1} \frac{1}{2^n} = \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \frac{(b-a)^{n+1}}{2^{2n+1}}.$$

切比雪夫插值多项式

例5.6 利用切比雪夫插值多项式求 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的近似最优一致逼近一次多项式.

切比雪夫插值多项式

例5.6 利用切比雪夫插值多项式求 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的近似最优一致逼近一次多项式.

解 作变量替换, 令 $x = (t + 1)/2$, 先关于 t 做插值多项式,

$T_2(t)$ 的零点 $t_i = \cos \frac{2i+1}{4}\pi$, $i = 0, 1$. 即

$$x_0 = \frac{t_0 + 1}{2} = \frac{2 + \sqrt{2}}{4}, \quad x_1 = \frac{t_1 + 1}{2} = \frac{2 - \sqrt{2}}{4}.$$

利用牛顿插值多项式则

$$\begin{aligned} y = \arctan x &\approx N_1(x) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}(x - x_0) \\ &= \arctan \frac{2 + \sqrt{2}}{4} + \frac{\arctan \frac{2 - \sqrt{2}}{4} - \arctan \frac{2 + \sqrt{2}}{4}}{\frac{2 - \sqrt{2}}{4} - \frac{2 + \sqrt{2}}{4}} \left(x - \frac{2 + \sqrt{2}}{4} \right) \\ &\approx 0.029197 + 0.793572x. \end{aligned}$$

截断切比雪夫级数法

设函数 $f(x)$ 在区间 $[-1, 1]$ 上连续, 当正交函数系取为切比雪夫多项式时, 广义傅里埃级数

$$\sum_{k=0}^{\infty} c_k T_k(x)$$

称为函数 $f(x)$ 的切比雪夫级数, 其中系数

$$c_k = \frac{(T_k, f)}{(T_k, T_k)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$\text{而 } (T_0, T_0) = \pi, \quad (T_k, T_k) = \pi/2, \quad k = 1, 2, \dots$$

于是

$$c_0 = \frac{(T_0, f)}{\pi} = \frac{(1, f)}{\pi} = \frac{1}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx \stackrel{x=\cos\theta}{=} \frac{1}{\pi} \int_0^\pi f(\cos\theta) d\theta,$$

$$c_k = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{\cos(k \arccos x) f(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx \stackrel{x=\cos\theta}{=} \frac{2}{\pi} \int_0^\pi f(\cos\theta) \cos k\theta d\theta$$

截断切比雪夫级数法

$$\sum_{k=0}^{\infty} c_k T_k(x) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k \cos(k \arccos x) \stackrel{x=\cos\theta}{=} \sum_{k=0}^{\infty} c_k \cos k\theta.$$

由此可见, $f(x)$ 的切比雪夫级数就是 $f(\cos\theta)$ 的傅里埃余弦级数.

若将函数 $f(x)$ 的切比雪夫级数的部分和记为

$$S_n(x) = \sum_{k=0}^n c_k T_k(x),$$

截断切比雪夫级数法的缺点是: 在一般情况下系数 c_k 中的积分难以计算.

Theorem

设在区间 $[-1, 1]$ 上 $f(x)$ 的一阶导数存在且分段连续, 则当 $n \rightarrow \infty$ 时, $S_n(x)$ 在 $[-1, 1]$ 上一致收敛于 $f(x)$.

截断切比雪夫级数法

例5.7 利用截断切比雪夫级数法求 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的近似最优一致逼近一次多项式.

截断切比雪夫级数法

例5.7 利用截断切比雪夫级数法求 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的近似最优一致逼近一次多项式.

解 令 $x = \frac{t+1}{2}$, 则 $y = \arctan \frac{t+1}{2}$, $-1 \leq t \leq 1$.

按切比雪夫级数系数计算公式

$$c_0 = \frac{1}{\pi} \int_0^\pi \arctan\left(\frac{\cos\theta + 1}{2}\right) d\theta \approx 0.427\,078\,586\,4,$$

$$c_1 = \frac{2}{\pi} \int_0^\pi \arctan\left(\frac{\cos\theta + 1}{2}\right) \cos\theta d\theta \approx 0.394\,736\,453\,9.$$

所以,

$$\begin{aligned} \arctan x &\approx c_0 T_0(t) + c_1 T_1(t) = c_0 + c_1 t = c_0 + c_1(2x - 1) \\ &\approx 0.032\,342\,132\,5 + 0.789\,472\,907\,8x. \end{aligned}$$

缩短幂级数法

用高阶泰勒(Taylor)多项式逼近 $f(x)$, 为减少计算量, 将 n 次多项式 $p_n(x)$ 降低为 $n-1$ 次多项式 $p_{n-1}(x)$, 要求最大误差达到最小. 设

$$p_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \cdots + a_nx^n, \quad -1 \leq x \leq 1.$$

将 $p_n(x)$ 降低为 $n-1$ 次多项式 $p_{n-1}(x)$, 减去一个包含 a_nx^n 项的 n 次多项式 $\bar{p}_n(x)$, 要求 $p_n(x) - p_{n-1}(x)$ 的最大误差达到最小, 由切比雪夫多项式的性质有

$$p_{n-1}(x) = p_n(x) - \frac{a_n}{2^{n-1}} T_n(x).$$

$p_{n-1}(x)$ 称为 $p_n(x)$ 的缩短多项式. 缩短多项式又可以用同样的方法逐步缩短, 最终得到满足所给精度要求的近似最优一致逼近多项式.

缩短幂级数法

缩短多项式 $p_{n-1}(x)$ 的另一种求法.

由切比雪夫多项式 $T_k(x)$ ($k = 0, 1, 2, \dots$) 是区间 $[-1, 1]$ 上的正交多项式知, $p_n(x)$ 可以由切比雪夫多项式唯一地表示为

$$p_n(x) = c_0 T_0(x) + c_1 T_1(x) + \dots + c_n T_n(x).$$

注意到含 x^n 的项只能出现在 $T_n(x)$ 中, 比较系数, 得

$$a_n = c_n 2^{n-1},$$

故 $c_n = \frac{a_n}{2^{n-1}}$. 知 $p_n(x)$ 的缩短多项式 $p_{n-1}(x)$ 等于 $p_n(x)$ 减去 $c_n T_n(x)$, 即

$$p_{n-1}(x) = c_0 T_0(x) + c_1 T_1(x) + \dots + c_{n-1} T_{n-1}(x).$$

缩短幂级数法

为得到 $p_{n-1}(x)$ 关于 $x^k (k = 0, 1, \dots, n-1)$ 的表达式, 我们将 $p_n(x)$ 的表达式中的 $x^k (k = 0, 1, \dots, n)$ 用切比雪夫多项式 $T_k(x) (k = 0, 1, \dots, n)$ 表示 (x^k 与 $T_k(x)$ 的关系如表5.1所示), 关于 $T_k(x)$ 合并同类项后, 删除含有 $T_n(x)$ 的项, 即得(5.3.8)式.

表5.1 用切比雪夫多项式表示单项式 x^k

$$\begin{aligned}1 &= T_0 \\x &= T_1 \\x^2 &= \frac{1}{2}(T_0 + T_2) \\x^3 &= \frac{1}{4}(3T_1 + T_3) \\x^4 &= \frac{1}{8}(3T_0 + 4T_2 + T_4) \\x^5 &= \frac{1}{16}(10T_1 + 5T_3 + T_5) \\x^6 &= \frac{1}{32}(10T_0 + 15T_2 + 6T_4 + T_6) \\x^7 &= \frac{1}{64}(35T_1 + 21T_3 + 7T_5 + T_7) \\x^8 &= \frac{1}{128}(35T_0 + 56T_2 + 28T_4 + 8T_6 + T_8)\end{aligned}$$

缩短幂级数法

然后将 $T_k(x)$ ($k = 0, 1, \dots, n-1$) 代入(5.3.8) (切比雪夫多项式的前几项见表5.2), 就得到 $p_{n-1}(x)$ 关于 x^k ($k = 0, 1, \dots, n-1$)的表达式.

表5.2 切比雪夫多项式

$$T_0(x) = 1$$

$$T_1(x) = x$$

$$T_2(x) = 2x^2 - 1$$

$$T_3(x) = 4x^3 - 3x$$

$$T_4(x) = 8x^4 - 8x^2 + 1$$

$$T_5(x) = 16x^5 - 20x^3 + 5x$$

$$T_6(x) = 32x^6 - 48x^4 + 18x^2 - 1$$

$$T_7(x) = 64x^7 - 112x^5 + 56x^3 - 7x$$

$$T_8(x) = 128x^8 - 256x^6 + 160x^4 - 32x^2 + 1$$

例5.8 利用缩短幂级数法求 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的近似最优一致逼近一次多项式.

缩短幂级数法

例5.8 利用缩短幂级数法求 $y = \arctan x$ 在区间 $[0, 1]$ 上的近似最优一致逼近一次多项式.

解 令 $x = \frac{1}{2}(t+1)$, 则 $y = \arctan \frac{t+1}{2}$, $-1 \leq t \leq 1$.

而, $\arctan \frac{t+1}{2} \approx p_2(t) = \arctan \frac{1}{2} + \frac{2}{5}t - \frac{2}{25}t^2$.

由公式(5.3.6)知

$$p_1(t) = p_2(t) - \left(-\frac{2}{25}\right) \times \frac{1}{2} T_2(t) = p_2(t) + \frac{1}{25}(2t^2 - 1) = \arctan \frac{1}{2} + \frac{2}{5}t - \frac{1}{25}$$

所以,

$$\arctan x \approx p_1(x) = \arctan \frac{1}{2} - \frac{1}{25} + \frac{2}{5}(2x - 1) \approx 0.0236476 + 0.8x.$$

缩短幂级数法

解法2 由解法1和表5.1知

$$\begin{aligned}\arctan \frac{t+1}{2} &\approx p_2(t) = \arctan \frac{1}{2} + \frac{2}{5}t - \frac{2}{25}t^2 \\&= \arctan \frac{1}{2} \times T_0 + \frac{2}{5}T_1 - \frac{2}{25} \times \frac{T_0 + T_2}{2} \\&= \left(\arctan \frac{1}{2} - \frac{1}{25}\right)T_0 + \frac{2}{5}T_1 - \frac{1}{25}T_2.\end{aligned}$$

由(5.3.8)式知

$$\begin{aligned}p_1(t) &= \left(\arctan \frac{1}{2} - \frac{1}{25}\right)T_0 + \frac{2}{5}T_1 \\&= \left(\arctan \frac{1}{2} - \frac{1}{25}\right) + \frac{2}{5}t.\end{aligned}$$

所以, $\arctan x \approx p_1(x) = \arctan \frac{1}{2} - \frac{1}{25} + \frac{2}{5}(2x - 1).$

缩短幂级数法

例5.9 利用缩短幂级数法求函数 $f(x) = e^x$ 在区间 $[-1, 1]$ 上的近似最优一致逼近多项式，使得误差不超过0.005.

缩短幂级数法

例5.9 利用缩短幂级数法求函数 $f(x) = e^x$ 在区间 $[-1, 1]$ 上的近似最优一致逼近多项式, 使得误差不超过0.005.

解 e^x 在 $x = 0$ 处的泰勒展开式为

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \cdots + \frac{x^n}{n!} + R_n(x),$$

其中误差项 $R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}x^{n+1} = \frac{e^\xi}{(n+1)!}x^{n+1}$, ξ 介于0与 x 之间. 显然,

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |R_n(x)| \leq \frac{e}{(n+1)!}.$$

当 $n = 4$ 时, $\max_{-1 \leq x \leq 1} |R_4(x)| \leq \frac{e}{5!} \approx 0.022\,652\,348 > 0.005$.

当 $n = 5$ 时, $\max_{-1 \leq x \leq 1} |R_5(x)| \leq \frac{e}{6!} \approx 0.003\,775\,391$.

缩短幂级数法

$$\begin{aligned}p_5(x) &= 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \frac{x^5}{5!} \\&= 1 + x + \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{6} + \frac{x^4}{24} + \frac{x^5}{120} = T_0 + T_1 + \frac{1}{2} \frac{T_0 + T_2}{2} \\&\quad + \frac{1}{6} \frac{3T_1 + T_3}{4} + \frac{1}{24} \frac{3T_0 + 4T_2 + T_4}{8} + \frac{1}{120} \frac{10T_1 + 5T_3 + T_5}{16} \\&= \frac{81}{64} T_0 + \frac{217}{192} T_1 + \frac{13}{48} T_2 + \frac{17}{384} T_3 + \frac{1}{192} T_4 + \frac{1}{1920} T_5.\end{aligned}$$

由于 $\frac{e}{6!} + \frac{T_5}{1920} < 0.00378 + 0.00053 = 0.00431 < 0.005$. 所以

$$\begin{aligned}e^x &\approx P_4(x) = \frac{81}{64} T_0 + \frac{217}{192} T_1 + \frac{13}{48} T_2 + \frac{17}{384} T_3 + \frac{1}{192} T_4 \\&= \frac{81}{64} + \frac{217}{192} x + \frac{13}{48} (2x^2 - 1) + \frac{17}{384} (4x^3 - 3x) + \frac{1}{192} (8x^4 - 8x^2 + 6x) \\&= 1 + \frac{383}{384} x + \frac{1}{2} x^2 + \frac{17}{96} x^3 + \frac{1}{24} x^4.\end{aligned}$$