

# 多项式插值

## 多项式近似表示函数的存在性

- Weierstrass定理：设  $f(x)$  为连续函数，则  $\forall \epsilon$  存在多项式  $P(n)$  使得

$$|P(n) - f| < \epsilon, x \in [a, b]$$

## 拉格朗日插值

- 基本思想：将函数写成一系列基函数的线性组合。已知  $n+1$  个节点，可以构造出至多  $n$  阶的多项式。
- $n$ 阶 Lagrange 插值多项式：

$$P(n) = \sum_{k=0}^n \left( \prod_{i=0; i \neq k}^n \frac{(x - x_i)}{(x_k - x_i)} \right) f(x_k)$$

- 阶数越高，在插值点附近的误差越小，但在边界点会出现大幅度震荡，在阶数趋于无穷大时，边界的误差也趋于无穷。
  - 解决方式：改变取点方式。
- 问题：为保证计算结果在精度允许范围内，可能需要增加点，但在增加点后，系数无法复用。
  - 解决方式：取部分点，递归求出高阶多项式。

$$P_n(x) = \frac{(x - x_i)P_{1,2,\dots,i-1,i+1,\dots,n}(x) - (x - x_j)P_{1,2,\dots,j-1,j+1,\dots,n}(x)}{x_j - x_i}$$

- 截断误差：

$$R(n) = \frac{f^{n+1}(\eta)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

- nyquist-shannon

## 牛顿差分多项式

- 基本公式：

$$P(n) = f[x_0] + \sum_{k=1}^n f[x_1, x_2, \dots, x_k] \prod_{i=0}^{k-1} (x - x_i)$$

- 当  $x_i$  等距取点时牛顿差分多项式可写成更简单的形式：

设  $x_i = x_0 + i * h$

- 前向差分多项式：

设  $x = x_0 + s * h$

$$P_n(x) = f[x_0] + \sum_{k=1}^n \binom{s}{k} \Delta^k f[x_0]$$

- 后向差分多项式：

设  $x = x_n + s * h$

$$P_n(x) = f[x_n] + \sum_{k=1}^n (-1)^k \binom{-s}{k} \nabla^k f[x_n]$$

- 中项差分多项式：只需要将各点按  $x_0, x_{-1}, x_1, \dots$  和  $x_0, x_1, x_{-1}, \dots$  分别写出一般的牛顿插值多项式然后取平均即得：

$$P_{2m+1}(x) = f[x_0] + \frac{sh}{2}(f[x_{-1}, x_0] + f[x_0, x_1]) + s^2 h^2 f[x_{-1}, x_0, x_1] + \dots \\ + s^2 (s^2 - 1)(s^2 - 4) \dots (s^2 - (m-1)^2) h^{2m} f[x_{-m}, \dots, x_m] \\ + \frac{s^2 (s^2 - 1) \dots (s^2 - m^2) h^{2m+1}}{2} (f[x_{-m-1}, \dots, x_m] + f[x_{-m}, \dots, x_{m+1}])$$

$$P_{2m}(x) = f[x_0] + \frac{sh}{2}(f[x_{-1}, x_0] + f[x_0, x_1]) + s^2 h^2 f[x_{-1}, x_0, x_1] + \dots \\ + s^2 (s^2 - 1)(s^2 - 4) \dots (s^2 - (m-1)^2) h^{2m} f[x_{-m}, \dots, x_m]$$

## Hermite 插值多项式

- 基本思路：结合 Langrange 和 Taylor 多项式的特点，构造在给定点处不仅函数值相等，一阶导数也相等的多项式。
- 两种表述形式：

- 利用 Langrange 插值多项式的系数：

设  $L_{n,j}(x)$  为  $n$  阶 Langrange 多项式第  $j$  项的系数，满足约束  $x_0, x_1, \dots, x_n$  处函数值和导数均相等 则：

$$P_{2n+1}(x) = \sum_{j=0}^n f(x_j)(1 - 2(x - x_j)L'_{n,j}(x_j))L_{n,j}^2(x) + \sum_{j=0}^n f'(x_j)(x - x_j)L_{n,j}^2(x)$$

- 利用差商：

设  $z_0 = z_1 = x_0, z_2 = z_3 = x_1, \dots$  且  $f[z_{2i}, z_{2i+1}] = f'(x_i)$ , 则：

$$P_{2n+1}(x) = f[z_0] + \sum_{k=1}^{2n+1} f[z_0, z_1, \dots, z_k](x - z_0)(x - z_1) \dots (x - z_{k-1})$$

## cubic spline interpolation

- 基本思想：Langrange 插值多项式在端点处震荡严重，为了解决这个问题，试图将曲线分成几个部分，每一部分分别用一条曲线近似。但是新问题是希望不同的曲线在连接处能表现为光滑可导。于是想到了在插值点上导数也相等的插值函数 -- Hermite 插值函数。是否可以在每一段上都用 Hermite 来近似呢？麻烦在于我们需要知道函数在每个点的导数信息，这并不容易。然后我们来到了 cubic spline -- 不需要知道导数信息也能让连接处光滑的插值函数。
- 基本公式：

设已知点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  处的函数值，在区间  $[x_i, x_{i+1}]$  上，定义函数  $S_i = a_i + b_i(x - x_i) + c_i(x - x_i)^2 + d_i(x - x_i)^3$ ，于是只需求解  $a_i, b_i, c_i, d_i, i = 1, 2, \dots, n$  即可。并有约束条件：

- $S_i(x_{i+1}) = S_{i+1}(x_{i+1}) = f(x_{i+1}) \quad i = 0, 1, \dots, n-2$

$$S_0(x_0) = f(x_0) \quad S_{n-1}(x_n) = f(x_n)$$

- $S'_i(x_{i+1}) = S'_{i+1}(x_{i+1}) \quad i = 0, 1, \dots, n-2$

- $S''_i(x_{i+1}) = S''_{i+1}(x_{i+1}) \quad i = 0, 1, \dots, n-2$

- *natural spline* :  $S''_0(x_0) = 0 \quad S''_{n-1}(x_n) = 0$

$$\text{clamped spline} : S'_0(x_0) = f'(x_0) \quad S'_{n-1}(x_n) = f'(x_n)$$