多项式近似

离散最小二乘近似

• 基本思想: 最小化

$$S = \sum_{i=0}^n (y_i - \sum_{k=0}^m (a_k x_i^k))^2$$

只需让 $\partial S/\partial a_i = 0$, $i = 0, 1, \ldots, m$ 其中 m < n - 1, 于是:

$$\sum_{k=0}^m a_k \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = \sum_{i=0}^n y_i x_i^j$$

其中 $j=0,1,\ldots,m$ 写成矩阵形式即为:

$$\left[\begin{array}{cccc} \sum_{i=0}^n x_i^0 & \sum_{i=0}^n x_i^1 & \cdots & \sum_{i=0}^n x_i^m \\ \sum_{i=0}^n x_i^1 & \sum_{i=0}^n x_i^2 & \cdots & \sum_{i=0}^n x_i^{m+1} \\ \vdots & & & & \\ \sum_{i=0}^n x_i^m & \sum_{i=0}^n x_i^{m+1} & \cdots & \sum_{i=0}^n x_i^{2m} \end{array} \right] \left[\begin{array}{c} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c} \sum_{i=0}^n y_i x_i^0 \\ \sum_{i=0}^n y_i x_i^1 \\ \vdots \\ \sum_{i=0}^n y_i x_i^m \end{array} \right]$$

连续最小二乘近似

• 基本思想: 最小化

$$S=\int_a^b (f(x)-\sum_{k=0}^m (a_kx^k))^2 dx$$

只需让 $\partial S/\partial a_i = 0$, $i = 0, 1, \ldots, m$ 其中 m < n - 1, 于是:

$$\sum_{k=0}^m a_k \int_a^b x_i^{k+j} = \int_a^b f(x) x^j$$

其中 $j=0,1,\ldots,n$ 写成矩阵形式即为:

$$\begin{bmatrix} \int_{a}^{b} x_{i}^{0} & \int_{a}^{b} x_{i}^{1} & \cdots & \int_{a}^{b} x_{i}^{m} \\ \int_{a}^{b} x_{i}^{1} & \int_{a}^{b} x_{i}^{2} & \cdots & \int_{a}^{b} x_{i}^{m+1} \\ \vdots & & & & \\ \int_{a}^{b} x_{i}^{m} & \int_{a}^{b} x_{i}^{m+1} & \cdots & \int_{a}^{b} x_{i}^{2m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{0} \\ a_{1} \\ \vdots \\ a_{m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \int_{a}^{b} y_{i} x_{i}^{0} \\ \int_{a}^{b} y_{i} x_{i}^{1} \\ \vdots \\ \int_{a}^{b} y_{i} x_{i}^{m} \end{bmatrix}$$

• 问题: 方程条件差, 难以求解

正交多项式基线性组合拟合函数

• 基本思想:考虑一组 n 阶多项式基 $\{\phi_0,\phi_1,\dots,\phi_n\}$ 其中 ϕ_i 为 i 阶多项式,则任何一个阶数小于等于 n 的多项式均可由这组多项式线性表出。 于是我们要求的多项式可以写成 $P_n(x)=\sum_0^n a_i\phi_i$,设权重函数为 w(x) ,问题转换为求解

$$S=\int^b w(x)(f(x)-\sum a_i\phi_i)^2 dx$$

的最小值。同样对 a_i 求导可知:

$$\sum_{i=1}^m a_i \int_a^b w(x) \phi_i \phi_j dx = \int_a^b w(x) f(x) \phi_j dx \quad orall j \in \{0,1,\ldots,m\}$$

如果 ϕ_i 满足:

$$\int_a^b w(x)\phi_i\phi_j = \left\{egin{array}{ll} \int_a^b w(x)\phi_i^2 & i=j \ 0 & i
eq j \end{array}
ight.$$

则 a_i 可表达为:

 $\frac{\int_a^b w(x)f(x)\phi_i dx}{\int_a^b w(x)\phi_i^2 dx}$

· Note:

$$w(x) \geq 0, \ \forall x \in D \ \mathrm{but} \ w(x)
ot \equiv 0$$

如何获取一组正交基函数

• 基本思想: Gram-Schmidt 正交化: 确定 ϕ_0 后,在所有阶数小于等于 n 的多项式组成的线性空间中,定义 ϕ_i,ϕ_j 的内积为:

$$\langle \phi_i,\phi_j
angle = \int_a^b w(x)\phi_i\phi_j dx$$

有递归方程:

$$\phi_n = x\phi_{n-1} - rac{\langle x\phi_{n-1},\phi_{n-1}
angle}{\langle \phi_{n-1},\phi_{n-1}
angle}\phi_{n-1} - rac{\langle x\phi_{n-1},\phi_{n-2}
angle}{\langle \phi_{n-2},\phi_{n-2}
angle}\phi_{n-2}$$

则 $\phi_0, \phi_1, \ldots, \phi_n$ 为一组正交基函数。

几组特殊的基函数

- · Legendre polynomials
 - 。 权函数:

$$w(x) = 1$$

- $\phi_0 = 1$
- 。 性质:
 - 所有高于 0 阶的多项式在 [-1,1] 上的积分恒等于 0。
- Chebyshev Polynomials
 - 。 权函数:

$$w(x) = \frac{1}{\sqrt{1 - x^2}}$$

。 表达式:

$$T_n(x) = \cos[n \arccos x], \quad \widetilde{T}_n(x) = rac{T_n(x)}{2^{n-1}}$$

。 满足递推关系:

$$T(n+1) = 2xT(n) - T(n-1)$$

。 具有性质:

$$max(\widetilde{T}_n(x)) \leq max(P_n(x)), \ \forall P_n(x) \text{ whose factor of } x^n \text{ is } 1$$

- 。 应用:
 - ullet 求出让 lagrange 插值多项式余项的最坏估计最小的插值点。(就是 $T_n(x)$ 的根)
 - ullet 在引入的误差限最小的情况下,降低多项式的阶数。(不断减去与最高阶项相符的 $T_n(x)$))

最小二乘法三角多项式逼近

- 连续情形:
 - 。用

$$S_n(x) = rac{1}{2} a_0 + a_n \cos(nx) + \sum_{k=1}^{n-1} (a_k \cos(kx) + b_k \sin(kx))$$

。 和前面讨论的基函数的情形一致,直接对各项系数求偏导数:

$$a_i = rac{\int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos(ix) dx}{\int_{-\pi}^{\pi} \cos(ix) \cos(ix) dx} = rac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos(ix) dx$$

$$b_i = rac{\int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin(ix) dx}{\int_{-\pi}^{\pi} \sin(ix) \sin(ix) dx} = rac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin(ix) dx$$

- 离散情形:
 - 。 此时需要规定等间距取点:

$$x_j = -\pi + rac{j}{m}\pi, \ j = 0, 1, \dots, 2m-1$$

此时需要利用一些性质:

$$\sum_{i=0}^{2m-1}\cos(nx_i) = \left\{egin{array}{l} 0, ext{ n is not multiply of } 2m \ 2m, ext{ otherwise} \end{array}
ight.$$

$$\sum_{i=0}^{2m-1}\sin(nx_i)=0$$

$$\sum_{i=0}^{2m-1} \cos^2(nx_i) = \left\{egin{array}{l} m, \ ext{n is not multiply of m} \ 2m, \ ext{otherwise} \end{array}
ight.$$

$$\sum_{i=0}^{2m-1} \sin^2(nx_i) = \left\{egin{array}{l} m, \ ext{n is not multiply of m} \ 0, \ ext{otherwise} \end{array}
ight.$$

。 与前面求离散情形的最小二乘法一致:

$$a_i = rac{1}{m}\sum_{j=0}^{2m-1}f(x_j)\cos(ix_j)$$

$$b_i=rac{1}{m}\sum_{j=0}^{2m-1}f(x_j)\sin(ix_j)$$

- 快速傅里叶变化
 - 。 应用情形:考虑用三角多项式构造插值函数,实则为阶数 n=m 的最小二乘三角近似多项式。(考虑 $\sin n \cos n$ $\cos n$ $\sin n \cos n \cos n$ $\sin n \cos n$ \sin
 - 。表达式:依然采用前面离散形式时求出的系数表达式,对公式进行调整:

$$S_n(x)=rac{a_0+a_n\cos(nx)}{2}+\sum_{k=1}^{n-1}(a_k\cos(kx)+b_k\sin(kx))$$

。 采用递归的思想,在 m 等于 2^n 时,每次跨越 m 对系数进行相加减。实际上,要求出 a_i 和 b_i ,直接用公式

$$a_i = rac{1}{m} \sum_{j=0}^{2m-1} f(x_j) \cos(ix_j)$$

$$b_i=rac{1}{m}\sum_{j=0}^{2m-1}f(x_j)\sin(ix_j)$$

$$ilde{c}_k = rac{1}{m} \sum_{i=0}^{2m-1} f(x_j) e^{ik(-\pi + rac{j}{m}\pi)} = rac{1}{m} e^{-ik\pi} \sum_{0}^{2m-1} f(x_j) e^{ikrac{j}{m}\pi}$$

去掉前面的累加常数,得到

$$c_k=\sum_{j=0}^{2m-1}f(x_j)e^{ikrac{j}{m}\pi}$$

这个数是直接可算的,只要算出了这个数,添上累加常数后得到的实部和虚部就是我们要的 a_n 和 b_n 了。这里只是用欧拉公式获得更简单的表达形式,并没有减少计算量。但是进一步观察可知:

$$c_k + c_{k+m} = \sum_{j=0}^{2m-1} f(x_j) e^{ikrac{j}{m}\pi} (1 + e^{ij\pi})$$

$$c_k - c_{k+m} = \sum_{j=0}^{2m-1} f(x_j) e^{ikrac{j}{m}\pi} (1 - e^{ij\pi})$$

因此前一个公式中其实只有偶数项有贡献,而后一个公式中只有奇数项有贡献,两个式子足以解出 c_k 和 c_{k+m} 。于是计算这两个系数所用的计算量件减半了。而式子的形式并不会发生变化:

$$c_k + c_{k+m} = \sum_{i=0}^{m-1} f(x_j) e^{ikrac{j}{m/2}\pi} = \sum_{i=0}^{2\widetilde{m}-1} f(x_j) e^{ik(j/\widetilde{m})\pi}$$

,其中 $\widetilde{m}=\frac{m}{2}$,只要 \widetilde{m} 仍然为 2^p ,上述过程可不断进行,由此来达到减少计算量的目的。