

多項式による最小二乗近似と
コレスキー分解の関係について

京都産業大学 戸川 隼八

直交多項式系の係数が、ある行列のコレスキー分解によ
て得られることを示し、最小二乗近似と三角分解の関係を明
らかにする。実際の数値計算の手続としては演算回数が多い
のであまり得策ではなすが、理論的興味からとりあげてみた。

問題 与えられた関数 $f(x)$ を、 n 次多項式 $P(x)$ により、
区間 $[a, b]$ において 重み関数 $W(x)$ に対し、最小二乗近
似すると、

$$\int_a^b W(x) \{P(x) - f(x)\}^2 dx \rightarrow \text{最小} \quad (1)$$

ただし $W(x)$ は $[a, b]$ において常に正で、可積分、また
 $f(x)$ は何れども微分可能とする。以下の議論は、多変数の
場合、あるいは複素関数の場合にも、だいたい同じ筋書
を拡張できるが、ここでは簡単のため、1変数の実関数
としておく。

処理法 まず、

$$C_{ij} = \int_a^b W(x) \cdot x^{i+j} dx \quad (2)$$

主要素とする行列 C を作る。ここで添字は 0 から始まるものとする。

$$C = \begin{pmatrix} C_{00} & C_{01} & C_{02} & \dots \\ C_{10} & C_{11} & C_{12} & \dots \\ C_{20} & C_{21} & C_{22} & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \end{pmatrix} \quad (3)$$

理論上は C を無限行列として扱っておくのが自然である。しかし計算する場合には $m \times m$ 行列 (ただし $m > n$) と考えて扱ってよい。

式 (2) の定義から明らかに、 C は対称、正定値である。したがって、次の形のコレスキー分解が可能である。

$$C = L \cdot L^T \quad (4)$$

ただし L は左下三角行列、 L^T はその転置行列。

多項式 $P(x)$ の係数から、列ベクトル P を作る。

$$P(x) = p_0 + p_1 x + p_2 x^2 + p_3 x^3 + \dots$$

$$P = \begin{pmatrix} p_0 \\ p_1 \\ p_2 \\ \vdots \end{pmatrix} \quad (5)$$

ただし $p_{n+1} = p_{n+2} = \dots = 0$ としておく。

また $f(x)$ のべき級数展開の係数から列ベクトル \mathbf{f} を作る。

$$f(x) = f_0 + f_1 x + f_2 x^2 + \dots$$

$$\mathbf{f} = \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ f_2 \\ \vdots \end{pmatrix} \quad (6)$$

これをを用いると、式(1)は次のように書き換えることができる。

$$(\mathbf{P} - \mathbf{f})^T \mathbf{C} (\mathbf{P} - \mathbf{f}) \rightarrow \text{最小}$$

式(4)を用いて 2乗和の形になおすと、

$$(\mathbf{P} - \mathbf{f})^T \mathbf{L} \mathbf{L}^T (\mathbf{P} - \mathbf{f}) \rightarrow \text{最小}$$

$$\{ \mathbf{L}^T (\mathbf{P} - \mathbf{f}) \}^T \cdot \{ \mathbf{L}^T (\mathbf{P} - \mathbf{f}) \} \rightarrow \text{最小}$$

$$\| \mathbf{L}^T (\mathbf{P} - \mathbf{f}) \|^2 \rightarrow \text{最小}$$

$$\| \mathbf{L}^T \mathbf{P} - \mathbf{L}^T \mathbf{f} \|^2 \rightarrow \text{最小} \quad (7)$$

そこで

$$\mathbf{u} = \mathbf{L}^T (\mathbf{P} - \mathbf{f}) \quad \mathbf{v} = \mathbf{L}^T \mathbf{P} \quad \mathbf{w} = \mathbf{L}^T \mathbf{f}$$

と置けば

$$\mathbf{u} = \mathbf{v} - \mathbf{w} \quad \text{以上、(8)}$$

よ、式(7)は

$$\| \mathbf{u} \|^2 = \| \mathbf{v} - \mathbf{w} \|^2 = \sum_i (v_i - w_i)^2 \rightarrow \text{最小} \quad (9)$$

となる。ただし

$$\mathbf{u} = \begin{pmatrix} u_0 \\ u_1 \\ u_2 \\ \vdots \end{pmatrix} \quad \mathbf{v} = \begin{pmatrix} v_0 \\ v_1 \\ v_2 \\ \vdots \end{pmatrix} \quad \mathbf{w} = \begin{pmatrix} w_0 \\ w_1 \\ w_2 \\ \vdots \end{pmatrix}$$

式(9)の最小化のためには、各項別に $(v_i - w_i)^2$ を最小に
 すればよい。そのためには、 $v_i = w_i$ にとるこが (もし
 可能ならば) 最も良いわけであるが、 v は

$$v = L^T p = \begin{array}{|c|} \hline \begin{array}{c} \text{右上} \\ \text{三角} \\ \text{行列} \\ 0 \end{array} \\ \hline \end{array} \cdot \begin{array}{|c|} \hline \text{上から} \\ n+1 \text{個} \\ \text{だけが non-zero} \\ 0 \\ \hline \end{array} \quad (10)$$

であるから

$$v_{n+1} = v_{n+2} = \dots = 0$$

であり、したがって $i \geq n+1$ に関しては $v_i = w_i$ にとる
 ことはできず、 $(v_i - w_i)^2 = w_i^2$ が残差として残り。

一方、 $i \leq n$ の成分に関しては、ベクトル p は $n+1$ 個の
 自由度があり、条件式

$$v_i = w_i \quad (w_i : \text{given})$$

が $n+1$ 個あるので、うまく解くことができ、それによっ
 て p を決定することができる。すなわち、 p および v ,
 w などの、上側 $n+1$ 個の成分 (添字 $0 \sim n$) だけで作る
 ベクトルを、

$$p_n = \begin{pmatrix} p_0 \\ p_1 \\ \vdots \\ p_n \end{pmatrix} \quad f_n = \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ \vdots \\ f_n \end{pmatrix} \quad \dots \text{etc}$$

というふうに書き、同様に行列を左上 $(n+1) \times (n+1)$ の部分を

添字 n を付けて表わすことにすれば、方程式は

$$\begin{aligned} \omega_n &= L_n^T f_n \\ \therefore L_n^T f_n &= \omega_n \\ \therefore f_n &= (L_n^T)^{-1} \omega_n \end{aligned} \quad (11)$$

ここで ω_n は

$$\begin{aligned} L_n^T &= (L_n^{-1} L_n) L_n^T = L_n^{-1} (L_n L_n^T) = L_n^{-1} C_n \\ \therefore \omega_n &= L_n^T f_n = L_n^{-1} C_n f_n \end{aligned} \quad (12)$$

により求めることができる。

ここで積 $C_n f_n$ を、定義式(2), (6) にもどって考えてみると、

$$C_n f_n = b_n = \begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \\ b_2 \\ \vdots \end{pmatrix} \quad (13)$$

と置くとき

$$b_i = \int_a^b W(x) x^i f(x) dx \quad (14)$$

となることがわかる。ここで b_n を作り、 L_n^{-1} を掛けると ω_n が得られ、さらに $(L_n^T)^{-1} = (L_n^{-1})^T$ を掛けると f_n が得られる。この中間結果の意味を考えると次のように解釈できる。

① L_n^{-1} の各行は、区間 $[a, b]$ の上の、重み関数 $W(x)$ に関する、直交多項式の係数を与える。実際、

$$L_n^{-1} C_n (L_n^T)^{-1} = L_n^{-1} (L_n L_n^T) (L_n^T)^{-1} = I \quad (15)$$

② w_0, w_1, w_2, \dots は、この直交多項式に関する、 $f(x)$ のフーリエ係数である。

検討 直交性は、前頁の (15) 式、すなわち、 δ とをただけは (4) 式から出ている。したがって一般に、 C を

$$C = MM^T$$

の形に分解できれば、 M^T の各行は、直交関数の係数を与えてくれる。この M として、特に左下三角行列 L をとると、この場合には、直交関数であるだけでなく、0次、1次、2次、... の多項式の形にならなければ、そこはコレスキー分解の特性が現れている。