

函数の直交多項式展開

— 選定補間多項式による函数の逐次近似

阪大 工学部 島居達生

1. はじめに

区間 $[a, b]$ と重み函数 $w(x)$ に対 (T) 定まる直交多項式系 $\{ \varphi_r(x) \}$ とする. 離散点 $x_k^{(n)} \in [a, b]$, $k=1, 2, \dots, n$ における与えられた函数の値を用い, 補間法によつて $f(x) \in \{ \varphi_r(x) \}$ で展開する. すなわち

$$L_n(f, \varphi; x) = c_0^{(n)} \varphi_0(x) + c_1^{(n)} \varphi_1(x) + \dots + c_{n-1}^{(n)} \varphi_{n-1}(x) \quad (1.1)$$

$$L_n(f, \varphi; x_k^{(n)}) = f(x_k^{(n)}), \quad k=1, 2, \dots, n.$$

補間点 $x_k^{(n)}$ が $\varphi_n(x)$ の零点ならば

$$S_m(x) = c_0^{(m)} \varphi_0(x) + c_1^{(m)} \varphi_1(x) + \dots + c_m^{(m)} \varphi_m(x), \quad m < n \quad (1.2)$$

は, $f(x)$ の次の意味での最小二乗近似式である.

$$\min_{\{c_k\}} \sum_{k=1}^n \lambda_k (f(x_k^{(n)}) - S_m(x_k^{(n)}))^2 \quad (1.3)$$

λ_k ; Gauss 型数値積分公式の重み係数.

と $k=1, \dots, m$ ならば $S_m(x) \equiv L_m(f, \varphi; x)$. すなわち $S_m(x)$

は $f(x)$ の離散二乗最小二乗近似式であると同時に補間式になる.

ている。 $S_n(x)$ の項数 n を n_1 から $n_2 > n_1$ に増すと $q_{n_1}(x)$ と $q_{n_2}(x)$ の零点は、すべて相異なるから $S_{n_1}(x)$ のために零した $f(x)$ の値は $S_{n_2}(x)$ と $>$ するとまに利用できない。

所需の精度に応じて、項数 n を函数値 $f(x)$ の計算回数（可
能な限り）少なくして、機械的に決定したい。厳密な意味で、
この問題を解くことは困難である。 $f(x)$ を最小二乗近似式の
列 $\{S_r(x)\}$ で r を増しながら近似してゆく代りに、補間式の
列 $\{L_r(f, \varphi; x)\}$ で $f(x)$ を近似する。この際 $f(x)$ の計算回数
を少なくするためには、補間点を1点ずつ追加しながら、補
間式の次数を高くしてゆけばよい。

補間式の剰余項については、 $f(x)$ の性質と補間点の分布と
関連づけて古くから多くの研究がある。剰値計算の上で、こ
うに問題となることは補間法の（数値的）安定性である。

2. 補間法の安定性

補間式を数値的につくる時、二種類の丸の誤差が發生す
る。 ϵ_1 は函数値 $f(x)$ の計算誤差 $\delta f(x)$ 、 ϵ_2 は補間法の四則
演算の丸の誤差である。 ϵ_2 の誤差は通常 ϵ_1 の誤差に比較
して小さいので、簡単のためここでは無視する。

n 個の点における $f(x)$ の補間式をあらためて $L_n(f; x)$ とす
る。 $\delta f(x)$ に基づく補間式の伝播誤差を定義する：

$$L_n(\delta f; x) = L_n(f + \delta f; x) - L_n(f; x). \quad (2.1)$$

$[a, b]$ で有界な実数値函数 $f(x)$ のノルム $\|f\|$ は

$$\|f\| = \sup_x |f(x)|, \quad x \in [a, b] \quad (2.2)$$

これに從つて、 L_n のノルム $\|L_n\|$ は

$$\|L_n\| = \sup_f \|L_n(f; x)\|, \quad \|f\| \leq 1 \quad (2.3)$$

で定義する。 $\delta f(x)$ は一般に実数値函数であつて

$$\|\delta f\| \leq \varepsilon_n. \quad (2.4)$$

ここで ε_n は $f(x)$ の計算精度だけに依存する適當な正数。

明らかなに $f(x)$ と無関係に

$$\|L_n(\delta f; x)\| \leq \|L_n\| \|\delta f\| \leq \|L_n\| \varepsilon_n \quad (2.5)$$

が成り立つ。したがつて n が大なるときの伝播誤差は $\|L_n\|$ によつて支配される。この事實は近似式が豫設作用素を用いて表わされることも成り立つ。一般に近似式 $L_n(f; x)$ をつくるための近似法 (L_n) の安定、不安定、準安定を定義する：

1) 安定； $\|L_n\| < c$, $n=1, 2, \dots$

c ; n に無関係な正数

2) 準安定； $\lim_{n \rightarrow \infty} \|L_n\| = \infty$, かつ $\lim_{n \rightarrow \infty} \|L_n\|^{-\frac{1}{n}} = 1$

3) 不安定； L_n が上の 1), 2) の條件をみたさぬ場合。たとへば、 $\|L_n\|$ が指数函数 ρ^n , $\rho > 1$ のオーダーで増大する場合は不安定である。

補間法の場合、補間実をどのようにとっても $\|L_n\| \geq A \log n$

(A は適当な正の定数)である(1)). したがって補間法は準安定の場合だけが問題となる. 近似式の最終的な誤差は, 剰余項と伝播誤差の和であるから

$$\|L_n(f+\delta f; x) - f(x)\| \leq \|L_n(f; x) - f(x)\| + \|L_n\| \varepsilon_r. \quad (2.6)$$

$f(x)$ に適当な条件を付ければ $n \rightarrow \infty$ のとき右辺の第1項(剰余項)は0に収束するが, 第2項は $f(x)$ のいかに ε に向わずとも発散する. したがって ε を許しうる誤差限界とすると, 近似式 $L_n(f+\delta f; x)$ が

$$\|L_n(f; x) - f(x)\| + \|L_n\| \varepsilon_r < \varepsilon \quad (2.7)$$

をみたせば, 所望の精度は保障される. 上式をみたす n が存在しなければ $\delta f(x)$ が単に有界な実数値函数であるから, 所望の精度での近似は不可能となる. また補間式 $L_n(f; x)$ と最小二乗近似式 $S_n(x)$ の差の観測から

$$\|S_n(x) - L_n(f; x)\| \leq \|L_n\| \|f - S_n\|$$

が成り立つので $\|L_n\|$ の発散のオーダーはゆるい程よい.

補間式の場合, L_n は補間点の分布だけに依存するので, 点列 $\{x_k^{(n)}\}$ の分布函数 $\mu_n(x)$ を定義する:

$$\mu_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(x - x_k^{(n)})$$

$$E(x) = \begin{cases} 1 & , x \geq 0 \\ 0 & , x < 0. \end{cases} \quad (2.8)$$

各 $x_k^{(n)}$ は有限閉区間 (a, b) 上の点とする. たゞちに分布函

次の性質

$$1) \mu_n(a) = 0, \mu_n(b) = 1$$

2) $\mu_n(x)$ は非減少で右側から連続

が得られる。ある規則で $\{x_k^{(n)}\}$ をとくとする。 $n \rightarrow \infty$ のとき $\mu_n(x) \rightarrow \mu(x)$ であり、かつ $\mu(x)$ が分布関数の条件 1), 2) を満たすならば $\mu(x)$ を $\{x_k^{(n)}\}$ の極限分布と云う。

$[-1, 1]$ における Chebyshev 分布関数とは

$$\mu(x) = \frac{1}{\pi} \int_{-1}^x \frac{1}{\sqrt{1-t^2}} dt$$

をいふ (2)。 ところで

$$\omega_n(x) = \prod_{k=1}^n (x - x_k^{(n)}) \quad (2.9)$$

と表わせば

$$|\omega_n(x)|^{\frac{1}{n}} = e^{-u_n(x)} \quad (2.10)$$

$$u_n(x) = \int_{-1}^1 \log \frac{1}{|x-t|} d\mu_n(t). \quad (2.11)$$

$\|L_n\|$ を評価するためには、内題の補間式を Lagrange の補間式の形に表わしておけばよい (1)。

$$L_n(f; x) = \sum_{k=1}^n l_k(x) f(x_k^{(n)}) \quad (2.12)$$

$$L_n(x) = \omega_n(x) / ((x - x_k^{(n)}) \omega_n(x_k^{(n)})) \quad (2.13)$$

$l_k(x)$ は区間 $[a, b]$ のとり方に関係しないので、 $[-1, 1]$ に標準化して考えよう。 しかも

$$\|L_n\| = \max_{x \in [a,b]} \sum_{k=1}^n |l_k(x)| \quad (2.14)$$

以上で準備を終り，結論を示す。

定理. 補間式の極限分布が Chebyshev 分布のときに限り，補間式の構成は準安定にできる。

証明. 与えられた $f(x)$ の補間式を，まづ Lagrange 補間式 (2.12) の形に表わしておく。いま補間式はすべて相異なるとする。

$$M_n = \max_{k \leq n} \|l_k(x)\| \quad (2.15)$$

とよければ，一定の n に対し $M_n < \infty$ 。 (2.14) からすべての n に対し

$$M_n \leq \|L_n\| \leq n M_n \quad (2.16)$$

が成り立つので， $M_n^{\frac{1}{n}} \rightarrow 1$ のときに限り $\|L_n\|^{\frac{1}{n}} \rightarrow 1$ 。

一方，次の補題が成り立つ(2)。

補題 対数ポテンシャル V (2.11) の極限が $[-1, 1]$ 上ほとんどいたると $\log 2$ と存在するのは $\mu(x)$ が Chebyshev 分布のときに限る。

明らかに $w_n(x)$ ， $w_n(x)/(x-x_k^{(n)})$ ， $w_n'(x)$ の零点の分布は $n \rightarrow \infty$ のとき同一の分布函数 $\mu(x)$ に収束する。この事実と上の補題を用いれば， $w_n(x)$ の零点の極限分布 $\mu(x)$ が Chebyshev 分布のときに限り，ほとんどすべての点 $t \in [-1, 1]$ に対し， $[-1, 1]$ 上ほとんどいたると $\log 2$ 。

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \log \left| \frac{w_n(x)}{(x-t)w_n'(t)} \right| = 0 \quad (2.17)$$

が成り立つ。

とくに $t = x_n^{(n)}$ とおき、^(注) 一実 $x_n^{(n)}$ だけ $\in [-1, 1]$ で他の実と重ならないように動かしても $\{x_j^{(n)}\}$ の極限分布は変わらないから上式は成り立つはずである。さらに、ルンムの定義 (2.2) を本質的上限と解釈すれば

$$\lim_{n \rightarrow \infty} M_n^{\frac{1}{n}} = 1. \quad (2.18)$$

ゆえに $\mu(x)$ が Chebyshev 分布のときに限り

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|L_n\|^{\frac{1}{n}} = 1$$

が成立し、定理は証明された。

3. 補間法による函数の直交多項式展開

補間点を1点づつ追加しながら補間多項式の列 $\{L_n(f; x)\}$ をつくる。この際 $\{L_n(f; x)\}$ のために要する函数値の計算回数も増えること、乗除算回数と記憶場所の占有量は、増えるだけ少ない方が望ましい。そのために、まず $L_n(f; x)$ を Newton 補間式の形に表わす。Newton 補間式は、精度に応じて次数 n を機械的に決定するのは $f(x)$ が解析的な場合でも困難である。そこで、次に Newton 補間式を直交多項式系 $\{\varphi_r(x)\}$ で展開する。直交系が $\|\varphi_r\| = 1$ と標準化されておれば、 n の機械的な決定は至極困難ではない。

算法：極限分布が Chebyshev 分布と存在する系列の一構成法。

$$x_{n+1} - 2\lambda x_n + x_{n-1} = 0, \quad n=1, 2, \dots \quad (3.1)$$

$$x_0 = 1, \quad x_1 = \lambda = \cos \alpha$$

ただし π/α は無理数 (2, 3)。

1 点補間^度を追加すれば, Newton 補間式の係数も一増え。

この係数の漸化的計算法に, 11 で述べる。補間式を

$$L_{n+1}(f, \tilde{\omega}; x) = L_n(f, \tilde{\omega}; x) + a_n \tilde{\omega}_n(x)$$

$$L_1(f, \tilde{\omega}; x) = f(x_1) = a_0, \quad n=1, 2, \dots$$

$$\tilde{\omega}_n(x) = 2^n (x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_n)$$

の形で表わしておく。 $L_n(f, \tilde{\omega}; x)$ の係数 a_0, a_1, \dots, a_{n-1} と
与えて, 上の漸化式をみたす a_n を求める:

$$\text{初期条件} \quad d_0 = f(x_{n+1}) - a_0, \quad a_n = 0$$

$$\text{漸化式} \quad d_k = d_{k+1} / 2(x_{n+1} - x_k) - a_k \quad (3.2)$$

$$k=1, 2, \dots, n$$

これによつて, 求める係数は

$$a_n = d_n.$$

つまり $a_n \tilde{\omega}_n(x)$ と $L_n(f, \varphi; x)$ と与えて $L_{n+1}(f, \varphi; x)$ を求めよ。
 $\{\varphi_k(x)\}$ は適当な三項漸化式にしたがうので

$$\alpha_{n-1} \varphi_{n-1}(x) - 2(\beta_n + x) \varphi_n(x) + \gamma_{n-1} \varphi_{n+1}(x) = 0. \quad (3.3)$$

また $\tilde{\omega}_n(x)$ は直交展開して

$$\tilde{\omega}_n(x) = \sum_{k=0}^n u_k^{(n)} \varphi_k(x) \quad (3.4)$$

とすれば、漸化式 $\tilde{w}_n(x) = 2(x - \lambda_n) \tilde{w}_n(x)$ の係数 $u_k^{(n)}$ に関して
 も次の漸化式が成り立つ。

$$u_k^{(n)} = \alpha_k u_{k+1}^{(n-1)} - 2(\beta_k + \lambda_n) u_k^{(n-1)} + \gamma_k u_{k-1}^{(n-1)} \quad (3.5)$$

$$u_n^{(n-1)} = u_{n+1}^{(n-1)} = 0, \quad k=2, 3, \dots, n$$

ただし $u_0^{(n)}, u_1^{(n)}$ は

$$u_0^{(n)} \varphi_0(x) + u_1^{(n)} \varphi_1(x) = \left\{ \alpha_0 u_1^{(n-1)} + 2(x - \lambda_n) u_0^{(n-1)} \right\} \varphi_0(x) \\ + \left\{ \alpha_1 u_2^{(n-1)} - 2(\beta_1 + \lambda_n) u_1^{(n-1)} \right\} \varphi_1(x)$$

が恒等的に成り立つように定める。また $u_0^{(n)}$ と $u_1^{(n)}$ は $\tilde{w}_n(x)$
 の定義式より与えられる。 $L_n(f, \varphi; x) \equiv L_n(f, \tilde{w}; x)$ であるから
 $L_n(f, \varphi; x)$ の係数の漸化的計算法は、次の通り：

$$c_k^{(n+1)} = c_k^{(n)} + a_n u_k^{(n)} \quad (3.6)$$

$$c_n^{(n)} = 0, \quad c_0^{(n)} = f(x_1) / \varphi_0(x)$$

$$k=0, 1, \dots, n, \quad n=1, 2, \dots$$

$n+1$ と n を逐次換えて、(3.1), (3.2), (3.5), (3.6) の順序
 で計算すれば、近似式の列 $\{L_n(f, \varphi; x)\}$ が得られる。

計算の停止規則は一通り考えられる。収束の判定定数 ε と
 与えて、次の条件をみたすまで、 n を増してゆく。

$$\|L_{n+1}(f, \varphi; x) - L_n(f, \varphi; x)\| < \varepsilon \quad (3.7a)$$

$$\|c_{n-2}^{(n+1)} \varphi_{n-2}(x)\| + \|c_{n-1}^{(n+1)} \varphi_{n-1}(x)\| < \varepsilon \quad (3.7b)$$

とすれば $\|\varphi_n\| = 1$ ならば、 $\|\tilde{w}_n(x)\| \leq \sum_k |u_k^{(n)}|$ であるから
 上の両式に対応して

$$|a_n| \sum_{k=0}^n |u_k^{(n)}| < \varepsilon \quad (3.8a)$$

$$|c_{n-1}^{(n+1)}| + |c_{n-1}^{(n)}| < \varepsilon. \quad (3.8b)$$

列 $L_n(f, \varphi; X)$, $n=1, 2, \dots, N$ のための必要する演算回数は次の通りである。

函数値 $f(x)$ の計算回数 N . $\{\varphi_n(x)\}$ が Chebyshev 多項式系ならば, 漸化式 (3.3) の係数が 1 および 0 となるので, 乗算回数は節減できて, 約 $\frac{3}{2}N^2$ 回. 記憶場所は, 数列 $\{x_k\}$, $\{a_k\}$, $\{u_k^{(n)}\}$, $\{c_k^{(n)}\}$ のための約 $4N$ 個.

以上の計算法の説明を終る.

補間式の安定性について再論する. 補間点 x_n をつくとともに, 初期値 $\cos \alpha$ のいかんによって結果の精度はかたが異なる. パラメータ $\cos \alpha$ を次の立場で決定する. Newton 補間式 ^(係数の) の誤差は

$$\sup_{|t| \leq 1} |a_k| = \sum_{j=1}^{k+1} |\tilde{w}'_{k+1}(x_j)|^{-1} \quad (3.9)$$

によって支配される. 二れが小さい方が望ましい. 一定の $\cos \alpha$ と適當なる自然数 n をとて

$$\max_{0 \leq k \leq n} \left\{ \sup_{|t| \leq 1} |a_k| \right\} < \max_{0 \leq k \leq n+1} \left\{ \sup_{|t| \leq 1} |a_k| \right\} \quad (3.10)$$

が成り立つとき, 左辺を $C_n(\cos \alpha)$ と書けば, 二れは高々 n 次の Newton 補間式をつくらざるの困難性を示す指数である.

実践的には, 高々要求される次数 n を与えて

$$\inf_{\alpha} C_n(\cos \alpha) \quad (3.11)$$

よって $\cos \alpha$ を決定する方が望ましい。

上式は簡単に求められたいので、数値実験を行なった。まず T_n の $\cos \alpha$ をパラメータとして $C_n(\cos \alpha)$ の値を求め、比較的大きな n に対して $C_n(\cos \alpha)$ が相対的に小さくなるような $\cos \alpha$ を多くの実験値から選んだ。これらの実験からは、 $\cos \alpha = 0.4$ は相対的によいといえる(4)。

一例を示せば $C_{153}(0.4) = 2.62$, $C_{21}(0.3) = 725$, $C_{199}(0.6) = 5.22$ 。

4 応用例

まず Chebyshev 多項式系を用いる場合について述べる。具体的に直交系に依存して α と β は (3.5) だけである。

$$f(x) = \sum_{k=0}^{n-1} c_k^{(n)} T_k(x), \quad \tilde{w}_n(x) = \sum_{k=0}^{n-1} u_k^{(n)} T_k(x)$$

よって、 \sum' は α 項だけ $\frac{1}{2}$ 倍して和をとることを意味する。

(3.5) は次のように単純化される。

$$u_k^{(n)} = u_{k+1}^{(n-1)} - 2x_n u_k^{(n-1)} + u_{k-1}^{(n-1)}$$

$$u_0^{(n)} = 2, \quad u_n^{(n-1)} = u_{n+1}^{(n-1)} = 0$$

$$u_{-1}^{(n-1)} = u_1^{(n-1)}, \quad k = 0, 1, \dots, n, \quad n = 1, 2, \dots$$

(3.6) の初期条件だけは変更しなければならぬ：

$$c_0^{(n)} = f(x_1).$$

つまり Legendre 多項式の場合は

$$u_k^{(n)} = \frac{2(k+1)}{2k+3} u_{k+1}^{(n-1)} - 2x_n u_k^{(n-1)} + \frac{2k}{2k-1} u_{k-1}^{(n-1)}$$

$$u_n^{(n-1)} = u_{n+1}^{(n-1)} = 0, \quad u_0^{(0)} = 1$$

と与る。

5. おわりに

数値実験の結果によれば、^{上述の} Chebyshev 展開係数の精度は、離散的な最小二乗近似式 (Chebyshev 展開) と比較して、±程 高くない。項数 n が小さい程、この傾向は、はつきりする。 $f(x)$ が十分滑らかならば、所要の精度に応じて、項数を機械的に決定することも、“経済的”に可能となっている。また特殊な定数表も必要としない。すなわち、所要の精度に応じて準最良近似式を構成することが、相対的に容易となった。

残された理論的問題を記す。

- 1) 実列 $\{x_n\}$ の分布係数が Chebyshev 分布に収束する速さと $\cos x$ の関係。
- 2) 上の分布係数の収束の速さと、補間式 $L_n(f; x)$ のノルム $\|L_n\|$ の発散の速さとの関連。

参考文献

- 1) Korovkin, P. P., Linear Operators and Approximation

- Theory, Hindustan Publishing Corp., Delhi, (1960),
chap. 7. (英訳)
- 2) Klylov, V. I., Approximate Calculation of Integrals,
The Macmillan Co., New York, 1962, Chap. 12.
(英訳).
- 3) Davis, P. J., Interpolation and Approximation,
Blaisdell Publishing Co., New York, 1963, Chap. 14.
- 4) 鳥居達生, 準安定な補間過程の一構成法, 情報処理
vol. 9. pp. 197~204, 1968.

