

Bezout の終結式行列を用いた GPGCD 法による
1 変数多項式の近似 GCD の計算
Algorithm for Calculating Approximate GCD
of Univariate Polynomials
with the Bezout Resultant Matrix

池 泊明

CHI BOMING

筑波大学数理解析科学研究所

GRADUATE SCHOOL OF PURE AND APPLIED SCIENCES UNIVERSITY OF TSUKUBA *

照井 章

AKIRA TERUI

筑波大学数理解析系

FACULTY OF PURE AND APPLIED SCIENCES UNIVERSITY OF TSUKUBA †

Abstract

我々は、これまでに 1 変数多項式に対する近似 GCD 計算の反復算法である GPGCD 法を提案している。GPGCD 法は、与えられた多項式および次数と、近似 GCD の次数に対し、可能な限り摂動を小さくし、その時の摂動および近似 GCD を求める算法である。本算法では、Sylvester の終結式行列を用い、与えられた近似 GCD 計算問題を制約付き最適化問題に帰着させ、最適化問題を修正 Newton 法で解いている。本稿では、元の GPGCD 法に用いた Sylvester の終結式行列に代えて、Bezout の終結式行列を用いた GPGCD 算法を提案する。

Abstract

We have presented the GPGCD algorithm, which is an iterative algorithm for calculating approximate greatest common divisor (GCD) of univariate polynomials with real or complex coefficients. For a given pair of polynomials and a degree of the approximate GCD, our algorithm finds a pair of polynomials which has the GCD of the given degree, and makes the perturbations of whose coefficients from those in given polynomials as small as possible. We transfer the approximate GCD problem to a constrained minimization problem with the Sylvester matrix, then solve it with so-called the modified Newton method. In this paper, in place of the Sylvester matrix, we present an algorithm which uses the Bezout matrix to transfer the problem.

*hakumei-t@math.tsukuba.ac.jp

†terui@math.tsukuba.ac.jp

1 はじめに

最大公約子 (GCD) 計算は数式処理において最も基本的かつ重要な計算の一つであり, 近似 GCD 計算は数式・数値融合計算 [16] の中でも古くから研究されているテーマの一つである. 近似 GCD 計算には, 多項式剰余列 (PRS) ([11], [10]), (部分) 終結式行列の特異値分解 (SVD) [4], QR 分解 [5], LU 分解 [1], 最適化など ([14], [3], [12], [17]), さまざまなアプローチがある.

本稿では, 最適化法に基づく近似 GCD 計算アルゴリズムの一つである Sylvester の終結式行列を用いた GPGCD 計算アルゴリズム (以下は Sylvester 法という)[14] をもとに, Bezout の終結式行列を用いた GPGCD 計算アルゴリズム (以下は Bezout 法という) を提案する.

2 近似 GCD 計算の制約付き最適化問題への帰着

本稿では, 近似 GCD 計算を以下の問題を解く形で考える.

問題 1

実係数の m 次多項式 $f(x)$, n 次多項式 $g(x)$ と正整数 k に対し,

$$\begin{aligned} \tilde{f}(x) &= f(x) + \Delta f(x) = h(x)\bar{f}(x), & \tilde{g}(x) &= g(x) + \Delta g(x) = h(x)\bar{g}(x), \\ \deg(h(x)) &= k, & \gcd(\bar{f}(x), \bar{g}(x)) &= 1, \\ \deg(\Delta f(x)) &\leq \deg(f(x)), & \deg(\Delta g(x)) &\leq \deg(g(x)), \end{aligned} \quad (1)$$

を満たし, $\|\Delta f(x)\|^2 + \|\Delta g(x)\|^2$ を最小化する $\tilde{f}(x)$, $\tilde{g}(x)$, $h(x)$ を求めよ. □

本稿では, 多項式のノルム $\|\cdot\|$ を 2 ノルム $\|\cdot\|_2$ とする.

与えられた多項式 $f(x), g(x)$ を

$$f(x) = f_m x^m + \cdots + f_0 x^0, \quad g(x) = g_n x^n + \cdots + g_0 x^0 \quad (2)$$

とし, 求める近似多項式 $\tilde{f}(x), \tilde{g}(x)$ を

$$\tilde{f}(x) = \tilde{f}_m x^m + \cdots + \tilde{f}_0 x^0, \quad \tilde{g}(x) = \tilde{g}_n x^n + \cdots + \tilde{g}_0 x^0 \quad (3)$$

とおく. 一般性を失うことなく, $m \geq n$ と仮定する. 以下では, $g(x)$ を m 次多項式 $g_m x^m + \cdots + g_0 x^0$, $g_m = \cdots = g_{n+1} = 0$ として扱う.

Bezout の終結式行列の定義と性質を以下に述べる.

定義 1 (Bezout の終結式行列 [2])

m 次多項式

$$f(x) = f_m x^m + \cdots + f_0 x^0, \quad g(x) = g_m x^m + \cdots + g_0 x^0$$

に対し,

$$\begin{aligned} \text{Bez}(f, g) &= (b_{ij})_{i,j=1,\dots,m}, \\ b_{ij} &= \sum_{k=1}^{m_{ij}} f_{j+k-1} g_{i-k} - f_{i-k} g_{j+k-1}, \quad m_{ij} = \min\{i, m+1-j\}, \end{aligned}$$

を満たす行列 $\text{Bez}(f, g)$ を f と g の **Bezout** の終結式行列と呼ぶ. □

補題 2 (Bezout の終結式行列の性質 [2])

m 次多項式 f, g に対し, $\text{Bez}(f, g)$ は m 次正方形かつ対称行列であり, 以下の関係を満たす. ここに, 行列 A の階数を $\text{rank}(A)$ で表す.

$$m - \text{rank}(\text{Bez}(f, g)) = \deg(\gcd(f, g)). \quad (4)$$

□

以下では, $\tilde{B} = \text{Bez}(\tilde{f}, \tilde{g})$ とおく.

問題 1 の条件式 (1) より

$$\deg(\tilde{f}, \tilde{g}) = \deg(h(x)) = k \quad (5)$$

とおく. このとき, 式 (5) と補題 2 より,

$$\text{rank}(\tilde{B}) = m - k, \quad (6)$$

が成り立つ.

$\tilde{B} = (\tilde{b}_{ij})$ の特異値分解 [7] を $\tilde{B} = \tilde{U}\tilde{\Sigma}\tilde{V}^T$ とし, 特異ベクトルである行列 $\tilde{V} = (\tilde{v}_1, \dots, \tilde{v}_m)$ の後ろ k 個の列ベクトルで構成される行列を $\tilde{V}' = (\tilde{v}_{m-k+1}, \dots, \tilde{v}_m)$ とおく. 補題 2 と特異値分解の性質より,

$$\tilde{B}\tilde{V}' = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \quad (7)$$

が得られる. よって, 制約条件を

$$G_{ij} = \tilde{b}_{i1}\tilde{v}_{1j} + \cdots + \tilde{b}_{im}\tilde{v}_{mj} = 0, \quad i \leq m, \quad m-d+1 \leq j \leq m \quad (8)$$

とおく.

与えられた多項式 $f(x), g(x)$ の Bezout 行列を $B = \text{Bez}(f(x), g(x))$ とする. $B = (b_{ij})$ の特異値分解を $B = UV^T$ とし, $V = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m)$ の後ろ k 個の列ベクトルで構成される行列を $\tilde{V} = (\mathbf{v}_{m-k+1}, \dots, \mathbf{v}_m)$ とする. \tilde{B} と B の間の変動を最小化するため, ここでは, \tilde{B} の B からの摂動, および \tilde{V}' の \tilde{V} からの摂動を最小化する. 補題 1 より Bezout 行列は対称行列であるので, \tilde{B} の要素として上三角の要素のみをとればよい. よって, 目的関数を

$$F = \sum_{i \leq j} (\tilde{b}_{ij} - b_{ij})^2 + \sum_{\substack{i \leq m \\ m-d+1 \leq j \leq m}} (\tilde{v}_{ij} - v_{ij})^2 \quad (9)$$

とおく.

以上により,

$$\begin{aligned} \mathbf{x} &= (x_1, x_2, \dots, x_{m(m+1)/2+md}) \\ &= (\tilde{b}_{11}, \dots, \tilde{b}_{1m}, \tilde{b}_{22}, \dots, \tilde{b}_{2m}, \dots, \tilde{b}_{mm}, \tilde{v}_{1,m-d+1}, \dots, \tilde{v}_{m,m-d+1}, \tilde{v}_{1,m-d+2}, \dots, \tilde{v}_{m,m-d+2}, \dots, \tilde{v}_{mm}) \end{aligned}$$

に対し, 制約条件を $\mathbf{G}(\mathbf{x}) = (G_{1,m-d+1}(\mathbf{x}), \dots, G_{mm}(\mathbf{x})) = \mathbf{0}$, 目的関数を $F(\mathbf{x})$ とおき, 制約付き最適化問題を以下の通り定める.

問題 2 (制約付き最適化問題)

制約条件 $\mathbf{G}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ のもとで, 目的関数 $F(\mathbf{x})$ を最小化する \mathbf{x} を求めよ. □

与えられた 多項式		近似 GCD	余因子	摂動項
$\hat{f}(x)$	=	$h(x)$	$\times \bar{f}(x)$	+ $\Delta f(x)$
$\hat{g}(x)$	=	$h(x)$	$\times \bar{f}(x)$	+ $\Delta g(x)$
10次		5次	5次	摂動量: 0.1

図 1: テスト用多項式の構成

100組の多項式の組 $\hat{f}(x)$ と $\hat{g}(x)$ は、係数を無作為に与えた5次のGCD $h(x)$ を持つ10次の多項式 $h(x)\bar{f}(x)$ および $h(x)\bar{g}(x)$ に、係数を無作為に与えた摂動量0.1の10次多項式 $\Delta f(x)$ および $\Delta g(x)$ をそれぞれ加えたものである(図1を参照)。本実験に用いられたモニックな多項式の組 $f(x)$ と $g(x)$ は、Sylvester法[14]の実験例[15]で与えた、 $\hat{f}(x)$ と $\hat{g}(x)$ それぞれのノルムを1にしたもの、すなわち $f(x) = \hat{f}(x)/\|\hat{f}(x)\|$, $g(x) = \hat{g}(x)/\|\hat{g}(x)\|$ である。今回は、CPU Intel(R) Core(TM) i5-6600 @3.30GHz, メモリ 8.00GB, Windows 10, 数式処理システム Maple 2018 を用いて、実験を行った。実験結果を表1に示す。

表 1: テスト用多項式に対する実験結果

平均摂動量			平均計算時間(秒)	
与えられた多項式	Sylvester法	Bezout法	Sylvester法	Bezout法
7.0×10^{-3}	1.2×10^{-3}	1.3×10^{-2}	1.3×10^{-2}	9.0×10^{-1}

摂動量の結果を見ると、Bezout法で求めた多項式の摂動量は最初に与えられた多項式の摂動量より大きく、Sylvester法による摂動量と比較すると、10倍程度の大きさである。

また、平均計算時間を見ると、Bezout法の平均計算時間はSylvester法のその10倍程度になっている。原因の一つとして、修正Newton法で用いられるヤコビ行列のサイズの差が考えられるが、詳しい分析は今後の研究課題である。

5 まとめ

本稿では、Bezoutの終結式行列を用いたGPGCD計算アルゴリズムを提案し、実験を行い、アルゴリズムの動作を確かめた。実験結果より、現在のBezout法は、摂動量および計算時間もSylvester法の結果に達していない。

今後は、近似GCDの次数が大きい場合、与えられた多項式の係数が大きい場合、与えられた摂動量が多い場合など、様々な例に対する実験を行い、Bezout法の検証を行う。また、Sylvester法に対し、Bezout法の摂動量および計算時間の縮小によるアルゴリズムの性能の改善を目指す。

参考文献

- [1] D. A. Bini, and P. Boito. Structured Matrix-Based Methods for Polynomial ϵ -Gcd. In *Proc. ISSAC '07*, 9–16. ACM Press, 2007.
- [2] W. S. Burnside and A. W. Panton. *The Theory of Equations*, Vol. II. Dublin University Press, 75–80, 1901.

- [3] P. Chin, R. M. Corless, and G. F. Corliss. Optimization Strategies for the Approximate GCD Problem. In *Proc. ISSAC '98*, 228–235, ACM Press, 1998.
- [4] R. M. Corless, P. Gianni, B. M. Trager, and S. M. Watt. 1995. The Singular Value Decomposition for Polynomial Systems. In *Proc. ISSAC '95*, 195–207. ACM Press, 1995.
- [5] R. M. Corless, S. M. Watt, and L. Zhi. QR Factoring to Compute the GCD of Univariate Approximate Polynomials. *IEEE Transactions on Signal Processing*, 52 (12): 3394–3402, 2004.
- [6] G. M. Diaz-Toca, L. Gonzalez-Vega. Barnett's Theorems About the Greatest Common Divisor of Several Univariate Polynomials Through Bezout-like Matrices, *Journal of Symbolic Computation* (2002) 34, 59–81, 2002.
- [7] G. H. Golub and C. F. van Loan. *Matrix Computations* (4th Edition). Johns Hopkins University Press, 2013.
- [8] J. Grabmeier, E. Kaltofen and V. Weispfenning (Eds.) , *Computer Algebra Handbook*, Springer-Verlag Berlin Heidelberg New York, 2003.
- [9] J. Nocedal and S. J. Wright, *Numerical Optimization* (2nd Ed.), Springer, 2006.
- [10] T. Sasaki and M-T. Noda. Approximate Square-Free Decomposition and Root-Finding of III-Conditioned Algebraic Equations. *Journal of Information Processing*, 12 (2): 159–168, 1989.
- [11] A. Schönhage. Quasi-GCD Computations. *Journal of Complexity*, 1 (1): 118-137, 1985.
- [12] È. Schost, and P.-J. Spaenlehauer. 2016. A Quadratically Convergent Algorithm for Structured Low-Rank Approximation. *Foundations of Computational Mathematics* 16 (2), 457–492, 2016.
- [13] K. Tanabe. A geometric method in nonlinear programming. *J. Optim. Theory Appl.*, Vol. 30, No. 2, pp. 181–210, 1980.
- [14] A. Terui. GPGCD: An iterative method for calculating approximate GCD of univariate polynomials. *Theoretical Computer Science*, 479, 127–149, 2013.
- [15] A. Terui. Dataset for the GPGCD Algorithm. <https://github.com/atelieraterui/tcs-snc2011-data>, (参照 2018-02-13).
- [16] S. M. Watt, J. Verschelde, L. Zhi (eds). *Proceedings of the 2014 Symposium on Symbolic-Numeric Computation* (Shanghai, China, 2014), ACM, New York, 2014.
- [17] Z. Zeng. The Numerical Greatest Common Divisor of Univariate Polynomials. In *Randomization, Relaxation, and Complexity in Polynomial Equation*, Contemporary Mathematics, 556, 187–217, AMS, 2011.