Untersuchungen zur Hénon Iteration

Masterarbeit

zur Erlangung des akademischen Grades Master of Science (M.Sc.)

Universität Trier FB IV - Informatikwissenschaften Professur Arithmetische Algorithmen

Erstgutachter: Prof. Dr. Norbert Müller Zweitgutachter: Prof Dr. Stephan Näher

Vorgelegt am xx.xx.xxxx von:

Benedikt Lüken-Winkels
Baltzstraße 6
54296 Trier
b.lueken.winkels@gmail.com
Matr.-Nr. 1138844

Zusammenfassung

Inhaltsverzeichnis

1	Einleitung1.1 Motivation1.2 Problemstellung1.3 Zielsetzung1.4 Gliederung/Aufbau der Arbeit	1 1
2	Grundlagen 2.1 Hénon-Abbildung	2 4 6 6
3	Analyse	7
4	Entwurf / Konzeption	9
5	5.1 iRRAM 5.1.1 Präzision 5.2 Intervallarithmetik 5.3 Polynommultiplikation 5.4 Taylormodelle 5.4.1 Housekeeping-Methoden	10 10 11 11 12 14 14 16
6	6.1 Housekeeping-Grenzwerte	18 18 20
7	Diskussion und Ausblick	21
Li	eraturverzeichnis	22
R	Δnhanσ	23

Abbildungsverzeichnis

2.1	Hénon-Abbildung: Eintache Evolution	į
2.2	Hénon-Abbildung: Attraktor	4
2.3	Linear und nichtlineare Taylormodelle: Vergleich	5
3.1	Hénon-Abbildung: Mehrere Iterationen mit großen Initialwerten	7
5.1	Ebenen der Polynomdarstellung mit REALs	11
5.2	Naive Multiplikation gegen Multiplikation mit Geobuckets	14
5.3	Hénon-Abbildung: Abbildung mit verschiedenen Auflösungen	17
6.1	Experimentelle Ergebnisse zu Grenzwerten	19
6.2	Sweeping mit verschiedenen Graden	20
8 1	Hénon-Abbildung: Mehrere Iterationen mit Farbkodierung	26

Tabellenverzeichnis

6.1	Experimentelle	Ergebnisse zu	Grenzwerten							19

Listings

5.1	Beispielaufruf der Sweeping-Routine	15
8.1	Bespielkonfiguration	25

1. Einleitung

Die Einleitung besteht aus der Motivation, der Problemstellung, der Zielsetzung und einem erster Überblick über den Aufbau der Arbeit.

1.1 Motivation

Warum ist das zu bearbeitende Themengebiet spannend und relevant?

1.2 Problemstellung

Welches Problem/welche Probleme können in diesem Themengebiet identifiziert werden?

1.3 Zielsetzung

Was ist das Ziel der Arbeit. Wie soll das Problem gelöst werden?

1.4 Gliederung/Aufbau der Arbeit

Was enthalten die weiteren Kapitel? Wie ist die Arbeit aufgebaut? Welche Methodik wird verfolgt?

2. Grundlagen

2.1 Hénon-Abbildung

Die Hénon-Abbildung bietet eine Möglichkeit, das Verhalten eines seltsamen Attraktors (*engl. 'strange attractor'*), wie dem des Lorenz Systems, mit einer recht einfachen Abbildung zu untersuchen.

Konviergieren die Werte einer Funktion in einem bestimmten Wertebereich R, der Fangzone (engl. 'trapping zone'), gegen einen Punkt oder eine Kurve, spricht man von einem Attraktor. Dieser Attraktor kann jedoch auch eine komplexere Struktur haben. Auf einem solchen seltsamen Attraktor springen die Werte hin und her und reagieren hochempfindlich auf Änderungen der Initialbedingungen. Dieses Verhalten lässt mit der Abbildung $x_{i+1} = y_i + 1 - ax_i^2$, $y_{i+1} = bx_i$, beziehungsweise

$$f(x,y) = (y+1-ax^2, bx)$$

beobachten. f erfüllt dieselben Kriterien, wie der durch eine dreidimensionale Differenzialgleichung entstehenden Lorenz-Attraktor, allerdings wurde f so definiert, dass auch höhere Iterationszahlen leichter zu berechnen und zu analysieren sein sollen. Die Hénon-Abbildung bildet den \mathbb{R}^2 auf sich selbst ab. Dieser Vorgang besteht aus drei Schritten. Man betrachte eine Fläche entlang der x-Achse gelegen:

Dehnen und Falten

$$T': x' = x, y' = 1 + y - ax^2$$

Mit dem Parameter a kann die Stärke der Biegung gesteuert werden.

Kontrahieren

$$T'': x'' = b \cdot x, y'' = y'$$

Ein |b| < 1 bedeutet, dass sich die Fläche zusammen zieht. Wird b zu groß gewählt, so entsteht eine zu große Kontraktion und der Attraktor ist schwerer erkennbar. Ist b zu klein, ist der Effekt zu gering und das Verhalten der Abbildung ist nicht mehr chaotisch.

Rotieren

$$T''': x''' = y'', y''' = x''$$

Im letzten Schritt werden die Achsen vertauscht und somit dir Fläche um rotiert.

Die entstehende Abbildung hat unter Anderem folgende Eigenschaften:

- Invertierbar: (x_{n+1}, y_{n+1}) kann eindeutig auf (x_n, y_n) zurückgeführt werden.
- Kontrahiert Flächen: Mit |b| < 1 werden Flächen kleiner.

• Besitzt eine Fangzone, die einen Attraktor enthält. Allerdings landen nicht immer alle Orbits in der Fangzone, da wegen x^2 Terme bestimmter Größe nach ∞ laufen können.

Abbildung 2.1 zeigt die einzelnen Schritte einer Evolution der Hénon-Abbildung anhand eines Rechtecks, welches als nichtlineares Taylormodell definiert wurde.

$$x_0 = 0 + 1 \cdot \lambda_1 \quad (\lambda_1 \in [0 \pm 0.4])$$

 $y_0 = 0 + 1 \cdot \lambda_2 \quad (\lambda_2 \in [0 \pm 0.05])$

Das Rechteck wird gedehnt und gefaltet, dann kontrahiert und zuletzt rotiert, beziehungsweise gespiegelt.

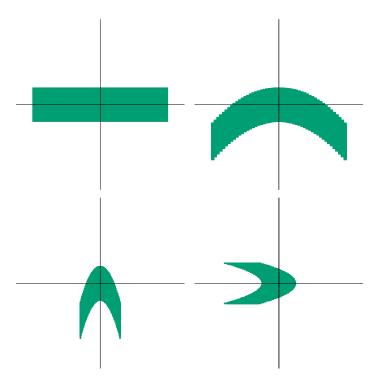


Abbildung 2.1: Einfache Evolution der Hénon Abbildung, aufgeteilt in das initiale Rechteck und die drei Zwischenschritte.

Für die Parameter a=1.4 und b=0.3 ergibt sich eine Fangzone in der sich die Funktionswerte auf einem seltsamen Attraktor bewegen, während die außerhalb gelegenen Punkte gegen unendlich laufen. Das bedeutet, dass ein Punkt, in der Fangzone, beziehungsweise auf dem Attraktor liegt, wiederum auf diesen abgebildet wird. Der Attraktor ist in Abbildung 2.2 zu sehen. Hier wurden, ausgehend vom Punkt (0,0), 10000 Iterationen der Hénon-Abbildung berechnet und jeweils das Ergebnis eingezeichnet. Es ist deutlich erkennbar, dass sich der Attraktor teils nahe am Rande der Fangzone bewegt. Bereits bei einer leichten Überschätzung des Ergebnisses kann dies dazu führen, dass die Funktionswerte die Fangzone verlassen, auch wenn der tatsächliche Wert eigentlich in dieselbe abgebildet würde. Dies kommt zum Tragen, wenn Intervalle, als Zahlendarstellung gewählt werden, wie es bei hotm der Fall ist, da dieser immer auch einen Bereich um den Wert herum abdecken. Liegt dieser nun außerhalb der Fangzone, wächst der Bereich durch die Quadrierung in jeder Iteration exponentiell und lässt somit keine aussagekräftigen Informationen ermitteln.

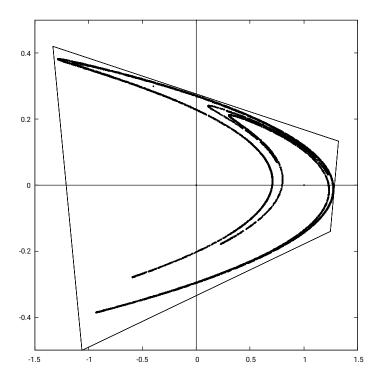


Abbildung 2.2: Seltsamer Attraktor der Hénon-Abbildung für a=1,4 und b=0.3 mit 10000 Punkten.

2.2 Taylormodell

Ein Taylormodell im Sinne der Erweiterung von [BrKM15] des Grundmodells von [MaBe01] besteht aus einem Polynom p mit $k \in \mathbb{N}$ Variablen, geschlossenen Intervallen als Koeffizienten. Darin enthalten ist immer einem Monom c_0 des Grades 0, der das Kernintervall (Kernel) des Taylormodells darstellt. Eine Variable oder ein Fehlersymbol λ_i aus dem Vektor $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_k)$ steht für einen Wert aus dem dazugehörigen Supportintervall aus $S = (s_1, \ldots, s_k)$ mit $\lambda_i \in s_i$ und wird dazu verwendet, unbekannte Werte, Rechenungenauigkeiten und funktionale Abhängigkeiten innerhalb eines oder zwischen mehreren Taylormodellen abzubilden. Die verwendeten Intervalle $c_n = [\tilde{c}_n \pm \varepsilon_n] \subseteq \mathbb{R}$ haben in hotm reelle Endpunkte und stellen mit $c'_n = [\tilde{c}_n \pm 0]$ auch Punktintervalle dar. Mit einem so definierten Taylormodell $T = \sum_{n} c_n \lambda^n$ kann exakte reelle Arithmetik betrieben werden, indem Rundungsfehler und Ungenauigkeiten, die beim Rechnen mit endlicher Genauigkeit entstehen können als Intervalle in den Fehlersymbolen berücksichtigt werden. Dies ist zwar auch mit einfacher Intervallarithmetik möglich, jedoch leidet die Präzision des Ergebnisses einer solchen Berechnung stark unter der schnell wachsenden Überschätzung, die sich aus der Tendenz von Intervallen ergibt, bei jeder Rechenoperation zu wachsen.

Des Weiteren können mit Taylormodellen im in dieser Arbeit behandelten zweidimensionalen Fall auch komplexere Flächen als achsenparallele Rechtecke mit Hilfe von Intervallen beschrieben werden.

In [BrKM15] werden drei Unterfamilien von Taylormodellen identifiziert, die sich in der Definition des Polynoms und dessen Koeffizienten unterschieden:

- 1. Affine Arithmetik: Polynome des Grades ≤ 1 mit Punktintervallen, außer beim Kernel.
- 2. Generalisierte Intervallarithmetik: Polynome des Grades ≤ 1 mit beliebigen Intervallen bei den Koeffizienten.
- 3. Klassische Taylormodelle: Polynome beliebigen Grades mit Punktintervallen, außer beim Kernel.

Das in dieser Arbeit verwendete Taylormodell ist eine Kombination aus 2 und 3, und besteht aus Polynomen beliebiger Ordnung mit beliebigen Intervallen als Koeffizienten. Dadurch kann mit zwei solchen *nichtlinearen Taylormodellen* im Zweidimensionalen komplexere Strukturen, wie Kurven höherer Ordnung beschrieben werden.

Abbildung 2.3 zeigt lineare und eine nichtlineare Taylormodelle für

$$x = 0 + 1 \cdot \lambda_1$$
 $(\lambda_1 \in [0 \pm 0.4])$
 $y = 0 + 1 \cdot \lambda_2$ $(\lambda_2 \in [0 \pm 0.1])$

und deren Abbildungen durch $f(x,y) = (y+1-1.4x^2,0.3x)$ mit einer Farbkodierung, die den Ursprung der abgebildeten Flächen indiziert.

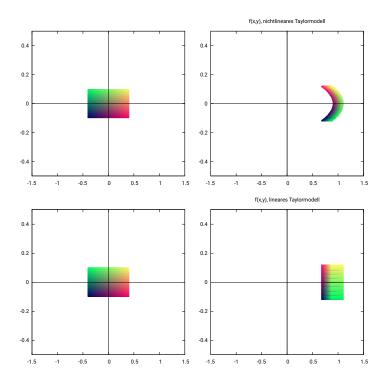


Abbildung 2.3: Darstellung nichtlinearer und linearer Taylormodelle, die ein Rechteck beschreiben und deren Abbildung durch die Funktion $f(x,y) = (y+1-1.4x^2,0.3x)$. Die Farbkodierung indiziert den Ursprung der abgebilteden Flächen.

Sowohl die linearen, als auch die nichlinearen Taylormodelle umschließen den korrekten Bereich der Funktionswerte, allerdings ist die abgebildete Fläche der Nichtlinearen näher an der Fläche, die sich ergäbe, betrachtete man das Rechteck als Menge Punkten und bildete sie einzeln ab. Es ergibt sich eine geringere Überschätzung, aber auch ein komplexeres Polynom.

2.2.1 Arithmetische Operationen auf Taylormodellen

Arithmetische Operationen auf Taylormodellen mit Intervallkoeffizienten bedeuten das Verrechnen von Polynomen, die wiederum Polynome ergeben. Für die Addition, Subtraktion und Multiplikation werden lediglich die entsprechenden Operationen auf die Polynome angewandt. Die Division erfordert

2.2.2 Spezielle Operationen auf Taylormodellen

Um den durch Berechnungen wachsenden Grad des Polynomes und die Breite der Intervallkoeffizienten zu kontrollieren, wird in [BrKM15] Sweeping und Splitting, also Fegen und Teilen, vorgestellt.

Sweeping reduziert den Grad eines Monoms $c_n \lambda_i^k$ mit $\lambda_i \in s_i$, indem eines Fehlersymbole durch das entsprechende Intervall aus S ersetzt wird:

$$c_n \lambda_i^k \to c_n s_i \lambda_i^{k-1}$$

Dies hat natürlich zur Folge, dass die Breite der Koeffizienten wächst und damit die Überschätzung der tatsächlichen Werte. Durch Splitting wird ein Monom in zwei Monome mit Punktintervallen zerteilt und ein neues Fehlersymbol eingeführt, das der Breite des Koeffizienten entspricht:

$$[\tilde{c}_n \pm \varepsilon_n] \rightarrow [\tilde{c}_n \pm 0] + [\varepsilon_n \pm 0] \cdot \lambda_n \quad , \lambda_n \in [0 \pm 1]$$

Es ergibt sich der gegenteilige Effekt des Sweepings, da die Intervalle kleiner werden, der Grad des Polynoms jedoch erhöht wird.

3. Analyse

Werden die Initialwerte für Iterationen der Hénon-Abbildung (x_0, y_0) als Taylormodelle mit Itervallen definiert, kann eine Fläche beschrieben werden, die durch die Abbildung gespiegelt, gedehnt und verzerrt wird. Liegt diese für a = 1.4 und b = 0.3 komplett innerhalb der Fangzone R, so wird jeder Punkt in der Fläche wiederum nach R abgebildet.

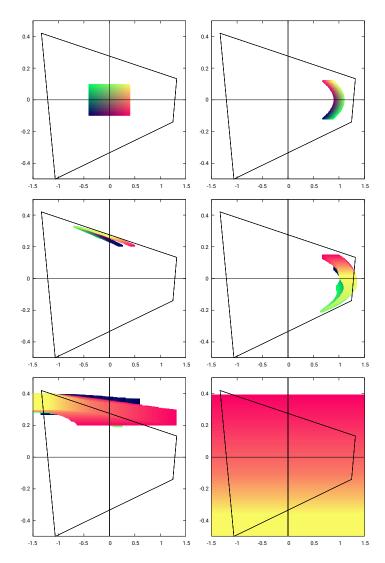


Abbildung 3.1: Iterationen der Hénon-Abbildung ausgehend von einem größeren Rechteck

Eine Abbildung der Fläche im Ganzen führt jedoch zu einer Überschätzung, die in jeder Iteration zunimmt, da nun mit Intervallen statt mit Punkten gerechnet wird. Abbildung 3.1 zeigt pro Graph eine Iteration mit

$$x_0 = 0 + 1 \cdot \lambda_1 \quad (\lambda_1 \in [0 \pm 0.4])$$

 $y_0 = 0 + 1 \cdot \lambda_2 \quad (\lambda_2 \in [0 \pm 0.1])$

und der Fangzone als schwarzes Tetragon. Es ist erkennbar, dass das Rechteck nach wenigen Iterationen die Fangzone verlässt und einige Itervalle ein starkes Rauschen verursachen. Abbildung 8.1 zeigt Iterationen mit kleineren initialen Intervallen, wodurch die Überschätzung erst zu einem späteren Zeitpunkt zu groß wird. Um dem Wachstum der Intervalle entgegenzuwirken und die Berechnung der Hénon-Abbildung auch für solche Flächem mit höheren Iterationszahlen zu ermöglichen, können die Taylormodelle in Partitionen aufgeteilt werden. Die kleinste Partitionierung wäre die Aufteilung der Fläche in unendlich viele Punkte, was nicht praktikabel wäre, allerdings hohe Iterationszahlen ermögliche, wie in Abbildung 2.2 zu sehen ist. Das andere Extrem stellen große Itervalle, beziehungsweise keine Partitionierung dar, was im Vergleich nur einen Bruchteil des Rechenaufwandes bedeutet, jedoch schnell zu starker Überschätzung führt.

Um die Fragestellung, wie die Hénon-Abbildung mit Taylormodelle nun am besten berechnet werden kann zu erörtern, wird das Problem in drei Sektionen unterteilt:

- 1. Wie klein müssen die Taylormodelle sein, damit längere Berechnungen möglich sind?
- 2. Wie verhalten sich die verschiedenen Partitionsgrößen bei unterschiedlichen Konfigurationen der Taylormodelle?
- 3. Welche Partition ist für eine gegebene Anzahl an Iterationen nötig?

4. Entwurf / Konzeption

5. Implementierung

5.1 iRRAM

Die Software-Bibliothek iRRAM [Müll09] basiert auf Intervallen als Zahlentyp, um diese mit einer beliebigen Genauigkeit darstellen zu können. Zunächst wird mit Double-Präzision, also 64-Bit Zahlen gerechnet, welche verwendet werden, bis das Ergebnis für die angefragte Präzision nicht mehr genau ausgegeben werden kann, beziehungsweise bis zu einer bestimmten Anzahl an Bits. Ist dies der Fall, geschieht eine Iteration mit einer erhöhten Genauigkeit, also längeren Zahlen, welche dann mit Hilfe von MPFR dargestellt werden. Für eine solche Iteration werden gerade so viele Zwischenergebnisse während der Berechnung gespeichert, dass eine Wiederholung der Schritte mit höherer Präzision möglich ist. Da nicht die gesamte Berechnung in jeder Iteration wiederholt wird, müssen während der Laufzeit Sichtbarkeit von Variablen und Zwischenergebnissen für den Nutzer genau kontrolliert und unter Umständen beschränkt werden, da sonst unerwartetes Verhalten und Exceptions entstehen können, indem die zugegriffenen Werte gegebenfalls nicht in der aktuellen Iteration existieren.

Einige der für rationale Zahlen zur Verfügung stehenden Funktionen, wie der Vergleich zweier Zahlen, sind mit reellen Zahlen nicht ohne weiteres Möglich. Dies gilt insbesondere für den Test auf Gleichheit und die Vorzeichenfunktion sign. Bei all diesen Funktionen handelt es sich im Reellen (und bei der iRRAM) um mehrwertige Funktionen, da sich das jeweilige Ergebnis mit veränderter Präzsion in der Darstellung der Zahlen ändern kann. Dieses Problem wird in hotm durch den SignType adressiert. Zusätzlich zu den Werten 'positiv' (=POS) und 'negativ' (=NEG), kann die Vorzeichenfunktion sign den Wert 'ambivalent' (=AMBI) ausgeben, wenn nicht entscheidbar ist, wo genau die reelle Zahl um die Null liegt. Hierfür erhält die Vorzeichenfunktion einen Parameter, der den Bereich er Unsicherheit definiert. Ist der Ausgabewert 'ambivalent', so wird in den Funktionen, welche die Vorzeichenfunktion aufrufen, der schlechteste Fall im Hinblick auf die Genauigkeit, beziehungsweise die Intervallbreite des Ergebnisses angenommen.

Eine weitere Besonderheit ergibt sich aus dem Aufbau der Zahlen. Es entstehen zwei Intervall-'Ebenen': Zum Einen, die Darstellung des Koeffizienten als Intervall aus Mitte und Radius. Zum Anderen die Darstellung von Mitte und Radius, als iRRAM-REAL, also auch wiederum jeweils als Intervall mit Wert und Fehler, wie in Grafik 5.1 zu sehen ist. Im Vergleich zu den mpq-RATIONALS erhöht sich hier zwar die Komplexität deutlich, allerdings lassen sich Ungenauigkeiten sehr genau steuern, indem zum Beispiel der Rechenfehler des Mittelpunkts eines Koeffizienten auf den Radius 'verlagert' wird. So vergrößert sich zwar der Radius des Koeffizienten, welcher dadurch ungenauer wird, jedoch verkleinert sich der Rechenfehler auf der

Zahlenebene der REALs. Ein ählicher Effekt sollte sich durch Rundung auch mit den mpq-RATIONALS erreichen lassen.

Das Verlagern der Ungenauigkeit (e in der Grafik 5.1) auf den Wert des Radius' (v in der Grafik) (Cleaning oder auch Micro-Housekeeping) verringert die Intervallbreite und erzeugt Punktintervalle auf der Zahlenebene, allerdings werden die Intervalle auf der Intervallebene breiter. Hier greift dann wiederum der Polish-Mechanismus, der auf Polynomebene Monome hinzufügt, um aus den zu groß gewordenen Intervallen wiederum Punktintervalle zu machen (Splitting oder auch Macro-Housekeeping). So wird der Rechenfehler von der untersten Ebene bis zur Polynomebene propagiert. Diese Housekeeping-Funktionen werden durch Parameter gesteuert, die bestimmen, ab wann ein Intervall zu breit ist und die jeweilige Prozedur angewandt werden soll.

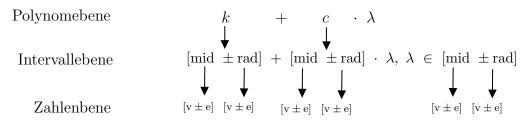


Abbildung 5.1: Ebenen der Polynomdarstellung mit REALs

5.1.1 Präzision

Werden zwei iRRAM-REALs x und y mit einer jeweiligen Präzision p_x und p_y verrechnet $z=x\circ y$, so entscheidet die Präzisions-Strategie prec_policy, ob für für diese Operation absolute oder relative Genauigkeit verwendet wird. Zudem existiert eine globale, an die Iteration der iRRAM gebundene Genauigkeit actual_precision p_g , die sich mit jeder Iteration verringert, beginnend mit dem Wert $p_{g0}=-50$. Diese Werte sind negativ und repräsentieren, die Anzahl an Bits, für die eine Zahl genau bekannt ist. Bei $z=x\circ y$ ist die Genauigkeit p_z durch

$$p_z = \begin{cases} max(p_x, p_y, p_g) & \text{falls absolute Genauigkeit} \\ max(p_x, p_y, max(p_x, p_y) - 50 + p_g) & \text{falls relative Genauigkeit} \end{cases}$$

gegeben. Für die Anwendung in hotm eignet sich die Verwendung von relativer Genauigkeit am besten, da die Manipulation der Fehlerbreite durch Cleaning große Unterschiede in der Genauigkeit zwischen Zahlen ergibt und die Skalierung zu auffwändig ist.

5.2 Intervallarithmetik

Arithmetik auf Taylormodellen zu betreiben bedeutet auf der untersten Ebene, mit Intervallen zu rechnen. Um diese wiederum als Zahlentyp zu verwenden, müssen die Operationen angepasst werden [Moor79].

Grundrechenarten

$$[x_1, x_2] + [y_1, y_2] = [x_1 + y_1, x_2 + y_2]$$

$$\begin{split} &[x_1,x_2]-[y_1,y_2]=[x_1-y_2,x_2-y_1]\\ &[x_1,x_2]\cdot[y_1,y_2]=[min(x_1y_1,x_1y_2,x_2y_1,x_2y_2),max(x_1y_1,x_1y_2,x_2y_1,x_2y_2)]\\ &[x_1,x_2]/[y_1,y_2]=[min(x_1/y_1,x_1/y_2,x_2/y_1,x_2/y_2),\\ &max(x_1/y_1,x_1/y_2,x_2/y_1,x_2/y_2)] \end{split}$$

Potenzfunktion

Die Potenzfunktion unterscheidet zwischen geradem und ungeradem Exponenten.

$$[x_1, x_2]^n = \begin{cases} [x_1^n, x_2^n] & falls \ x_1 > 0 \ oder \ n \ ungerade; \\ [x_2^n, x_1^n] & falls \ x_2 < 0 \ und \ n \ gerade, \\ [0, max(x_1^n, x_2^n)] & falls \ 0 \in [x_1, x_2] \ und \ n \ gerade; \end{cases}$$

Kehrwert

Der Kehrwert eines Intervalls kann nur bestimmt werden, wenn es nicht die 0 enthält:

$$1/[x_1, x_2] = [1/x_2, 1/x_1]$$

Wenn $x_1 \le 0 \le x_2$, bedeutet das, dass für ein $x \in [x_1, x_2]$, $\frac{1}{x} \ge \frac{1}{x_2}$ oder $\frac{1}{x} \le \frac{1}{x_1}$ gelten muss und das Intervall damit unbegrenzt ist.

Die im Basisprogramm tangentspace vorhandene Implementierung wurde erweitert, um Punktintervalle gesondert zu behandeln und die nun auf reellen Zahlen basierenden Intervalldefinitionen zu verwenden. Dies hat zur Folge, dass die Mehrwertigkeit der Vorzeichenfunktion berücksichtigt werden muss. Tritt der Fall der Unsicherheit ein, so muss mit einer Überschätzung gerechnet werden, die in jedem Fall korrekt ist.

5.3 Polynommultiplikation

In einer linearen Implementierung der Taylormodelle wird bei der Multiplikation immer eines der Fehlersymbole gesweept, sodass die Länge eines Polynoms nicht über die Dimension hinausgeht und somit der Schwerpunkt bei der Intervallarithmetik liegt. Lässt man allerdings höhere Ordnungen zu, werden auch die Polynome länger und ein weiteres Problem tritt auf. Um die oben (5.3) definierte Ordnung \prec auf dem Polynom $p = p_1 \cdot p_2$ zu erhalten, müssen die $n \cdot m$ Monome $(n := \#p_1, m := \#p_2)$, die bei der Multiplikation entstehen, sortiert werden. Werden diese sequentiell zu p hinzugefügt bedeutet das 2 Vergleiche, dann 3, dann 4, und so weiter, bis hin zu nm Vergleichen:

$$2 + 3 + 4 + 5 + \ldots + nm = \frac{nm \cdot (nm + 1)}{2} - 1$$

So ergibt sich für die naive Multiplikation eine quadratische Laufzeit in O-Notation von $O(nm + (nm)^2)$

Für effizientere Polynommultiplikation existieren verschiedene Algorithmen. Viele der schnellen bekannten Algorithmen basieren auf der Schnellen-Fourier-Transformation, wobei die Polynome in Stützvektoren und wieder zurück umgewandelt werden. Da

es sich bei den Koeffizienten den Monome um Intervalle mit möglicherweise unendlichen Schranken handelt, ist das Rückführen eines Stützvektors nicht immer ohne Weiteres möglich.

Ein weiterer Ansatz besteht darin, die Anzahl der benötigten Monomvergleiche zu reduzieren, wenn die Monome einsortiert werden müssen. Betrachtet man die Summe dreier Polynome $p_1 + p_2 + p_3$ mit $\#p_1 >> \#p_2 = \#p_3 = 1$, benötigt das Aufsummieren von links nach rechts $2\#p_1+1$ Vergleiche, da mit dem oben verwendeten Additionsverfahren zweifach in p_1 eingefügt wird. Summiert man jedoch von rechts nach links so werden lediglich $\#p_1+2$ Vergleiche benötigt. Nach dieser Idee kann die Anzahl der Monomvergleiche reduziert werden, indem zunächst Polynome gleicher Länge miteinander addiert werden. Mit Geobuckets, von Yan ([Yan98]) eingeführt und Monagan und Pearce ([MoPe07]) für die Multiplikation angepasst, werden die Zwischenergebnisse der Polynommultiplikation in geometrisch wachsenden 'Buckets' gespeichert. Hat ein Bucket seine Kapazität erreicht, wird das Polynom zum nächst größeren Bucket hinzuaddiert. Der Unterschied zum Originalalgorithmus besteht darin, dass die Größe der hinzukommenden Polynome bereits bekannt ist und die Bucketkapazität dementsprechend angepasst werden kann. Algorithmus 1 zeigt die in hotm implementierte Version der Geobucketmultiplikation. Durch den Teile und Herrsche Ansatz, kann die Multiplikation mit Geobuckets in $O(nm \log nm)$ durchgeführt werden.

Wird wie in [Yan98] eine Ordnung ≻ auf den Monomen definiert, können die Polynome sortiert werden.

```
• \lambda_1 \succ \lambda_2 \succ ... \succ \lambda_k

• \lambda_n^i \lambda_m^j \succ \lambda_n^{i'} \lambda_m^{j'} für n > m, falls i > i', oder i = i' und j > j'
```

Diese Ordnung ist partiell, da gleiche Monome, beziehungsweise Monome mit gleichen Fehlersymbolen nicht vergleichbar sind. Tritt dieser Fall während der Addition zweier Polynome auf, bedeutet das, dass die Koeffizienten beider Monome addiert werden und das so entstandene Monom in das Polynom aufgenommen wird. Haben die verglichenen Monome die selbe Anzahl an Variablen, entscheidet die Größe des Exponenten des Fehlersymbols mit dem kleinsten Index. Algorithmus 2 implementiert den Vergleich zweier Monome, beziehungsweise derer Variablen.

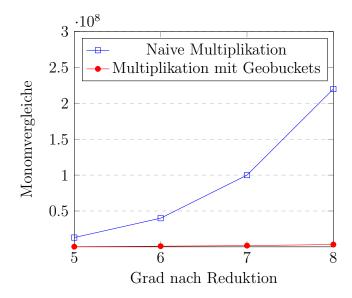


Abbildung 5.2: Naive Multiplikation gegen Multiplikation mit Geobuckets

5.4 Taylormodelle

Taylormodelle bestehen in hotm aus einer List von nach der Ordnunng ≻ (siehe 5.3) sortierten Monomen. Für die Supportintervalle der Fehlersymbole wird eine statische Liste (static std::list), für die Grenzwerte der Housekeeping-Methoden und den Index neuer Fehlersymbole jeweils statische Variablen angelegt.

5.4.1 Housekeeping-Methoden

Die Housekeeping-Methoden Splitting und Sweeping werden in [BrKM15] beschrieben und dienen der Kontrolle der Intervallkoeffizieten und deren Wachstum. Wann die Methoden angewandt werden, wird durch die manuell justierbaren Parameter MACRO_THRESHOLD für Splitting und MICRO_THRESHOLD für Cleaning festgelegt. Da für diese beiden Methoden Vergleiche reeller Zahlen nötig sind, um das Überschreiten eines Grenzwertes zu bestimmnen, werden die Zahlen mit Funktionen der iRRAM in rationale Approximationen zerlegt.

Cleaning

Wie oben beschrieben, ergibt die Verwendung der iRRAM-REALs als Intervallgrenzen zweistufige Intervalle mit der Zahlen- und Intervallebene (siehe Abbildung 5.1). Mit fortlaufenden Rechnungen wächst die Breite der Intervalle auf Zahlenebene kontinuierlich und kann ohne weitere Methoden nur durch ein Erhöhen der verwendeten Präzision wieder verringer werden, beziehungsweise durch eine Iteration der iRRAM. Cleaning verlagert den Rechenfehler der Zahlenebene auf die Intervallebene und macht ihn damit auch für andere Housekeeping-Methoden sichtbar. Das Intervall $I = [m \pm r]$ mit $m = [c_m \pm \varepsilon_m]$ und $r = [c_r \pm \varepsilon_r]$ wird um ε_m und ε_r vergrößert, sodass das I zwar wächst, jedoch dessen Endpunkte exakt sind:

$$[[c_m \pm \varepsilon_m] \pm [c_r \pm \varepsilon_r]] \leadsto [[c_m \pm 0] \pm [c_r + \varepsilon_m + \varepsilon_r \pm 0]]$$

$$= [\underbrace{c'_m}_{c_m + \varepsilon_m + \varepsilon_r} \pm c_r]$$

Splitting

Durch Cleaning, Sweeping oder eine Initialisierung der Taylormodelle mit einer gewissen Breite wachsen die Radii der Koeffizienten im Laufe einer Berechnung auch auf Intervallebene. Um die Überschätzung, die durch Intervallarithmetik entsteht zu kontrollieren, kann durch *Splitting* ein Monom in zwei Monome mit Punktintervallen als Koeffizienten und einem neuen Fehlersymbol aufgeteilt werden:

$$[\tilde{c}_n \pm \varepsilon_n] \rightarrow [\tilde{c}_n \pm 0] + [\varepsilon_n \pm 0] \cdot \lambda_n \quad , \lambda_n \in [0 \pm 1]$$

Dadurch erhöht sich der Grad des Polynoms, jedoch verringert sich die Überschätzung durch Intervallarithmetik. Eine Alternative das Splitting zu realisieren ist, den Fehler statt wie in [BrKM15] im Koeffizienten des neuen Monoms, im neuen Fehlersymbol zu kodieren:

$$[\tilde{c}_n \pm \varepsilon_n] \rightsquigarrow [\tilde{c}_n \pm 0] + [1 \pm 0] \cdot \lambda_n \quad , \lambda_n \in [0 \pm \varepsilon_n]$$

Dies hat den Vorteil, dass die Größe der Fehlersymbole beim Sweeping berücksichtigt werden kann.

Sweeping

Cleaning und Splitting sorgen dafür, dass die Intervallbreite der Koeffizienten klein bleibt, jedoch erhöht sich der Grad der Polynome, was zum Beispiel bei der Multiplikation von Taylormodellen zu Ineffizienz durch die exponentiell wachsende Anzahl an Monomen führt. Um diesem Effekt entgegenzuwirken, kann mit Sweeping ein Fehlersymbol durch sein Supportintervall ersetzt werden:

$$c_n \lambda_i^k \leadsto c_n s_i \lambda_i^{k-1}$$

Hierbei ist zu beachten, dass das n-fache Sweepen eines Fehlersymbols, welches die 0 enthält, mit n gerade eine geringere Breite in den Koeffizienten einführt, als n ungerade (siehe oben 5.2). Daraus ergeben sich zwei Sweeping-Strategien.

square_only Die Sweeping-Strategie square_only beschränkt das Sweeping auf gerade Potenzen. So wird die angestrebte Reduktion des Grades eines Monoms nur erreicht, wenn alle Variablen einen geraden Exponenten haben.

square_first Mit square_first wird der angestrebte Grad erreicht, indem zunächst möglichst viele Fehlersymbole gerade gesweept werden. Falls dadurch jedoch nicht die gesamte Reduktion möglich ist, wird der Rest ungerade gesweept.

Der Aufruf der Methode erhält in hotm drei Parameter; das zu reduziere Taylormodell, den Grad, auf das Taylormodell durch Sweeping reduziert werden soll und die Strategie:

```
tmsimple x;

x = sweep\_to(x, 2, SQUARE\_ONLY);

Listing 5.1: Beispielaufruf der Sweeping-Routine
```

5.4.2 Darstellung der Taylormodelle

Die grafischen Darstellungen der Taylormodelle in dieser Arbeit wurden mit gnuplot [WiKm20] erstellt und zeigen je eine Übermenge des tatsächlichen Taylormodells. Eine Darstellung eines Taylormodells entsteht, indem für jedes der k Fehlersymbol aus $\lambda = (\lambda_1, \ldots, \lambda_k)$ ein Wert festgelegt und dann das Taylormodell evaluiert wird. Um eine Übermenge zu zeichnen muss der gesamte Wertebereich eines jeden Fehlersymbols abgedeckt werden. In hotm geschieht das, indem für eine gegebene Auflösung $a \in \mathbb{N}$ die Supportintervalle $S = (s_1, \cdots s_k)$ in jeweils a Intervalle geteilt und für jede Kombination mit eingesetzten Werten ein von den anderen unabhängiges Rechteck gezeichnet wird. So ergeben sich für Taylormodelle mit k Variablen a^k Rechtecke. Eine solche Darstellung wird in [BrKM15] als $image(T) \subseteq \mathbb{R}^d$ definiert. Die hier verwendete Darstellung wird um die verwendete Auflösung erweitert: $image_{acc}(T, a)$.

Seien T_1 und T_2 Taylormodelle mit k=2 Variablen, die eine zweidimensionale Fläche aufspannen, bei denen die initialen Fehlersymbole erhalten bleiben und keine neuen Fehlersymbole eigeführt werden, so kann durch die Abhängigkeitsinformation der Fehlersymbole Ursprung und Abbild der einzelnen Regionen dieser Fläche farblich induziert werden. Abbildung 5.3 zeigt eine Iteration der Hénon-Abbildung eines Rechtecks mit verschiedenen Auflösungen. Es ist gut zu erkennen, dass die gröbere Auflösungen, die feinere überdeckt und $image_{acc}(T_1, 100) \times image_{acc}(T_2, 100) \subseteq image_{acc}(T_1, 10) \times image_{acc}(T_2, 10) \subseteq image_{acc}(T_1, 2) \times image_{acc}(T_2, 2)$ gilt. Durch die Einfärbung der Rechtecke können verschiedene Effekte beobachtet werden:

- 1. Die Rechtecke überlagern sich im Abbild, obwohl sie sich im Ursprung nicht überschneiden und die Hénon-Abbildung an sich eindeutig invertierbar ist. Grund hierfür ist die entstehende Überschätzung durch Intervallarithmetik, die besonders bei Multiplikation, beziehungsweise Quadrierung der Intervalle zum Tragen kommt.
- 2. Das in den Grafiken eingezeichnete Tetragon stellt die Fangzone R für die hier verwendeten Parameter a=1.4 und b=0.3 dar. Mit Hilfe der Einfärbung ist erkennbar, wie Regionen außerhalb von R wiederum außerhalb abgebildet werden, während innerhalb liegende diese nach der Abbildung nicht verlassen.

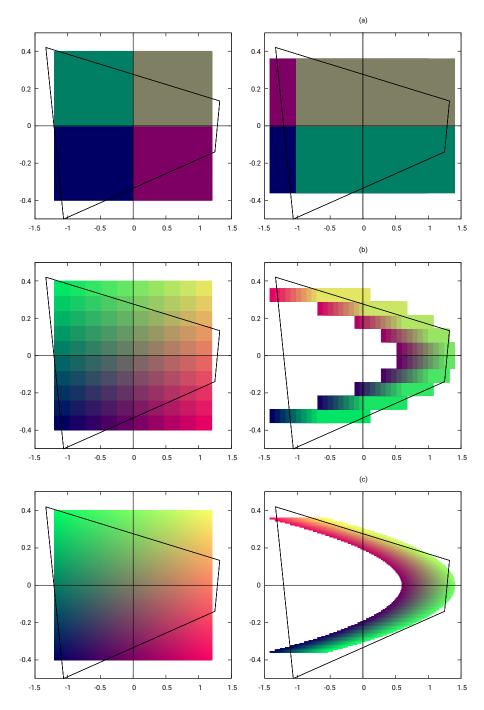


Abbildung 5.3: Jede Zeile zeigt eine einfache Abbildung der Rechtecke durch die Hénon-Abbildung mit a=1.4 und b=0.3 mit verschiedenen Auflösungen für die Darstellung. (a): 4 Rechtecke; (b): 100 Rechtecke, (c): 10000 Rechtecke. Das Tetragon stellt die Fangzone für die verwendeten Parameter dar.

6. Evaluation

Die Implementierung nichtlinearer Taylormodelle ergibt eine Vielzahl von Konfigurationsmöglichkeiten und damit einen großen Suchraum nach der optimalen Einstellung:

- Grenzwert für Cleaning δ_c , Splitting δ_s
- Grad der Reduktion durch Sweeping
- Anzahl der zu erhaltenden Fehlersymbole
- Strategie beim Sweeping
- Heuristik für die Reihenfolge, in der Fehlersymbole gesweept werden
- Vorgehen beim Splitting
- Definition des initialen Taylormodells

Diese Konfigurationen werden in hotm als JSON-Datei mit Hilfe einer JSON-Bibliothek¹ eingelesen und verarbeitet, um wiederholte Durchläufe mit leicht veränderten Parametern oder Batch-Runs zu vereinfachen. Listing 8.1 zeigt ein Beispiel einer Konfigurationsdatei, mit der versuchsweise 1000 Iterationen der Hénon-Abbildung berechnet werden sollen.

6.1 Housekeeping-Grenzwerte

Der Grenzwert einer Housekeeping-Methode gibt an ab welchem Wert die jeweiligen Methoden angewandt werden. Bei einem intervall in hotm $[m \pm r]$ mit $m = [c_m \pm \varepsilon_m]$ und $r = [c_r \pm \varepsilon_r]$ als iRRAM-REALs wird

- Cleaning angewandt, wenn $\varepsilon_m < \delta_c$ oder $\varepsilon_r < \delta_c$ gilt und
- Splitting angewandt, wenn $c_m < \delta_s$ oder $c_m < \delta_s$ gilt.

Um diese Werte zu untersuchen, wurde betrachtet, wie sich die Größe des Rechtecks, welches durch die Intervalle x und y aufgespannt wird, abhängig von den Grenzwerten δ_c und δ_s auswirkt, beziehungsweise, wieviele Iterationen der Hénon-Abbildung bei einer festen Genauigkeit der iRRAM-REALs möglich sind, bis das Rechteck eine Fläche² von $> 2^{-5}$ erreicht hat.

¹https://github.com/nlohmann/json (Stand Dezember 2020)

 $^{^2}$ Ab einer Fläche von zirka 2^-5 ist die Überschätzung der Intervalle zu groß und wächst innerhalb weniger Iterationen (< 10) gegen ∞.

1000 Bits Präzision										
$x = [0 \pm 2^{-1000}], y = [0 \pm 2^{-1000}]$										
δ_c	δ_s	Iterationen								
$(2^{-\delta_c})$	$\left (2^{-\delta_s}) \right $	Tuerautonen								
-	-	451								
10	10	162								
10	5	160								
100	100	273								
100	50	258								
500	500	794								
500	250	746								
1000	1000	1432								
1000	500	1317								

10000 Bits Präzision									
$x = [0 \pm 2^{-10000}], y = [0 \pm 2^{-10000}]$									
$\begin{pmatrix} \delta_c \\ (2^{-\delta_c}) \end{pmatrix}$	$\begin{cases} \delta_s \\ (2^{-\delta_s}) \end{cases}$	Iterationen							
-	-	4360							
100	100	1463							
100	50	1450							
1000	1000	2641							
1000	500	2530							
5000	5000	7849							
5000	2500	7289							
10000	10000	14455							
10000	5000	13401							

Tabelle 6.1: Berechnung der Fläche des Rechtecks mit verschiedenen Grenzwerten für Cleaning δ_c und Splitting δ_s und festgelegter Präzision.

Tabelle 6.1 zeigt experimentelle Ergebnisse für $x_0 = 0 + 1 \cdot \lambda_1$ und $y_0 = 0 + 1 \cdot \lambda_2$ mit $\lambda_1, \lambda_2 \in [0 \pm \varepsilon]$. Sowohl für 1000, als auch für 10000 Bits Genauigkeit reagiert das Ergebnis sehr sensibel auf die Grenzwerte der Housekeeping-Methoden. Falsch gewählte Werte vergrößern sogar die entstandene Überschätzung, im Vergleich zuer Berechnung ohne Cleaning und Splitting, jeweils in Zeile 1 der Tabellen zu sehen. Werden die Grenzwerte durch die iRRAM-Präzision bestimmt, so bleibt der Fehler am längsten klein und die höchste Iterationszahl ist möglich.

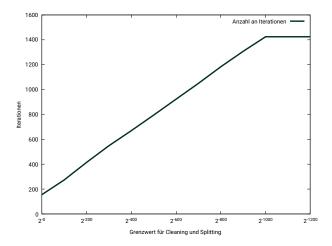


Abbildung 6.1: Iterationszahl der Hénon-Abbildung mit fester Genauigkeit von 1000 Bits.

Wie in Abbildung 6.1 zu sehen ist, hat eine Definition der Grenzwerte unter die zugrunde liegende Genauigkeit keinen Effekt mehr auf die Performanz der Berechnung, da sich die Iterationszahl nicht weiter erhöht.

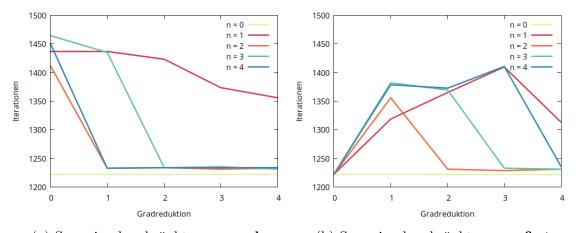
6.2. Sweeping 20

6.2 Sweeping

Für eine Sweeping-Konfiguration kommen drei einander beeinflussende Parameter in Betracht: die Sweeping-Strategie, die Gradreduktion und die Anzahl der zu erhaltenen Fehlersymbole. Der Housekeeping-Vorgang für ein Taylormodell inklusive Sweeping besteht wiederum aus vier Schritten:

- 1. **(Sweeping)** Reduktion des Taylormodells bis zum angegebenen Grad, je nach Strategie
- 2. (Sweeping überschüssiger Fehlersymbole) Entfernen aller Fehlersymbole bis auf die n-größten (abhängig von deren Support-Space)
- 3. (Cleaning) Verlagern der durch die Schritte 1 und 2 entstandenen Rechenfehler auf der Ebene der iRRAM-REALs auf die Radii der Intervalle
- 4. **(Splitting)** Einführen neuer Fehlersymbole für Monome, deren Koeffizieten durch die Schritte 1-3 zu stark gewachsen sind.

Abbildung 6.2 zeigt die Performanz der Berechnung der Hénon-Abbildung, gemessen an der erreichten Iterationszahl mit fester Präzision von 1000 Bits und $x_0 = y_0 = [0 \pm 2^{1000}]$.



(a) Sweeping beschränkt **square_only**

(b) Sweeping beschränkt square_first

Abbildung 6.2

7. Diskussion und Ausblick

(Keine Untergliederung mehr)

Literaturverzeichnis

- [BrKM15] F. Brauße, M. V. Korovina und N. T. Müller. Using Taylor Models in Exact Real Arithmetic. In I. S. Kotsireas, S. M. Rump und C. K. Yap (Hrsg.), Mathematical Aspects of Computer and Information Sciences -6th International Conference, MACIS 2015, Berlin, Germany, November 11-13, 2015, Revised Selected Papers, Band 9582 der Lecture Notes in Computer Science. Springer, 2015, S. 474-488.
- [MaBe01] K. Makino und M. Berz. Higher order verified inclusions of multidimensional systems by taylor models. *Nonlinear Analysis: Theory, Mehtods and Applications* 47(5), 2001, S. 3514–3503.
- [Moor79] R. E. Moore. *Methods and applications of interval analysis*. SIAM studies in applied mathematics. SIAM. 1979.
- [MoPe07] M. B. Monagan und R. Pearce. Polynomial Division Using Dynamic Arrays, Heaps, and Packed Exponent Vectors. In V. G. Ganzha, E. W. Mayr und E. V. Vorozhtsov (Hrsg.), Computer Algebra in Scientific Computing, 10th International Workshop, CASC 2007, Bonn, Germany, September 16-20, 2007, Proceedings, Band 4770 der Lecture Notes in Computer Science. Springer, 2007, S. 295–315.
- [Müll09] N. Müller. Enhancing imperative exact real arithmetic with functions and logic. 2009.
- [WiKm20] T. Williams, C. Kelley und many others. Gnuplot 5.4: an interactive plotting program. http://gnuplot.sourceforge.net/, 2020.
 - [Yan98] T. Yan. The Geobucket Data Structure for Polynomials. J. Symb. Comput. 25(3), 1998, S. 285–293.

8. Anhang

Algorithm 1: Polynommultipliaktion mit Geobuckets

```
input: Polynome p_1, p_2
1 // Initialize
n \leftarrow \#p_1, m \leftarrow \#p_2;
s p \leftarrow [\ ];
4 Allocate buckets with space for polynomials: \{2m, 4m, ..., 2^{\lceil log_2(n) \rceil - 1}m\};
i \leftarrow 0;
6 // Main Loop
7 while i < n do
       p \leftarrow p_1[i] \cdot p_2;
       if i < (n-1) then
         p \leftarrow p + p_1[i+1] \cdot p_2;
10
       i \leftarrow i + 2;
11
12
       j \leftarrow 0;
        while buckets[j].not\_empty() do
13
            p \leftarrow p + buckets[j];
14
            buckets[j] \leftarrow [\ ];
15
            j \leftarrow j + 1;
16
        end
17
       if i < n then
18
            buckets[j] \leftarrow p;
19
            p \leftarrow [\ ];
20
21 end
22 // Merge each bucket into the final polynomial
23 foreach bucket \in buckets do
      p \leftarrow p + bucket;
25 end
26 return p
```

Algorithm 2: Vergleich Variablen zweier Monome

```
input: Zwei Listen von Fehlersymbolen ess_1, ess_2

1 size \leftarrow max\{length(ess_1), length(ess_2)\};

2 i \leftarrow 0;

3 while i < size do

4 | if i \ge length(ess_1) or ess_1[i] \succ ess_2[i] then

5 | return right

6 | else if i \ge length(ess_2) or ess_1[i] \prec ess_2[i] then

7 | return left

8 end

9 return equal
```

```
1
     Ε
 2
          "comment": "Error 100",
 3
          "rel": 1,
 4
          "linear": 0,
 5
          "keep": 2,
 6
          "error_in_lambda": true,
"strategy": "SQUARE_ONLY",
 7
 8
 9
          "iter": 1000,
          "prec": 50,
10
          "error": 1000,
11
12
          "decimals": 20,
          "sweep_to": 2,
13
          "micro_thresh": 1,
14
15
          "macro_thresh": 1,
          "a": 1.4,
16
          "b": 0.3,
17
18
          "support_space": [
19
20
               "point": false,
               "mid": "0",
"rad": "e"
21
22
23
24
               "point": false,
"mid": "0",
"rad": "e"
25
26
27
28
         ],
29
          "x": {
30
            "kernel": {
    "point": true,
    "mid": "1",
31
32
33
34
               "rad": "0"
35
36
            "monomials": [
37
38
                  "point": true,
                 "mid": "1",
"rad": "0",
39
40
                  "lambdas": [{
41
                    "exp": 1,
42
                    "index": 0
43
44
                 }]
45
            ]
46
47
          "y": {
48
            "kernel": {
49
               "point": true,
"mid": "0.1",
"rad": "0"
50
51
            },
53
            "monomials": [
54
55
                  "point": true,
"mid": "1",
"rad": "0",
"lambdas": [{
56
57
58
59
60
                    "exp": 1,
                     "index": 1
61
62
                 }]
63
            ]
64
         }
65
66
       }
    ]
67
```

Listing 8.1: Bespielkonfiguration

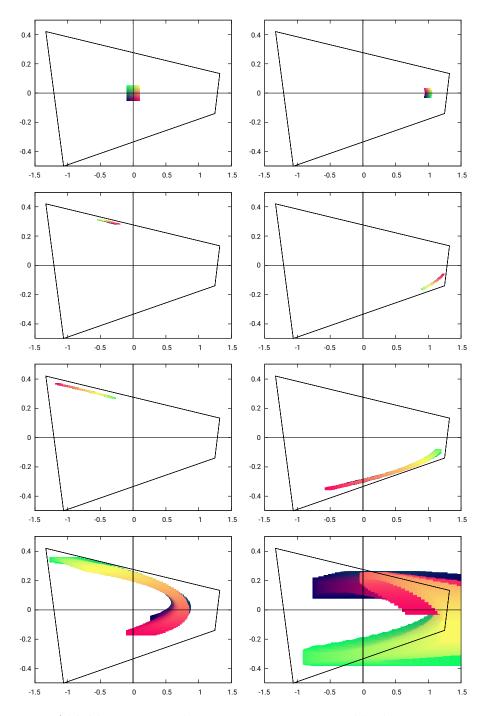


Abbildung 8.1: Mehrere Iterationen mit Farbkodierung

Eidesstattliche Erklärung

Hiermit erkläre ich, dass ich diese Bachelor-/Masterarbeit selbständig verfasst und keine anderen als die angegebenen Quellen und Hilfsmittel benutzt und die aus fremden Quellen direkt oder indirekt übernommenen Gedanken als solche kenntlich gemacht habe. Die Arbeit habe ich bisher keinem anderen Prüfungsamt in gleicher oder vergleichbarer Form vor-gelegt. Sie wurde bisher auch nicht veröffentlicht.

Trier, den xx. Monat 20xx