
Übung zur Vorlesung
Wissenschaftliches Rechnen
WS 2017/18 — Blatt 7

Abgabe: 30.11.2017, 10:00 Uhr, Briefkasten 111
Code zusätzlich per e-mail an `marcel.koch@uni-muenster.de`

Aufgabe 1 (Turing-Instabilitäten) (6 Punkte)

Zwei wechselwirkende Substanzen mit Konzentrationen $a(x, t)$, $b(x, t)$ können durch ein Reaktions-Diffusions-System beschrieben werden, welches Sie in der Vorlesung als Turing-Modell kennengelernt haben. Wir betrachten den entdimensionalisierten Fall dieses Systems, d.h. das Anfangsrandwertproblem

$$\left. \begin{aligned} \partial_t a &= \Delta a + \gamma f(a, b) \\ \partial_t b &= d\Delta b + \gamma g(a, b) \end{aligned} \right\} \quad \text{in } \Omega \subset \mathbb{R}^d \times [0, T] \quad (1a)$$

mit Neumann-Randbedingungen

$$\nabla a \cdot n = 0, \quad \nabla b \cdot n = 0 \quad \text{auf } \partial\Omega \times [0, T] \quad (1b)$$

und Anfangsbedingungen

$$a(\cdot, 0) = a^0, \quad b(\cdot, 0) = b^0 \quad \text{in } \Omega. \quad (1c)$$

Die Konstante $\gamma > 0$ gibt die relative Stärke der Reaktionsterme im Vergleich zu den Diffusionstermen wieder. Die Diffusionskonstante d sei positiv.

Wir wollen die Turing-Instabilitäten des Systems (1) untersuchen. Wir suchen also stationäre Lösungen (a_0, b_0) von (1), die instabil für das volle System sind, obwohl sie eine stabile stationäre Lösung des diffusionslosen Systems

$$\partial_t a = \gamma f(a, b), \quad \partial_t b = \gamma g(a, b) \quad \text{in } \Omega \times [0, T] \quad (2)$$

mit den Anfangsbedingungen (1c), sind.

- (a) Zunächst linearisieren Sie das System (2) um eine stationäre Lösung (a_0, b_0) , so dass sich ein Differentialgleichungssystem $\partial_t w = Aw$ mit $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ ergibt. Geben Sie hinreichende Bedingungen an f und g an, damit eine stationäre Lösung stabil ist.

(b) Betrachten Sie nun das Schnakenberg-System mit

$$\begin{aligned} f(a, b) &:= \alpha - a + a^2b, \\ g(a, b) &:= \beta - a^2b, \end{aligned}$$

und $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$. Bestimmen Sie die positiven, stationären Lösungen (a_0, b_0) , die homogen im Raum sind.

(c) Um eine Turing-Instabilität zu erhalten, muss noch die Linearisierung von (1) um (a_0, b_0) auf Instabilität untersucht. Im Falle $d \neq 1$ führt dies zu den zusätzlichen Bedingungen

$$d a_{11} + a_{22} > 0, \quad (d a_{11} + a_{22})^2 - 4d(a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12}) > 0.$$

Leiten Sie die notwendigen Bedingungen für α und β her, damit im Schnakenberg-System eine Turing-Instabilität auftritt.

Zum approximativen Lösen von Anfangswertproblemen haben Sie in der Übung bislang nur *explizite Verfahren* kennengelernt. Im Gegensatz zu expliziten Verfahren kommt die Approximation $y^{k+1} \approx y(t^{k+1})$ bei *impliziten Verfahren* auch auf der rechten Seite der Iterationsvorschrift vor. Das einfachste Beispiel eines solchen Verfahrens ist das implizite Euler-Verfahren.

Definition 1 (Implizites Euler-Verfahren)

Gegeben sei ein Anfangswertproblem (AWP) 1. Ordnung

$$\begin{aligned} y' &= f(t, y), & \text{auf } I &:= [t^0, T], & t^0, T &\in \mathbb{R}_0^+, \\ y(t^0) &= y^0, & & & y^0 &\in \mathbb{R}^n, \end{aligned}$$

mit $f : I \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ stetig, $n \in \mathbb{N}$. Auf I sei $I_{\Delta t} := \{t^k = t^0 + k\Delta t \mid k = 0, 1, 2, \dots \wedge t^k \leq T\}$ ein gewähltes Gitter mit zugehöriger Schrittweite $\Delta t \in \mathbb{R}^+$. Dann liefert die Iterationsvorschrift

$$y^{k+1} = y^k + \Delta t f(t^{k+1}, y^{k+1}), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Approximationen $y^k \approx y(t^k)$ der Lösung des AWP. Für autonome gewöhnliche Differentialgleichungen $y' = f(y)$ mit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ reduziert sich die Iterationsvorschrift analog zum expliziten Euler-Verfahren, siehe Blatt 1.

Das explizite und das implizite Euler-Verfahren lassen sich als Spezialfälle des folgenden Verfahrens auffassen.

Definition 2 (Theta-Verfahren)

Gegeben sei ein AWP 1. Ordnung

$$\begin{aligned} y' &= f(t, y), & \text{auf } I &:= [t^0, T], & t^0, T &\in \mathbb{R}_0^+, \\ y(t^0) &= y^0, & & & y^0 &\in \mathbb{R}^n, \end{aligned}$$

mit $f : I \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ stetig, $n \in \mathbb{N}$. Auf I sei $I_{\Delta t} := \{t^k = t^0 + k\Delta t \mid k = 0, 1, 2, \dots \wedge t^k \leq T\}$ ein gewähltes Gitter mit zugehöriger Schrittweite $\Delta t \in \mathbb{R}^+$. Dann liefert die Iterationsvorschrift

$$y^{k+1} = y^k + \Delta t \left((1 - \theta) f(t^k, y^k) + \theta f(t^{k+1}, y^{k+1}) \right), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

für festes $\theta \in [0, 1]$ Approximationen $y^k \approx y(t^k)$ der Lösung des AWP. Für autonome gewöhnliche Differentialgleichungen gilt das zum impliziten Euler-Verfahren gesagte.

Das explizite Euler-Verfahren ($\theta = 0$) ist das einzige explizite Theta-Verfahren. Für $\theta \neq 0$ ergeben sich implizite Verfahren. Die Wahl $\theta = 1$ liefert das implizite Euler-Verfahren und $\theta = 0.5$ das implizite Analogon zum Heun-Verfahren von Blatt 2, die sogenannte *Crank-Nicolson-Methode*.

Bemerkung 1 (Gleichungslöser)

Zur Anwendung eines impliziten Verfahrens sollen Sie in jedem Zeitschritt ihren Newton-Solver von Blatt 6 verwenden. Dazu wird das Lösen eines Gleichungssystems äquivalent formuliert als die Bestimmung der Nullstelle einer Funktion $r^k : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$. Beim impliziten Euler-Verfahren z.B. ist $r^k(z) := z - y^k - \Delta t \cdot f(t^k + \Delta t, z)$.

Aufgabe 2 (Theta-Verfahren) (4 Punkte)

Implementieren Sie in C++ ein Klassentemplate `ThetaScheme` zur Durchführung des Theta-Verfahrens für den allgemeinen Fall eines nicht-autonomen AWP's 1. Ordnung.

- Das Verfahren soll für verschiedene Datentypen anwendbar sein, mit denen sich Vektoren in \mathbb{R}^n , Matrizen in $\mathbb{R}^{n \times n}$ und Zeiten in \mathbb{R}_0^+ repräsentieren lassen. Zu diesem Zweck soll `ThetaScheme` drei Template-Parameter `VectorType`, `MatrixType` und `TimeType` besitzen. Stellen Sie an `VectorType` und `MatrixType` die gleichen Voraussetzungen wie an `Vector` und `Matrix` aus Blatt 6, Aufgabe 3.
- Der Konstruktor des Klassentemplates soll einen Gleichungslöser als Objekt einer Klasse erhalten, die das Interface `Solver` aus Bemerkung 1 erfüllt. Ferner soll er die Funktion $f : I \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ als Objekt einer Klasse erhalten, die folgendes Interface für zeitabhängige, örtlich differenzierbare Funktionen geeignet erfüllt:

```

1  template <typename Domain, typename Range, typename JacobianRange,
2          typename Time = double>
3  class DifferentiableTimeFunction
4  {
5  public:
6      using DomainType = Domain;
7      using RangeType = Range;
8      using TimeType = Time;
9      using JacobianRangeType = JacobianRange;
10
11     virtual RangeType operator()(const TimeType& t, const DomainType& x) const = 0;
12
13     virtual JacobianRangeType evaluateJacobian(const TimeType& t,
14                                               const DomainType& x) const = 0;
15 };

```

Auf der Vorlesungshomepage steht für Sie eine ausführlichere, kommentierte Version aller Interfaces zum Download bereit.

- Mit der Methode

```

void apply(const TimeType& t, const TimeType& dt,
          const VectorType& y_old, VectorType& y_new) const

```

sollen die durch die Iterationsvorschrift festgelegten Schritte des Verfahrens ausgeführt werden können. Dabei bezeichnen `t` sowie `dt` den Zeitpunkt t_k sowie die Schrittweite Δt des aktuellen Zeitschritts und `y_old` sowie `y_new` entsprechen den Approximationen y_k und y_{k+1} zum alten und neuen Zeitpunkt.

- Überlegen Sie sich, wie r^k beim Theta-Verfahren aussieht und wie die Jakobi-Matrix von r^k mit der Jakobi-Matrix von f zusammenhängt.
- Verwenden Sie zur Bestimmung der Approximation y_{k+1} zum neuen Zeitpunkt die Approximation y_k zum alten Zeitpunkt als initial guess für den Gleichungslöser.
- Im Falle $\theta = 0$ soll aus Effizienzgründen der Gleichungslöser ignoriert werden und das explizite Euler-Verfahren direkt durchgeführt werden.

Aufgabe 3 (Test der Implementierung)

(4 Punkte)

Testen Sie Ihre Implementierung des Theta-Verfahrens aus Aufgabe 2 an folgendem System, welches den diffusionslosen Spezialfall des Schnakenberg-Modells darstellt, das Sie in der Vorlesung kennengelernt haben:

$$\begin{aligned} a' &= c_a - r_a a + s a^2 b \\ b' &= c_b - s a^2 b. \end{aligned}$$

- Wie sehen in diesem Fall die Funktion y und die rechte Seite f in Definition 2 aus? Was ist die Jacobimatrix Df der rechten Seite?
- Leiten Sie vom Interface `DifferentiableTimeFunction` eine entsprechende Klasse für die rechte Seite ab.
- Plotten Sie die zeitliche Entwicklung der Konzentrationen a und b einmal für das explizite und einmal für das implizite Euler-Verfahren. Verwenden Sie dabei testweise die Parameter $s = r_b = c_a = c_b = 1, r_a = 2$, die Anfangswerte $a(0) = 0.5$ sowie $b(0) = 5$, die maximale Zeit $T = 50$ und die Schrittweite $\Delta t = 0.001$. Benutzen Sie als Gleichungssystemslöser für das implizite Euler-Verfahren Ihre Implementierung des Newton-Verfahrens aus Blatt 6, Aufgabe 3.