Methoden der Numerik

Christina Eilers, Julian Lüken

2. April 2019

Mathematisches Institut Göttingen

Aufgabe 1 - Wärmegleichung

Wärmegleichung

Die Wärmegleichung lautet

$$\frac{\partial u}{\partial t} - \alpha \nabla^2 u$$

Mit $u: \Omega \times \mathbb{R}^+ \to \mathbb{R}$ mit folgenden Randbedingungen:

- $u(x,t) = R \text{ für } x \in \partial \Omega$
- u(x,0) = f(x), wobei f beliebig aber fest.

Diskretisierung der Wärmegleichung

Nimm endlich viele, äquidistante Stellen aus Ω , sodass Folgen entstehen mit $x_i=ih+x_0$ und $y_j=jh+y_0$. Wähle zusätzlich für die Zeit $t_k=k\Delta t+t_0$ Wir schreiben $U_{i,j}^k$ für die i,j-te Stelle zum Zeitpunkt k. Für jedes $k\in\mathbb{N}$ entsteht eine $m\times m$ Matrix. Zum Zeitpuntk k haben wir dann:

$$\begin{pmatrix} u_{0,0}^{k} & u_{0,1}^{k} & \cdots & u_{0,m}^{k} \\ u_{1,0}^{k} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & & & \\ u_{m,0}^{k} & \cdots & & u_{m,m}^{k} \end{pmatrix}$$

Diskretisierung der Wärmegleichung

Schreibe diese Matrix als Vektor, damit wir einen linearen Operator in Form einer Matrix darauf anwenden können, folgendermaßen:

$$u^{k} = \begin{pmatrix} u_{0,0}^{k} \\ u_{0,1}^{k} \\ \vdots \\ u_{0,m}^{k} \\ u_{1,0}^{k} \\ u_{1,1}^{k} \\ \vdots \\ u_{m,m}^{k} \end{pmatrix}$$

Finite Differenzen

Aus der Taylor-Entwicklung folgt für die Ableitung nach t

$$\frac{\partial u}{\partial t}(x,y,t) = \frac{u(x,y,t+\Delta t) - u(x,y,t)}{\Delta t} + O(\Delta t^2)$$

und für den Laplace-Operator

$$\nabla^2 u(x, y, t) = \frac{1}{4h^2} \left(u(x - h, y, t) + u(x + h, y, t) + u(x, y - h, t) + u(x, y + h, t) - 4u(x, y, t) \right) + O(h^4)$$

Finite Differenzen

Für den diskreten Fall (und unter der Annahme, dass bei den Gleichungen von vorhin der Fehlerterm für hinreichend kleine *h* und Δ*t* wegfällt), erhalten wir folgende Matrix:

$$A_{\alpha} = \frac{\alpha}{4h^2} \bigg(\text{tridiag}(1, -4, 1) + G \bigg) \in \mathbb{R}^{m^2 \times m^2}$$

wobei

$$G = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & & 0 \\ 1 & 0 & 1 & & & & \\ 0 & 1 & & & & & \\ \vdots & & & \ddots & & \vdots \\ & & & & 0 & 1 \\ 0 & & & & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

eine Blockmatrix mit $m \times m$ Einheitsmatrizen auf den Nebendiagonalen.

Finite Differenzen

Durch Umstellen der Wärmegleichung mit A von vorhin können wir durch folgende Iterationsvorschrift mit gegebenen Startwerten u^0 den Verlauf der Wärmegleichung simulieren:

$$u^{k+1} = (A_{\alpha} + I)u^k$$

Mehrfachanwendung des Operators steht für größeres Δt . Wählt man mehr Samples, so wird h kleiner.

Finite Differenzen II

Bemerkung:

Wenn man u^k als Matrix schreibt, so kann man ebenfalls mit $L_{\alpha} = 0.5 \cdot \alpha \cdot \text{tridiag}(1, -2, 1) + l$ den gleichen Schritt folgendermaßen durchführen:

$$u^{k+1} = 0.5(L_{\alpha}u^k + u^kL_{\alpha})$$

Zwar werden so pro Schritt zwei Matrixmultiplikationen und eine Addition durchgeführt, allerdings nur mit $m \times m$ Matrizen statt mit $m^2 \times m^2$ Matrizen.

Konjugierte Gradienten

Algorithm 1 Quasi-Newton-Verfahren

```
1: X_0 \leftarrow 0 \in \mathbb{R}^7
 2: H_0 = I
 3: p_0 = -\nabla f(x_0)
4: k = 0
 5: while ||\nabla f(x)||_2 > 10^{-11} do
    \alpha \leftarrow \operatorname{argmin}_{\alpha \in \mathbb{R}} f(x_k + \alpha p_k)
 7: S_k \leftarrow \alpha p_k
8: X_{k+1} \leftarrow X_k + S_k
9: V_k \leftarrow \nabla f(X_{k+1}) - \nabla f(X_k)
10: H_k = \text{update}(H_k)
11. k \leftarrow k + 1
12: end while
13: return X_k
```

Gauss-Seidel

Aufgabe 2 - Newton-Verfahren

Problemstellung

Löse

$$\min_{x \in \mathbb{R}^7} f(x) = \frac{1}{2} ||g(x)||_2^2$$

mit $g: \mathbb{R}^7 \to \mathbb{R}^8$, $\nabla g: \mathbb{R}^7 \to \mathbb{R}^{7 \times 8}$ und $\nabla^2 g: \mathbb{R}^7 \to \mathbb{R}^{7 \times 7 \times 8}$. $x_0 = 0$ und für die Lösung soll gelten $||\nabla f(\bar{x})||_2 < 10^{-11}$

Newton-Verfahren

Im Newton-Verfahren nutzen wir die Iterationsvorschrift

$$X_{n+1} = X_n - (\nabla^2 f(x))^{-1} \nabla f(x)$$

Oder in Pseudocode:

Algorithm 2 Newton-Verfahren

- 1: $X \leftarrow 0 \in \mathbb{R}^7$
- 2: while $||\nabla f(x)||_2 \ge 10^{-11}$ do
- 3: $H_{\text{inv}} \leftarrow \nabla^2 f(x)$
- 4: $X \leftarrow X H_{\text{inv}} \nabla f(X)$
- 5: end while
- 6: return X

Bemerkung:

Das funktioniert nur, wenn $\nabla^2 f$ existiert und bekannt ist.

Quasi-Newton-Verfahren

Algorithm 3 Quasi-Newton-Verfahren

```
1: X_0 \leftarrow 0 \in \mathbb{R}^7
 2: H_0 = I
 3: p_0 = -\nabla f(x_0)
4: k = 0
 5: while ||\nabla f(x)||_2 > 10^{-11} do
    \alpha \leftarrow \operatorname{argmin}_{\alpha \in \mathbb{R}} f(x_k + \alpha p_k)
 7: S_k \leftarrow \alpha p_k
8: X_{k+1} \leftarrow X_k + S_k
9: V_k \leftarrow \nabla f(X_{k+1}) - \nabla f(X_k)
10: H_k = \text{update}(H_k)
11. k \leftarrow k + 1
12: end while
13: return X_k
```

Quasi-Newton-Updates

Für die Funktion update auf der letzten Folie gibt es verschiedene Möglichkeiten, beispielsweise:

BFGS
$$H_{k+1} = H_k + \frac{y_k y_k^T}{y_k^T S_k} + \frac{H_k S_k S_k^T H_k^T}{S_k^T H_k S_k}$$

Broyden $H_{k+1} = H_k + \frac{S_k - H_k y_k}{y_k^T y_k} y_k^T$

Lösungen

	klassisch	BFGS	Broyden
<i>f</i> (x)	2291.020503182124	2291.0205031821224	2291.020503182123
$\nabla f(x)$	$ \begin{pmatrix} 0 \\ -1.137 \\ 0.941 \\ -0.284 \\ 5.684 \end{pmatrix} \cdot 10^{-13} $	(-2.274) 67.075 21.245 -7.248 37.232	(-3.411 -14.780 -4.814 1.705 86.118
		-2.256 -2.487	$\begin{pmatrix} -3.606 \\ 0.249 \end{pmatrix}$

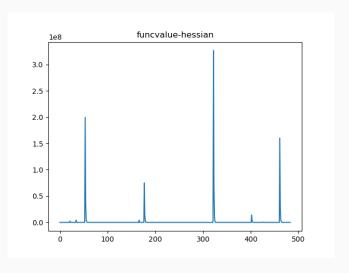
Hesse-Matrizen

$$H^{-1} = \begin{pmatrix} 2.151 & 0.598 & 3.538 & 16.956 & -0.078 & -2.615 & -0.039 \\ 0.598 & 3.288 & 0.121 & 22.659 & 0.310 & 13.016 & -0.011 \\ 3.538 & 0.121 & 13.622 & 45.657 & -0.220 & -8.099 & -0.260 \\ 16.956 & 22.659 & 45.657 & 323.998 & 1.294 & 58.392 & -0.897 \\ -0.078 & 0.310 & -0.220 & 1.294 & 0.148 & 2.717 & 0.001 \\ -2.615 & 13.016 & -8.099 & 58.392 & 2.717 & 93.675 & 0.047 \\ -0.039 & -0.011 & -0.260 & -0.897 & 0.001 & 0.047 & 3.256 \end{pmatrix} \cdot 10^{-3}$$

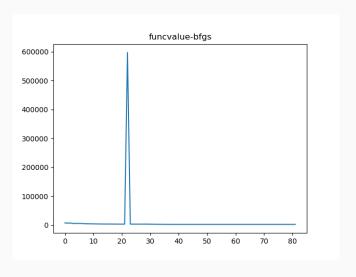
$$H_{BFGS}^{-1} = \begin{pmatrix} 1.992 & 0.337 & 3.517 & 14.757 & -0.068 & -3.207 & -0.025 \\ 0.337 & 2.532 & 0.301 & 17.282 & 0.273 & 10.557 & -0.003 \\ 3.517 & 0.301 & 13.449 & 46.290 & -0.189 & -7.443 & -0.278 \\ 14.757 & 17.282 & 46.290 & 284.436 & 1.163 & 42.147 & -0.838 \\ -0.068 & 0.273 & -0.189 & 1.163 & 0.135 & 2.584 & -0.014 \\ -3.207 & 10.557 & -7.443 & 42.147 & 2.584 & 80.445 & 0.562 \\ -0.025 & -0.003 & -0.278 & -0.838 & -0.014 & 0.562 & 3.115 \end{pmatrix} \cdot 10^{-3}$$

$$H_{Broyden}^{-1} = \begin{pmatrix} 1.003 & 0.353 & 2.534 & 10.787 & -0.024 & -0.808 & -0.305 \\ 0.016 & 0.559 & 1.185 & 4.623 & 0.082 & 4.472 & -0.130 \\ 0.035 & 0.129 & 9.330 & 30.184 & -0.035 & -1.636 & -0.773 \\ 0.301 & 4.001 & 62.421 & 234.475 & -0.381 & 2.729 & -5.924 \\ -0.171 & 0.436 & -1.168 & -0.179 & 0.145 & 2.657 & 0.025 \\ 1.258 & -0.488 & 22.002 & 72.069 & 0.185 & 7.744 & -1.962 \\ 0.009 & -0.057 & -1.015 & -3.702 & 0.007 & -0.004 & 1.718 \end{pmatrix} \cdot 10^{-3}$$

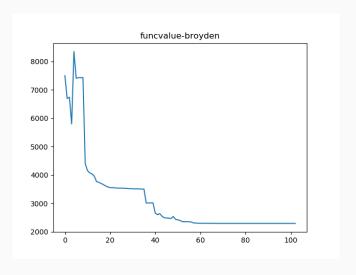
Funktionswerte für Newton-Verfahren



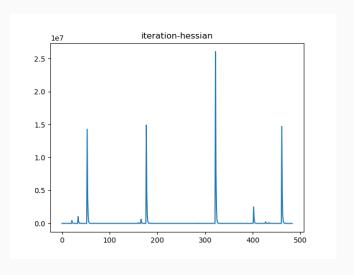
Funktionswerte für Quasi-Newton: BFGS



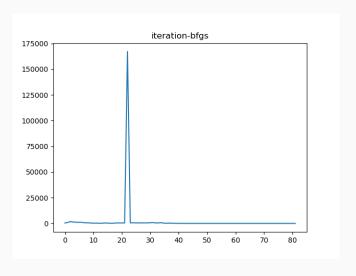
Funktionswerte für Quasi-Newton: Broyden



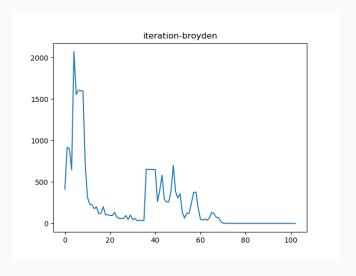
Grad für Newton-Verfahren



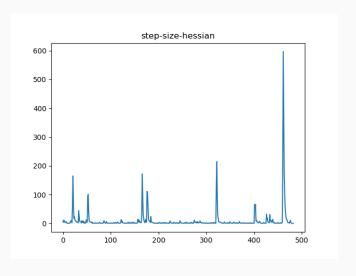
Grad für Quasi-Newton: BFGS



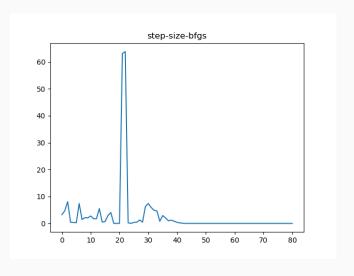
Grad für Quasi-Newton: Broyden



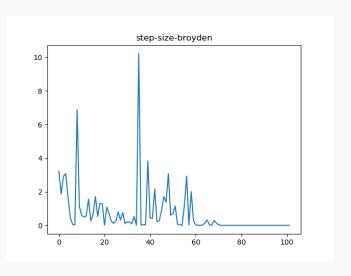
Schrittweite für Newton-Verfahren



Schrittweite für Quasi-Newton: BFGS



Schrittweite für Quasi-Newton: Broyden



Aufgabe 3 - Norm

Problemstellung

Sei

$$A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & \frac{1}{7} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{5} & \frac{1}{8} & \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{9} & \ddots & \\ \frac{1}{10} & \ddots & \end{pmatrix}$$

Was ist $||A||_2$ auf 10 signifikante Stellen genau?