Dr. Hella Rabus

5. November 2019



Serie 2, Teil 1

Zielstellung dieser Serie

- Erstellen von Block- oder Mehrfach-Diagonal-Matrizen als sparse und vollbesetzte Matrizen
- Erarbeiten des linearen Gleichungssystems um das Poisson-Problem mittels finiter Differenzen zu lösen

Theoretischer Hintergrund — Definition der Block-Diagonal-Matrizen

Wir fixieren Zahlen $d, n \in \mathbb{N}$ mit $n \geq 2$ und es sei $N \coloneqq (n-1)^d$. Betrachtet werden Matrizen $A^{(d)} \in \mathbb{R}^{N \times N}$, die bei der Finiten-Differenzen-Diskretisierung des Poisson-Problems in d Raumdimensionen mit n Punkten in jeder Dimension auftreten. Diese Matrizen sind rekursiv definiert. Dafür sei

$$A_1^{(d)} := \begin{bmatrix} 2d & -1 & 0 & \dots & 0 \\ -1 & 2d & -1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & -1 & 2d & -1 \\ 0 & 0 & \dots & -1 & 2d \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{(n-1)\times(n-1)}$$

Für $\ell=1,\ldots,d-1$ sei \mathcal{I}_ℓ die Einheitsmatrix in $\mathbbm{R}^{(n-1)^\ell \times (n-1)^\ell}$ und für $\ell=2,\ldots,d$ sei

$$A_{\ell}^{(d)} \coloneqq \begin{bmatrix} A_{\ell-1}^{d} & -\mathcal{I}_{\ell-1} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -\mathcal{I}_{\ell-1} & A_{\ell-1}^{d} & -\mathcal{I}_{\ell-1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & -\mathcal{I}_{\ell-1} & A_{\ell-1}^{d} & -\mathcal{I}_{\ell-1} \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & -\mathcal{I}_{\ell-1} & A_{\ell-1}^{d} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{(n-1)^{\ell} \times (n-1)^{\ell}}.$$

Dann sind $A^{(d)} := A_d^{(d)}$ die gesuchten Matrizen (vgl. dazu auch Teil 2 dieser Serie). Die Schrittweite h der Finiten-Differenzen-Diskretisierung ergibt sich als h = 1/n. Das

Die Schrittweite h der Finiten-Differenzen-Diskretisierung ergibt sich als h = 1/n. Das heißt für gute Approximationen werden große Werte für n und folglich auch für N nötig. Das Abspeichern von $(N \times N)$ -Matrizen, wie z.B. $A^{(d)}$, erfordert im Allgemeinen einen Speicherbedarf von $\mathcal{O}(N^2)$.

Andererseits sind die konkreten Matrizen $A^{(d)}$ dünn besetzt, d.h. sehr viele der N^2 Einträge sind gleich Null. Der Speicherbedarf lässt sich in diesen Fällen reduzieren, indem nur die nicht-Null-Einträge und deren Position in der Matrix abgespeichert werden. Solche Formen der Repräsentation vom Matrizen werden als sparse bezeichnet.

Aufgaben Teil 1 — Block- oder Mehrfach-Diagonal-Matrizen

Aufgabe 2.1: Implementierung

Implementieren Sie in einem Modul block matrix.py:

- eine Klasse BlockMatrix(d, n), deren Objekte je eine der Matrizen $(A^{(d)}, d = 1, 2, 3)$ in Abhängigkeit von d und n darstellen.
- eine Methode get_sparse(), die die Koeffizientenmatrix $A^{(d)}$ als sparse-Matrix zurück gibt.
- eine Methode eval_zeros() welche die absolute und relative Anzahl der nicht-Null-Einträge bzw. Null-Einträge der Matrix zurück gibt.
- eine Funktion main() demonstriert die vollständige Funktionalität ihrer Implementierung gemäß Aufgabenstellung.

Die genauen Schnittstellen für die vorgegebenen Programmelemente finden Sie in der Datei block_matrix.py vgl. Moodle bzw. nachfolgend.

```
class BlockMatrix:
```

""" Represents block matrices arising from finite difference approximations of the Laplace operator.

```
Parameters
_____
d: int
   Dimension of the space
n : int
   Number of intervals in each dimension
Attributes
-----
d: int
   Dimension of the space
   Number of intervals in each dimension
def __init__(self, d, n):
   pass
def get_sparse(self):
   """ Returns the block matrix as sparse matrix.
   Returns
   -----
   scipy.sparse.csr_matrix
      block_matrix in a sparse data format
def eval_zeros(self):
   """ Returns the (absolute and relative) numbers of (non-)zero elements
   of the matrix. The relative number of the (non-)zero elements are with
   respect to the total number of elements of the matrix.
   Returns
   int
      number of non-zeros
   int
      number of zeros
   float
      relative number of non-zeros
```

relative number of zeros