



5. Übung zu 'Compressed Sensing in der Bildrekonstruktion'  
Wintersemester 2015/16

1. Aufgabe

3 + 3 = 6 Punkte

Sei  $A \in \mathbb{R}^{M \times N}$ ,  $y \in \mathbb{R}^M$ ,  $D \in \mathbb{R}^{N \times N}$ ,  $0 < \gamma, \lambda \in \mathbb{R}$ . Betrachten Sie das Minimierungsproblem

$$\min_{x \in \mathbb{R}^N} f(x) \quad \text{mit} \quad f(x) := \gamma P_\lambda(x) + \|Ax - y\|_2^2.$$

Dabei stellt

$$P_\lambda(x) := \sum_{i=1}^N \sqrt{(Dx)_i^2 + \lambda^2}$$

eine differenzierbare Approximation an die  $l_1$ -Norm  $\|Dx\|_1$  dar.

Zur numerischen Lösung des Minimierungsproblems werden Auswertungen von  $\nabla f(x)$  benötigt. Zeigen Sie:

a)  $\nabla(\|Ax - y\|_2^2) = 2A^T(Ax - y)$ ,

b)  $\nabla P_\lambda(x) = D^T W D x$

mit Diagonalmatrix  $W = \text{diag}(w_1, \dots, w_N)$ ,  $w_i = \frac{1}{\sqrt{(Dx)_i^2 + \lambda^2}}$ .

2. Aufgabe

1 + 3 = 4 Punkte

Sei  $z \in \mathbb{R}^N$  ein stückweise konstanter Vektor. Wir definieren den zugehörigen Gradientenvektor  $\nabla z$  als Vorwärtsdifferenzenoperator

$$(\nabla z)_i := \begin{cases} z_{i+1} - z_i & \text{für } i < N \\ 0 & \text{für } i = N \end{cases} \quad (1)$$

a) Stellen Sie den Vektor  $\nabla z$  als Produkt  $Dz$  mit einer Transformationsmatrix  $D \in \mathbb{R}^{N \times N}$  dar.

b) Schreiben Sie ein Programm, welches  $\nabla z$  für einen gegebenen Vektor  $z$  sowohl direkt, d.h. mit Hilfe der Definition (1), als auch mit der Matrixvektormultiplikation aus a) berechnet.

Testen Sie Ihr Programm für den Vektor  $z \in \mathbb{R}^N$  mit  $N = 10, 50, 100$ ,

$$z_i = f(i-1), \quad f(x) = \sin\left(x \cdot \frac{\pi}{N-1}\right), \quad i = 1, \dots, N$$

und stellen Sie Ihre Ergebnisse aussagekräftig graphisch dar.

### 3. Aufgabe

4 Punkte

Ein klassisches Regularisierungsverfahren zum Lösen inverser Probleme  $Ax = y$  ist das Tikhonov-Phillips-Verfahren. Hierbei wird der Lösungsvektor  $x_{TP}$  durch Minimierung

$$\min_{x \in \mathbb{R}^N} \gamma \|x\|_2^2 + \|Ax - y\|_2^2$$

bzw. äquivalent durch Lösen der Normalgleichung

$$(A^T A + \gamma I)x = A^T y$$

mit der Einheitsmatrix  $I \in \mathbb{R}^{N \times N}$  bestimmt.

Schreiben Sie ein Programm, welches zu gegebener Matrix  $A \in \mathbb{R}^{M \times N}$ , exaktem Lösungsvektor  $x \in \mathbb{R}^N$  und Parameter  $\gamma > 0$  den Vektor  $x_{TP}$  aus den Daten  $y = Ax$  berechnet.

Testen Sie Ihr Programm mit einer Zufallsmatrix  $A \in \mathbb{R}^{120 \times 100}$ ,

$$x_j = \begin{cases} 1 & \text{für } 20 \leq j \leq 70 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}, \quad j = 1, \dots, 100$$

und  $\gamma = 10^{-5}$ . Stellen Sie das Ergebnis graphisch dar.

**Hinweis:** Der Befehl `randn(M,N)` in Matlab erzeugt eine  $M \times N$ -Matrix, deren Einträge normalverteilte Zufallszahlen sind.

**Abgabe am Freitag 22. Januar vor der Vorlesung.**