

Auftrag 1

• Einführende Fragen:

1. Wie lautet Q, R so, dass $A = Q \cdot R$ gilt?
2. Welche Dimension hat Q, R ?
3. Welche Dimension hat das reduzierte Problem?
4. Warum reichen die reduzierten Matrizen Q, R ?

1. Die Matrix Q ist orthogonal und R ist eine reguläre obere rechte Dreiecksmatrix.

Es gilt:

$$A \vec{x} = \vec{b}$$
$$\Rightarrow R \vec{x} = Q^T \vec{b}$$

2. Q, R weisen für eine Matrix $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ folgende Dimensionen auf:

$$Q \in \mathbb{R}^{m \times m}$$

$$R \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

3. Das reduzierte Problem hat die Dimensionen:

$$Q_{\text{red}} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$R_{\text{red}} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

4. Es entstehen bei der QR-Zerlegung $m-n$ Nullzeilen in der R Matrix. Diese haben keinen Einfluss auf $QR=A$ und können deshalb weggelassen werden.

• Gemäss Protokollsbeschreibung wird die Householder-Transformation implementiert. Mit dem Kroneckerprodukt wird die Householder-Transformation definiert.

$$w \cdot w^T = (w_i w_j)_{i,j=1 \dots m} \in \mathbb{R}^{m \times m}$$

$$H(w) = \text{id} - 2 \frac{w \cdot w^T}{\langle w, w \rangle}$$

Implementation in Python

```
def Kronecker(w):  
    res = np.zeros([len(w), len(w)], dtype=float)  
    for i in range(len(w)):  
        res[:, i] = w * w[i]  
    return res
```

```
def HouseholderTransformation(w):  
    H = np.eye(len(w)) - (Kronecker(w) / (0.5 * np.dot(w, w)))  
    return H
```

Spaltenweise wird nun die Householder Transformation auf die gesamte Matrix A angewandt. Die Hyperebene w ist gemäss Beschreibung definiert als:

$$w = y \pm \|y\|_2 e_1$$

Implementation in Python → `w = y.T + mysign(y[0]) * np.linalg.norm(y) * e(len(y))`

Mit folgender for-Schleife wird die Transformation durchgeführt:

```
# Initialisieren von Hilfsmatrizen
Anew = A.copy()
onesmax = np.eye(m)
Q = np.eye(m)

# Householder-Transformation für alle Spalten durchführen
for k in range(n):
    y = Anew[k:,k]
    w = y.T + mysign(y[0]) * np.linalg.norm(y) * e(len(y))
    Qk = HouseholderTransformation(w)
    Q = Q@(onesmax + np.pad(Qk, [(k,0),(k,0)])) - np.pad(np.eye(m-k), [(k,0),(k,0)])
    Anew[k:,k:] = Qk@Anew[k:,k:]
```

Nach durchlaufen der for-Schleife hat man die Matrix Q , R entspricht A_{new} . Wie in den einführenden Fragen bereits erklärt, können R und Q reduziert werden:

```
# Überflüssigen Teil aus der R und Q Matrix wegschneiden
R = Anew[0:n]
Q = Q[0:m,0:n]
```

Die Zerlegung wird verifiziert, um sicherzustellen dass $Q \cdot R = A \Leftrightarrow Q \cdot R - A = 0$

```
In [91]: # Q*R = A verifizieren, Resultat der Subtraktion Q*R-A muss 0 sein.
print(np.round(Q@R - A,4))
```

```
[[ 0.  0.  0.  0.  0.]
 [ 0. -0. -0. -0.  0.]
 [ 0.  0.  0. -0. -0.]
 [ 0.  0. -0.  0.  0.]
 [ 0.  0.  0.  0. -0.]
 [ 0.  0. -0.  0.  0.]
 [ 0.  0.  0.  0. -0.]
 [ 0. -0. -0.  0. -0.]
 [-0. -0.  0. -0. -0.]
 [ 0. -0. -0.  0. -0.]]
```

✓ $Q \cdot R = A$