## Blatt 2

## Christian Peters

```
H5)
a)
(A \leftarrow matrix(c(4, 1, 1, 1, 1, 4), nrow = 2))
##
         [,1] [,2] [,3]
## [1,]
## [2,]
            1
                 1
(ATA \leftarrow t(A) \% A)
##
         [,1] [,2] [,3]
## [1,]
           17
                 5
## [2,]
                 2
                       5
            5
## [3,]
            8
                      17
(AAT <- A %*% t(A))
         [,1] [,2]
## [1,]
           18
## [2,]
            9
                18
Eigenwerte und Eigenvektoren bestimmen:
eigenvectorsATA <- eigen(ATA)$vectors</pre>
eigenvaluesATA <- eigen(ATA)$values</pre>
eigenvectorsAAT <- eigen(AAT)$vectors</pre>
eigenvaluesAAT <- eigen(AAT)$values</pre>
Die Eigenvektoren von A^TA befinden sich in den Spalten dieser Matrix:
print(eigenvectorsATA)
                               [,2]
##
               [,1]
                                           [,3]
## [1,] -0.6804138 7.071068e-01 0.1924501
## [2,] -0.2721655 1.332268e-15 -0.9622504
## [3,] -0.6804138 -7.071068e-01 0.1924501
Die Eigenwerte von A^TA lauten:
print(eigenvaluesATA)
## [1] 2.700000e+01 9.000000e+00 3.907985e-14
Die Eigenvektoren von AA^T befinden sich in den Spalten dieser Matrix:
print(eigenvectorsAAT)
##
                           [,2]
              [,1]
## [1,] 0.7071068 -0.7071068
## [2,] 0.7071068 0.7071068
Die Eigenwerte von AA^T lauten:
```

```
print(eigenvaluesAAT)
## [1] 27 9
b)
Spur von A^TA:
(sum(diag(ATA)))
## [1] 36
Spur von AA^T:
(sum(diag(AAT)))
## [1] 36
\mathbf{c})
Die Determinante entspricht dem Produkt der Eigenwerte. Es ist also det(AA^T) = 27 \cdot 9 = 243.
(det(AAT))
## [1] 243
\mathbf{d}
Wegen det(AA^T) \neq 0 ist die Matrix AA^T invertierbar. Die Inverse bestimmt sich wie folgt:
(solve(AAT))
##
                 [,1]
                              [,2]
## [1,] 0.07407407 -0.03703704
## [2,] -0.03703704 0.07407407
e
Die Matrix V der Spektralzerlegung von A^TA entspricht der Matrix ihrer Eigenvektoren, die Matrix \Lambda enthält
ihre Eigenwerte als Diagonalelemente.
(V_ATA <- eigenvectorsATA)
                                [,2]
                                            [,3]
##
                [,1]
## [1,] -0.6804138 7.071068e-01 0.1924501
## [2,] -0.2721655 1.332268e-15 -0.9622504
## [3,] -0.6804138 -7.071068e-01 0.1924501
(Lambda_ATA <- diag(eigenvaluesATA))
         [,1] [,2]
##
                             [,3]
                  0 0.000000e+00
## [1,]
           27
## [2,]
                  9 0.000000e+00
            0
## [3,]
            0
                 0 3.907985e-14
```

Probe:

```
(V_ATA %*% Lambda_ATA %*% t(V_ATA))
        [,1] [,2] [,3]
## [1,]
                5
         17
## [2,]
           5
                 2
                      5
## [3,]
           8
                 5
                     17
Dies funktioniert analog für die Spektralzerlegung von AA^T:
(V_AAT <- eigenvectorsAAT)
##
              [,1]
                          [,2]
## [1,] 0.7071068 -0.7071068
## [2,] 0.7071068 0.7071068
(Lambda_AAT <- diag(eigenvaluesAAT))</pre>
##
        [,1] [,2]
## [1,]
          27
                 0
## [2,]
                 9
Probe:
(V_AAT %*% Lambda_AAT %*% t(V_AAT))
        [,1] [,2]
##
## [1,]
          18
## [2,]
           9
                18
f)
Gemäß Satz 1.30 lassen sich die Matrizen V, \Lambda und W wie folgt bestimmen:
(V_Singular <- eigenvectorsAAT)</pre>
              [,1]
## [1,] 0.7071068 -0.7071068
## [2,] 0.7071068 0.7071068
(Lambda_Singular <- diag(sqrt(eigenvaluesAAT)))</pre>
##
             [,1] [,2]
## [1,] 5.196152
## [2,] 0.000000
(W_Singular <- eigenvectorsATA[, 1:2]) # only choose eigenvectors for non-zero eigenvalues
##
               [,1]
## [1,] -0.6804138 7.071068e-01
## [2,] -0.2721655 1.332268e-15
## [3,] -0.6804138 -7.071068e-01
Probe:
(V_Singular %*% Lambda_Singular %*% t(W_Singular))
        [,1] [,2] [,3]
##
## [1,]
          -4 -1
                     -1
## [2,]
          -1
               -1
```

Man beachte, dass die Singulärwertzerlegung nicht eindeutig ist, da auch die Richtungen der Eigenvektoren in V und W nicht eindeutig sind. Daher kann es vorkommen, dass sich wie hier die Vorzeichen unterscheiden.

## $\mathbf{g}$

Gemäß Definition 1.31 ergibt sich die Pseudoinverse zu:

```
(pseudoinverse <- W_Singular %*% diag(1/diag(Lambda_Singular)) %*% t(V_Singular))

## [,1] [,2]

## [1,] -0.25925926 0.07407407

## [2,] -0.03703704 -0.03703704

## [3,] 0.07407407 -0.25925926
```

Auch hier ist wie bei der Singulärwertzerlegung zu beachten, dass die Pseudoinverse aufgrund der willkürlichen Vorzeichen der Eigenvektoren nicht eindeutig ist.