

# Cholesky-Zerlegung

October 26, 2018

## 1 Cholesky-Zerlegung

In der Vorlesung wird gezeigt: Positiv definite Matrizen  $A$  besitzen eine Zerlegung

$$A = L L^t$$

mit einer linken unteren Dreiecksmatrix  $L$ . Wir wollen den Algorithmus herleiten, der diese Zerlegung berechnet.

Es sei dazu also  $A$  positiv definit und

$$L = (l_1 \quad l_2 \quad \cdots \quad l_n).$$

mit den Spaltenvektoren  $l_k \in \mathbb{R}^n$ . Da  $L$  eine linke untere Dreiecksmatrix ist, gilt  $(l_i)_k = 0$  für  $k < i$ .  
Damit ist

$$L^t = \begin{pmatrix} l_1^t \\ l_2^t \\ \vdots \\ l_n^t \end{pmatrix}$$

Entsprechend sei

$$A = (a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_n).$$

Wir versuchen nun, die  $l_k$  so zu bestimmen, dass  $A = L L^t$ . Wir erhalten durch Einsetzen für die erste Spalte:

$$a_1 = l_1 l_{1,1}.$$

Für die erste Zeile also  $l_{1,1}^2 = a_{1,1}$ .

Wir wählen also

$$l_{1,1} = \sqrt{a_{1,1}}, \quad l_1 = \frac{1}{l_{1,1}} a_1.$$

In der zweiten Spalte gilt

$$a_2 = l_1 l_{1,2} + l_2 l_{2,2}.$$

Wir setzen also  $b = a_{2,2} - l_{1,2} l_1$ ,  $l_{2,2} = \sqrt{b}$  und  $l_2 = \frac{1}{l_{2,2}} a_2$ . Dies natürlich nur in den Zeilen 2 bis  $n$ , der Rest ist 0 nach Voraussetzung.

Dies wird entsprechend fortgesetzt, und wir erhalten den Algorithmus:

```

In [46]: import numpy as np
import math
def cholesky(A):
    A=A.copy();
    N=A.shape[1]
    L=np.zeros([N,N])
    for i in range(0,N):
        for j in range(0,i):
            A[i:N,i]=A[i:N,i]-L[i,j]*L[i:N,j]
        alpha=math.sqrt(A[i,i])
        L[i:N,i]=A[i:N,i]/alpha
    return L

```

Wir erzeugen eine zufällige Matrix  $A$ , dann ist  $A^t A$  eine zufällige positiv (semi-) definite Matrix. Wir berechnen die Cholesky-Zerlegung und testen, ob  $LL^t = A$ .

```

In [50]: N=1024
A=np.random.uniform(-1,1,[N,N])
A=np.matmul(A.T,A)
L=cholesky(A)
np.linalg.norm(np.matmul(L,L.T)-A)

```

Out [50]: 1.3056108047975261e-11

Ja, berechnet die Cholesky-Zerlegung.