

... APL, CC, DD, Laplacian Matrix ...

1. **APL**. Average path length. Mittelwert der Schritte um von A nach B im Netzwerk zu kommen.

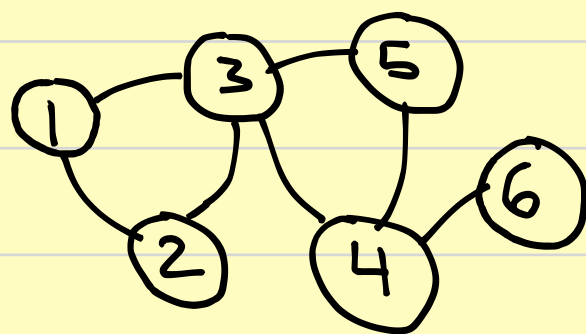
$$APL = \frac{1}{N(N-1)} \cdot \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N d_{ij}$$

• Der maximale Anzahl an Beziehungen in einem Netzwerk mit N Knoten ist $N \cdot (N-1)$.

• $\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N d_{ij}$ stellt die Summe All Wege zw. den Knoten.

Beispiel.

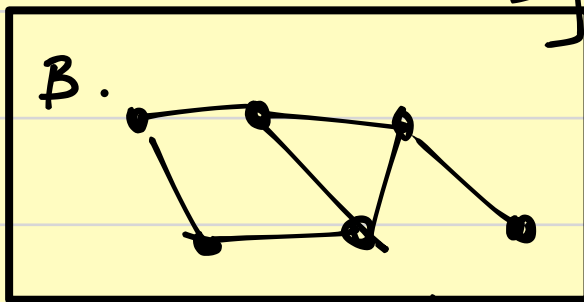
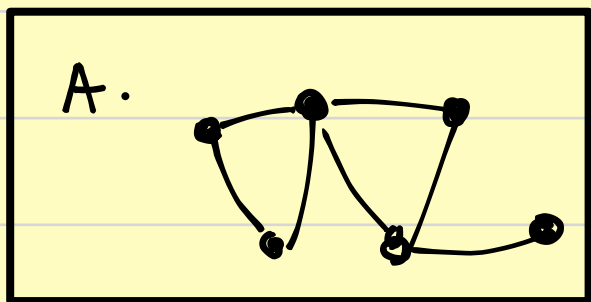
$$APL = \frac{1}{6 \cdot 5} \left[\begin{array}{l} 1 \left[\begin{array}{l} d_{12} \ d_{13} \ d_{14} \ d_{15} \ d_{16} \\ 1 + 1 + 2 + 2 + 3 \end{array} \right] + \\ 2 \left[\begin{array}{l} d_{21} \ d_{23} \ d_{24} \ d_{25} \ d_{26} \\ 1 + 1 + 2 + 2 + 3 \end{array} \right] + \\ 3 \left[\begin{array}{l} d_{31} \ d_{32} \ d_{34} \ d_{35} \ d_{36} \\ 1 + 1 + 1 + 1 + 2 \end{array} \right] + \end{array} \right]$$



$$G: \{ N=1, \dots, 6 \}$$

$$\{ E = [1,2], [2,3], \dots \}$$

$$\begin{aligned}
& 4 \left[d_{41} \ d_{42} \ d_{43} \ d_{45} \ d_{46} \right] \\
& + \left[2 + 2 + 1 + 1 + 1 \right] + \\
& 5 \left[d_{51} \ d_{52} \ d_{53} \ d_{54} \ d_{56} \right] \\
& + \left[2 + 2 + 1 + 1 + 2 \right] + \\
& 6 \left[d_{61} \ d_{62} \ d_{63} \ d_{64} \ d_{65} \right] \\
& + \left[3 + 3 + 2 + 1 + 2 \right] = 1'67
\end{aligned}$$



wir streben nach einem möglichst kleinen APL.

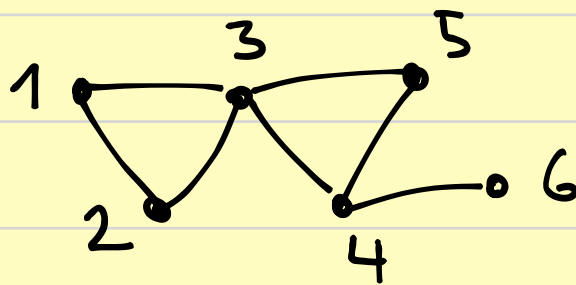
2. CC. Clustering Coefficient: beschreibt wie Gruppen in Netzwerken gebildet werden.

$$CC = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \frac{2 L_i}{k_i(k_i-1)}$$

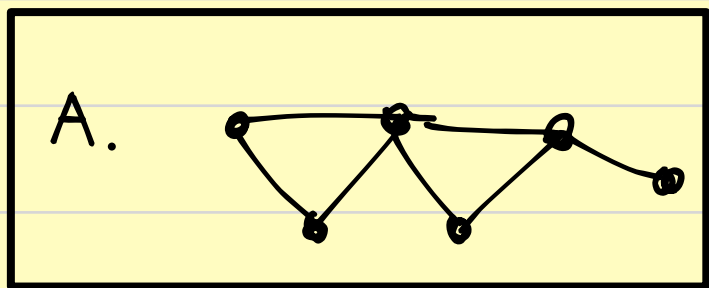
L_i : Anzahl Beziehungen zw. den Nachbarn von i

k_i : Anzahl Beziehungen von i

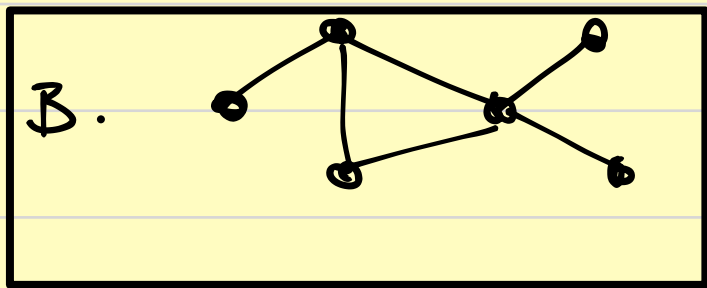
$$\begin{aligned}
CC = \frac{1}{6} & \left[\begin{aligned} & \overset{L_1}{\left[\frac{2 \cdot 1}{2(2-1)} \right]} + \overset{L_2}{\left[\frac{2 \cdot 1}{2(2-1)} \right]} + \\ & \overset{L_3}{\left[\frac{2 \cdot 2}{4(4-1)} \right]} + \overset{L_4}{\left[\frac{2 \cdot 1}{3(3-1)} \right]} + \\ & \overset{L_5}{\left[\frac{2 \cdot 1}{2(2-1)} \right]} + \left[\frac{2 \cdot 1}{2(2-1)} \right] \end{aligned} \right] = 0'61
\end{aligned}$$



• Je größer der CC, desto besser ist die Gruppenbildung in einem Netzwerk.

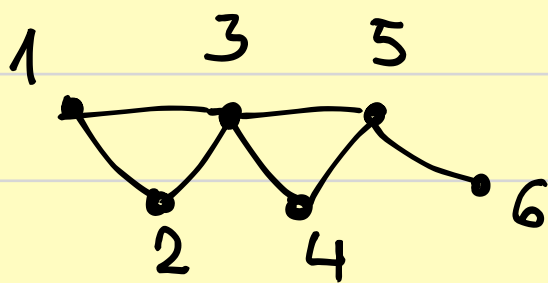
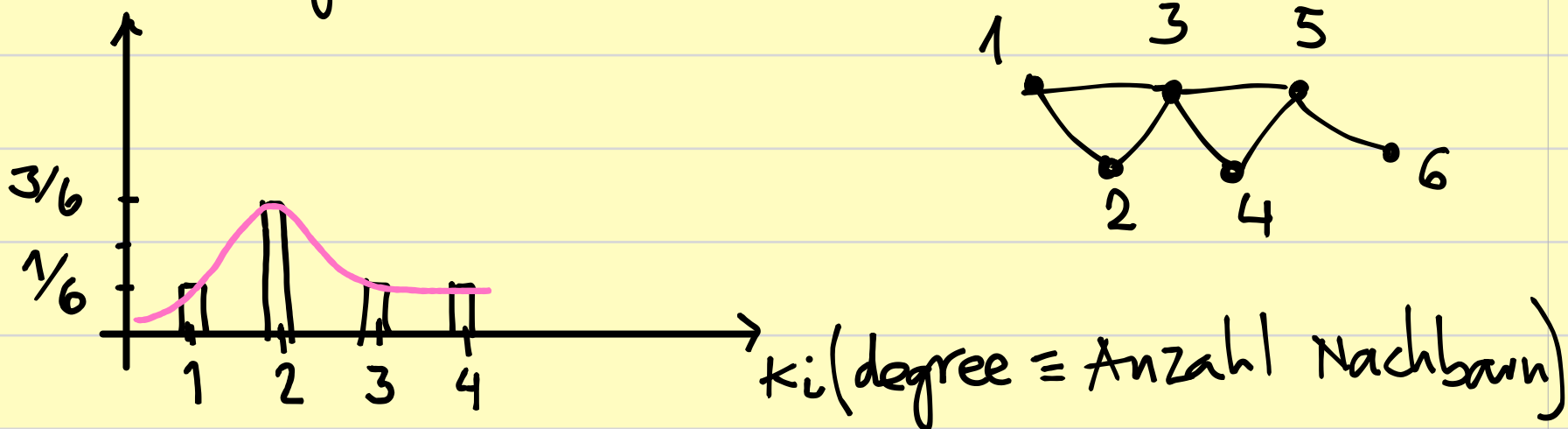


CC_A



CC_B

3. DD. Degree distribution



4. Laplacian vom Netzwerk. (\mathcal{L})

Laplacian ist eine Matrix welche alle relevanten Informationen vom Netzwerk enthält.

$$\mathcal{L} = \mathcal{D} - A$$

$\mathcal{L} \equiv$ Laplacian Matrix

$\mathcal{D} \equiv$ Degree Matrix

$A \equiv$ Adjacency Matrix

$$\mathcal{D} = \begin{cases} k_i & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

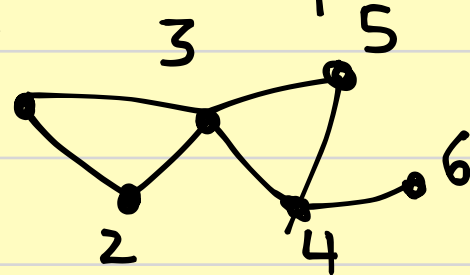
$$A = \begin{cases} 1 & \text{wenn } i,j \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

\mathcal{D}

$$\mathcal{D} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

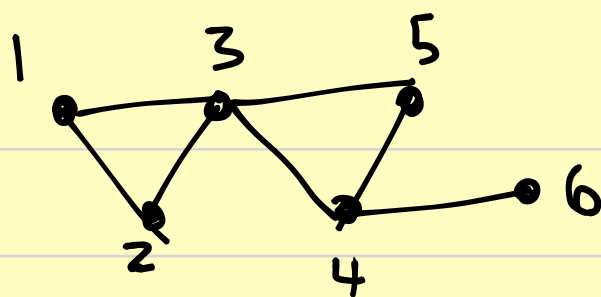
A

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$



$$L = \begin{bmatrix} 2 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & 4 & -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

\equiv



SPEKTRALE GRAPHENTHEORIE.

Die Eigenvektoren der Laplacian Matrix enthalten sehr viel Information vom Netzwerk.

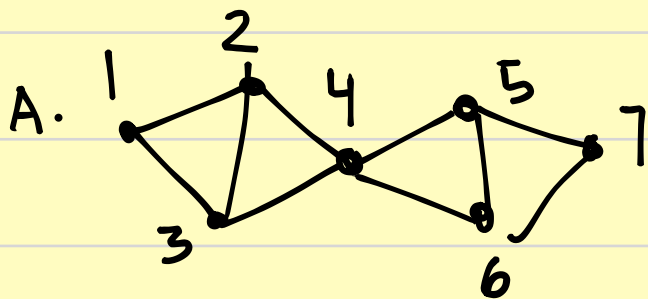
$$A\vec{v} = \lambda\vec{v} ; \det |A - \lambda I| = 0$$

Die Struktur des zweiten Eigenvektors der L zeigt die Bottlenecks des Netzwerks.
Dieser zweite Eigenvektor heißt FIEDLERVEKTOR.

$$\vec{v}_2 = \begin{bmatrix} + \\ + \\ + \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}_N$$

Fiedler Vektor

← Bottleneck vom Netzwerk.



$$\vec{v}_2 = \begin{bmatrix} + \\ + \\ + \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

← Knoten 4 ist der Engpaß

