





# Algorithmische Graphentheorie

Sommersemester 2020

12. Vorlesung

## PageRank und Power-Methode

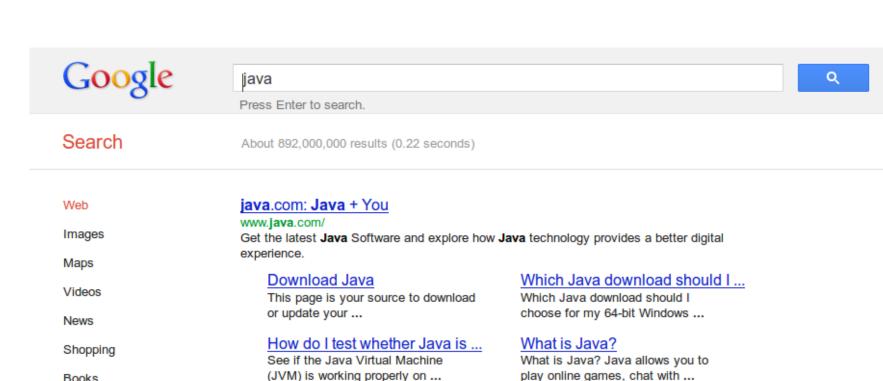
Text siehe

 $www.math.cornell.edu/\~mec/Winter2009/RalucaRemus/Lecture3/lecture3.html$ 

Alexander Wolff

Lehrstuhl für Informatik I

### Internet-Suche



#### Würzburg

Books

More

Change location

Show search tools

#### Java (programming language) - Wikipedia, the free encyclopedia en.wikipedia.org/wiki/Java (programming language)

Java is a programming language briginally developed by James Gosling at Sun Microsystems (which has since merged into Oracle Corporation) and released ...

#### Java - Wikipedia, the free encyclopedia

More results from java.com »

en.wikipedia.org/wiki/Java

Java (Indonesian: Jawa) is an island of Indonesia. With a population of 135 million (excluding the 3.6 million on the island of Madura which is administered as ...

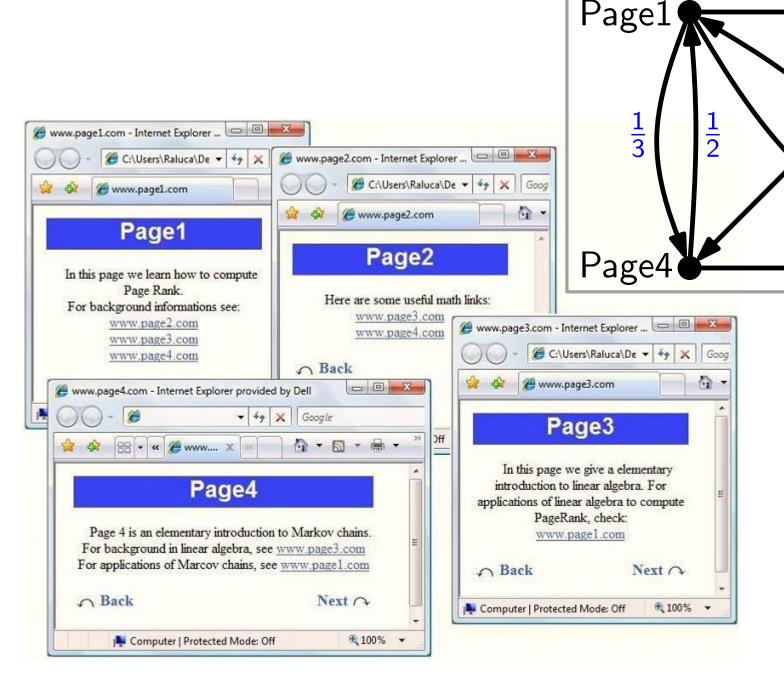
#### Java (software platform) - Wikipedia, the free encyclopedia en.wikipedia.org/wiki/Java\_(software\_platform)

Java is a set of several computer software products and specifications from Sun Microsystems (which has since merged with Oracle Corporation), that together ...

#### Wie funktioniert das?

- per Katalog?
- von Hand??
- Graphentheorie????

Ein Graphen-Modell



 Ein Knoten für jede Webseite.

Page2

Page3

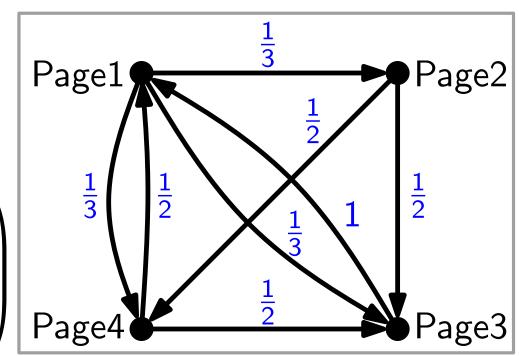
- Eine Kante uv, falls Seite u per Link auf Seite v verweist.
- Kantengewichte w(uv) = 1/outdeg(u)

## Some Math...

**Def.** Ubergangsmatrix

$$A = (w_{uv})_{uv \in V \times V}$$

hier: 
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
Page4



#### Intuition:

Jede Seite bekommt ein Gewicht (Rang).

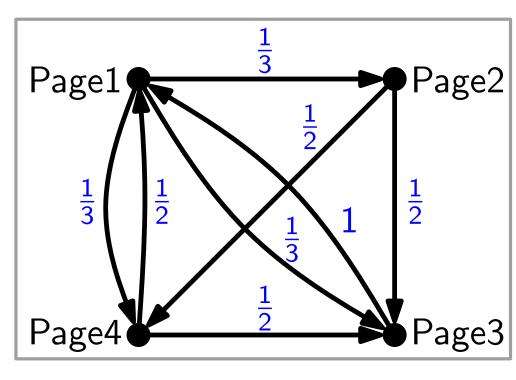
Seite desto (ge-)wichtiger, je öfter sie von wichtigen Seiten verlinkt wird.

Jede Seite verteilt ihr Gewicht gleichmäßig unter ihren ausgehenden Nachbarn.

# Dynamisches System

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Anfangs bekommt jede Seite das gleiche Gewicht: 1/n.



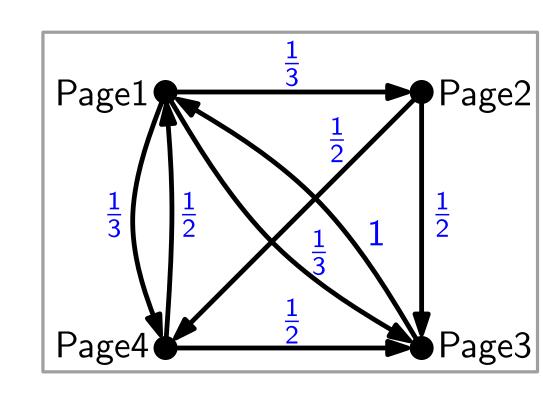
Im Beispiel: Vektor  $r_0 := (1/4, 1/4, 1/4, 1/4)^{\top}$ 

Im ersten Schritt verteilt jeder Knoten sein Gewicht gleichmäßig auf seine Nachbarn:

$$r_1 := A \cdot r_0 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3/8 \\ 1/12 \\ 1/3 \\ 5/24 \end{pmatrix}$$

# Dynamisches System

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$



#### Iteriere dieses Verfahren!

$$r_2 := Ar_1 = A^2 r_0 \approx (0.43; 0.12; 0.27; 0.16)^{\top}$$

$$r_3 := A^3 r_0 \approx (0,35;0,14;0,29;0,20)^{\top}$$

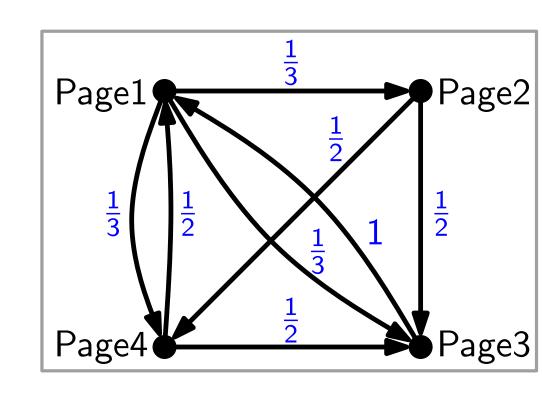
•

$$r_6 := A^6 \cdot r_0 \approx (0.38; 0.13; 0.29; 0.19)^{\top}$$

$$r_7 := A^7 \cdot r_0 \approx (0.38; 0.12; 0.29; 0.19)^{\top} \approx A^8 \cdot r_0 =: r_8$$

# Eigenvektoren

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$



Im Gleichgewicht gilt  $A \cdot r = r$ .

D.h. r ist Eigenvektor von A für den Eigenwert 1.

Lineare Algebra (LGS lösen!):

Seitenrangvektor

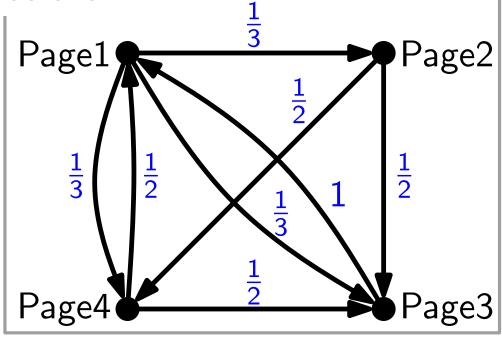
Alle Eigenvektoren zum (Eigenwert 1 haben Form  $c \cdot (12, 4, 9, 6)^{\top}$ .

Normiere: Einträge von r summieren sich zu 1. (probabilistischer Eigenvektor).

## Probabilistische Interpretation

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/3 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Ein "zufälliger" Surfer startet gleichverteilt auf zufälliger Seite.



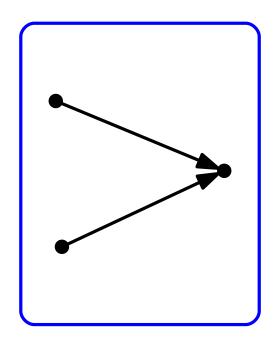
 $\Rightarrow$  Start-Wahrscheinlichkeitsverteilung  $r_0 = (1/4, 1/4, 1/4, 1/4)^{\top}$ .

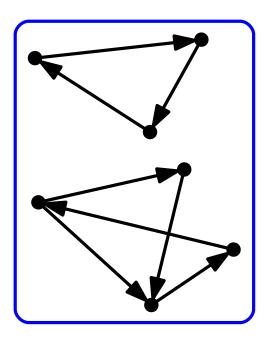
In jeder Iteration klickt der Surfer zufällig und gleichverteilt auf einen ausgehenden Link der Seite.

- $\Rightarrow$  Wahrscheinlichkeitsverteilung in Iteration *i* ist  $r_i = A^i \cdot r_0$ .
- $\Rightarrow$  Stationäre Verteilung ist probabilistischer Eigenvektor für Eigenwert 1.

### Probleme

- Gewicht "verschwindet" in Knoten ohne ausgehende Kanten (nur "Eigenvektor" 0).
- Falls Graph nicht zusammenhängend, existieren unendlich viele probabilistische Eigenvektoren zum Eigenwert 1 (Linearkombination der Eigenvektoren der ZK).





# Lösung von Page und Brin

Verbinde jede Senke mit allen anderen Knoten.



(c) Wikipedia 2008

Mit einer gewissen Wahrscheinlichkeit p (Dämpfungsfaktor, beispielsweise p=0.15) "teleportiert" sich der Surfer auf eine zufällig und gleichverteilt gewählte Seite.

Dadurch werden Senken entfernt  $\rightsquigarrow$  "Zusammenhang" erreicht.

Neue Übergangsmatrix  $M = (1 - p) \cdot A + p \cdot B$ , wobei  $B = 1/n \cdot (1)_{ij}$ . Matrix M hat folgende Eigenschaften:

- M hat nur positive Einträge.
   (Dann heißt M positiv.)
- Alle Spaltensummen von M sind 1, da dies für A u. B gilt.
   (Dann heißt M spalten-stochastisch.)

## Satz von Perron-Frobenius

**Satz.** Sei *M* eine positive spalten-stochastische Matrix. Dann:

- (i) 1 ist ein Eigenwert der Vielfachheit 1,
- (ii) 1 ist der größte Eigenwert,
- (iii) es gibt einen eindeutigen Eigenvektor *r* zum Eigenwert 1, dessen Einträge sich zu 1 summieren (probabilistischer Eigenvektor); alle Einträge von *r* sind positiv.

Oskar Perron (Frankenthal 1880 – 1975 München)

Foto: Oberwolfach Photo Collection

Ferdinand Georg Frobenius (Berlin 1849 – 1917 Berlin)

### Power-Methode

Satz. Sei M eine positive spalten-stochastische  $n \times n$  Matrix. Sei r ihr probabilistischer Eigenvektor zum Eigenwert 1. Sei  $r_0$  ein Spaltenvektor, dessen Einträge alle 1/n sind. Dann konvergiert die Folge  $r_0, Mr_0, M^2r_0, \ldots, M^kr_0, \ldots$  gegen den Vektor r.

Der Seitenrangvektor für einen Web-Graphen mit

- Übergangsmatrix A und
- Dämpfungsfaktor p
   kann mit Hilfe obiger Folge approximiert werden.

Dies ist häufig schneller als die exakte Berechnung.

Man muss dabei ausnutzen, dass in A fast alle Einträge 0 sind.