

# **Seminar „Mustererkennung mit syntaktischen und graphenbasierten Methoden“**

## Thema 8

Ein Schätzverfahren für das Wachstum von Gefäßnetzwerken auf der Grundlage von Zufallsgraphen

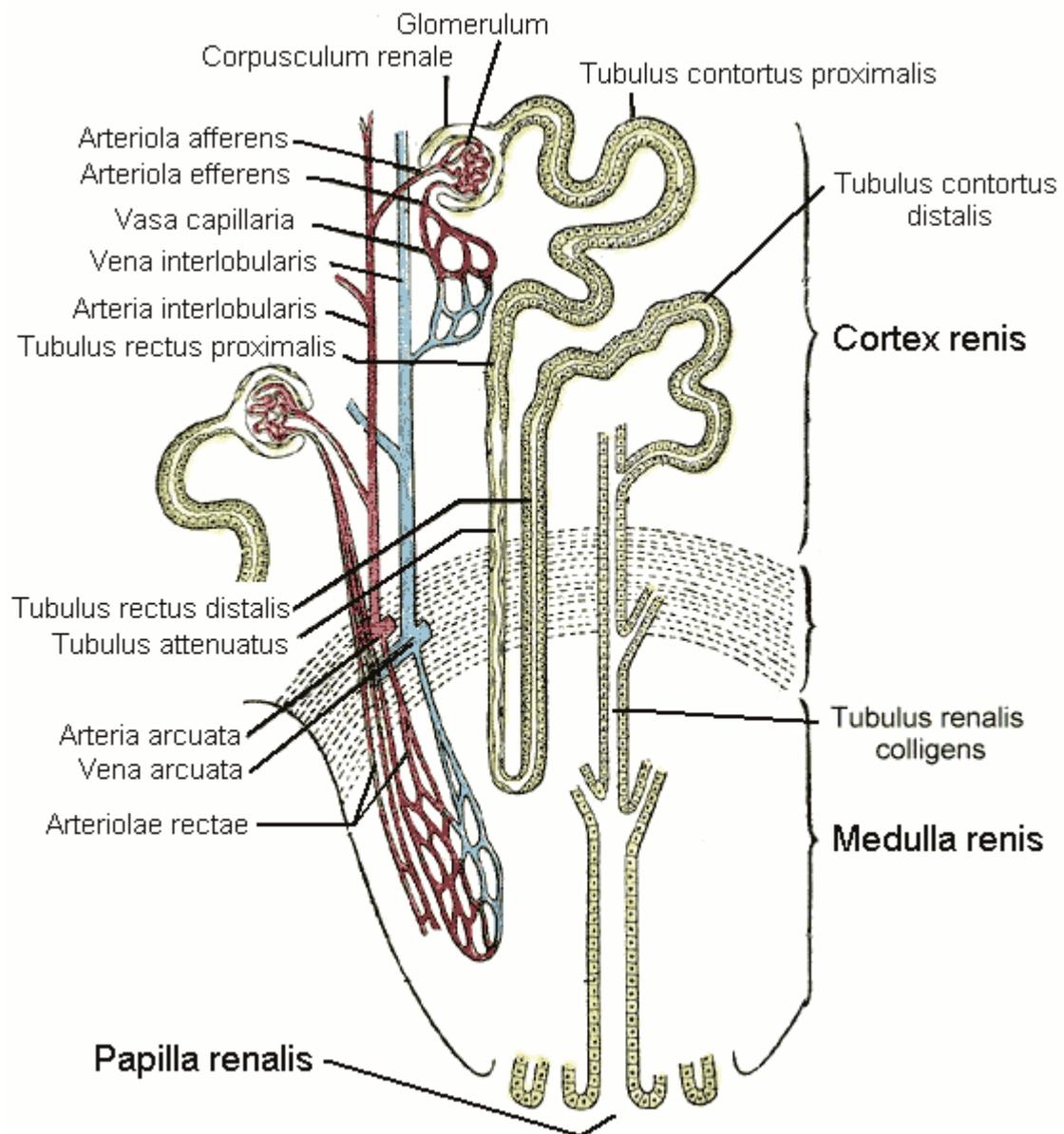
**Stefan Böcker**

1. Einleitung
2. Definitionen aus Graphentheorie
  - 2.1 Grundlagen
  - 2.2 Teilen von Gefäßen
  - 2.3 Verbinden von Gefäßen
  - 2.4 Grapheninvarianten
3. Schätzalgorithmus
4. Experimente / Beobachtungen
5. Zusammenfassung

# 1. Einleitung

- Gefäßnetzwerke wachsen durch **Angiogenese** (d.h. Wachstum kleiner Blutgefäße aus einem vorgebildeten Gefäßsystem durch Sprossung oder Teilung)
- Graphentheorie gut geeignet für Modellierung und Analyse dieser Netzwerke
- Mit Hilfe von Zufallsgraphen läßt sich Wachstum simulieren
- Als Netzwerk wird hier das **Nierenkörperchen** genutzt und untersucht
- Ziel: Schätzen der relativen Auftrittshäufigkeit von Sprossung/Teilung während des Wachstums

# Niere



Quelle: [http://de.wikipedia.org/wiki/Bild:Kidney\\_nephron.png](http://de.wikipedia.org/wiki/Bild:Kidney_nephron.png)

## 2. Definitionen aus Graphentheorie

### 2.1 Grundlagen

- Graph  $G$  besteht aus nichtleerer Knotenmenge  $V$  und Kantenmenge  $E$ , welche Paare von Knoten enthält:

$$G = (V, E)$$

- Für Gefäßnetzwerk: Kanten sind Gefäße; Knoten sind Gefäßverbindungen
- Ein *Zufallsprozess* wird beschrieben durch Menge möglicher Ergebnisse (Zustände) und den Wahrscheinlichkeiten für einen Zustandswechsel
- Ein *Schritt* entspricht einem Wechsel in einen neuen Zustand
- Ein *Zufallsgraphprozess* ist ein Zufallsprozess in welchem die Graphen Zustände sind
- Zwei Mechanismen beschreiben hierbei die Schritte:  
*Teilen* und *Verbinden*
- Somit läßt sich das Wachstum eines Gefäßnetzwerkes simulieren

## 2.2 Teilen von Gefäßen (1)

- Begonnen wird stets mit zwei Knoten, welche jeweils einem zuführenden und wegführenden Gefäßknoten entsprechen

$$E_1 = \{(u, v)\}$$

$$V_1 = \{u, v\}$$

$$RF_1 = 0$$

- In Natur existiert Sprossung und Teilung. Diese werden hier durch Verbindung und Teilung simuliert.
- Ein Zustand wird hier beschrieben als:

$$S_i = (V_i, E_i, RF_i)$$

- $i$  entspricht der Anzahl Schritte,  $V$  ist Menge der Knoten,  $E$  ist Menge der Kanten,  $RF$  ist die relative Auftrittshäufigkeit der Teilung nach  $i$  Schritten (d.h. Anzahl Teilungen / Anzahl Schritte)

## 2.2 Teilen von Gefäßen (2)

- Gegeben sind also ein Zustand mit einem Graphen

$$S_i = (V_i, E_i, RF_i)$$

$$G_i = (V_i, E_i)$$

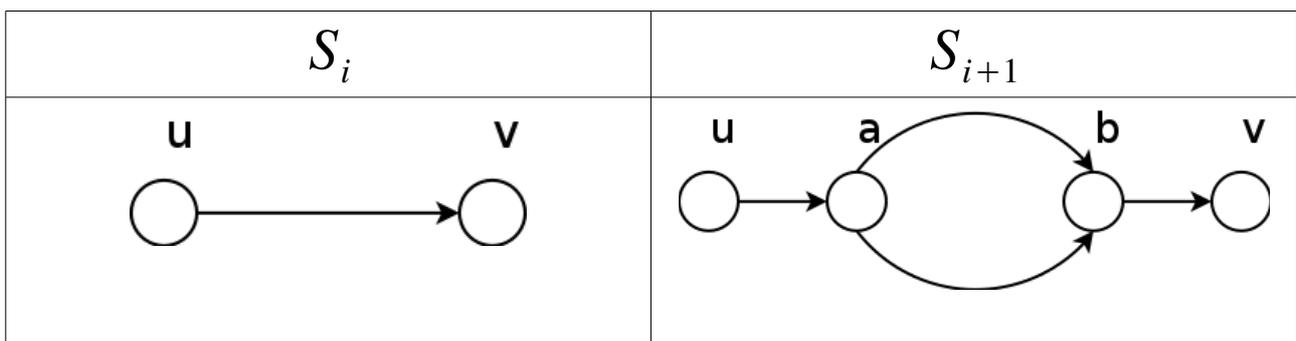
- Der Graph hat die Ordnung (Anzahl Knoten)  $n$  und die Größe (Anzahl Kanten)  $t$
- Wähle nun eine Kante  $(u, v)$  mit Wahrscheinlichkeit  $1/t$  und führe eine Teilung durch, um Zustand  $S_{i+1}$  mit Schritt  $i+1$  zu erreichen

$$E_{i+1} = (E_i - (u, v)) \cup \{(u, a), (a, b), (b, v)\}$$

$$a, b \notin V_i, (u, v) \in E_i$$

$$V_{i+1} = V_i \cup \{a, b\}$$

$$RF_{i+1} = \frac{RF_i * i + 1}{i + 1}$$



## 2.3 Verbinden von Gefäßen (1)

- Die Verbindung erfolgt in zwei Teilschritten.  
Zunächst analog zur Teilung eine Kante wählen und Sprossung durchführen

$$E'_{i+1} = (E_i - (u, v)) \cup \{(u, a), (a, b), (a, v)\}$$

$$a, b \notin V_i, (u, v) \in E_i$$

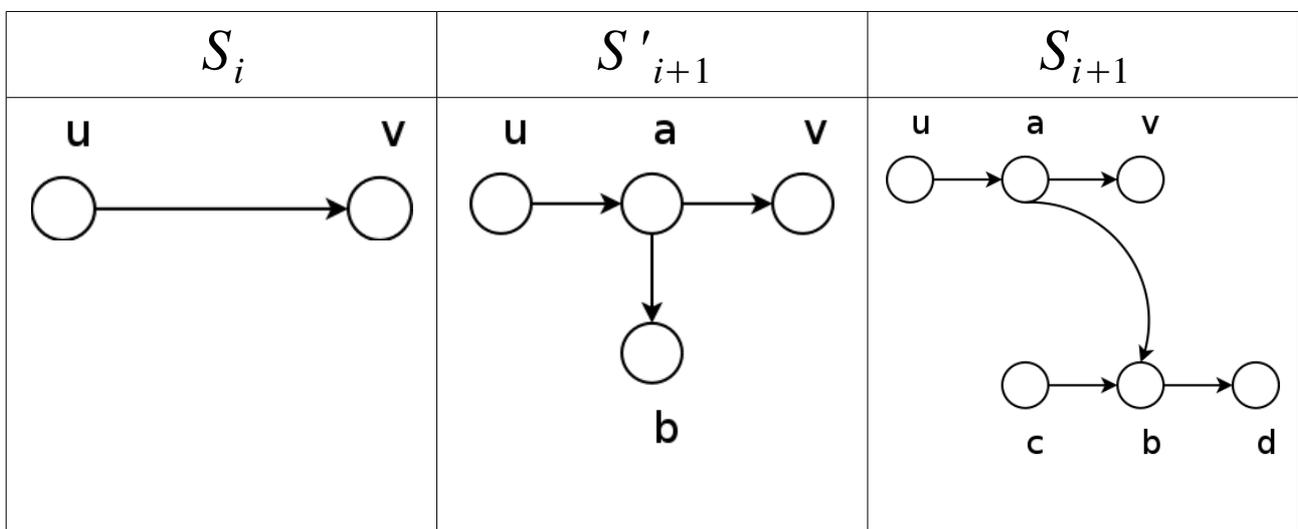
$$V'_{i+1} = V_i \cup \{a, b\}$$

- Von diesem Zwischenschritt mit Ordnung  $n+2$  und Größe  $t+2$  aus nun eine Kante  $(c, d)$  mit Wahrscheinlichkeit  $1/(t+2)$  wählen und Knoten  $b$  mit dieser Kante verbinden

$$E_{i+1} = (E'_{i+1} - (c, d)) \cup \{(c, b), (b, d)\} \quad (c, d) \in E'_{i+1}$$

$$V_{i+1} = V'_{i+1}$$

$$RF_{i+1} = \frac{RF_i * i}{i+1}$$



## 2.3 Verbinden von Gefäßen (2)

- Es ergeben sich drei wichtige Fakten:

1. Die Anzahl der Knoten in einem generierten Zufallsgraphen nach  $i$  Schritten beträgt

$$|V_i| = 2i + 2$$

2. Die Anzahl der Kanten in einem generierten Zufallsgraphen nach  $i$  Schritten beträgt

$$|E_i| = 3i + 1$$

3. Ist die relative Häufigkeit der Teilung  $RF_i$  nach  $i$  Schritten, dann ist die relative Häufigkeit der Verbindung  $1 - RF_i$  nach  $i$  Schritten

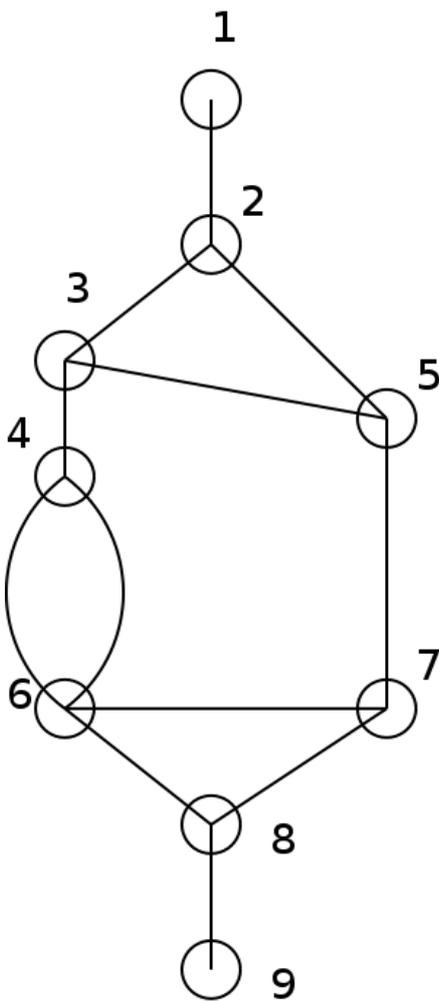
- Diese Fakten spielen später noch eine wichtige Rolle

## 2.4 Grapheninvarianten

- Die Invariante eines Graphen beschreibt ein bestimmtes Merkmal
- formal:

*Abbildung  $f : M \rightarrow R$  mit  $f(G) = f(G')$  falls  $f$  für  $G, G'$  definiert und  $G, G'$  sind isomorph.  $M$  ist Teilmenge aller Graphen.*

- wichtige Grapheninvarianten: Radius (R), Durchmesser (D) und Wurzeldistanz (rd)



	1	2	3	4	5	6	7	8	9
1	0	1	2	3	2	4	3	4	5
2	1	0	1	2	1	3	2	4	5
3	2	1	0	1	2	2	3	3	4
4	3	2	1	0	3	1	2	2	3
5	2	1	2	3	0	2	1	2	3
6	4	3	2	1	2	0	1	1	2
7	3	2	3	2	1	1	0	1	2
8	4	3	3	2	2	1	1	0	1
9	5	5	4	3	3	2	2	1	0
Exzentrizität	5	5	4	3	3	4	3	4	5

Distanzmatrix

$$n=9, t=12, R=\min(\text{Exz})=3, \\ D=\max(\text{Exz})=5, \text{rd}=d(1,9)=5$$

### 3. Schätzalgorithmus (1)

- Ziel: Schätzung des Verhältnisses von Sprossung zu Teilung während des Wachstumsprozesses eines Gefäßnetzwerks
- Input:  $G_q = (V_q, E_q)$   $RF_q$  unbekannt
- Output:  $RF_q$
- Arbeitsweise des Algorithmus:

#### 1. Schritt:

Generierung einer Menge von Zufallsgraphen, deren Größe der Größe von  $G_q$  entspricht.

- Problem: Welche Schrittzahl wird zur Erzeugung der Zufallsgraphen gewählt?
- Zwei Möglichkeiten:

$$n_v = \frac{|V_q| - 2}{2} \qquad n_e = \frac{|E_q| - 1}{3}$$

- Beide Varianten sind ungenau, denn entweder Größe oder Ordnung der Graphen könnten sich von  $G_q$  unterscheiden

- Lösung:

$$n = \arg \min \sqrt{(2n_i + 2 - |V_q|)^2 + (3n_i + 1 - |E_q|)^2}$$
$$n_i \in \{1, \dots, |E_q|/3\}$$

### 3. Schätzalgorithmus (2)

- Nun werden mittels der Schrittzahl  $m$  Zufallsgraphen erzeugt

```
for  $pr = 1\%$  to  $100\%$  incrementing by  $100/m\%$ 
   $S_1 = (V_1, E_1, 0)$  wobei  $V_1 = \{1, 2\}$  und  $E_1 = \{(1, 2)\}$ 
  for  $i = 2$  to  $n$ 
    Erweitere den Graphen mittels Teilen oder Verbinden
    mit der Wahrscheinlichkeit  $pr$ 
     $S_i = \text{GetNextState}(S_{i-1}, Pr)$ 
  end
  speichere  $S_n = (V_n, E_n, RF_n)$  ab
end
```

### 2. Schritt:

Den zu  $G_q = (R_q, D_q, rd_q, RF_q)$  ähnlichsten Zufallsgraphen  $G_i = (R_i, D_i, rd_i, RF_i)$  finden.

$$RF_q = \arg \min \sqrt{(R_i - R_q)^2 + (D_i - D_q)^2 + (rd_i - rd_q)^2}$$
$$RF_i \in \{RF_1, \dots, RF_m\}$$

## 4. Experimente / Beobachtungen

- Algorithmus basiert auf der These, dass Korrelation zwischen Grapheninvarianten und der relativen Häufigkeit der Teilung besteht
- Test mit  $m = 1000$  und  $n = 80$
- Beobachtung: Mit wachsender Teilungswahrscheinlichkeit, steigt auch Größe der Invarianten (Radius, Durchmesser, Wurzeldistanz)
- Dies trifft zu, wenn  $n > 40$  und  $m > 100$
- Experiment mit Ratten:

Studie	$ V $	t	R	D	rd	n
Shea	195	322	9	15	11	96
Remuzzi	247	403	9	15	12	122
Nyengaard	256	426	9	15	11	127
Antiga	302	460	12	18	12	150
Winkler	312	466	11	16	13	155
Wahl	358	595	12	19	11	178
Urämisch	159	276	9	17	7	78
Neugeborene	24	35	4	7	5	11

- Ergebnis:

normale ausgewachsene Ratten:  $RF_q = 50\%$

krankte Ratte:  $RF_q > 50\%$

## 5. Zusammenfassung

- Ziel war das Ermitteln der relativen Häufigkeit der Gefäßteilung für ein gegebenes Blutgefäßnetzwerk
- Gefäßnetzwerke können mittels Graphen repräsentiert werden
- Mittels Zufallsgraphen lässt sich das Wachstum simulieren
- Die relative Häufigkeit der Gefäßteilung ist für die Zufallsgraphen bekannt
- Schrittzahl zur Generierung der Zufallsgraphen wird durch Gefäßnetzwerk vorgegeben
- Generierung viele Zufallsgraphen mit gleicher Schrittzahl
- Ermittlung der relativen Häufigkeit der Gefäßteilung
- Es besteht ein Zusammenhang zwischen Grapheninvarianten und der relativen Häufigkeit der Gefäßteilung
- **Folglich lässt sich das Verhältnis Sprossung / Teilung (bzw. Verbindung / Teilung) eines vorliegenden Gefäßnetzwerkes schätzen**

## Quellenverzeichnis

Sung-Hyuk Cha / Michael L. Gargano / Louis V. Quintas / Eric M. Wahl: A vascular growth estimation algorithm using random graphs. LNCS 3434 (2005), S. 45-53.