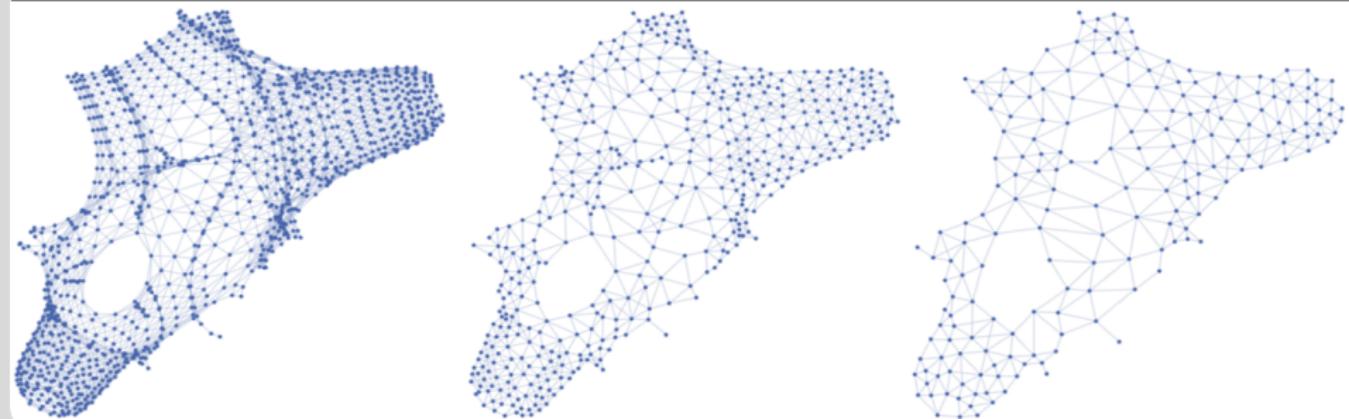


# Algorithmen zur Visualisierung von Graphen

## Kräftebasierte Verfahren

Marcus Krug | WS 2011/12

INSTITUTE OF THEORETICAL INFORMATICS  
KARLSRUHE INSTITUTE OF TECHNOLOGY (KIT)



# Motivation

*Was zeichnet ein gutes Layout aus?*

- gute Verteilung der Knoten in der Ebene
- adjazente Knoten nah

# Motivation

*Was zeichnet ein gutes Layout aus?*

- gute Verteilung der Knoten in der Ebene
- adjazente Knoten nah

Problem GRAPHEINBETTUNG

*Instanz:* Graph mit vorgegebenen Kantenlänge

*Frage:* Existiert Zeichnung, die Kantenlängen realisiert?

# Motivation

*Was zeichnet ein gutes Layout aus?*

- gute Verteilung der Knoten in der Ebene
- adjazente Knoten nah

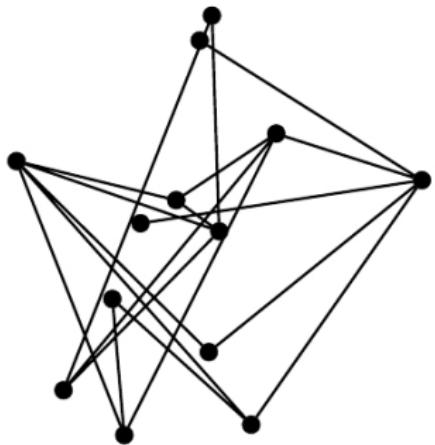
Problem GRAPHEINBETTUNG

*Instanz:* Graph mit vorgegebenen Kantenlänge

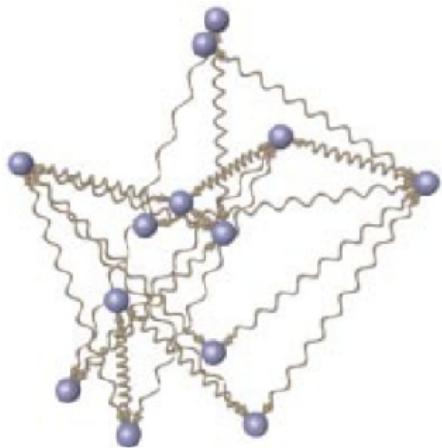
*Frage:* Existiert Zeichnung, die Kantenlängen realisiert?

- NP-schwer für Kantenlängen {1, 2} sowie [Saxe, '80]
- Planar mit Einheitskantenlänge [Eades & Wormald, '85]

# Modell

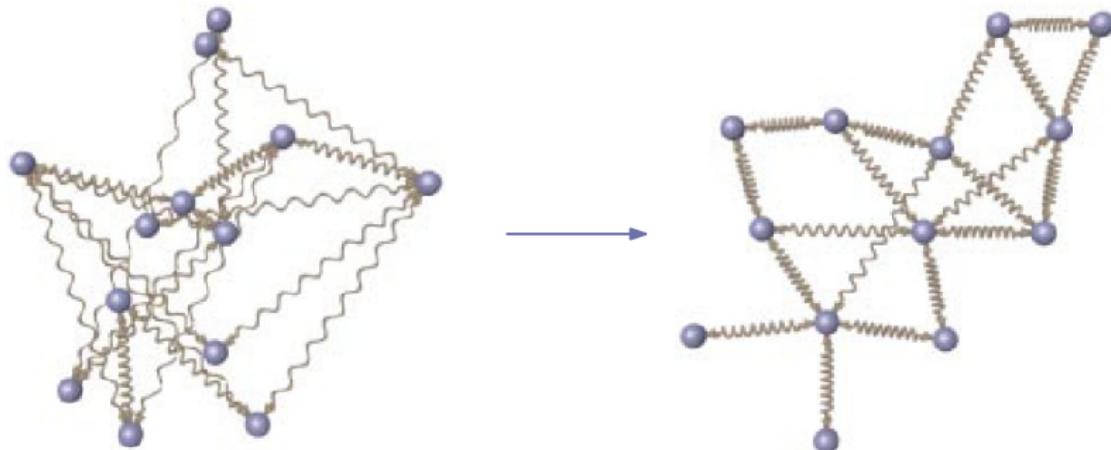


# Modell



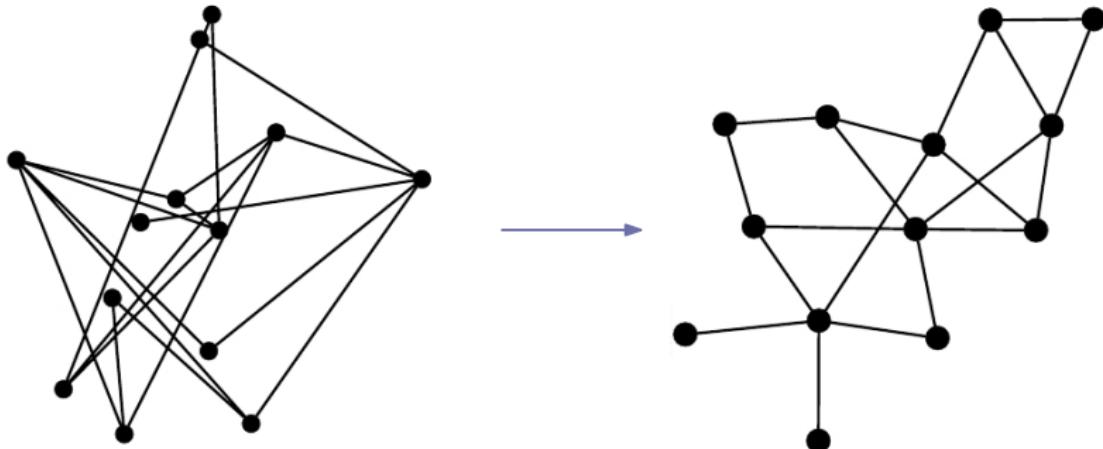
*"To embed a graph we replace the vertices by steel rings and replace each edge with a spring to form a mechanical system ..."*

# Modell



*"To embed a graph we replace the vertices by steel rings and replace each edge with a spring to form a mechanical system ... The vertices are placed in some initial layout and let go so that the spring forces on the rings move the system to a minimal energy state." [Eades, '84]*

# Modell



*"To embed a graph we replace the vertices by steel rings and replace each edge with a spring to form a mechanical system ... The vertices are placed in some initial layout and let go so that the spring forces on the rings move the system to a minimal energy state." [Eades, '84]*

# Terminologie im Folgenden

$\ell$	Ideallänge der Feder
$p_v = (x_v, y_v)$	Position von Knoten $v$
$\ p_u - p_v\ $	Euklidischer Abstand zwischen $u$ und $v$
$\overrightarrow{p_u p_v}$	Einheitsvektor von $u$ nach $v$

# Springembedder [Eades, '84]

## Modell

- abstoßende Kraft zwischen nicht adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{c_{\text{rep}}}{||p_v - p_u||^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

# Springembedder [Eades, '84]

## Modell

- abstoßende Kraft zwischen nicht adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{c_{\text{rep}}}{\|p_v - p_u\|^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

- anziehende Kraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{spring}}(p_u, p_v) = c_{\text{spring}} \cdot \log \frac{\|p_u - p_v\|}{\ell} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

# Springembedder [Eades, '84]

## Modell

- abstoßende Kraft zwischen nicht adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{c_{\text{rep}}}{||p_v - p_u||^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

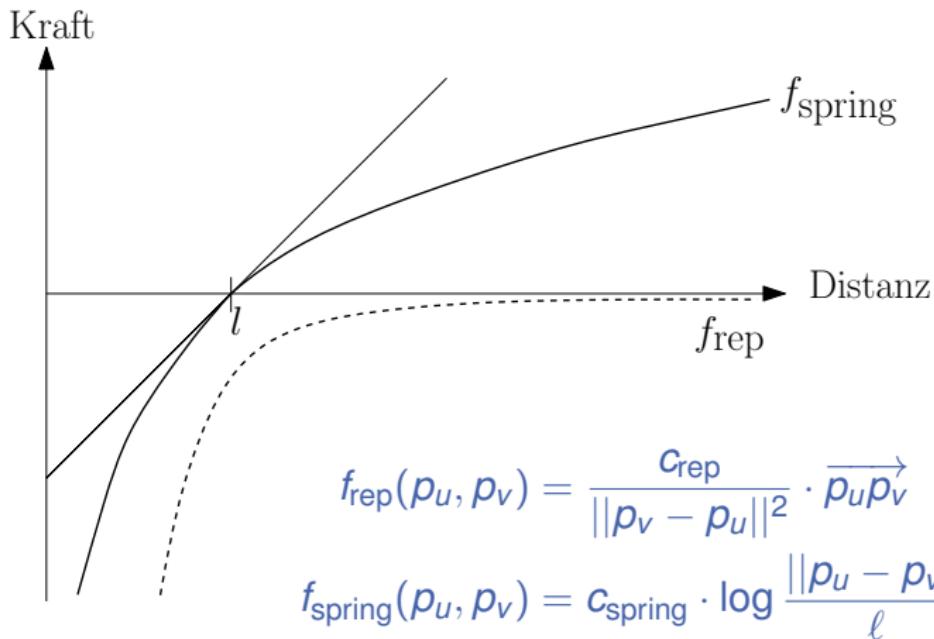
- anziehende Kraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{spring}}(p_u, p_v) = c_{\text{spring}} \cdot \log \frac{||p_u - p_v||}{\ell} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

- Verschiebungsvektor

$$F_v(t) := \sum_{u: \{u,v\} \notin E} f_{\text{rep}}(p_u, p_v) + \sum_{u: \{u,v\} \in E} f_{\text{spring}}(p_u, p_v)$$

# Springembedder [Eades, '84]



# Algorithmus

## Algorithmus 1: Spring Embedder

**Eingabe** :  $G = (V, E)$  zusammenhängender ungerichteter Graph

mit Anfangslayout  $p = (p_v)_{v \in V}$  und  $K \in \mathbb{N}$ ,  $\varepsilon \in \mathbb{R}$

**Ausgabe** : Layout  $p$  mit „niedriger innerer Anspannung“

```
1  $t \leftarrow 1$ 
2 while  $t < K$  and  $\max_{v \in V} \|F_v(t)\| > \varepsilon$  do
3   foreach  $v \in V$  do
4      $F_v(t) := \sum_{u: \{u,v\} \notin E} f_{rep}(p_u, p_v) + \sum_{u: \{u,v\} \in E} f_{spring}(p_u, p_v)$ 
```

# Algorithmus

## Algorithmus 1: Spring Embedder

**Eingabe** :  $G = (V, E)$  zusammenhängender ungerichteter Graph mit Anfangslayout  $p = (p_v)_{v \in V}$  und  $K \in \mathbb{N}$ ,  $\varepsilon \in \mathbb{R}$

**Ausgabe** : Layout  $p$  mit „niedriger innerer Anspannung“

```
1  $t \leftarrow 1$ 
2 while  $t < K$  and  $\max_{v \in V} \|F_v(t)\| > \varepsilon$  do
3   foreach  $v \in V$  do
4      $F_v(t) := \sum_{u: \{u,v\} \notin E} f_{rep}(p_u, p_v) + \sum_{u: \{u,v\} \in E} f_{spring}(p_u, p_v)$ 
5   foreach  $v \in V$  do
6     setze  $p_v := p_v + \delta \cdot F_v(t)$ 
7    $t \leftarrow t + 1$ 
```

# Demo

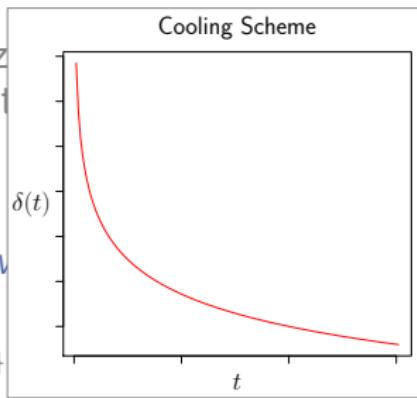
# Cooling

## Algorithmus 1: Spring Embedder

**Eingabe** :  $G = (V, E)$  zu  
mit Anfangslayout

**Ausgabe** : Layout  $p$  mit

```
1  $t \leftarrow 1$ 
2 while  $t < K$  and  $\max_{v \in V} \delta(v) > \varepsilon$  do
3   foreach  $v \in V$  do
4      $F_v(t) := \sum_{u: \{u, v\} \in E} f_{spring}(p_u, p_v)$ 
5   foreach  $v \in V$  do
6     setze  $p_v := p_v + \delta(t) \cdot F_v(t)$ 
7    $t \leftarrow t + 1$ 
```



erichteter Graph  
wert  $\varepsilon$   
nung“

$\in f_{spring}(p_u, p_v)$

# Diskussion

## Vorteile

- Algorithmus ist simpel
- gute Ergebnisse für kleine und mittel-große Graphen
- Symmetrien, Struktur

# Diskussion

## Vorteile

- Algorithmus ist simpel
- gute Ergebnisse für kleine und mittel-große Graphen
- Symmetrien, Struktur

## Nachteile

- System am Ende möglicherweise nicht stabil
- lokale Minima
- $f_{spring}$  in  $\mathcal{O}(|E|)$  und  $f_{rep}$  in  $\mathcal{O}(|V|^2)$  inkl.  $\sqrt{\cdot}$  und  $\log(\cdot)$

# Variante [Fruchterman & Reingold '91]

## Modell

- abstoßende Kraft zwischen allen Knotenpaaren  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{||p_v - p_u||} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

# Variante [Fruchterman & Reingold '91]

## Modell

- abstoßende Kraft zwischen allen Knotenpaaren  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{||p_v - p_u||} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

- anziehende Kraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{attr}}(p_u, p_v) = \frac{||p_u - p_v||^2}{\ell} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

# Variante [Fruchterman & Reingold '91]

## Modell

- abstoßende Kraft zwischen allen Knotenpaaren  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{||p_v - p_u||} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

- anziehende Kraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

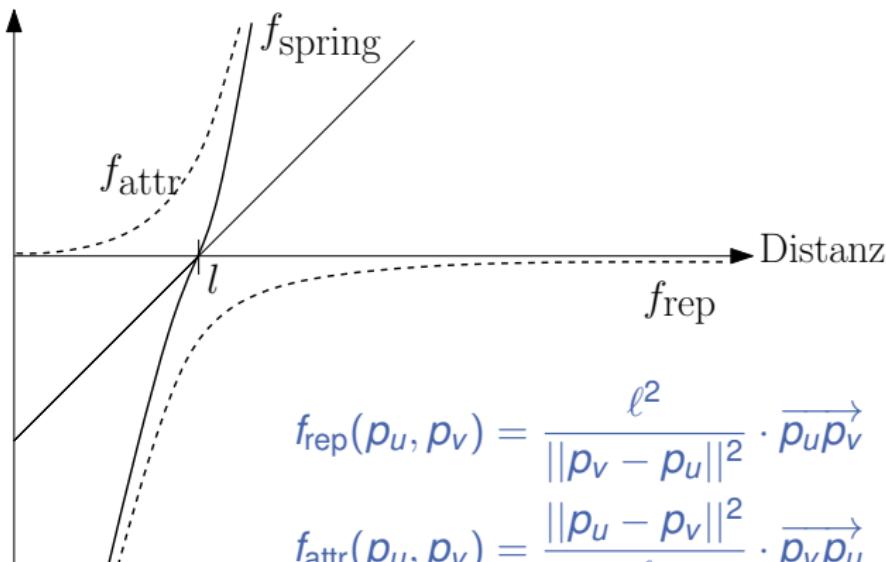
$$f_{\text{attr}}(p_u, p_v) = \frac{||p_u - p_v||^2}{\ell} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

- resultierende Federkraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$

$$f_{\text{spring}}(p_u, p_v) = f_{\text{rep}}(p_u, p_v) + f_{\text{attr}}(p_u, p_v)$$

# Variante [Fruchterman & Reingold '91]

Kraft



$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{\|p_v - p_u\|^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

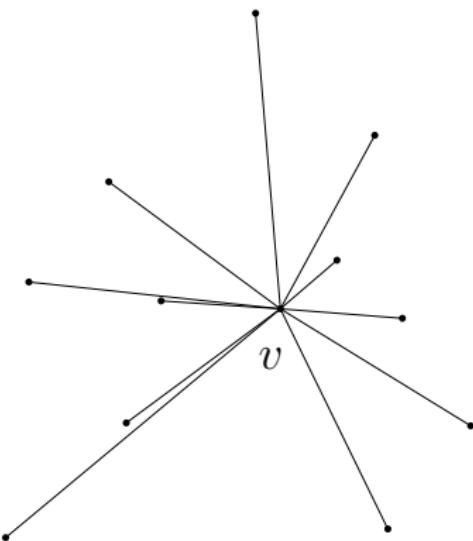
$$f_{\text{attr}}(p_u, p_v) = \frac{\|p_u - p_v\|^2}{\ell} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

$$f_{\text{spring}}(p_u, p_v) = f_{\text{rep}}(p_u, p_v) + f_{\text{attr}}(p_u, p_v)$$

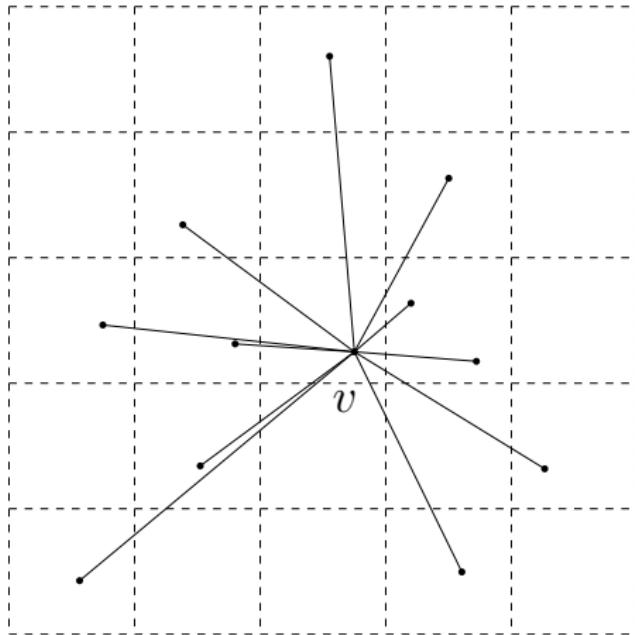
# Grid-Technik

$v$

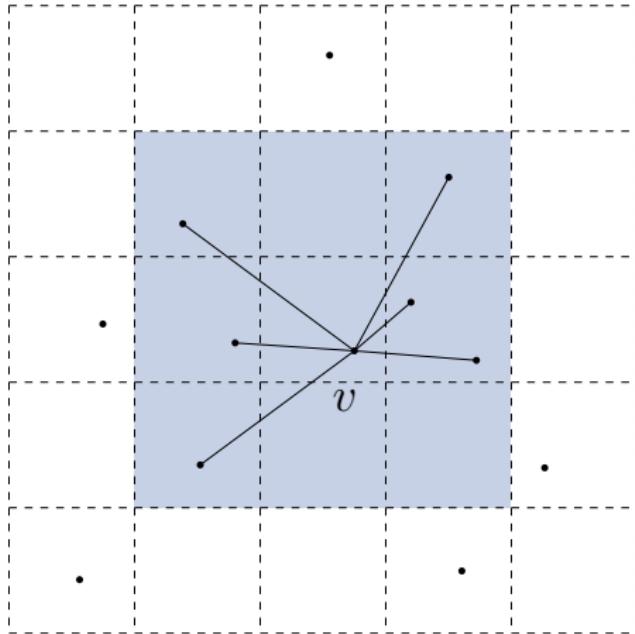
# Grid-Technik



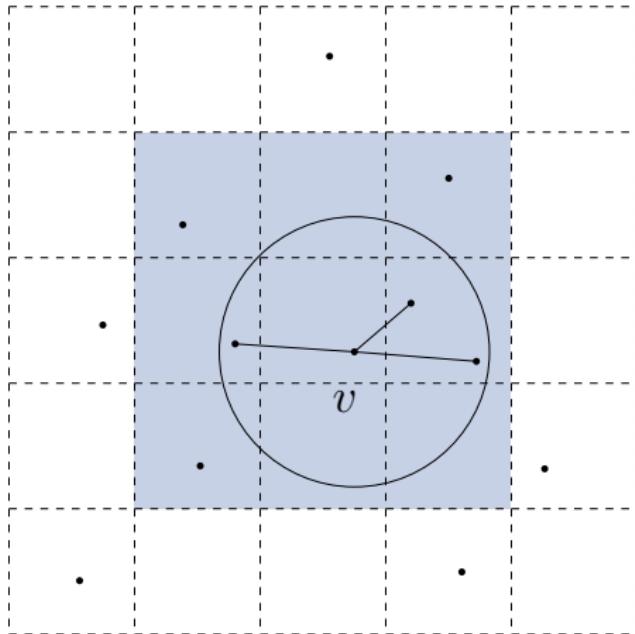
# Grid-Technik



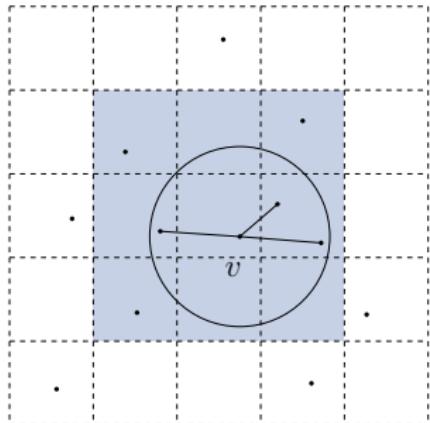
# Grid-Technik



# Grid-Technik



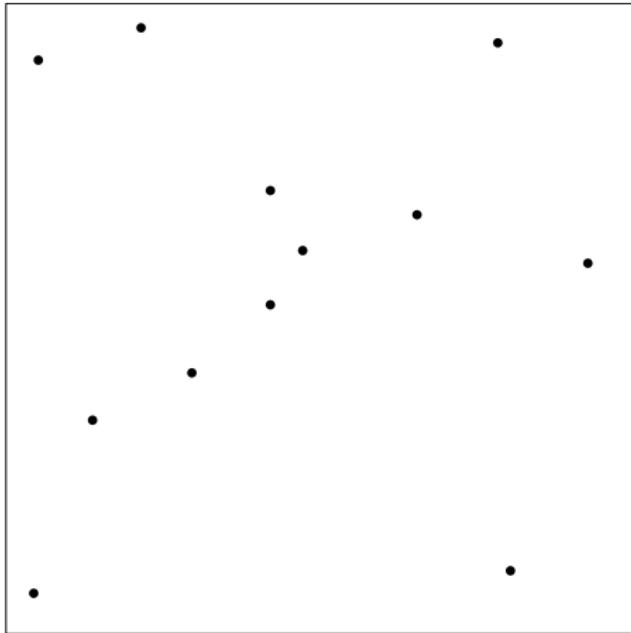
# Grid-Technik



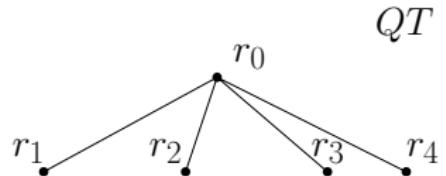
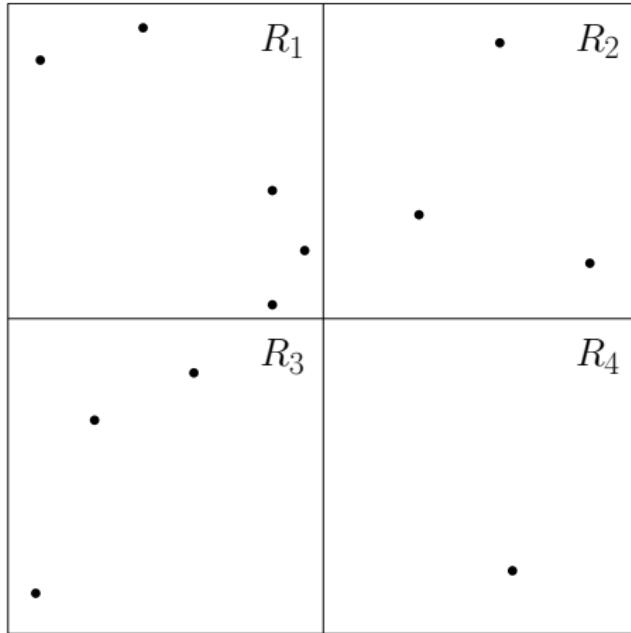
## Nachteil

- keine Worst-Case Verbesserung
- Qualitätsverlust
  - Abschneiden der Kräfte
  - Oszillation

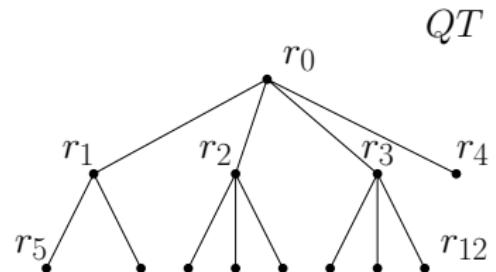
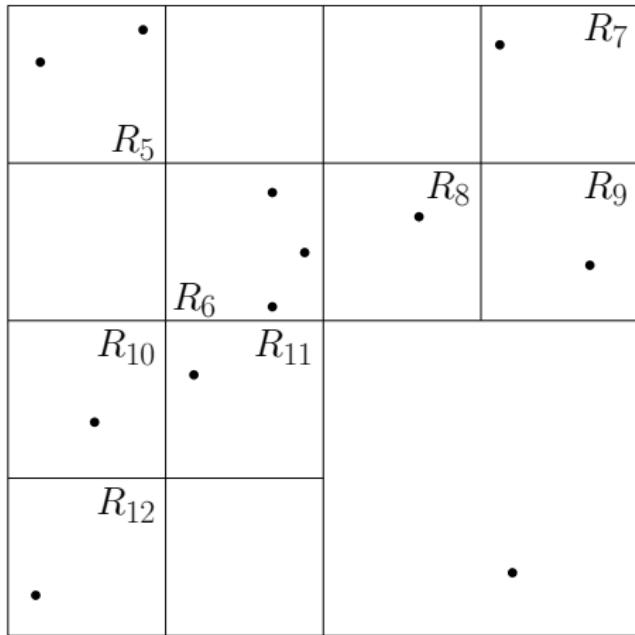
# Quad-Tree

 $R_0$  $r_0$  $QT$

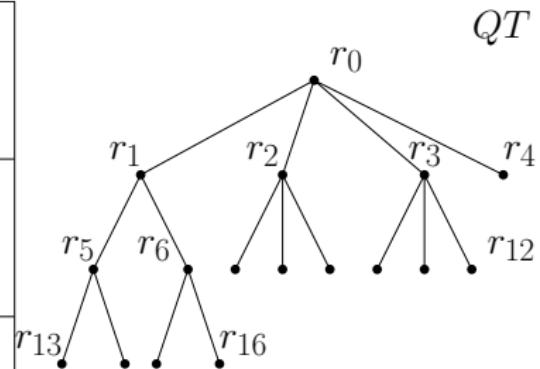
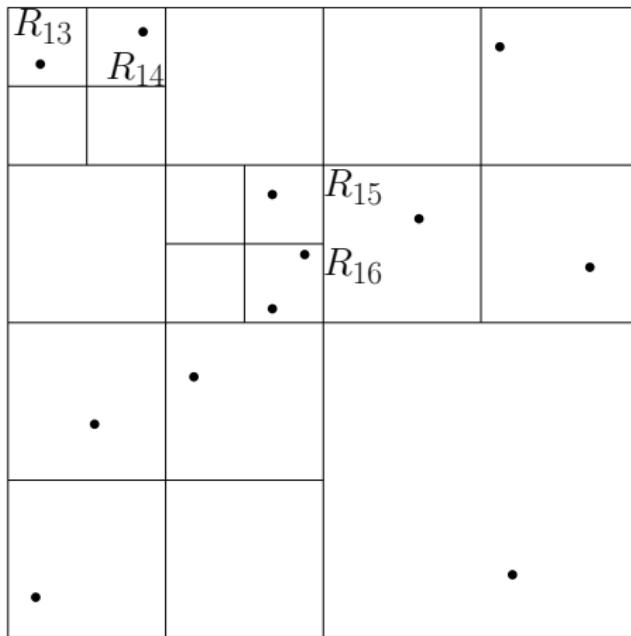
# Quad-Tree



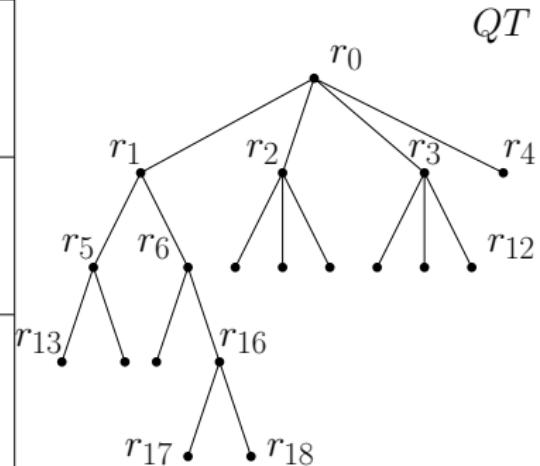
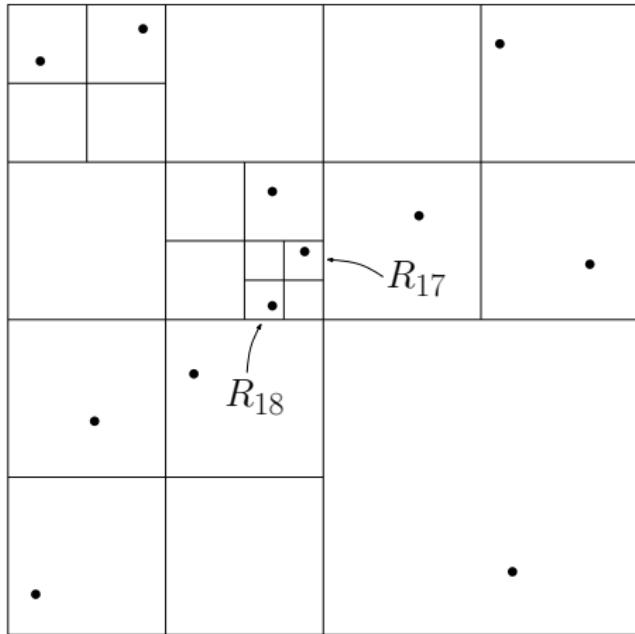
# Quad-Tree



# Quad-Tree



# Quad-Tree

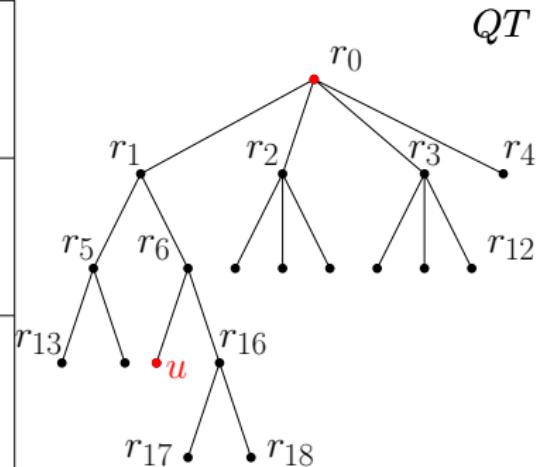
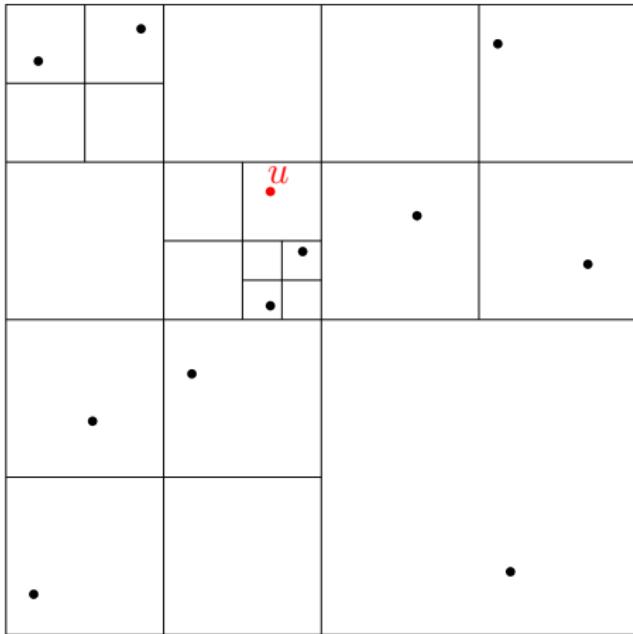


# Quad-Tree

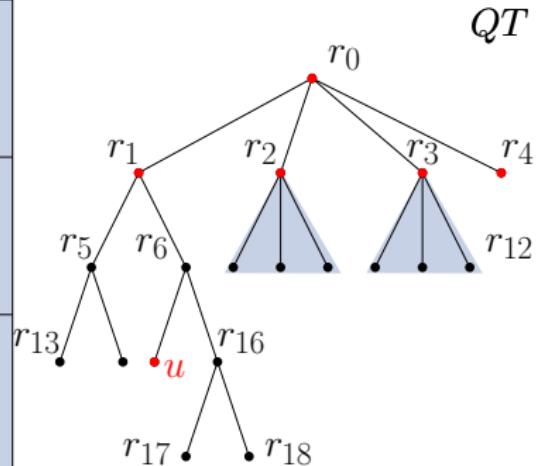
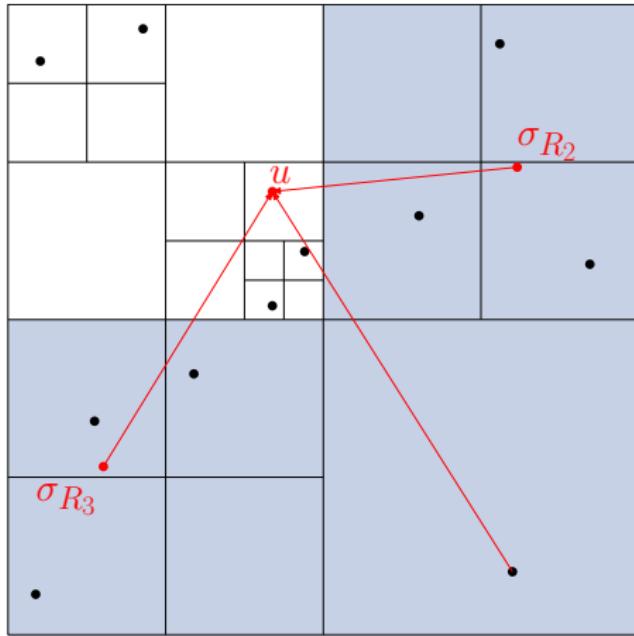
## Eigenschaften

- Höhe  $h \leq \log \frac{s_{\text{init}}}{d_{\min}} + \frac{3}{2}$
- Zeit-/Speicherbedarf  $\mathcal{O}(hn)$
- komprimierter Quadtree in  $\mathcal{O}(n \log n)$  berechenbar
- $h \in \mathcal{O}(\log n)$  bei gleichmäßiger Verteilung der Knoten

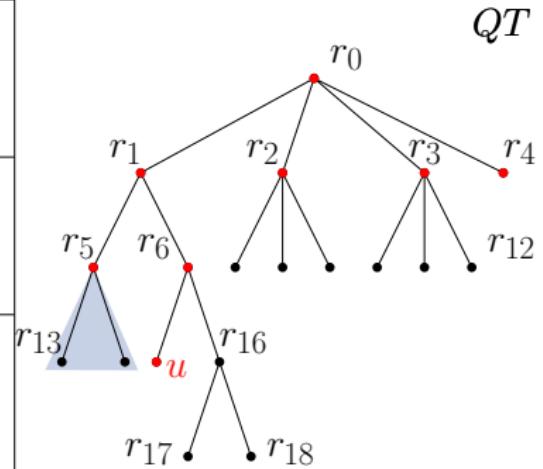
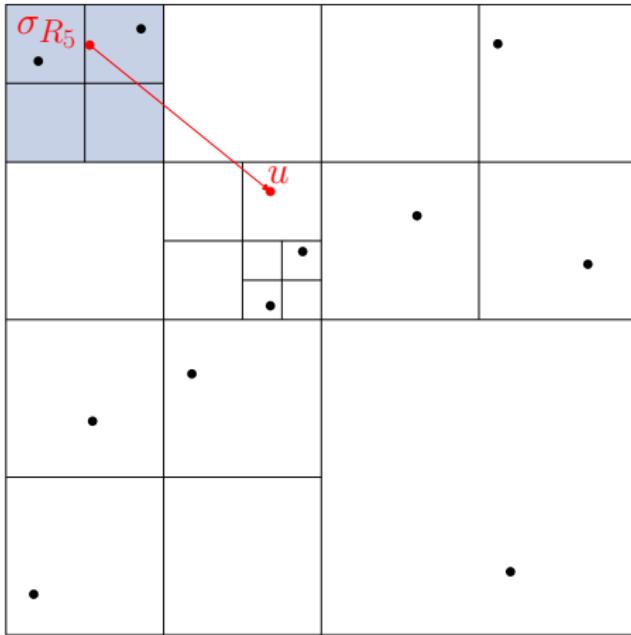
# Quad-Tree



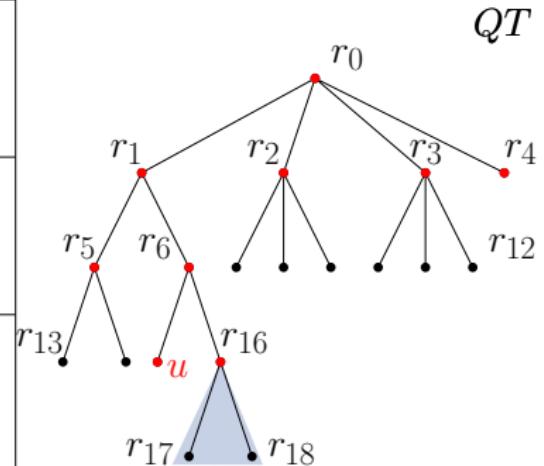
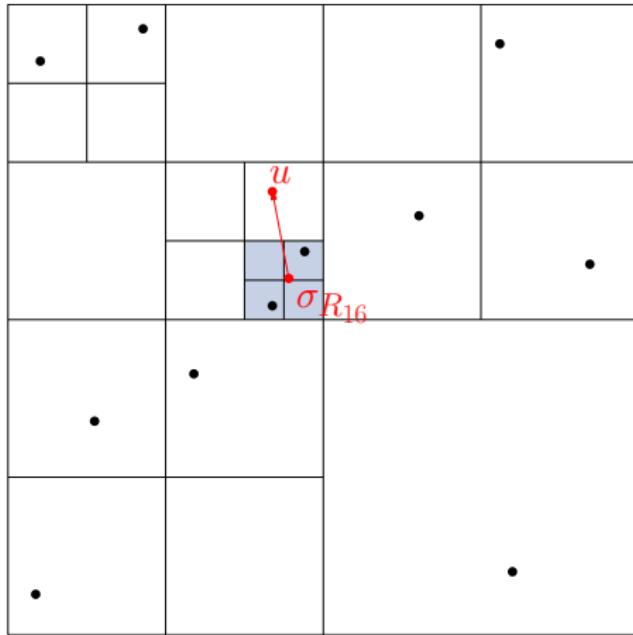
# Quad-Tree



# Quad-Tree



# Quad-Tree



## Modell

# Variante GEM [Frick et al., '95]

- abstoßende Kraft zwischen allen Knotenpaaren  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{||p_u - p_v||^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

## Modell

# Variante GEM [Frick et al., '95]

- abstoßende Kraft zwischen allen Knotenpaaren  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{||p_u - p_v||^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

- anziehende Kraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$ ,  
 $\Phi(v) = 1 + \deg(v)/2$

$$f_{\text{attr}}(p_u, p_v) = \frac{||p_u - p_v||^2}{\ell^2 \cdot \Phi(v)} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

## Modell

# Variante GEM [Frick et al., '95]

- abstoßende Kraft zwischen allen Knotenpaaren  $u$  und  $v$

$$f_{\text{rep}}(p_u, p_v) = \frac{\ell^2}{||p_u - p_v||^2} \cdot \overrightarrow{p_u p_v}$$

- anziehende Kraft zwischen adjazenten Knoten  $u$  und  $v$ ,  
 $\Phi(v) = 1 + \deg(v)/2$

$$f_{\text{attr}}(p_u, p_v) = \frac{||p_u - p_v||^2}{\ell^2 \cdot \Phi(v)} \cdot \overrightarrow{p_v p_u}$$

- Gravitationskraft zum Baryzenter  $p_{\text{bary}} = \sum_{v \in V} p_v / |V|$

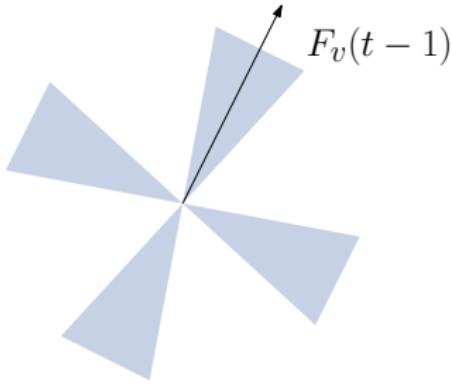
$$f_{\text{grav}}(p_v) = c_{\text{grav}} \cdot \Phi(v) \cdot \overrightarrow{p_v p_{\text{bary}}}$$

30% Speedup laut Autoren

# Adaptive Verschiebung

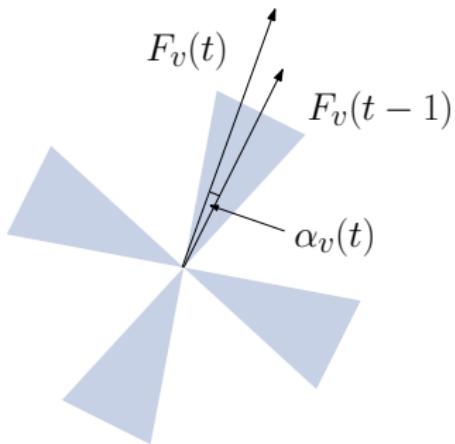
*Modell Fortsetzung*

- speichere  
alten Verschiebungs-  
vektor  $F_v(t - 1)$



# Adaptive Verschiebung

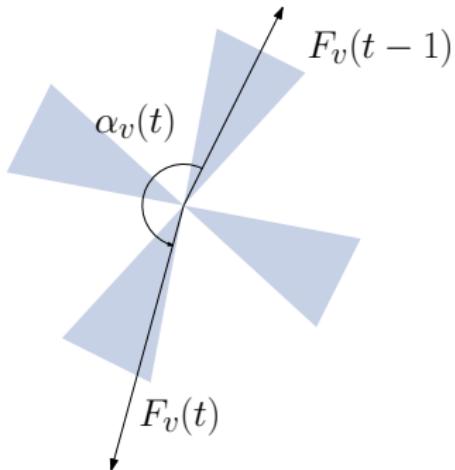
## Modell Fortsetzung



- speichere alten Verschiebungsvektor  $F_v(t - 1)$
- lokales Cooling
  - $\cos(\alpha_v(t)) \approx 1$  gleiche Richtung  
→ Temperatur erhöhen

# Adaptive Verschiebung

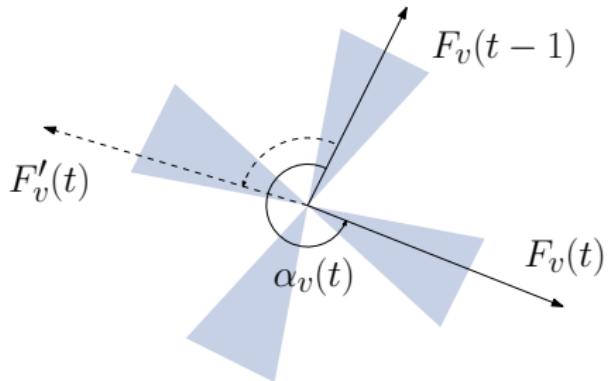
## Modell Fortsetzung



- speichere alten Verschiebungsvektor  $F_v(t - 1)$
- lokales Cooling
  - $\cos(\alpha_v(t)) \approx 1$  gleiche Richtung  
→ Temperatur erhöhen
  - $\cos(\alpha_v(t)) \approx -1$  Oszillation  
→ Temperatur verringern

# Adaptive Verschiebung

## Modell Fortsetzung



- speichere alten Verschiebungsvektor  $F_v(t - 1)$
- lokales Cooling
  - $\cos(\alpha_v(t)) \approx 1$  gleiche Richtung  
→ Temperatur erhöhen
  - $\cos(\alpha_v(t)) \approx -1$  Oszillation  
→ Temperatur verringern
  - $\cos(\alpha_v(t)) \approx 0$  Rotation  
→ Rotationszähler updaten, Temperatur verringern

# GEM

## Weitere Techniken

- Integer-Arithmetik
- Randomisierung
  - modifizierte Verschiebungsvektor zufällig
  - Entkommen aus lokalen Minima

# GRIP – Graph dRawing with Intelligent Placement [Gajer et al., '00]

## Motivation

- Springembedder für große Graphen ( $\gg 1000$  Knoten) viel zu langsam
- anfälliger für lokale Minima / Initiallayout spielt größere Rolle

## Techniken

- Top-Down Vergrößerung (Filtration)
- Bottom-Up Berechnung
- iterative Wahl der Initialposition

# GRIP Algorithmus

---

## Algorithmus 2: GRIP

---

**Input:** Graph  $G = (V, E)$

- 1  $\mathcal{V} \leftarrow$  Filtration  $V_0 \supset V_1 \supset \dots \supset V_k \supset \emptyset$

# GRIP Algorithmus

## Algorithmus 2: GRIP

**Input:** Graph  $G = (V, E)$

```
1  $\mathcal{V} \leftarrow$  Filtration  $V_0 \supset V_1 \supset \dots \supset V_k \supset \emptyset$ 
2 for  $i = k$  to 0 do
3   foreach  $v \in V_i \setminus V_{i+1}$  do
4     berechne Nachbarschaften von  $v$ 
5     berechne initiale Position von  $v$ 
```

# GRIP Algorithmus

---

## Algorithmus 2: GRIP

---

**Input:** Graph  $G = (V, E)$

```
1  $\mathcal{V} \leftarrow$  Filtration  $V_0 \supset V_1 \supset \dots \supset V_k \supset \emptyset$ 
2 for  $i = k$  to 0 do
3   foreach  $v \in V_i \setminus V_{i+1}$  do
4     berechne Nachbarschaften von  $v$ 
5     berechne initiale Position von  $v$ 
6   for  $j = 1$  to rounds do
7     foreach  $v \in V_i$  do
8       kräftebasierte Relaxierung
```

---

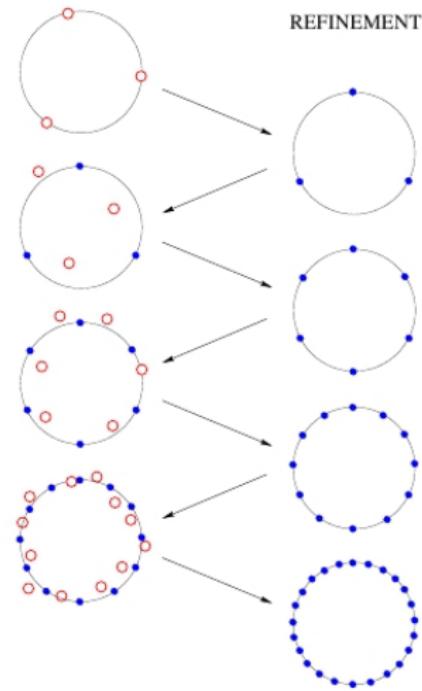
# GRIP Algorithmus

INITIAL PLACEMENT

## Algorithmus 2: GRIP

**Input:** Graph  $G = (V, E)$

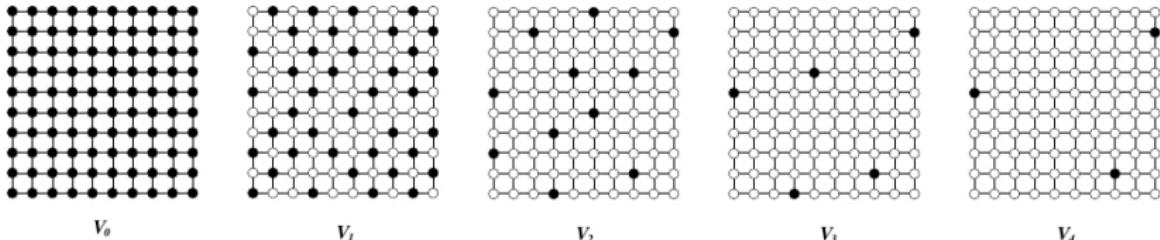
```
1  $\mathcal{V} \leftarrow$  Filtration  $V_0 \supset V_1 \supset \dots \supset V_k \supset \emptyset$ 
2 for  $i = k$  to 0 do
3   foreach  $v \in V_i \setminus V_{i+1}$  do
4     berechne Nachbarschaften von  $v$ 
5     berechne initiale Position von  $v$ 
6   for  $j = 1$  to rounds do
7     foreach  $v \in V_i$  do
8       kräftebasierte Relaxierung
```



# MIS-Filtration

## Maximum Independent Set (MIS)-Filtration

- Sequenz  $V = V_0 \supset V_1 \supset \dots \supset V_k \supset \emptyset$
- $V_i$  is (inklusions-)maximale Knotenmenge
- Abstand zwischen Knoten in  $V_i$  is mindestens  $2^{i-1} + 1$
- gute Balance zwischen Tiefe und Größe der “Layer”



# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen

# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen
- sei  $V^* = V_i$

# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen
- sei  $V^* = V_i$
- wähle iterativ zufälliges Element  $v$  in  $V^*$

# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen
- sei  $V^* = V_i$
- wähle iterativ zufälliges Element  $v$  in  $V^*$
- entferne alle Elemente in  $V^*$  mit Distanz  $< 2^i$

# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen
- sei  $V^* = V_i$
- wähle iterativ zufälliges Element  $v$  in  $V^*$
- entferne alle Elemente in  $V^*$  mit Distanz  $< 2^i$
- beschränkte Breitensuche von  $v$ , Aufwand linear

# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen
- sei  $V^* = V_i$
- wähle iterativ zufälliges Element  $v$  in  $V^*$
- entferne alle Elemente in  $V^*$  mit Distanz  $< 2^i$
- beschränkte Breitensuche von  $v$ , Aufwand linear

# MIS-Filtration

## Berechnung einer MIS Filtration

- gegeben  $V_i$ , wollen  $V_{i+1}$  berechnen
- sei  $V^* = V_i$
- wähle iterativ zufälliges Element  $v$  in  $V^*$
- entferne alle Elemente in  $V^*$  mit Distanz  $< 2^i$
- beschränkte Breitensuche von  $v$ , Aufwand linear

## Tiefe

- letztes Level  $k \Rightarrow 2^k > \delta(G)$  (Durchmesser)
- daher Tiefe in  $\mathcal{O}(\log \delta(G))$

# MIS-Filtration

## *Berechnung von Nachbarschaften*

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$

# MIS-Filtration

## Berechnung von Nachbarschaften

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$
- Tradeoff: wenig Nachbarn  $\rightarrow$  schlechte Qualität, viele Nachbarn  $\rightarrow$  zeitaufwendig

# MIS-Filtration

## Berechnung von Nachbarschaften

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$
- Tradeoff: wenig Nachbarn  $\rightarrow$  schlechte Qualität, viele Nachbarn  $\rightarrow$  zeitaufwendig
- wähle Schranke  $\text{ntrs}(i) = \deg_\emptyset(G)n/|V_i|$

# MIS-Filtration

## Berechnung von Nachbarschaften

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$
- Tradeoff: wenig Nachbarn  $\rightarrow$  schlechte Qualität, viele Nachbarn  $\rightarrow$  zeitaufwendig
- wähle Schranke  $\text{ntrs}(i) = \deg_\emptyset(G)n/|V_i|$
- wähle  $\text{ntrs}(i)$  viele Nachbarn mit Breitensuche von  $v$

# MIS-Filtration

## Berechnung von Nachbarschaften

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$
- Tradeoff: wenig Nachbarn  $\rightarrow$  schlechte Qualität, viele Nachbarn  $\rightarrow$  zeitaufwendig
- wähle Schranke  $\text{ntrs}(i) = \deg_\emptyset(G)n/|V_i|$
- wähle  $\text{ntrs}(i)$  viele Nachbarn mit Breitensuche von  $v$
- Tiefe eines Knotens  $v$  in Filtration: größtes  $d$  mit  $v \in V_d$

# MIS-Filtration

## Berechnung von Nachbarschaften

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$
- Tradeoff: wenig Nachbarn  $\rightarrow$  schlechte Qualität, viele Nachbarn  $\rightarrow$  zeitaufwendig
- wähle Schranke  $\text{ntrs}(i) = \deg_\emptyset(G)n/|V_i|$
- wähle  $\text{ntrs}(i)$  viele Nachbarn mit Breitensuche von  $v$
- Tiefe eines Knotens  $v$  in Filtration: größtes  $d$  mit  $v \in V_d$
- neuer Knoten mit Tiefe  $d$  wird in alle  $N_j(v)$  mit  $j \leq d$  eingefügt, die weniger als  $\text{ntrs}(j)$  viele Nachbarn haben (Distanz zu  $v$  bekannt!)

# MIS-Filtration

## Berechnung von Nachbarschaften

- für  $v \in V_i$  wähle Nachbarschaften  $N_j(v)$  für alle  $j \leq i$
- Tradeoff: wenig Nachbarn  $\rightarrow$  schlechte Qualität, viele Nachbarn  $\rightarrow$  zeitaufwendig
- wähle Schranke  $\text{ntrs}(i) = \deg_\emptyset(G)n/|V_i|$
- wähle  $\text{ntrs}(i)$  viele Nachbarn mit Breitensuche von  $v$
- Tiefe eines Knotens  $v$  in Filtration: größtes  $d$  mit  $v \in V_d$
- neuer Knoten mit Tiefe  $d$  wird in alle  $N_j(v)$  mit  $j \leq d$  eingefügt, die weniger als  $\text{ntrs}(j)$  viele Nachbarn haben (Distanz zu  $v$  bekannt!)
- Zeit-/Speicheraufwand  $\mathcal{O}(k^2 \deg_\emptyset(G) \cdot n)$ ,  $k \in \mathcal{O}(\log n)$ ?

# MIS-Filtration

## *Initiale Platzierung*

- starte mit drei Knoten  $u, v, w$ , deren Abstände bekannt sind

# MIS-Filtration

## *Initiale Platzierung*

- starte mit drei Knoten  $u, v, w$ , deren Abstände bekannt sind
- Löse Gleichungssystem

# MIS-Filtration

## *Initiale Platzierung*

- starte mit drei Knoten  $u, v, w$ , deren Abstände bekannt sind
- Löse Gleichungssystem
- für Knoten  $v \in V_i \setminus V_{i+1}$  wähle paare von Nachbarn, berechne mögliche Positionen aus Graphdistanz und plaziere Knoten in Baryzenter der nächsten Lösungen (siehe Tafel)

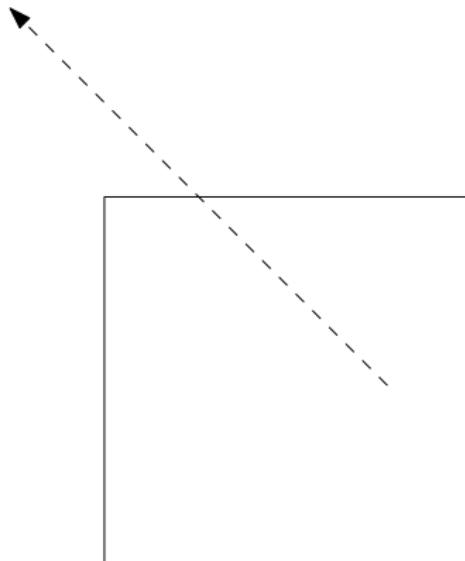
# MIS-Filtration

## *Initiale Platzierung*

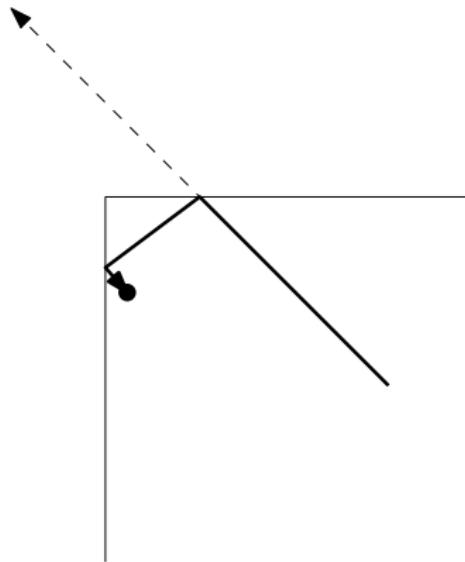
- starte mit drei Knoten  $u, v, w$ , deren Abstände bekannt sind
- Löse Gleichungssystem
- für Knoten  $v \in V_i \setminus V_{i+1}$  wähle paare von Nachbarn, berechne mögliche Positionen aus Graphdistanz und plaziere Knoten in Baryzenter der nächsten Lösungen (siehe Tafel)
- lokale kräftebasierte Relaxierung

# Demo

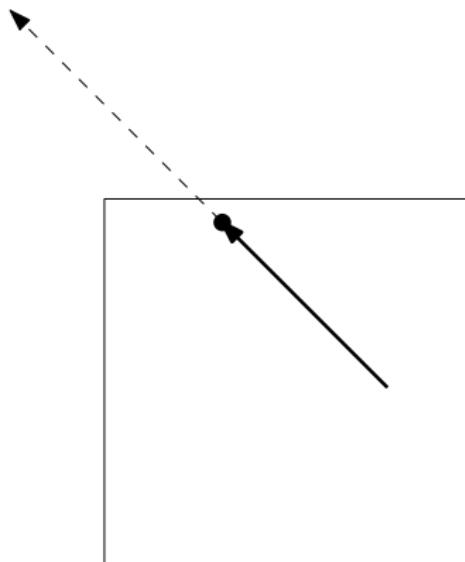
# Modellierung – Rahmen



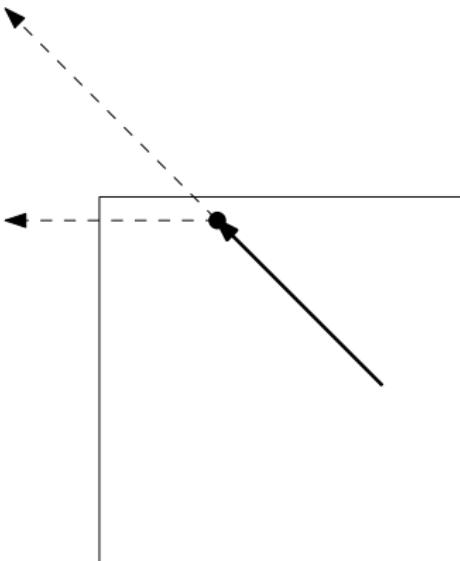
# Modellierung – Rahmen



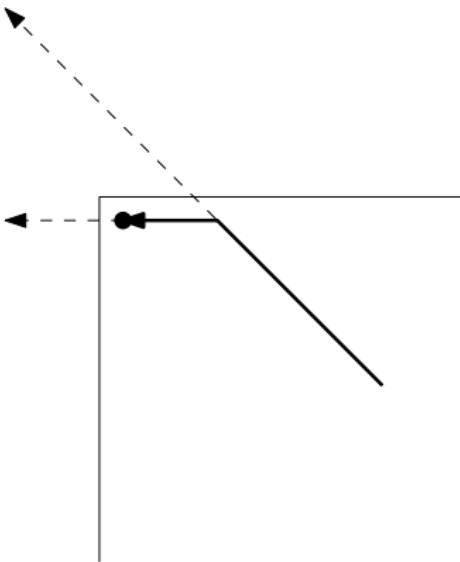
# Modellierung – Rahmen



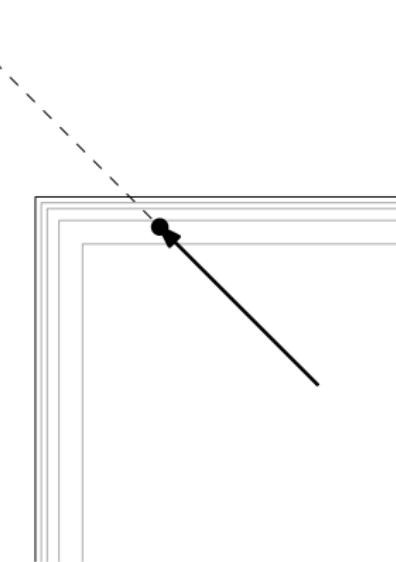
# Modellierung – Rahmen



# Modellierung – Rahmen



# Modellierung – Rahmen

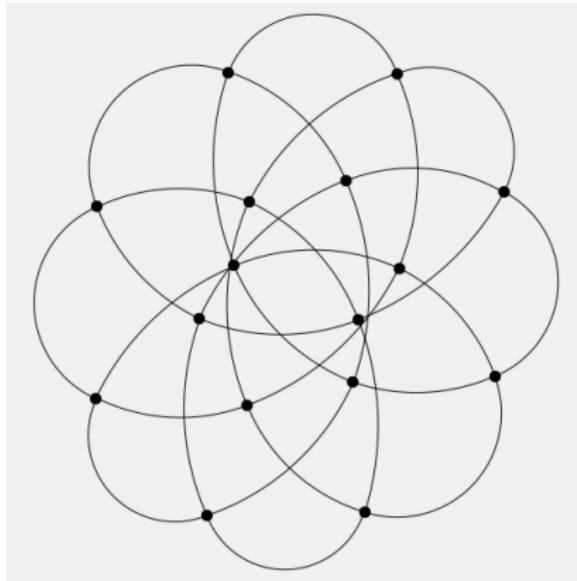


# Modellierung – realistischere Knoten



[Gansner & North, '98]

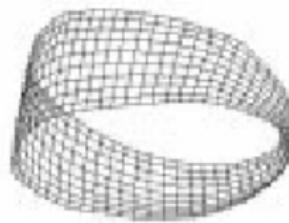
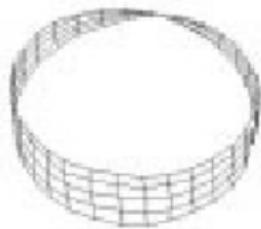
# Modellierung – Nichtgeradlinige Kanten



[<http://lombardi.cs.arizona.edu>]

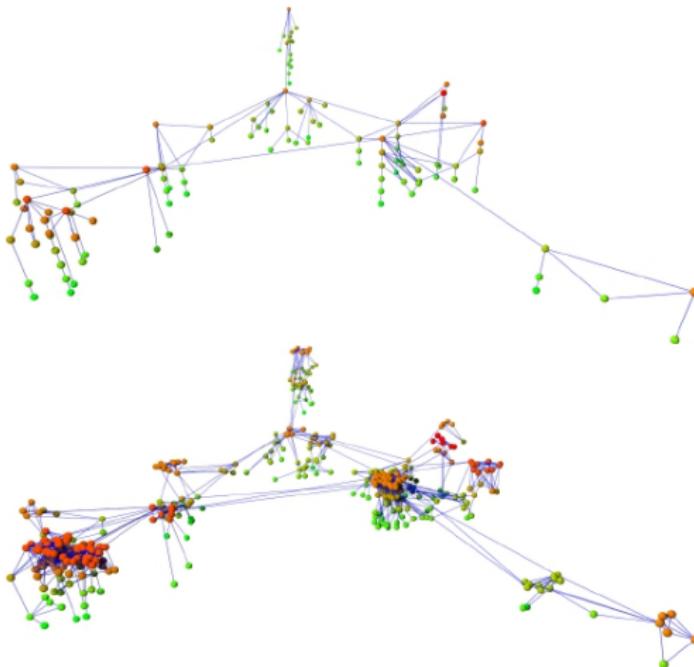


**Fig. 5.** Moebius strips on 150, 300, and 1500 vertices drawn in directly 3D. Note the rough "twists."

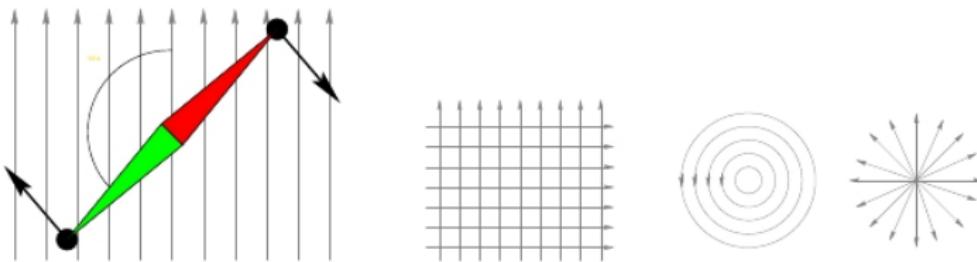


**Fig. 6.** The same Moebius strips as in Fig. 5 but drawn in 4D and projected in 3D. Note the smooth twists.

# Clustered Graphs

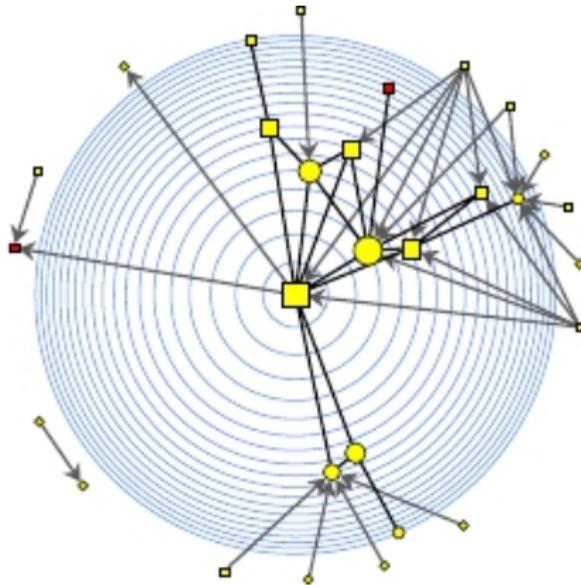


# Gerichtete Graphen



[Sugiyama & Misue, '95]

# Constraints

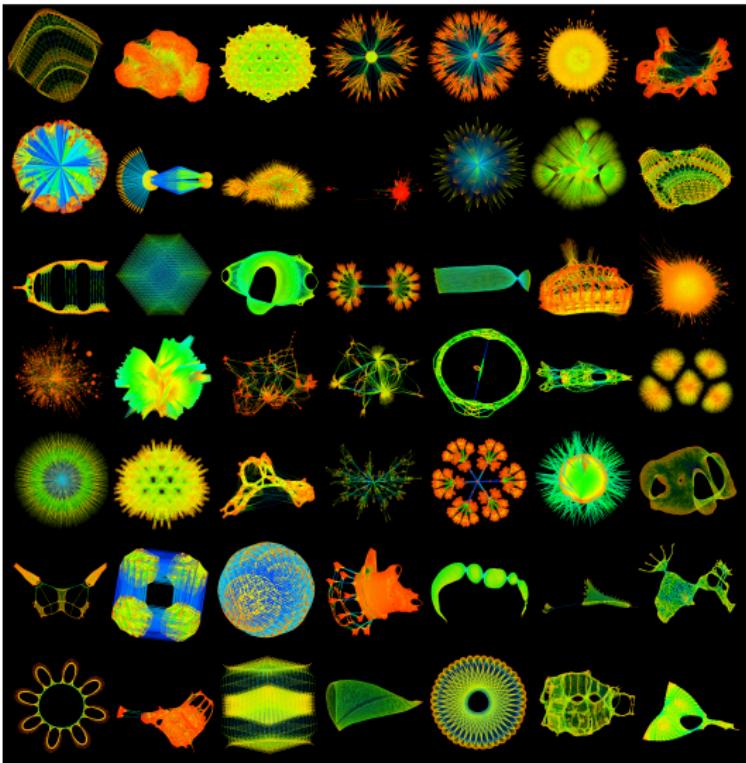


[Brandes, '99]

# Zusammenfassung

*Was ist wichtig?*

- Motivation / Ziele
- Kräftemodelle
- Beschleunigungsideen
- Algorithmen
- Einschätzung



[[www.cise.ufl.edu/research/sparse/matrices/](http://www.cise.ufl.edu/research/sparse/matrices/)]

