

Dynamische Algorithmen

Neue Werkzeuge für Big Data

Sebastian Forster geb. Krinninger

OCG Horizonte Spezial

Paris Lodron Universität Salzburg

- 2015 PhD Universität Wien
Heinz Zemanek Preis
- 2015 Postdoc UC Berkeley
- 2016 Postdoc Max-Planck-Institut
- 2017 Ass.-Prof. Uni Salzburg
- 2020 ERC Starting Grant

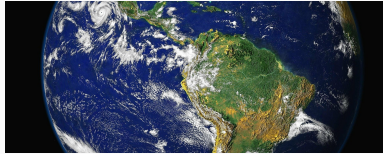
Forschungsgebiet: Big-Data Algorithmen



Paradigmenwechsel

Herangehensweise

Umgebung



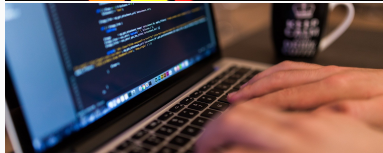
Modellierung

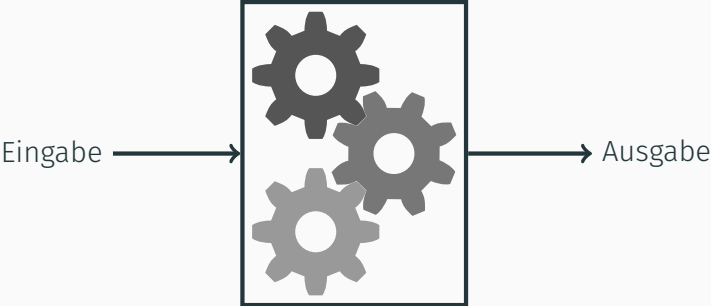


Algorithmenentwurf

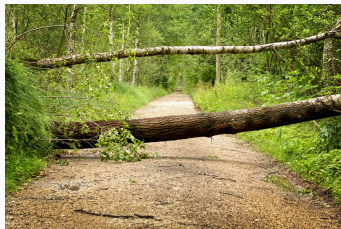


Implementierung





Dynamische Umgebungen

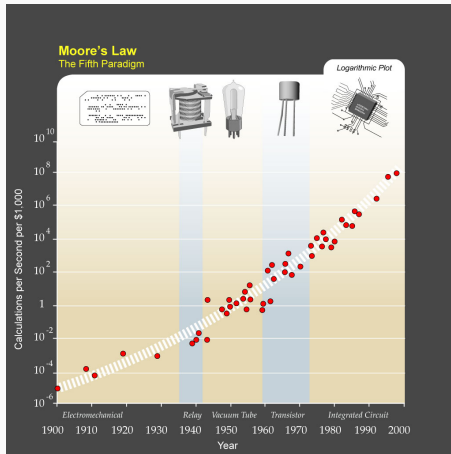


Dynamische Umgebungen

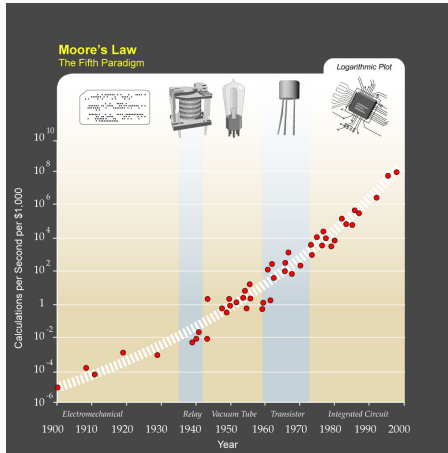


Ca. 50 % aller Anwendungen für große Graphen dynamisch
[Sahu et al. '17]

Moore's Law



Moore's Law



Ende von Moore's Law

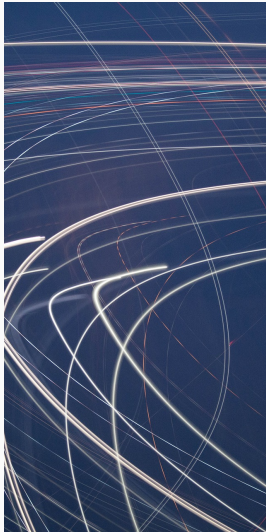
Wachsende Anforderungen können nicht mehr mit zukünftigem Anstieg an Rechenleistung kompensiert werden.

Big Data

Die drei V's



Volume

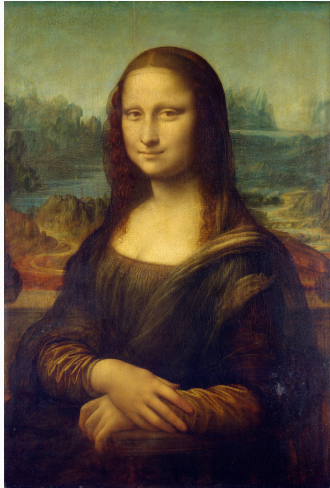


Velocity



Variety

Sketching-Verfahren



≈



Ziel

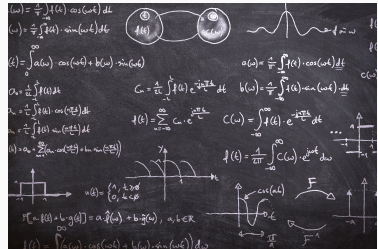
Entwurf von Algorithmen, die schnell auf Veränderungen in den Eingabedaten reagieren

Ziel

Entwurf von Algorithmen, die schnell auf Veränderungen in den Eingabedaten reagieren



Messung



Mathematische Analyse

Beispiele

Warm-Up: Moving Average



Messwerte: s_1, s_2, \dots, s_n

Mittelwert der aktuellsten k

$$\text{Werte: } \bar{s}_{n,k} = \frac{s_n + s_{n-1} + \dots + s_{n-k+1}}{k}$$

→ k Rechenoperationen

Warm-Up: Moving Average



Messwerte: s_1, s_2, \dots, s_n

Mittelwert der aktuellsten k

$$\text{Werte: } \bar{s}_{n,k} = \frac{s_n + s_{n-1} + \dots + s_{n-k+1}}{k}$$

→ k Rechenoperationen

Äquivalente Formel:

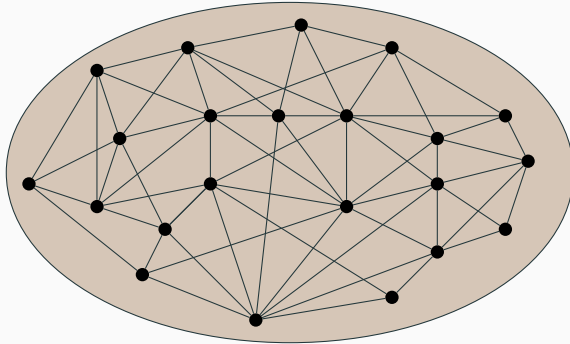
$$\bar{s}_{n,k} = \bar{s}_{n-1,k} + \frac{1}{k}(s_n - s_{n-k})$$

→ 3 Rechenoperationen

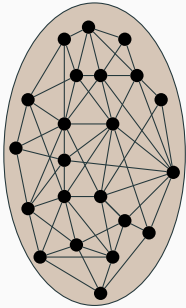
Effizienzgewinn!

Kürzeste Wege

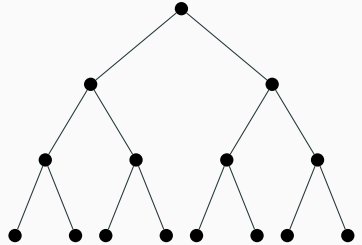


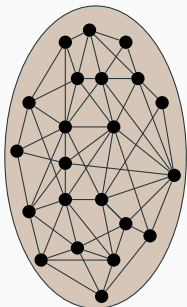


Distanz-Sketch

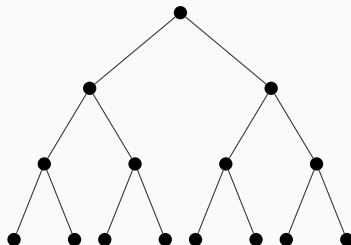


\approx





\approx



Ziel

Schnelle Aktualisierung des Distanz-Sketches nach
Hinzufügen oder Entfernen von Verbindungen

[F, Goranci, Henzinger '21] [Bernstein, F, Henzinger '19] [F, Goranci '19]
[Abraham, Chechik, K '17] [Bodwin, K '16], ...

Beispiel:

$$\begin{aligned}x_1 + x_2 &= 62 \\x_1 - 6 &= 4 \cdot (x_2 - 6)\end{aligned}$$

Beispiel:

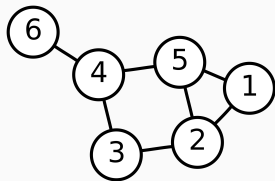
$$\begin{aligned}x_1 + x_2 &= 62 \\x_1 - 6 &= 4 \cdot (x_2 - 6)\end{aligned}$$

Allgemein:

$$\begin{aligned}a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\a_{21}x_1 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ \vdots & \quad \quad \quad \vdots \\ a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m\end{aligned}$$

- Koeffizientenmatrix **A**
- Vektor der Unbekannten **x**
- Vektor der rechten Seite **b**

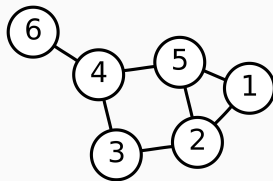
$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ -1 & 3 & -1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 0 & -1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



- Spezielle Klasse von Gleichungssystemen
Effiziente Näherungslösungen [Spielman/Teng '04]
- Diskrete Version des Laplace-Operators
Diskretisierung von Differentialgleichungen

Laplace-Matrizen

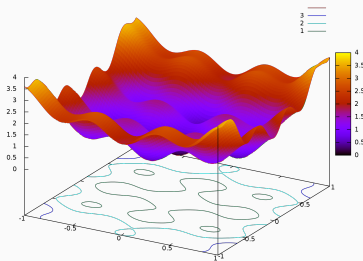
$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ -1 & 3 & -1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 2 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 3 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 0 & -1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



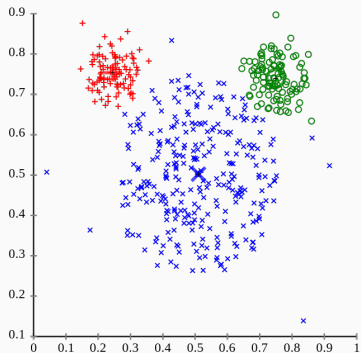
- Spezielle Klasse von Gleichungssystemen
Effiziente Näherungslösungen [Spielman/Teng '04]
- Diskrete Version des Laplace-Operators
Diskretisierung von Differentialgleichungen
- Anzahl der Nichtnulleinträge kann durch Sketching stark reduziert werden
- Sketch kann dynamisch aktualisiert werden
[Abraham/Durfee/Koutis/K/Peng '16]

Ausblick

Neueste Entwicklungen



Optimierung



Clustering

Grundlagenforschung:

- Formale Herangehensweise
- Experimentelle Analysen
- Idealisierte Probleme
- Proof of Concept

Grundlagenforschung:

- Formale Herangehensweise
- Experimentelle Analysen
- Idealisierte Probleme
- Proof of Concept

Anwendungen:

- Einsatzgebiete?
- Neue Möglichkeiten?



Vielen Dank für die Aufmerksamkeit!

forster@cs.sbg.ac.at