

#### Implizite Integration



- Bisherige Schemata sind nur conditionally stable
  - D.h.: Nur stabil für  $\Delta t$  in einem bestimmten Bereich
  - Dieser Bereich hängt von der Steifigkeit der Federn ab
- Ziel: unconditionally stable
- Eine Möglichkeit: implizite Euler-Integration

explizit implizit 
$$\mathbf{x}_i^{t+1} = \mathbf{x}_i^t + \Delta t \mathbf{v}_i^t \qquad \mathbf{x}_i^{t+1} = \mathbf{x}_i^t + \Delta t \mathbf{v}_i^{t+1}$$
 
$$\mathbf{v}_i^{t+1} = \mathbf{v}_i^t + \Delta t \frac{1}{m_i} \mathbf{f}(\mathbf{x}^t) \qquad \mathbf{v}_i^{t+1} = \mathbf{v}_i^t + \Delta t \frac{1}{m_i} \mathbf{f}(\mathbf{x}^{t+1})$$

• Wir haben jetzt ein System von nicht-linearen, algebraischen Gleichungen, mit  $\mathbf{x}^{t+1}$  und  $\mathbf{v}^{t+1}$  als Unbekannte auf beiden Seiten  $\rightarrow$  implizite Integration



#### Lösungsmethode



Schreibe das gesamte Feder-Masse-System mit Vektoren:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{11} \\ x_{12} \\ x_{13} \\ x_{21} \\ x_{22} \\ \vdots \\ x_{n3} \end{pmatrix} \quad \mathbf{v} = \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{v}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_{11} \\ v_{12} \\ v_{13} \\ v_{21} \\ v_{22} \\ \vdots \\ v_{n3} \end{pmatrix} \quad \mathbf{f}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} \mathbf{f}_1(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ \mathbf{f}_n(\mathbf{x}) \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{f}_i = egin{pmatrix} f_{i1}(\mathbf{x}) \\ f_{i2}(\mathbf{x}) \\ f_{i3}(\mathbf{x}) \end{pmatrix} \quad M_{3n \times 3n} = egin{pmatrix} m_1 \\ & m_2 \\ & & m_2 \\ & & & \ddots \\ & & & m_n \\ & & & & m_n \\ & & & & & m_n \end{pmatrix}$$





 Schreibe die vielen impliziten Gleichungen als ein großes Gleichungssystem um :

$$M\mathbf{v}^{t+1} = M\mathbf{v}^t + \Delta t \mathbf{f}(\mathbf{x}^{t+1})$$
 (1)

$$\mathbf{x}^{t+1} = \mathbf{x}^t + \Delta t \, \mathbf{v}^{t+1} \tag{2}$$

Einsetzen von (2) in (1) ergibt:

$$M\mathbf{v}^{t+1} = M\mathbf{v}^t + \Delta t \, \mathbf{f} (\, \mathbf{x}^t + \Delta t \mathbf{v}^{t+1} \, )$$

Die Taylor-Reihe für f ist:

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}^t + \Delta t \mathbf{v}^{t+1}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}^t) + \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{f}(\mathbf{x}^t) \cdot (\Delta t \mathbf{v}^{t+1}) + O((\Delta t \mathbf{v}^{t+1})^2)$$





Einsetzen:

$$M \mathbf{v}^{t+1} = M \mathbf{v}^{t} + \Delta t \left( \mathbf{f}(\mathbf{x}^{t}) + \underbrace{\frac{\partial}{\partial x} \mathbf{f}(x^{t}) \cdot (\Delta t \mathbf{v}^{t+1})}_{K} \right)$$

$$= M \mathbf{v}^{t} + \Delta t \mathbf{f}(\mathbf{x}^{t}) + \Delta t^{2} K \mathbf{v}^{t+1}$$

K ist die Jacobi-Matrix (= Ableitung):

$$K = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_{11}} & f_{11} & \frac{\partial}{\partial x_{12}} & f_{11} & \dots & \frac{\partial}{\partial x_{n3}} & f_{11} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_{11}} & f_{n3} & \dots & \frac{\partial}{\partial x_{n3}} & f_{n3} \end{pmatrix}$$

- Heißt tangent stiffness matrix
  - (Die normale Steifigkeitsmatrix wird im Gleichgewichtszustand ausgewertet; hier aber an einer beliebigen, aktuellen Position des Systems; daher der Name "tangent ...")

December 2012





Terme umordnen:

$$(M - \Delta t^2 K) \mathbf{v}^{t+1} = M \mathbf{v}^t + \Delta t \mathbf{f}(\mathbf{x}^t)$$

Das ist von der Form:

$$A \mathbf{v}^{t+1} = \mathbf{b}$$
 mit  $A \in \mathbb{R}^{3n \times 3n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^{3n}$ 

- Löse dieses LGS mittels einer iterativen Methode
  - Denn: A ändert sich in jedem Frame



## Berechnung der Steifigkeitsmatrix



- Die Anatomie der Matrix *K* :
  - Eine Feder (i, j) addiert folgende vier 3x3 Untermatrizen zu K:

$$3i \rightarrow \begin{pmatrix}
K_{ii} & K_{ij} \\
K_{ji} & K_{jj}
\end{pmatrix}$$

$$\uparrow & \uparrow \\
3i & 3i$$

• Die Matrix  $K_{ii}$  entsteht durch die Ableitung von  $\mathbf{f}_i = (f_{i1}, f_{i2}, f_{i3})$  nach

$$\mathbf{x}_{j} = (x_{j1}, x_{j2}, x_{j3}):$$

$$K_{ij} = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_{j1}} f_{i1} & \frac{\partial}{\partial x_{j2}} f_{i1} & \frac{\partial}{\partial x_{j3}} f_{i1} \\ \vdots & \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_{j1}} f_{i3} & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_{j3}} f_{i3} \end{pmatrix}$$

Betrachte im folgenden nur f<sup>s</sup> (Federkraft)





#### Zunächst K<sub>ii</sub>:

$$K_{ii} = \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}_{i}} f_{i}(\mathbf{x}_{i}, \mathbf{x}_{j})$$

$$= k_{s} \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}_{i}} \left( (\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}) - l_{0} \frac{\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}}{\|\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}\|} \right)$$

$$= k_{s} \left( -I - l_{0} \frac{-I \cdot \|\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}\| - (\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}) \cdot 2 \frac{(\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i})^{T}}{\|\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}\|^{2}} \right)$$

$$= k_{s} \left( -I + l_{0} \frac{1}{\|\mathbf{x}_{i} - \mathbf{x}_{i}\|} I + \frac{2l_{0}}{\|\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}\|^{3}} (\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i}) (\mathbf{x}_{j} - \mathbf{x}_{i})^{T} \right)$$





#### Aus einigen Symmetrien folgt:

• 
$$K_{ij} = \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}_j} f_i(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = -K_{ii}$$

$$K_{jj} = \frac{\partial}{\partial x_j} f_j(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}_j} (-\mathbf{f}_i(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)) = K_{ii}$$

$$K_{ji} = K_{ij}$$





#### Zur Erinnerung:

$$\left(\frac{f}{g}\right)' = \frac{f'g - fg'}{g^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \|\mathbf{x}\| = \frac{\partial}{\partial \mathbf{x}} \left( \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2} \right) = 2 \frac{\mathbf{x}^T}{\|\mathbf{x}\|}$$



## Lösungsverfahren



- Setze K = 0
- Für jede Feder (i,j) berechne  $K_{ii}$ ,  $K_{ij}$ ,  $K_{ji}$ ,  $K_{jj}$  und akkumuliere zu K an den richtigen Stellen
- Berechne  $\mathbf{b} = M \mathbf{v}^t + \Delta t f(\mathbf{x}^t)$
- Löse das LGS  $\rightarrow$   $\mathbf{v}^{t+1}$
- lacksquare Berechne lacksquare lacksquare lacksquare lacksquare lacksquare lacksquare lacksquare lacksquare lacksquare

December 2012

Mass-Spring-Systems



#### Vor- und Nachteile

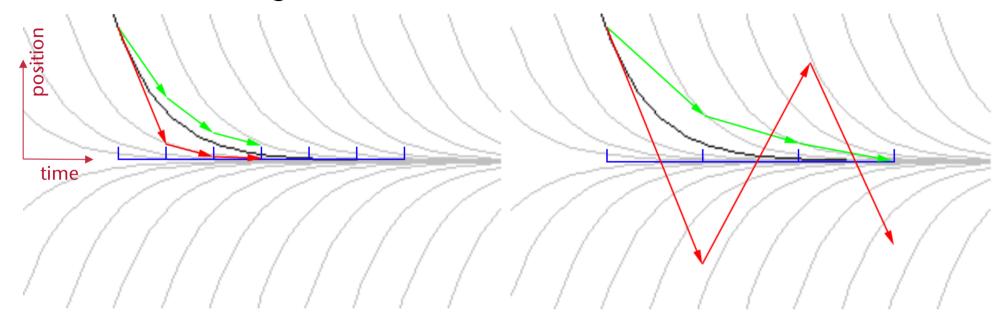


- Explizite Integration:
  - + Sehr einfach zu programmieren
  - kleine Schrittweite nötig
  - Steife Federn funktionieren nicht gut
  - Kräfte werden nur um eine Feder pro Schritt propagiert
- Implizite Integration:
  - + Unconditionally stable
  - + Steife Federn werden besser handhabbar
  - + Globaler Solver → Kräfte werden schon bei einem Simulationsschritt durch das ganze System propagiert
  - Große Schrittweiten nötig, da ein Schritt sehr teuer (und in Wahrheit schon aus vielen Einzelschritten besteht)
  - Unerwünschte Dämpfung durch das Integrationsverfahren





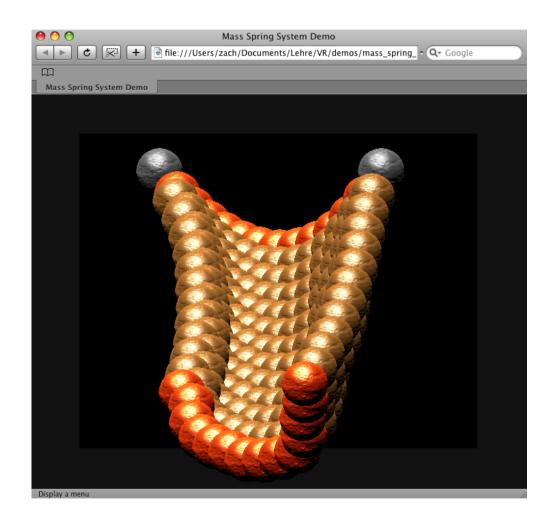
• Visualisierung:  $\dot{x}(t) = -x(t)$ 



- Umgangssprachliche Beschreibung:
  - Explizit springt blind vorwärts, basierend auf der aktuellen Information
  - Implizit springt "rückwärts" und sucht dabei eine "nächste" Position genau so, daß der Rückwärtssprung bei der aktuellen Position landet







http://www.dhteumeuleu.com/dhtml/v-grid.html



#### Mesh-Erzeugung für Objekte mit Volumen

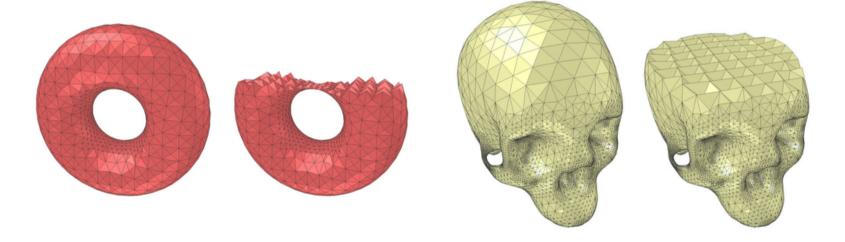


- Wie erzeugt man ein Feder-Masse-System aus einem 3D-Modell?
- Direkt 3D-Geometrie in Masse-Feder-System übersetzen liefert keine guten Resultate:
  - Geometrie oft zu hoch aufgelöst
  - Degenerierte Polygone
- Bessere (sehr einfache) Idee:
  - Erzeuge ein Tetraeder-Mesh (irgendwie) aus der Geometrie
  - Jeder Vertex wird ein Massepunkt, jede Kante eine Feder
  - Verteile die Masse der Tetraeder (= Dichte × Volumen) gleichmäßig auf die Massepunkte





- Erzeugung des Tetraeder-Meshes (einfache Methode):
  - Verteile eine Menge von Punkten gleichmäßig (evtl. zufällig) im Inneren der Geometrie (sog. "Steiner-Punkte")
  - Dito in einer Schicht über der Oberfläche

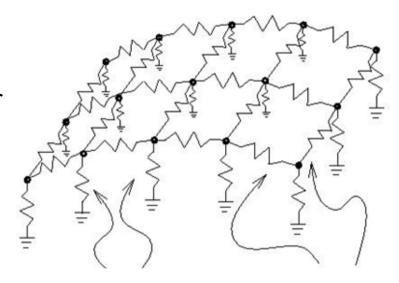


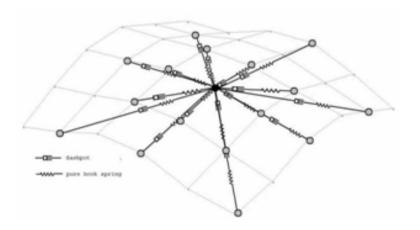
- Verankerung des Oberflächen-Meshes im Tetraeder-Mesh:
  - Stelle jeden Vertex des Oberflächen-Meshes als baryzentrische Kombination der Tetraeder-Vertices dar, in dem er enthalten ist





- Bei 2-mannigfaltigen Feder-Masse-Systemen:
  - Verankere evtl. die Federn an einer Ruhelage
  - Führe evtl. "Querverstrebungen" ein







## Kollisionserkennung



- Sortiere die Tetraeder in ein 3D Gitter (Hash-Tabelle!) ein
- Bei Kollision in der Hash-Tabelle:
  - Führe exakten Schnitttest zwischen 2 Tetraedern durch

December 2012



## Kollisionsantwort (collision response)



• Aufgabenstellung: gegeben zwei kollidierende Objekte P und Q (Tetraeder-Meshes) — welches ist die Rückstellkraft (penalty force)?

#### Naiver Ansatz:

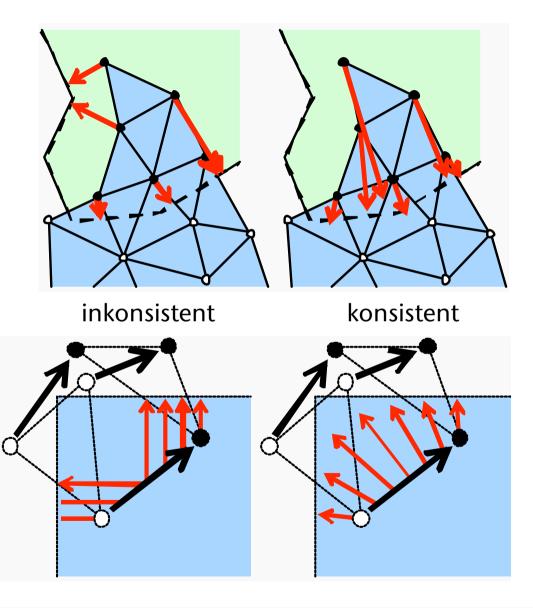
- Berechne für jeden eingedrungenen Massepunkt von P die kleinste Distanz zur Oberfläche von Q
   → Kraft (Betrag + Richtung)

- Problem:
  - unplausible Kräfte (implausibel?)
  - "Durchtunneln" (s. a. Force-Feedback-Kapitel)





Beispiele:

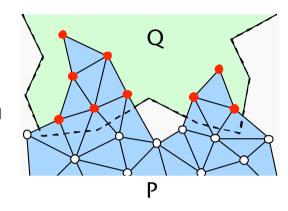


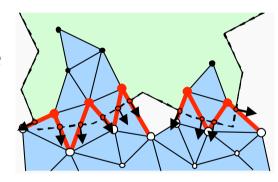


#### **Konsistente Penalty Forces**



- 1. Phase: identifiziere alle eindringenden Punkte von P
- 2. Phase: bestimme alle schneidenden Kanten von P
  - Berechne zu jeder solchen Schnittkante den exakten Schnittpunkt  $\mathbf{x}_i$
  - Berechne zu jedem Schnittpunkt eine Normale
     n<sub>i</sub>
    - Z.B. mittels baryzentrischer Interpolation der Vertexnormalen von Q





December 2012

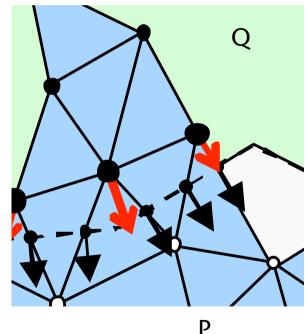




- 3. Phase: berechne ungefähre Kraft für "Randpunkte"
  - Randpunkt = eingedrungener Punkt p inzident zu einer Schnittkante
  - Beobachtung: ein Randpunkt kann zu mehreren Schnittkanten inzident sein
  - Eindringtiefe = gewichtete Summe

$$d(\mathbf{p}) = \frac{\sum_{i=1}^{k} \omega(\mathbf{x}_i, \mathbf{p}) (\mathbf{x}_i - \mathbf{p}) \cdot \mathbf{n}_i}{\sum_{i=1}^{k} \omega(\mathbf{x}_i, \mathbf{p})}$$

wobei  $d(\mathbf{p})$  = approx. Eindringtiefe von Massepunkt  $\mathbf{p}$ ,  $\mathbf{x}_i$  = Schnittpunkt der Schnittkante inzident zu  $\mathbf{p}$ ,  $\mathbf{n}_i$  = Normale zur Oberfläche von Q im Schnittpunkt  $\mathbf{x}_i$ , und  $\omega(\mathbf{x}_i, \mathbf{p}) = \frac{1}{\|\mathbf{x}_i - \mathbf{p}\|}$ 







Richtung der Kraft für Randpunkte:

$$\mathbf{\hat{r}}(\mathbf{p}) = \frac{\sum_{i=1}^{k} \omega(\mathbf{x}_i, \mathbf{p}) \, \mathbf{n}_i}{\sum_{i=1}^{k} \omega(\mathbf{x}_i, \mathbf{p})} \qquad \mathbf{r}(\mathbf{p}) = \mathbf{\hat{r}}(\mathbf{p})^0$$

4. Phase: Propagation mittels breadth-first traversal durch das Tetraeder-Mesh

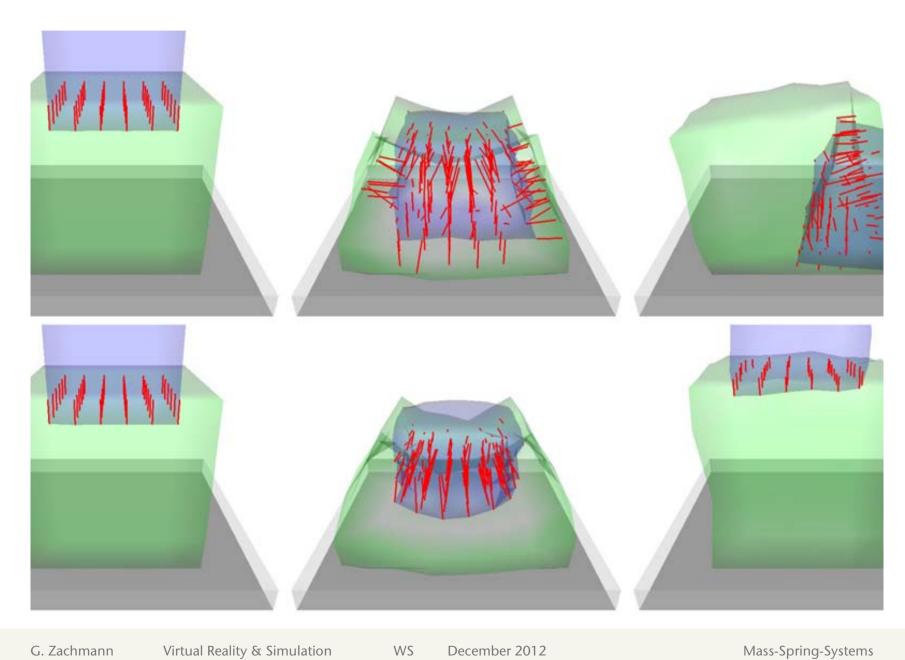
$$d(\mathbf{p}) = \frac{\sum_{i=1}^{k} \omega(\mathbf{p}_i, \mathbf{p}) ((\mathbf{p}_i - \mathbf{p}) \cdot \mathbf{r}_i + d(\mathbf{p}_i))}{\sum_{i=1}^{k} \omega(\mathbf{x}_i, \mathbf{p})}$$

wobei  $\mathbf{p}_i$  = schon besuchter eindringender Punkt von P,  $\mathbf{p}$  = noch nicht besuchter Punkt,  $\mathbf{r}_i$  = Richtung der geschätzten penalty force in Punkt  $\mathbf{p}_i$ .



# Viualisierung









# Consistent Penetration Depth Estimation for Deformable Collision Response

http://cg.informatik.uni-freiburg.de

December 2012