# SOFT BODY DYNAMICS

Homepage: <a href="https://sites.google.com/site/doc4code/">https://sites.google.com/site/doc4code/</a>

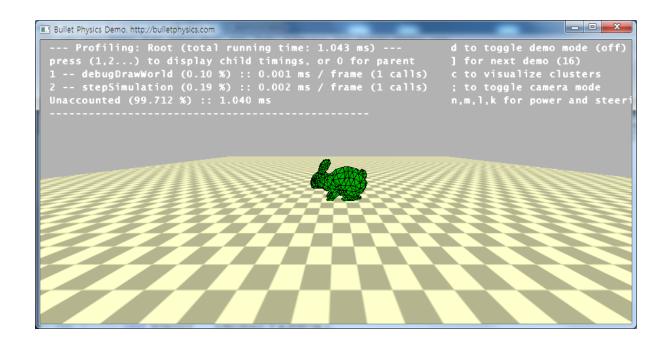
Email: goldpotion@outlook.com

2012/01/13

bullet 엔진의 App\_SoftDemo 를 분석해보면 soft body dynamics 의 구현 방법을 알 수 있다. 이문서에서는 그 구현방법에 대해 간략히 설명하겠다. 어차피, 이 문서를 읽을 수 있는 수준의사람은 소스 분석도 잘 할 테니까, 자세한 설명은 피하겠다. 백 번 글로 읽는 것보다 한 번소스를 분석하는 게 나을 것이다. 이 문서에서는 분석하다가 어려움을 느꼈던 부분을 중점적으로설명하겠다.

# VERTEX 방식

소스의 Init\_Bunny()를 분석해 보면, soft body 를 점들의 집합으로 구현하고 있다. 이 점들은 물체의 vertex 해당하는데, 각 vertex 들은 가상의 스프링으로 연결되어 있어서 원래 형태를 유지하도록 되어있다.



#### POSITION BASED STRETCHING

소스의 btSoftBody::PSolve\_Links()를 보면, 가상의 스프링이 vertex 간에 원래 길이를 유지하도록 하는 것에 대한 구현 방법을 알 수 있다.

i 번째 vertex 의 위치를  $\mathbf{x}_i(t)$ 라고 하고, 스프링이 stretching 을 적용하기 이전의 i 번째 vertex 의 위치  $\mathbf{p}_i$ 라고 하자.

i 번째 vertex 와 j 번째 vertex 의 초기 거리는  $d = |\mathbf{x}_i(0) - \mathbf{x}_i(0)|$ 로 표기하자.

또, 스프링의 원상 회복력 계수(linear stiffness coefficient)를  $\alpha \in [0\ 1]$ 로 표기하자.

그러면, i 번째 vertex 의 위치 증가분은 다음 공식에 의해 구할 수 있다.

$$\begin{split} \Delta \mathbf{p}_{i} &= -\alpha \frac{{\mathbf{m}_{i}}^{-1}}{{\mathbf{m}_{i}}^{-1} + {\mathbf{m}_{j}}^{-1}} \big( \mathbf{p}_{j} - \mathbf{p}_{i} \big) \Big( d^{2} - \big| \mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j} \big|^{2} \Big) / \Big( d^{2} + \big| \mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j} \big|^{2} \Big) \\ &\approx -\alpha \frac{{\mathbf{m}_{i}}^{-1}}{{\mathbf{m}_{i}}^{-1} + {\mathbf{m}_{j}}^{-1}} \big( \big| \mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j} \big| - d \big) \frac{\mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j}}{\big| \mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j} \big|} \end{split}$$

마찬가지로 j 번째 vertex 의 위치 증가분은

$$\Delta {\bf p}_j = \alpha \frac{{m_j}^{-1}}{{m_i}^{-1} + {m_j}^{-1}} \big( {\bf p}_j - {\bf p}_i \big) \Big( d^2 - \big| {\bf p}_i - {\bf p}_j \big|^2 \Big) / \Big( d^2 + \big| {\bf p}_i - {\bf p}_j \big|^2 \Big)$$

$$\approx \alpha \frac{{\mathbf{m}_{j}}^{-1}}{{\mathbf{m}_{i}}^{-1} + {\mathbf{m}_{j}}^{-1}} (\left| \mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j} \right| - d) \frac{\mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j}}{\left| \mathbf{p}_{i} - \mathbf{p}_{j} \right|}$$

가 된다.

#### RIGID BODY 와 SOFT BODY 의 충돌

소스의 PSolve\_RContacts()에서 rigid body 와 soft body 간의 충돌을 처리한다. 이 때, rigid body 와 soft body 의 각 vertex 간에 충돌로 나누어 처리한다. rigid body A 와 soft body 의 vertex B 간에 충돌했을 때 어떻게 처리하는지 알아보자.

rigid body A 의 무게 중심 위치  $x_A$ 라고 하고, soft body vertex B 의 위치  $x_B$ 라고 하자.

A 에 가해진 impulse(충격량) FΔt 하면, B 에 가해진 impulse(충격량)는 -FΔt 가 된다.

A의 속도 증가분은 다음과 같다.

$$\mathbf{v}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t} + \Delta \mathbf{t}) - \mathbf{v}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t}) = \dot{\mathbf{v}}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t})\Delta \mathbf{t} = \mathbf{m}_{\mathbf{A}}^{-1}\mathbf{F}\Delta \mathbf{t}$$

마찬가지로 B의 속도 증가분은

$$\mathbf{v}_{\mathbf{B}}(t + \Delta t) - \mathbf{v}_{\mathbf{B}}(t) = \dot{\mathbf{v}}_{\mathbf{B}}(t)\Delta t = -m_{\mathbf{B}}^{-1}\mathbf{F}\Delta t$$

이다.

충돌 지점이  $\mathbf{P}$ 일 때,  $\mathbf{A}$ 의 무게중심에 대한 충돌 점의 상대위치를  $\mathbf{r} = \mathbf{P} - \mathbf{x}_{\mathbf{A}}(t)$  로 표기하면,

A 의 각속도 증가분은

$$\omega_A(t + \Delta t) - \omega_A(t) = \dot{\omega}_A(t)\Delta t \approx I_A(t)^{-1}(\mathbf{r} \times \mathbf{F})\Delta t$$

로 계산된다.

충돌로 인한 A의 충돌 점의 추가 위치 증가분은

$$\begin{aligned} \mathbf{x}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t} + \Delta \mathbf{t}) - (\mathbf{x}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t}) + \mathbf{v}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t})\Delta \mathbf{t} + \boldsymbol{\omega}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t}) \times \mathbf{r}\Delta \mathbf{t}) \\ &= (\mathbf{v}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t} + \Delta \mathbf{t}) - \mathbf{v}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t}))\Delta \mathbf{t} + (\boldsymbol{\omega}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t} + \Delta \mathbf{t}) - \boldsymbol{\omega}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t})) \times \mathbf{r}\Delta \mathbf{t} \\ &= \mathbf{m}_{\mathbf{A}}^{-1}\mathbf{F}\Delta \mathbf{t}^{2} + (\mathbf{I}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t})^{-1}(\mathbf{r} \times \mathbf{F})\Delta \mathbf{t}) \times \mathbf{r}\Delta \mathbf{t} \\ &= \mathbf{m}_{\mathbf{A}}^{-1}\mathbf{F}\Delta \mathbf{t}^{2} - \operatorname{Skew}(\mathbf{r})(\mathbf{I}_{\mathbf{A}}(\mathbf{t})^{-1}\operatorname{Skew}(\mathbf{r})\mathbf{F})\Delta \mathbf{t}^{2} \end{aligned}$$

= 
$$(m_A^{-1}E - Skew(\mathbf{r})I_A(t)^{-1}Skew(\mathbf{r}))\mathbf{F}\Delta t^2$$

가 된다.

충돌로 인한 B의 추가 위치 증가분은

$$\mathbf{x}_{\mathbf{B}}(\mathbf{t} + \Delta \mathbf{t}) - (\mathbf{x}_{\mathbf{B}}(\mathbf{t}) + \mathbf{v}_{\mathbf{B}}(\mathbf{t})\Delta \mathbf{t}) = (\mathbf{v}_{\mathbf{B}}(\mathbf{t} + \Delta \mathbf{t}) - \mathbf{v}_{\mathbf{B}}(\mathbf{t}))\Delta \mathbf{t} = -\mathbf{m}_{\mathbf{B}}^{-1}\mathbf{F}\Delta \mathbf{t}^{2}$$

의해 계산한다.

충돌을 해소하기 위해 필요한 B에 대한 A의 충돌 점의 상대 위치 증가분이  $\mathbf{v}_{\mathrm{Rel}}$ 이라고 한다면

$$\mathbf{v_{Rel}} = (\mathbf{m_A}^{-1}\mathbf{E} - \mathbf{Skew}(\mathbf{r})\mathbf{I_A}(\mathbf{t})^{-1}\mathbf{Skew}(\mathbf{r}) + \mathbf{m_B}^{-1}\mathbf{E})\mathbf{F}\Delta t^2$$

를 만족해야 한다.

그러므로, 구하는 impulse(충격량)은

$$\mathbf{F}\Delta t = (m_A^{-1}E - \text{Skew}(\mathbf{r})I_A(t)^{-1}\text{Skew}(\mathbf{r}) + m_B^{-1}E)^{-1}\mathbf{v_{Rel}}$$

에 의해 구할 수 있다.

이렇게 구한 충격량을 물체 A 와 vertex B 에 적용하면 된다.

그런데, vertex 방식에서는 soft body 의 face 와 rigid body 의 vertex 간에 충돌을 처리하지 않는 단점이 있다.

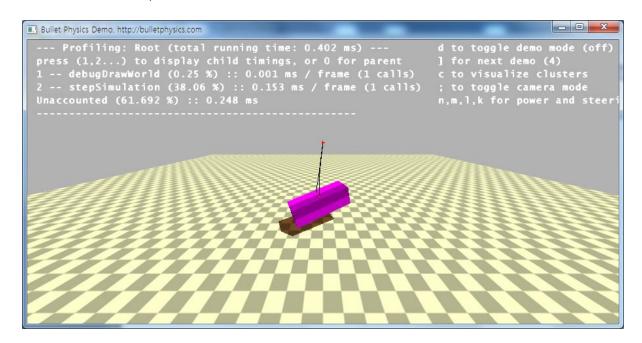
#### SOFT BODY 와 SOFT BODY 의 충돌

소스의 PSolve\_SContacts()에서 soft body 와 soft body 간의 충돌을 처리한다.

soft Body A 와 soft Body B 의 충돌을 처리할 때는 두 부류로 나누어 처리한다. 하나는 물체 A 의각 vertex 와 물체 B 의 각 face 간에 충돌을 처리한다. 또 하나는 물체 A 의 각 face 와 물체 B 의각 vertex 간의 충돌을 처리한다.

#### 줄(ROPE)

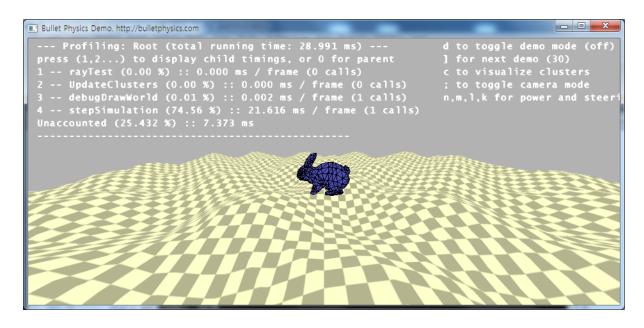
소스의 Init\_RopeAttach()를 보면, 로프를 구현하는 방법을 알 수 있다. 로프는 여러 개의 점으로 이루어지는데, 각 점을 가상의 스프링으로 연결한다. 그리고, rope 끝에 box 형태의 rigid body 를 매달았는데, 이 때 rope 와 box 는 anchor 를 이용해 연결한다.



소스의 btSoftBody::PSolve\_Anchor()를 보면 anchor 를 어떻게 구현하는지 알 수 있다. 앞에서 설명한 rigid body 와의 충돌 처리방법과 비슷하다. Rope 의 끝 점 vertex 을 box 의 지정된 위치로 이동시키기 위한  $\mathbf{v}_{Rel}$ 를 구해서, 그 때의  $\mathbf{impulse}$ 를 계산한다. 그  $\mathbf{impulse}$ 을 줄의 끝점 vertex 와 box 에 적용시키면 된다.

#### CLUSTER 방식

소스의 Init\_TetraBunny ()를 분석해 보면, cluster 방식으로 soft body 를 구현하는데 vertex 방식과 거의 비슷하게 처리한다. 여기서도 cluster의 vertex 들이 가상의 스프링으로 연결되어 있다. 다른점은 충돌을 처리하는 할 때, vertex 방식은 점인 vertex 단위로 처리하지만, 이 방식은 사면체(tetrahedron)인 cluster 단위로 처리한다.



소스에서 btSoftColliders::ClusterBase::SolveContact()와 btSoftBody::CJoint::Solve()를 참조하면 된다.

Vertex 방식에서는 점과 rigid body 간의 충돌을 처리하지만, cluster 방식에서는 cluster 와 rigid body 간의 충돌을 처리하는 점을 제외하고는 거의 유사하다. Cluster 방식에서도 vertex 방식에서처럼 충격량을 계산한 후, 그 충격량을 cluster 와 상대 물체에 적용한다.

#### ROTATION MATRIX 계산

Cluster 단위로 처리를 하기 위해서는 각 cluster 마다, mass, inertia tensor, center of mass 등을 계산해야 한다. 또, 좌표계가 어떻게 바뀌는지 알아야 하므로, cluster 의 회전 행렬을 구해야 한다. cluster 에 속한 vertex 의 위치를 가지고, 회전 행렬을 구하는 방법을 알아보자.

Cluster 에 있는 vertex 의 개수가 n 이라고 하고,

i 번째 vertex 의 위치를  $\mathbf{x}_{i}(t)$ 라고 하면,

cluster 의 무게 중심은  $\mathbf{x}(t) = \sum_{i=1}^{n} m_i \mathbf{x}_i(t) / \sum_{i=1}^{n} m_i \mathbf{y}$  된다.

무게중심에 대한 i 번째 vertex 의 상대 위치를  $\mathbf{a}_i = \mathbf{x}_i(t) - \mathbf{x}(t)$ 로 표기하고,

초기 상태에서의 상대 위치를  $\mathbf{b}_i = \mathbf{x}_i(0) - \mathbf{x}(0)$ 로 표기하자.

그리고,  $3 \times n$  matrix  $A = [a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n]$  라고 하고,  $3 \times n$  matrix  $B = [b_1 \ b_2 \ \cdots \ b_n]$  라고 하자.

 $3\times 3$  orthogonal matrix U 에 대해  $\sum_{i=1}^n |\mathbf{a}_i - U\mathbf{b}_i|^2$  의 값이 최소가 되는 U 가 우리가 구하는 회전 행렬이다.

이 때,  $AB^T$ 가 orthogonal matrix Q 와 positive semidefinite symmetric matrix S 로 polar decomposition 된다고 하면,

$$AB^T = QS$$

$$\underset{U}{\operatorname{arg\,min}} \sum_{i=1}^{n} |\mathbf{a}_{i} - U\mathbf{b}_{i}|^{2} = \underset{U}{\operatorname{arg\,min}} \|\mathbf{A} - U\mathbf{B}\|_{F}^{2} = Q$$

이것에 대한 증명은 조금 후에 하겠다. 어쨌든, Q가 우리가 구하는 회전행렬이다.

#### **TRACE**

증명을 하기 전에 trace 라는 것에 대해 공부해 보자.

 $m \times n \; \text{matrix} \; A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{mn} & A_{mn} & \cdots & A_{mn} \end{bmatrix}$ 에 대해, A 의 **trace** 를 다음과 같이 정의한다.

m >= n 이면

$$tr(A) = \sum_{i=1}^{n} A_{ii}$$

으로 정의한다.

m <= n 이면

$$tr(A) = \sum_{i=1}^{m} A_{ii}$$

으로 정의한다.

그러면, transpose 에 대한 값은

$$tr(A^T) = tr(A)$$

로 구할 수 있다.

또, m×n matrix A 와 m×n matrix B 에 대해,

$$tr(A + B) = tr(A) + tr(A)$$

라는 식이 성립한다.

$$m\times n \text{ matrix } A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m1} & A_{m2} & \cdots & A_{mn} \end{bmatrix}, \ n\times m \text{ matrix } B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1m} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ B_{n1} & B_{n2} & \cdots & B_{nm} \end{bmatrix}$$
에 대해서는

$$tr(AB) = \sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{n} A_{ij}B_{ji} = \sum_{j=1}^{n} \sum_{i=1}^{m} B_{ji}A_{ij} = tr(BA)$$

가 성립한다.

만약, square matrix A 가 eigendecomposition(spectral decomposition)해서 invertible matrix U 와 diagonal matrix  $\Lambda$ 로 분해된다면

$$A = U\Lambda U^{-1}$$
 
$$tr(A) = tr(U\Lambda U^{-1}) = tr(U(\Lambda U^{-1})) = tr((\Lambda U^{-1})U) = tr(\Lambda)$$

이 된다.

즉 tr(A)는 eigenvalues 의 합과 같다.

$$\mathbf{m} \times \mathbf{n}$$
 matrix  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m1} & A_{m2} & \cdots & A_{mn} \end{bmatrix}$ 라고 할 때

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n A_{ij}^2} = \sqrt{tr(A^T A)}$$

이라는 것도 쉽게 알 수 있다.

자, 이제  $AB^T$ 가 orthogonal matrix Q와 positive semidefinite symmetric matrix S로 분해된다고 하면,

$$AB^{T} = QS$$

$$\underset{U}{arg min} ||A - UB||_{F}^{2} = Q$$

라는 것을 증명하자.

 $\mbox{Positive semidefinite diagonal matrix} \ \boldsymbol{\Sigma} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Sigma}_{11} & \boldsymbol{0} & \cdots & \boldsymbol{0} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{\Sigma}_{22} & \cdots & \boldsymbol{0} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{0} & \cdots & \boldsymbol{\Sigma}_{nn} \end{bmatrix} \!\! , \ \mbox{orthogonal matrix}$ 

$$U = \begin{bmatrix} U_{11} & U_{12} & \cdots & U_{1n} \\ U_{21} & U_{22} & \cdots & U_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ U_{n1} & U_{n2} & \cdots & U_{nn} \end{bmatrix} \text{ON} \quad \text{CHION}$$

$$tr(U\Sigma) = \sum_{i=1}^{n} U_{ii}\Sigma_{ii} \le \sum_{i=1}^{n} \Sigma_{ii}$$

위에서,  $\Sigma_{ii}$ 는 모두 음이 아닌 실수이므로  $U_{ii}$ 가 1 일 때 최대값을 가진다. 그러므로

$$\underset{U}{\text{arg max }} \operatorname{tr}(U\Sigma) = I$$

이다.

그리고,  $m \times n$  matrix A,  $m \times n$  matrix B,  $m \times m$  orthogonal matrix U 에 대해

$$||A - UB||_{F}^{2} = tr((A - UB)^{T}(A - UB)) = tr((A^{T} - B^{T}U^{T})(A - UB))$$

$$= tr(A^{T}A) - tr(A^{T}UB) - tr(B^{T}U^{T}A) + tr(B^{T}B)$$

$$= ||A||_{F}^{2} + ||B||_{F}^{2} - 2tr(U^{T}AB^{T})$$

가 된다.

 $AB^T$ 가  $m \times m$  orthogonal matrix Q,  $m \times m$  positive semidefinite symmetric matrix  $W\Sigma W^T$ 로 polar decomposition 된다면,

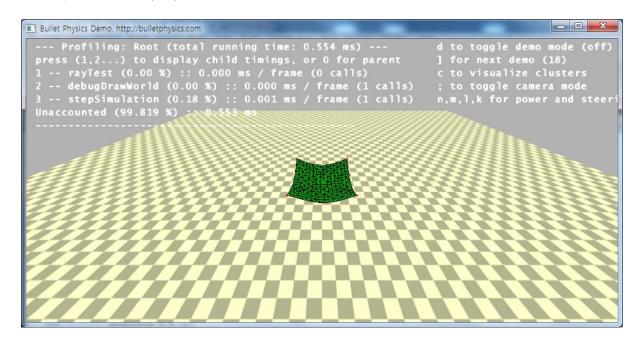
$$\begin{aligned} \underset{U}{\text{arg min}} \|A - UB\|_F^2 &= \underset{U}{\text{arg max}} \operatorname{tr}(U^T A B^T) &= \underset{U}{\text{arg max}} \operatorname{tr}\left(U^T Q (W \Sigma W^T)\right) \\ &= \underset{U}{\text{arg max}} \operatorname{tr}\left((W^T U^T Q W) \Sigma\right) \end{aligned}$$

위 식에서  $W^TU^TQW$ 가 I 일 때 최대값을 가지므로

$$\underset{II}{\text{arg min}} \|A - UB\|_{F}^{2} = Q$$

## 천(CLOTH)

소스의 Init\_Cutting1()을 분석해 보면, 천을 cluster 방식을 이용해 구현한다. 이 때는, 각 삼각형 면(face)이 하나의 cluster가 된다.



### 참고 문서

[1] Real Time Physics Class Notes <a href="http://www.matthiasmueller.info/realtimephysics/index.html">http://www.matthiasmueller.info/realtimephysics/index.html</a>

이 문서의 3 장 Mass Spring Systems 과 5 장 Position Based Dynamics 는 이 문서를 이해하는 데 도움이 될 것이다.