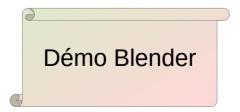
Cinématique Inverse

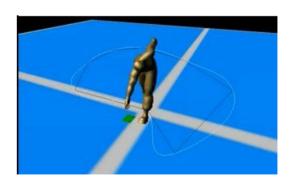
C Gentil / M Neveu
et d'après les cours de :
N Holschuch /
Olivier Vaillancourt, Olivier Godin

Plan du cours

- Cinématique inverse :
 - Pourquoi faire ?
 - Animation d'un modèle
- Manipulation directe du modèle :
 - Sélection
 - Tirer une partie du modèle

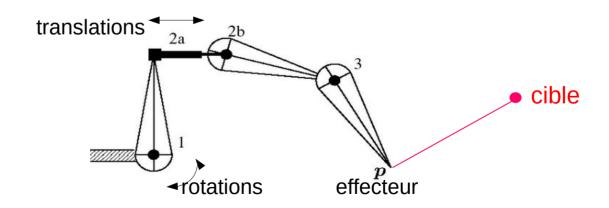






Cinématique inverse

- Objet articulé
 - Liens, articulations
 - Objectif à atteindre



Cinématique inverse

- Donnée : position à atteindre (M)
- Sortie : valeurs des paramètres des articulations
- Θ=vecteur des paramètres du modèle
 - $-\Theta = (\theta_1, \theta_2, \theta_3, ..., t_1, t_2,...)$
- Trouver $\Theta = g(M)$
- Deux rotations: calcul direct
- Trois rotations : calcul direct
- N articulations: ?

Deux rotations

• Solution directe:

$$d = \sqrt{x^{2} + y^{2}}$$

$$d^{2} = \left(L_{1} + L_{2} \cos \theta_{2}\right)^{2} + \left(L_{2} \sin \theta_{2}\right)^{2}$$

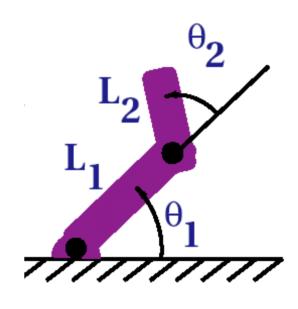
$$d^{2} = L_{1}^{2} + L_{2}^{2} + 2L_{1}^{2} L_{2}^{\cos q} 2$$

$$\cos \theta_{2} = \frac{d^{2} - L_{1}^{2} - L_{2}^{2}}{2L_{1}^{2} L_{2}^{2}}$$

$$\tan (\alpha) = \frac{L_{2} \sin \theta_{2}}{L_{1}^{2} + L_{2} \cos \theta_{2}}$$

$$\tan (\theta_{1} + \alpha) = \frac{y}{x}$$

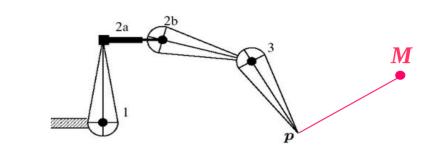
$$\theta_{1} = \arctan\left(\frac{y}{x}\right) - \arctan\left(\frac{L_{2} \sin \theta_{2}}{L_{1}^{2} + L_{2}^{2} \cos \theta_{2}}\right)$$



Trois rotations

- Encore une solution directe
 - trigonométrie
- Paramètre supplémentaire
 - Choix de la solution
- Limites des articulations

Cas général : n articulations



- On veut que l'effecteur $f(\Theta)=M$
- Θ=vecteur des paramètres du modèle

$$-\Theta = (\theta_1, \theta_2, \theta_3, ..., t_1, t_2, ...)$$

- $f(\Theta)$ position de l'extrémité du modèle (coord. 2D ou 3D)
- M position de la cible (coord. 2D / 3D)
- Connaissant M, trouver Θ

Pourquoi c'est difficile?

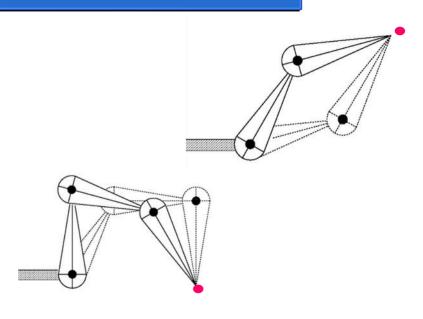
- Problème non-linéaire
- Plusieurs solutions
- Pas toujours bien conditionné
- Limites des articulations

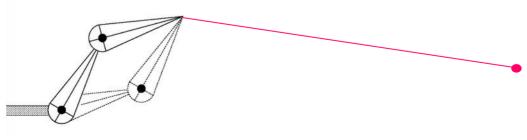
Non-unicité

Deux solutions :



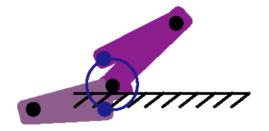
• Pas de solutions :



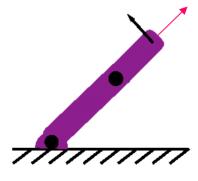


Pas toujours bien conditionné

• Petite différence sur M, grande différence sur Θ :



Changer Θ ne rapproche pas de M :



Au fait, que vaut f?

- Matrice de transformation
- Concaténation des matrices
- $f(\Theta) = \mathbf{R}_1(\theta_1) \mathbf{T}_1 \mathbf{R}_2(\theta_2) \mathbf{T}_2 \mathbf{R}_3(\theta_3) \mathbf{T}_3 ... M_0$ Ou $f(\Theta) = \mathbf{T}_1 \mathbf{R}_1(\theta_1) \mathbf{T}_2 \mathbf{R}_2(\theta_2) \mathbf{T}_3 \mathbf{R}_3(\theta_3) ... M_0$
 - M₀ position extrémité du bras avant transformations
- Non-linéaire à cause des rotations
- Calcul de *f* : cinématique directe

Racines d'une fonction non-linéaire

- On veut trouver Θ tel que : $f(\Theta)$ -M = 0
- Linéarisation du problème :

$$f(\Theta+h)=f(\Theta)+f'(\Theta)h+f''(\Theta)h^2+...$$

- On part d'une valeur de Θ et de $f(\Theta)$
- On ne connaît pas Λ tel que $f(\Theta + \Lambda) = M$
- On peut trouver Λ ' qui s'en rapproche
- $\Theta \leftarrow \Theta + \Lambda'$ et on itère

Linéarisation

Séries de Taylor :

$$f(\Theta+h)=f(\Theta)+f'(\Theta)h+f''(\Theta)h^2+...$$

Cas des fonctions à plusieurs variables :

$$f(\Theta+h)=f(\Theta)+J(\Theta)h+^{t}hH(\Theta)h+...$$

J Jacobien de f, forme linéaire

H Hessien de *f*, forme quadratique

Jacobien

 Matrices des dérivées d'une fonction à plusieurs variables :

Variables:
$$J_{ij} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \qquad J(\theta) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_x}{\partial x_0}(\theta) & \frac{\partial f_x}{\partial x_1}(\theta) & \cdots \\ \frac{\partial f_y}{\partial x_0}(\theta) & \frac{\partial f_y}{\partial x_1}(\theta) & \cdots \\ \frac{\partial f_z}{\partial x_0}(\theta) & \frac{\partial f_z}{\partial x_1}(\theta) & \cdots \end{bmatrix}$$

Linéarisation du problème

- $f(\Theta)$ -M = E, erreur actuelle
- Trouver Λ , tel que $\mathbf{J}(\Theta)\Lambda = \mathbf{E}$
- Λ : résolution système linéaire
- Approximation linéaire : petits déplacements
 - Petits déplacements dans la direction de Λ
- Série de petits déplacements
- Recalculer **J** et E à chaque étape

Résolution itérative

- Petits pas par petits pas
- À chaque étape :
 - Choix entre plusieurs solutions
 - Prendre solution proche position actuelle
- Taille des pas :
 - Chercher taille optimale ?
 - Rotations : pour x < 2 degrés:</p>
 - $sin(x) \approx x$
 - cos(x) ≈ 1
 - Garder pas < 2 degrés</p>

Algorithme

```
inverseKinematics()
     start with previous \Theta;
     E = target - computeEndPoint();
     for(k=0; k < k_{max} \&\& |E| > eps; <math>k++){
       J = computeJacobian();
       solve J \Lambda = E;
       if (\max(\Lambda)>2) \Lambda = 2\Lambda/\max(\Lambda);
       \Theta = \Theta + \Lambda;
        E = target - computeEndPoint();
```

La bonne question

- solve J Λ = E;
- J n'est pas inversible
 - En effet, J n'est pas carrée
 - **J** matrice 2*n (ou 3n):

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial f_{x}}{\partial x_{0}}(\theta) & \frac{\partial f_{x}}{\partial x_{1}}(\theta) \cdots \\ \frac{\partial f_{y}}{\partial x_{0}}(\theta) & \frac{\partial f_{y}}{\partial x_{1}}(\theta) \cdots \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \theta_{0} \\ \theta_{1} \\ \theta_{2} \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E_{x} \\ E_{y} \end{bmatrix}$$

Pseudo-Inverse

• **J**^T**J** est carrée (n*n). Donc :

$$\mathbf{J} \Lambda = \mathbf{E}$$
 $\mathbf{J}^{\mathsf{T}} \mathbf{J} \Lambda = \mathbf{J}^{\mathsf{T}} \mathbf{E}$
 $\Lambda = (\mathbf{J}^{\mathsf{T}} \mathbf{J})^{-1} \mathbf{J}^{\mathsf{T}} \mathbf{E}$
 $\Lambda = \mathbf{J}^{\mathsf{+}} \mathbf{E}$

- J+=(J^TJ)-¹ J^T pseudo-inverse de J
 - Pareil que l'inverse si **J** est carrée et inversible
 - Propriétés : **JJ**+**J** = **J**, **J**+**JJ**+ = **J**+
 - **J** est $m*n \Rightarrow J^+$ est n*m

Et la cinématique inverse?

- On veut résoudre $X=f(\Theta)+\mathbf{J}(\Theta)\Lambda$
 - $f(\Theta)$ position de l'extrémité du bras
 - $-i_{\rm e}$ colonne de **J** vient de l'articulation i
 - $f(\Theta) = \mathbf{R}_1(\theta_1) \mathbf{T}_1 \mathbf{R}_2(\theta_2) \mathbf{T}_2 \mathbf{R}_3(\theta_3) \mathbf{T}_3 \dots M_0$

$$\frac{\partial f}{\theta_1} = \frac{\partial R_1}{\theta_1} T_1 R_2 T_2 R_3 T_3 \cdots M_0$$

$$\frac{\partial f}{\theta_1} = R_1 \left(\theta_1 + \frac{\pi}{2}\right) T_1 R_2 T_2 R_3 T_3 \cdots M_0$$

Jacobien

- Variation de $f(\Theta)$ au premier ordre
- Approximation linéaire de *f*
- Matrice 3*n (ou 2*n en 2D) (n= nb de variables)
- Calcul de J:

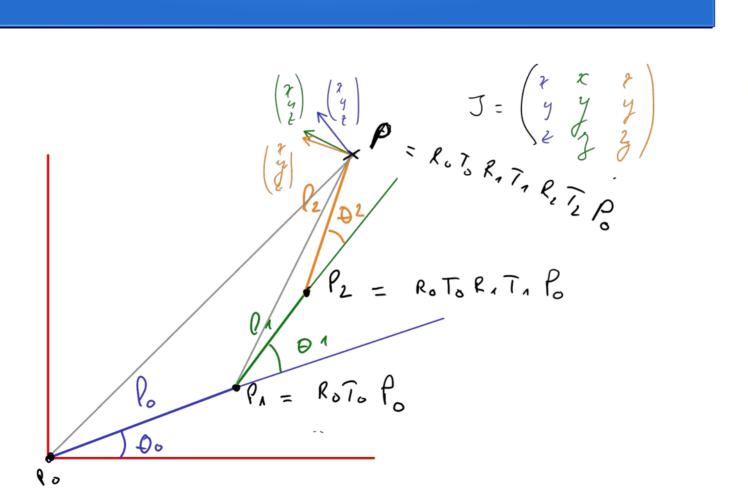
$$- f(\Theta) = \mathbf{R}_1(\theta_1) \mathbf{T}_1 \mathbf{R}_2(\theta_2) \mathbf{T}_2 \mathbf{R}_3(\theta_3) \mathbf{T}_3 \dots M_0$$

$$\frac{\partial f}{\partial \theta_1} = \frac{\partial R_1}{\partial \theta_1} T_1 R_2 T_2 R_3 T_3 \cdots M_0$$



Pas si compliqué que ça TP-VSP

Trop facile la jacobienne





Calcul du Jacobien dans R³ (ou R²)

• Jacobien d'une rotation autour de l'axe a_i (normalisé) passant par le pivot P_i :

$$a_i \times (E - P_i)$$

- Attention :
 - (E-Pi) doit être exprimé dans le même repère que la cible (repère de la scène)
 - l'axe a_i et le pivot P_i dépendent de la configuration des parents (similaire au calcul des pivots).
- Jacobien d'une translation
 - Vecteur dans la direction de translation (attention config. parents)

Algorithme

```
inverseKinematics()
    Vector \Theta = getLinkParameters();
    Vector E = target - computeEndPoint();
     for(k=0; k < k_{max} \&\& E.norm() > eps; <math>k++){
       Matrix J = computeJacobian();
       Matrix J+ = pseudoInverse(J);
       Vector \Lambda = J + E;
       if (\max(\Lambda)>2) \Lambda = 2/\max(\Lambda);
       \Theta = \Theta + \Lambda;
       putLinkParameters();
       E = target - computeEndPoint();
```

Alternatives et plus de contrôle

- Pseudo-inverse de la Jacobienne =>
 - Transposée de la Jacobienne
 - (+) Évite les pb de matrice non iversible ou mal conditionnée,
 - (-) Convergence plus lente
- Descente cyclique des coordonnées
 - Moins de calculs
 - Plus rapide mais moins précis
- Gestion des limites des articulations