Modèles géométriques: directs et inverses

Ludovic Hofer

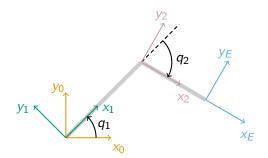
6 novembre 2019

Robots articulés et modèle géométriques

- Deux types d'articulations
 - Rotoïde (liaisons angulaires)
 - Linéaire (liaisons prismatiques)
- Deux types d'architecture
 - Séries
 - Parallèles

Contenu du cours

Modèle géométrique pours robots séries

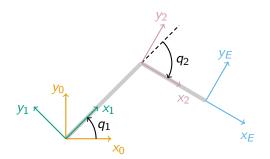


Espace articulaire : Q

- n : nombre d'articulations (degrés de liberté)
- Configuration du robot $q = (q_1, \dots, q_n)$

• Ici :
$$q = (\pi/6, -5\pi/12)$$

MGD/MGI 3/26

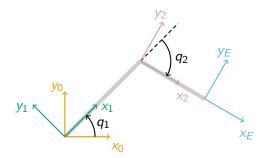


Les repères du robot

0 : La base du robot

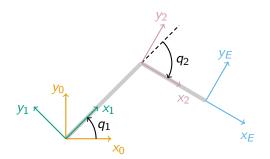
i : Repère du corps rigide après i articulations

E: L'effecteur ou outil du robot (pince, etc...)



Espace opérationnel : \mathcal{O}

- Position de l'outil dans le repère 0
- Orientation du repère E dans le repère 0



Les modèles géométriques

 $\mathsf{Direct}:\ \mathcal{Q}\to\mathcal{O}\ (\mathsf{MGD},\ \textit{Forward Kinematics})$

Inverse : $\mathcal{O} \rightarrow \mathcal{Q}$ (MGI, *Inverse Kinematics*)

Repères

Note:

On se restreint ici aux repères orthonormés directs

Notations

O_i L'origine du repère i

 $\vec{x_i}$ Le vecteur unitaire \vec{x} du repère i

 \vec{v} Le vecteur \vec{v} dans le repère \vec{i}

ⁱP La position du point P dans le repère i

Remarque

 O_i , $\vec{x_i}$ et $\vec{y_i}$ suffisent à spécifier un repère, car :

$$\vec{z_i} = \vec{x_i} \wedge \vec{y_i}$$

L. Hofer MGD/MGI

Rotation en 3D

Notation

 $^{i}R_{i}$ La rotation de j vers i

$${}^{i}R_{j} = \begin{pmatrix} {}^{i}\vec{x_{j}} & {}^{i}\vec{y_{j}} & {}^{i}\vec{z_{j}} \end{pmatrix}$$

Propriétés

- \bullet ${}^{i}R_{i} = {}^{j}R_{i}^{T}$
- ${}^{i}R_{i}^{-1} = {}^{j}R_{i}$
- $\bullet {}^{i}R_{i}{}^{j}\vec{v} = {}^{i}\vec{v}$
- $\bullet {}^{i}R_{i}{}^{j}R_{k} = {}^{i}R_{k}$

Transformation homogène en 3D

Notation

 $^{j}T_{i}$ Transformation du repère i vers le repère i

$${}^{i}T_{j} = \begin{pmatrix} {}^{i}R_{j} & {}^{j}\vec{O}_{i} \\ 0_{1\times 3} & 1 \end{pmatrix}$$

Propriétés

$$\bullet$$
 $^{i}T_{i}^{j}T_{k} = ^{i}T_{k}$

$$\bullet^{i}\vec{O}_{i}=-{}^{i}R_{i}^{j}\vec{O}_{i}$$

$$\bullet \ ^{i}T_{j}^{-1} = {}^{j}T_{i} = \begin{pmatrix} {}^{i}R_{j}^{T} & {}^{i}\vec{O}_{j} \\ 0_{1\times 3} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} {}^{i}R_{j}^{T} & -{}^{i}R_{j}^{T} j\vec{O}_{i} \\ 0_{1\times 3} & 1 \end{pmatrix}$$

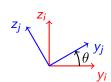
L. Hofer MGD/MGI 6/26

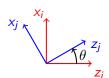
Rotation autour des axes unitaires

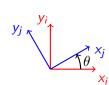
$$\mathcal{R}(\vec{x}, \theta) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\theta) & \sin(\theta) & 0 \\ 0 & -\sin(\theta) & \cos(\theta) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}_{i} \qquad \begin{matrix} z_{i} \\ z_{j} \\ z_{j}$$

$$\mathcal{R}(\vec{y}, \theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & 0 & -\sin(\theta) & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \sin(\theta) & 0 & \cos(\theta) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}_{i} \xrightarrow{x_{i}} \xrightarrow{x_{j}} \xrightarrow{z_{j}}$$

$$\mathcal{R}(\vec{z},\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) & 0 & 0 \\ -\sin(\theta) & \cos(\theta) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}_{i} \qquad y_{i} \xrightarrow{y_{i}} x_{j}$$





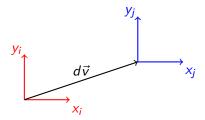


L. Hofer MGD/MGI 7/26

Translation selon un axe

- ullet $ec{v} \in \mathbb{R}^n$: un vecteur unitaire indiquant l'axe de translation
- ullet $d \in \mathbb{R}$: La distance de la translation

$$\mathcal{T}(\vec{v},d) = \begin{pmatrix} I_{3\times3} & -d\vec{v} \\ 0 & 1 \end{pmatrix}_{i}$$



Dérivée élément par éléments

Exemple : Rotation

$$\frac{d}{dq} \overbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & cos(q) & sin(q) & 0 \\ 0 & -sin(q) & cos(q) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}^{\mathcal{R}(\vec{x},q)} = \overbrace{\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -sin(q) & cos(q) & 0 \\ 0 & -cos(q) & -sin(q) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}}^{\mathcal{R}'(\vec{x},q)}$$

- ullet À chaque $q\in\mathcal{Q}$ correspond une matrice 0T_E
- Architecture série : transformations successives :

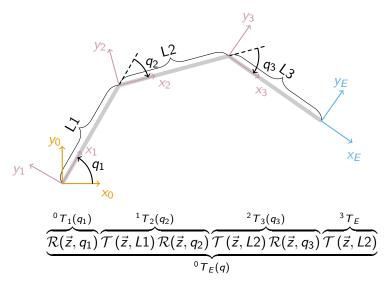
$${}^{0}T_{E}(q) = {}^{0}T_{1}(q_{1}){}^{1}T_{2}(q_{2}) \dots {}^{n-1}T_{n}(q_{n}){}^{n}T_{E}$$

• Chaque transformation peut encore être décomposée

$${}^{i}T_{j} = {}^{i}T_{j''}{}^{j''}T_{j'}(q_{i})^{j'}T_{j}$$

- ullet Rotoïde : j''' $T_{i'}(q_i)$: $\mathcal{R}(ec{v},q_i)$, avec $ec{v}$ l'axe de rotation
- Linéaire : $j''' T_{j'}(q_i) : T(\vec{v}, q_i)$, avec \vec{v} l'axe de translation

Exemple : Bras à 3 degrés de libertés



L. Hofer

MGD/MGI

Notes sur l'espace opérationnel

- ⁰ T_F contient des informations redondantes
 - 9 valeurs pour décrire l'orientation
 - 3 valeurs suffiraient
- ⁰ T_E contient parfois des informations inutiles
 - Par exemple, intérêt uniquement pour la position (x,y)

Notation

- ullet $\mathcal{P}\left({}^{0}\mathcal{T}_{E}\right)$: transformation ightarrow l'espace opérationnel
- $G(q) = \mathcal{P}\left({}^{0}T_{E}(q)\right)$
- $G_i(q)$ Le *i*-ème élément du vecteur G(q)

Position et orientation

$$\mathcal{P}\begin{pmatrix} {}^{0}T_{E} \end{pmatrix} = \mathcal{P}\begin{pmatrix} {}^{0}R_{E} & {}^{0}O_{E} \\ {}^{0}1_{\times 3} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} {}^{0}O_{E} \\ \operatorname{roll} \\ \operatorname{pitch} \\ \operatorname{yaw} \end{pmatrix} {}^{0}R_{E}$$

Position uniquement

$$\mathcal{P}\left({}^{0}T_{E}\right) = \mathcal{P}\left(\left({}^{0}R_{E} \quad {}^{0}O_{E} \atop 0_{1\times 3} \quad 1\right)\right) = {}^{0}O_{E}$$

Modèle Géométrique Inverse

Objectif

Pour un $o \in \mathcal{O}$, quelles configurations $q \in \mathcal{Q}$ tel que $\mathcal{G}(q) = o$

Différences avec le MGD

- Généralement, plusieurs solutions
- Parfois 0 solutions
- Parfois infinité de solutions

rescritation

MGI et nombre de degrés de liberté

Cas classique : n = 6

L'espace opérationnel comprend position et orientation.

Sur-contraint : n < 6

Suppression de contraintes (par exemple position uniquement)

Sous-contraint : n > 6

Plusieurs possibilités :

- Fixer toutes les articulations sauf 6
- Introduire des contraintes supplémentaires

Présentation

Méthodes de résolutions

Pas de solution générale, mais deux approches du problème :

- Méthodes analytiques
 - Résolution géométrique
 - Résolution algébrique
- Méthodes numériques (itératives)
 - Par Jacobienne Inverse
 - Par Jacobienne Transposée

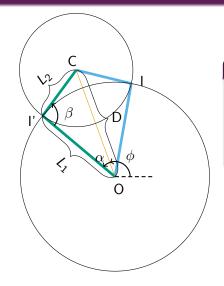
Avantages et inconvénients

Avantages

- Réponses exactes
- Nombre de solutions disponible
- Exécution rapide

Inconvénients

- Pas de méthode générale : propre à chaque robot
- Ne fournit pas de solution approchée quand la cible n'est pas atteignable



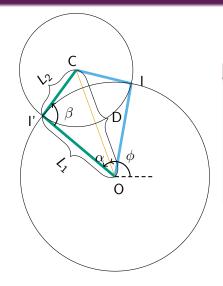
Données du problèmes

C: Position cible

 $D: \|O - C\|$

 $L_1 : ||O - I||$

 $L_2: ||I-C||$

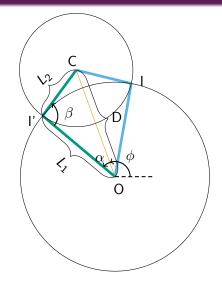


Quelles valeurs pour α et β

• Par Al-Kashi : $L_2^2 = D^2 + L_1^2 - 2DL_2\cos(\alpha)$

• Autrement dit : $\alpha = \arccos\left(\frac{L_1^2 + D^2 - L_2^2}{2L_1D}\right)$

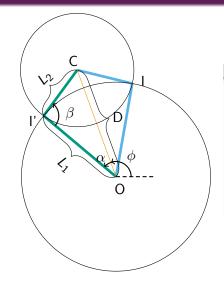
• De manière similaire : $\beta = \arccos\left(\frac{L_1^2 + L_2^2 - D^2}{2L_1L_2}\right)$



Quelles valeurs pour q_1 et q_2

Cas classique : 2 solutions :

$$\begin{cases} q_1 = \phi - \alpha, q_2 = 180 - \beta \\ q_1 = \phi + \alpha, q_2 = \beta - 180 \end{cases}$$

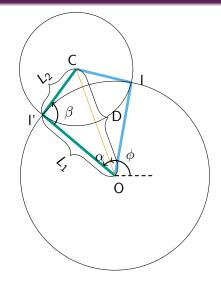


Quelles valeurs pour q_1 et q_2

• Cas classique : 2 solutions :

$$\left\{ \begin{array}{l} q_1 = \phi - \alpha, q_2 = 180 - \beta \\ q_1 = \phi + \alpha, q_2 = \beta - 180 \end{array} \right.$$

- Pas de solutions :
 - $D > L_1 + L_2$ ou
 - $D < |L_2 L_1|$



Quelles valeurs pour q_1 et q_2

• Cas classique : 2 solutions :

$$\left\{ \begin{array}{l} q_1 = \phi - \alpha, q_2 = 180 - \beta \\ q_1 = \phi + \alpha, q_2 = \beta - 180 \end{array} \right.$$

- Pas de solutions :
 - $D > L_1 + L_2$ ou
 - $D < |\bar{L}_2 \bar{L}_1|$
- Une seule solution :

$$D = L_1 + L_2$$

Résolution algébrique

- Non-couvert ici ¹
- Systèmes d'équation avec cos et sin
- Choix du repère dans lequel sont exprimés est important
- Utilisation de calcul symbolique (sympy, maxima, maple)

^{1.} Voir 1.2.3: http://cours-online.gdr-robotique.org/ Khalil-Dombre Modelisation/Khalil-Dombre Modelisation.pdf

La jacobienne

$$J(q) = \begin{pmatrix} \frac{\partial \mathcal{G}(q)}{\partial q_1} & \dots & \frac{\partial \mathcal{G}(q)}{\partial q_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial \mathcal{G}_1(q)}{\partial q_1} & \dots & \frac{\partial \mathcal{G}_1(q)}{\partial q_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial \mathcal{G}_k(q)}{\partial q_1} & \dots & \frac{\partial \mathcal{G}_k(q)}{\partial q_n} \end{pmatrix}$$

Utilités

- MGI : méthodes numériques
- Vitesse dans l'espace opérationnel : $\dot{o} = J(q)\dot{q}$

Avantages et inconvénients

Avantages

- ullet Méthode similaire pour tous les robots, basée sur ${\cal G}$
- Solution approximative pour position impossible

Inconvénients

- Fournit une seule solution
- Vulnérable aux singularités
- Calculatoire
- Non répétable

Inverse de la jacobienne

Résolution du MGI

Soit $\epsilon \in \mathbb{R}^k$ un vecteur de norme faible :

On linéarise ${\mathcal G}$ autour de $q: {\mathcal G}(q+\epsilon) pprox {\mathcal G}(q) + J(q)\epsilon$

Donc : $o - \mathcal{G}(q) \approx J(q)\epsilon$

On peut donc trouver ϵ avec : $\epsilon \approx J(q)^{-1}(o - \mathcal{G}(q))$

Problèmes fréquents

- \bullet ϵ trop grand : approximation linéaire invalide
 - Plusieurs pas de résolution : méthode itérative
- J(q) non-inversible (exemple : matrice rectangulaire)

Jacobienne Transposée : Théorie

Formulation du problème

Minimisation d'une fonction de coût C(o, q) avec :

- \bullet $o \in \mathcal{O}$: la cible à atteindre
- $q \in \mathcal{Q}$: la configuration du robot

Recherche du coût minimum

- Optimisation de fonction en boîte noire
- Résolution plus efficace avec accès au gradient : $\nabla C(o, q)$

$$abla \mathcal{C}(o,q) = egin{pmatrix} rac{\partial}{\partial q_1} \mathcal{C}(o,q) \ dots \ rac{\partial}{\partial q_n} \mathcal{C}(o,q) \end{pmatrix}$$

MGD/MGI 23 / 26

Jacobienne Transposée : Exemple

Cas simple

• Cas simple : 3 degrés de liberté

• Cible : position en 3D

• Coût : carré des erreurs :

$$C(o, q) = \sum_{i=0}^{3} (o_i - G_i(q))^2 = (o - G(q))^T (o - G(q))$$

Jacobienne Transposée : calcul de $\nabla C(o, q)$

Fonction de coût : carré des erreurs :

$$C(o, q) = \sum_{i=0}^{3} (o_i - G_i(q))^2$$

Jacobienne Transposée : calcul de $\nabla C(o,q)$

Fonction de coût : carré des erreurs :

$$C(o, q) = \sum_{i=0}^{3} (o_i - G_i(q))^2$$

Dérivations de fonctions composées :

$$\frac{\partial C(o,q)}{\partial q_j} = \sum_{i=1}^{3} -2(o_i - G_i(q)) \frac{\partial G_i(q)}{\partial q_j}$$

Jacobienne Transposée : calcul de $\nabla C(o, q)$

Dérivations de fonctions composées :

$$\frac{\partial C(o,q)}{\partial q_j} = \sum_{i=1}^{3} -2(o_i - \mathcal{G}_i(q)) \frac{\partial \mathcal{G}_i(q)}{\partial q_j}$$

Autrement dit :

$$\frac{\partial C(o,q)}{\partial q_j} = -2\left(\frac{\partial \mathcal{G}(q)}{\partial q_j}\right)^T (o - \mathcal{G}(q))$$

Jacobienne Transposée : calcul de $\nabla C(o, g)$

Autrement dit:

$$\frac{\partial C(o,q)}{\partial q_j} = -2 \left(\frac{\partial \mathcal{G}(q)}{\partial q_j} \right)^T (o - \mathcal{G}(q))$$

D'où:

$$\nabla C(o,q) = -2 \begin{pmatrix} \frac{\partial o_1}{\partial q_1} & \frac{\partial o_2}{\partial q_1} & \frac{\partial o_3}{\partial q_1} \\ \frac{\partial o_1}{\partial q_2} & \frac{\partial o_2}{\partial q_2} & \frac{\partial o_3}{\partial q_2} \\ \frac{\partial o_1}{\partial q_3} & \frac{\partial o_2}{\partial q_3} & \frac{\partial o_3}{\partial q_3} \end{pmatrix} (o - \mathcal{G}(q)) = -2J(q)^T (o - \mathcal{G}(q))$$

MGD/MGI 25/26

Pour aller plus loin

- https://www.pobot.org/IMG/pdf/cinematique_des_ robots_series.pdf
- http:
 //cours-online.gdr-robotique.org/Khalil-Dombre_
 Modelisation/Khalil-Dombre_Modelisation.pdf