使用解耦自然正交补的串联多体系统动力学建模

S.K. Saha

Department of Mechanical Engineering, I.I.T., Delhi, Hauz Khas, New Delhi, 110 016, India email: saha@mech.iitd.erent.in 本文推导了在串联运动链(serial kinematic chain)中由刚体组成的串联多体系统的受约束动力学方程。首先本文得到了解耦刚体的运动的牛顿-欧拉方程:然后,通过和连接体对应的解耦自然正交补矩阵(DeNOC Matrices),得到运动的欧拉-拉格朗日独立方程。DeNOC本质上是已经介绍过的自然正交补(Natural Orthogonal Complement, NOC)矩阵的解耦形式。其中使用后者(NOC)可以分别得到迭代的n阶(n是系统的自由度)逆运动学算法和n³阶的正运动学算法;而使用前者(DeNoC)可以得到上述两个问题的迭代n阶算法。n阶算法不仅运算效率较高,而且还有较好的数值稳定性。特别在正运动学和仿真中,系统的加速度通过动力学方程得到,然后再进行数值积分得到速度和位移。上述算法还通过一个三连杆-三自由度平面机械臂和一个六自由度的Stanford Arm进行了演示。

1 定义

参考多体串联系统或者串联机械臂Fig. 1,具有一个固定的"基座"和n个由#1, ..., #n编号的运动刚体,由n个一自由度的运动副或称关节(平动或者转动关节)耦合,在图中由1, ..., n进行标记。第i个关节将第i个刚体和第(i-1)个刚体耦合。参见第i个刚体运动的Fig. 2, 定义下面的量。

 t_i 和 n_i : 第i个关节的六维向量twist和wrench,即:

$$\mathbf{t}_{i} \equiv \begin{bmatrix} \boldsymbol{\omega}_{i} \\ \mathbf{v}_{i} \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad \mathbf{w}_{i} \equiv \begin{bmatrix} \mathbf{n}_{i} \\ \mathbf{f}_{i} \end{bmatrix}$$
 (1)

其中的 ω_i 和 \mathbf{v}_i 是第i个关节质心 C_i 的三维的角速度和线速度,分别在Fig. 2中所示。而 \mathbf{n}_i 和 f_i 分别是作用在质心 C_i 上的力矩和力的三维矢量。

 $Ω_i$ 和 M_i : 第i个刚体的6×6的角速度和质量矩阵,记作

$$\Omega_i \equiv \begin{bmatrix} \omega_i \times 1 & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \omega_i \times 1 \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad \mathbf{M}_i \equiv \begin{bmatrix} \mathbf{I}_i & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & m_i \mathbf{1} \end{bmatrix} \quad (2)$$

其中的 $\omega_i \times 1$ 是和 ω_i 关联的3 × 3的叉乘张量,将其作用于一个三维笛卡尔矢量x将得到叉积矢量,即($\omega_i \times 1$) $\mathbf{x} \equiv \omega_i \times \mathbf{x}$ 。此外, I_i 和 m_i 分别是关于质心 C_i 的3 × 3惯性张量和第i个刚体的质量,1和O是三维的单位矩阵和零矩阵。因此,1和O的维度应该理解为与它们出现的矩阵表达式的维数相匹配的维数。

t和w: 广义的twist和wrench的6n维的向量, 即:

$$\mathbf{t} \equiv \begin{bmatrix} \mathbf{t}_1^T, \dots, \mathbf{t}_n^T \end{bmatrix}^T$$
 and $\mathbf{w} \equiv \begin{bmatrix} \mathbf{w}_1^T, \dots, \mathbf{w}_n^T \end{bmatrix}^T$ (3)

其中的 t_i 和 \mathbf{w}_i 在Eq. 1中定义。

Ω和**M**: 广义的角速度和质量的 $6n \times 6n$ 维矩阵,记作:

$$\Omega \equiv \operatorname{diag} [\Omega_1, \dots, \Omega_n] \text{ and } \mathbf{M} \equiv \operatorname{diag} [\mathbf{M}_1, \dots, \mathbf{M}_n]$$
 (4)

其中的 Ω_i 和 M_i 在Eq. 2中定义。

 θ : n维的关节速率的independent的矢量,记作:

$$\dot{\theta} \equiv \left[\dot{\theta}_1, \dots, \dot{\theta}_n\right] \tag{5}$$

其中的 θ_i 是第i个关节的位移,如Fig. 3中所示。

2 使用DeNoC进行动力学建模

对于一个如Fig. 1中所示的串联机械系统,使用DeNOC矩阵得到运动的动力学模型的步骤在下面给出:

- 2.1 计算运动的无约束牛顿-欧拉(Newton-Euler)方程.
- a) 由Fig. 2,运动的牛顿欧拉方程为:

$$I_i \dot{\omega}_i + \omega_i \times I_i \omega_i = n_i \tag{6a}$$

$$m_i \mathbf{v}_i = \mathbf{f}_i$$
 (6b)

其中 \mathbf{n}_i 和 \mathbf{f}_i 是关于质心 C_i 和作用于质心 C_i 的力矩和力。由Eq. 1和Eq. 2的定义,上述的六个标量方程可以写作如下紧凑形式:

$$\mathbf{M}_i \dot{\mathbf{t}}_i + \dot{\mathbf{M}}_i \mathbf{t}_i = \mathbf{w}_i \tag{7}$$

其中6维向量 \mathbf{t}_i 和6×6的矩阵 \mathbf{M}_i 分别是 \mathbf{t}_i 和 \mathbf{M}_i 关于时间的微分,上述微分量定义为:

$$\dot{\mathbf{t}}_i \equiv \begin{bmatrix} \dot{\omega}_i \\ \dot{\mathbf{v}}_i \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad \dot{\mathbf{M}}_i \equiv \begin{bmatrix} \omega_i \times \mathbf{I}_i & \mathbf{O} \\ O & \mathbf{O} \end{bmatrix}$$
(8)

b) 对于 $i=1,\ldots,n$,写出Eq. 7,可以得到整个系统的6n个非期合标量方程,由下面的形式给出:

$$\mathbf{M}\dot{\mathbf{t}} + \dot{\mathbf{M}}\mathbf{t} = \mathbf{w} \tag{9}$$

其中的t和M分别是广义twist和广义质量的微分,即:

$$\dot{\mathbf{t}} \equiv \begin{bmatrix} \dot{\mathbf{t}}_1^T, \dots, \dot{\mathbf{t}}_n^T \end{bmatrix}^T$$
 and $\dot{\mathbf{M}} \equiv \operatorname{diag} \begin{bmatrix} \dot{\mathbf{M}}_1, \dots, \dot{\mathbf{M}}_n \end{bmatrix}$ (10)

其中的 $\dot{\mathbf{t}}_i$ 和 $\dot{\mathbf{M}}_i$ 在Eq. 8中定义。

- 2.2 运动学约束推导.
- a) 下面推导由运动副决定的运动约束(如由第i个旋转 关节耦合的第#i个和第#j个连杆之间的速度约束), 如Fig. 3中所示,运动学约束可以表述为:

$$\omega_i = \omega_i + \dot{\theta}_i \mathbf{e}_i \tag{11a}$$

$$\mathbf{v}_i = \mathbf{v}_j + \omega_j \times \mathbf{r}_j + \omega_i \times \mathbf{d}_i \tag{11b}$$

原文: S. Saha, 'Dynamics of Serial Multibody Systems Using the Decoupled Natural Orthogonal Complement Matrices', Journal of Applied Mechanics-transactions of The Asme - J APPL MECH, vol. 66, Dec. 1999, doi: 10.1115/1.2791809. 本文介绍了使用DeNOC方法进行申联系统动力学建模方法,这里主要翻译2至4章节,介绍DeNOC方法的主要内容。对于译者缺少知识储备的部分保留原文。

$$\mathbf{t}_i = \mathbf{B}_{ij}\mathbf{t}_j + \mathbf{p}_i\dot{\theta}_i \tag{12}$$

其中的 6×6 矩阵 $B_{i,j}$ 和六维向量 p_i 由下面的式子定义:

$$\mathbf{B}_{ij} \equiv \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}_{ij} \times \mathbf{1} & \mathbf{1} \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad \mathbf{p}_i \equiv \begin{bmatrix} \mathbf{e}_i \\ \mathbf{e}_i \times \mathbf{d}_i \end{bmatrix} \quad (13)$$

 $\mathbf{c}_{ij} \times \mathbf{1}$ 是和向量 \mathbf{c}_{ij} 关联的叉积张量,和Eq. 2中定义的类似。如Fig. 3中所示,向量 $\mathbf{c}_{ij} \equiv -\mathbf{d}_i - \mathbf{r}_j$ 给出。值得一提的是矩阵 \mathbf{B}_{ij} 和向量 \mathbf{p}_i 有以下理解:

对于两个刚性连接的运动物体#i和#j,矩阵B_{ij}将twist从#j迁移到#i,因此矩阵B_{ij}称为twist迁移矩阵(twist propagation matrix),它具有以下性质。

$$\mathbf{B}_{ij}\mathbf{B}_{jk} = \mathbf{B}_{ik}, \quad \mathbf{B}_{ii} = \mathbf{1}, \quad \text{and} \quad \mathbf{B}_{ij}^{-1} = \mathbf{B}_{ji} \quad (14)$$

矩阵 B_{ii} 即为 [1]中的状态转移矩阵。

• 向量 \mathbf{p}_i 和第i个关节有关。因此, \mathbf{p}_i 是关节速度迁移矩阵(joint-rate propagation vector),依赖于关节的种类。例如,Eq. 13是针对Fig. 3中的旋转关节;对于伸缩关节,向量 \mathbf{p}_i 的表达式为:

$$\mathbf{p}_i \equiv \left[\begin{array}{c} \mathbf{0} \\ \mathbf{e}_i \end{array} \right] \tag{15}$$

其中的 \mathbf{e}_i 是平行于线运动的单位向量。相对应地, \mathbf{E}_q . 12的 $\dot{\theta}_i$ 将意味着线速度。这里不再讨论其他种类的关节,如球形和螺旋关节,因为它们可以被视作伸缩关节和旋转关节的组合。

b) 对i = 1, ..., n的Eq.12, 可以紧凑地写作:

$$\mathbf{t} = \mathbf{N}\dot{\theta}, \quad \mathbf{\dot{H}} + \mathbf{N} = \mathbf{N}_l \mathbf{N}_d \tag{16}$$

在Eq.16中,N是 [2]中介绍的 $6n \times n$ 的NOC矩阵,其分解形式N = N_lN_d 在这里被称作解耦自然正交补矩阵(decoupled natural orthogonal complement) [3],其中的 $6n \times 6n$ 的下三角矩阵 N_l 和 $6n \times n$ 的分块对角阵 N_d 由下面的式子给出:

$$\mathbf{N}_{l} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{O} & \cdots & \mathbf{O} \\ \mathbf{B}_{21} & \mathbf{1} & \cdots & \mathbf{O} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{B}_{n1} & \mathbf{B}_{n2} & \cdots & \mathbf{1} \end{bmatrix} \text{ and}$$

$$\begin{bmatrix} \mathbf{p}_{1} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{1} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{N}_d = \left[\begin{array}{cccc} \mathbf{p}_1 & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{p}_2 & \cdots & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{p}_n \end{array} \right]$$

其中使用了矩阵 \mathbf{B}_{ij} 的前两个性质。另外, \mathbf{O} 和 $\mathbf{0}$ 分别是 $\mathbf{6} \times \mathbf{6}$ 零矩阵和六维零向量。矩阵 \mathbf{N}_l 和 \mathbf{N}_d 是 [4]中的空间算子(*spatial operator*),它们分别是分别是 "anticausal"和 "memory-less"的非递归算子。

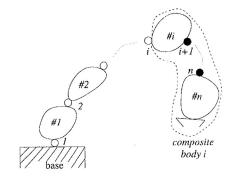


Fig. 1 串联n体机械臂示意图

2.3 将运动学约束代入运动的牛顿-欧拉方程. 在Eq.9前左乘 \mathbf{N}^T , 即:

$$\mathbf{N}^{T}(\mathbf{M}\dot{\mathbf{t}} + \dot{\mathbf{M}}\mathbf{t}) = \mathbf{N}^{T}(\mathbf{w}^{E} + \mathbf{w}^{I})$$
(18)

其中**w**由**w** \equiv **w**^E + **w**^I 替换——**w**^E和**w**^I分别是广义的外部力和内部所受约束力。由于受约束的力矩和力不做功,因此 $\mathbf{t}^T\mathbf{w}^I$ 项被消去,即 $\mathbf{t}^T\mathbf{w}^I = \dot{\boldsymbol{\theta}}^T\mathbf{N}^T\mathbf{w}^I = \mathbf{0}$ 。这说明对于独立的 $\dot{\boldsymbol{\theta}}$,**N**^T**w**^I = **0**,因此,Eq. 18被重写为:

$$\mathbf{N}^{T}(\mathbf{M}\dot{\mathbf{t}} + \dot{\mathbf{M}}\mathbf{t}) = \mathbf{N}^{T}\mathbf{w}^{E} \tag{19}$$

注意,为了消除Eq. 9中耦合的牛顿-欧拉方程中的受约束的wrench,像Eq.16中一样将广义twist(即t)写作独立广义速度的线性变换是很重要的。

2.4 将运动学约束代入运动的牛顿-欧拉方程. 将t的表达式Eq. 16及其关于时间的微分(即 $t = N\ddot{\theta} + N\dot{\theta}$)代入Eq. 19,得到的结果为下面的受约束的运动的动力学方程:

$$\mathbf{I}\ddot{\theta} + \mathbf{C}\dot{\theta} = \tau \tag{20}$$

其中:

 $\mathbf{I} \equiv \mathbf{N}^T \mathbf{M} \mathbf{N} \equiv \mathbf{N}_d^T \tilde{\mathbf{M}} \mathbf{N}_d$: $n \times n$ 的广义惯量矩阵(generalized inertia

 $\mathbf{C} \equiv \mathbf{N}^T (\mathbf{M}\dot{\mathbf{N}} + \dot{\mathbf{M}}\mathbf{N}) \equiv \mathbf{N}_d^T \tilde{\mathbf{M}}' \mathbf{N}_d$: $n \times n$ is convective inertia matrix

 $\tau \equiv \mathbf{N}^T \mathbf{w}^E \equiv \mathbf{N}_d^T \tilde{\mathbf{w}}^E$: n维的取决于驱动力、重力和耗散的广义力向量

M, **M**'和**w**^E的表达式和研究系统的复合体有关,并将在之后的章节中推导。注意Eq. 20本质上是从解耦的牛顿、欧拉方程(如Eq. 9)中得到的运动的欧拉-拉格朗日方程。此外,如在 [2]中介绍的那样,自然正交补矩阵N的使用不允许对Eq. 20中的表达式(即矩阵I,C和向量 τ)进行进一步的简化。因此在这一步的动力学分析中需要使用计算机算法。或者如在5.1和5.2章中给出的方法,根据在Eq. 16中的解耦自然正交补矩阵,得到矩阵I,C τ 中每一元素的解析的迭代表达式,上述方法的计算复杂度是n阶的(即O(n)),并给出了很多物理理解(如在Eqs. 14, 17, 23b.50之后)。

3 I,C和τ的解析表达式

接下来推导**I**,C和r的表达式。这些表达式是统一的反向和正向动力学递推算法的基础。和其他方法不同(如 [5]等),其中的free-body图和牛顿-欧拉方程用于得到反向动力学算法,而欧拉-拉格朗日方程用于得到前向动力学。这里仅使用一套方程,即Eqs. 20, 24,29和30

¹C矩阵对应着科氏力和离心力

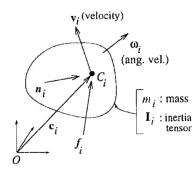


Fig. 2 第i个刚体的Free-body图

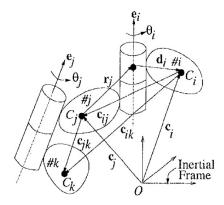


Fig. 3 耦合系统示意图

3.1 I矩阵的推导**.** 对NOC使用DeNOC的表达式(即**N** \equiv **N**_I**N**_d,如在Eq. 17中)代入矩阵**I** \equiv **N**^T**MN**,正如Eq. 20后给出的那样,可以得到

$$\mathbf{I} \equiv \mathbf{N}_d^T \tilde{\mathbf{M}} \mathbf{N}_d, \quad \text{where} \quad \tilde{\mathbf{M}} \equiv \mathbf{N}_l^T \mathbf{M} \mathbf{N}_l$$
 (21)

其中的 $6n \times 6n$ 对称矩阵 $\tilde{\mathbf{M}}$ 由下面的式子给出:

$$\tilde{\mathbf{M}} \equiv \begin{bmatrix} \tilde{\mathbf{M}}_{1} & \mathbf{B}_{21}^{T} \tilde{\mathbf{M}}_{2} & \cdots & \mathbf{B}_{n1}^{T} \tilde{\mathbf{M}}_{n} \\ \tilde{\mathbf{M}}_{2} \mathbf{B}_{21} & \tilde{\mathbf{M}}_{2} & \cdots & \mathbf{B}_{n2}^{T} \tilde{\mathbf{M}}_{n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \tilde{\mathbf{M}}_{n} \mathbf{B}_{n1} & \tilde{\mathbf{M}}_{n} \mathbf{B}_{n2} & \cdots & \tilde{\mathbf{M}}_{n} \end{bmatrix}$$
(22)

其中的 6×6 矩阵 $\tilde{\mathbf{M}}_{i}, i = 1, \dots, n$,定义为

$$\tilde{\mathbf{M}}_{i} \equiv \mathbf{M}_{i} + \sum_{k=i+1}^{n} \mathbf{B}_{ki}^{T} \mathbf{M}_{k} \mathbf{B}_{ki}$$
 (23a)

注意Eq. 23a中对于索引 $k=i+1,\ldots,n$ 的求和,一个利用Eq. 23a对于 $i=1,\ldots,n$ 求和的算法显然需要 n^2 阶的计算复杂度。然而,观察Eq. 23a并利用Eq. 14中 \mathbf{B}_{ij} 的前两个性质可以发现上述的求和式可以迭代地计算,即对于 $i=n,\ldots,1$,有: $\sum_{k=i+1}^{n}\mathbf{B}_{ki}^{T}\mathbf{M}_{k}\mathbf{B}_{ki}\equiv\mathbf{B}_{i+1,i}^{T}\tilde{\mathbf{M}}_{i+1}\mathbf{B}_{i+1,i}$,因为在系统中没有第(n+1)个连杆,有 $\tilde{\mathbf{M}}_{n+1}\equiv\mathbf{O}$ 。因此,Eq. 23a具有如下的迭代关系:

$$\tilde{\mathbf{M}}_i = \mathbf{M}_i + \mathbf{B}_{i+1}^T \tilde{\mathbf{M}}_{i+1} \mathbf{B}_{i+1,i}$$
 where $\tilde{\mathbf{M}}_n \equiv \mathbf{M}_n$. (23b)

 6×6 矩阵 $\tilde{\mathbf{M}}_i$ 是复合体i(composite body)的质量矩阵,即 $\tilde{\mathbf{M}}_i$ 表征着由(\mathbf{n} - \mathbf{i} - \mathbf{i} - \mathbf{i} - \mathbf{j} - \mathbf{i}

$$i_{ij} = i_{ji} = \mathbf{p}_i^T \tilde{\mathbf{M}}_i \mathbf{B}_{ij} \mathbf{p}_i \tag{24}$$

3.2 C矩阵的推导. 对自然正交补及其时间导数使用DeNOC的表达式,即**N** \equiv **N**_l**N**_d和**N** \equiv **N**_l**N**_d + **N**_l**N**_d \circ 如Eq. 20后定义,矩阵**C** $[\equiv$ **N**^T (**MN** + **MN**)]是convective inertia的广义矩阵,它由下面的式子得到:

$$\mathbf{C} \equiv \mathbf{N}_d^T \tilde{\mathbf{M}}' \mathbf{N}_d$$
, where $\tilde{\mathbf{M}}' \equiv \mathbf{N}_l^T \mathbf{M} \dot{\mathbf{N}}_l + \tilde{\mathbf{M}} \mathbf{\Omega} + \dot{\tilde{\mathbf{M}}}$ (25)

上式中已经代入了下面的式子

$$\dot{\mathbf{N}}_d \equiv \mathbf{\Omega} \quad \text{and} \quad \tilde{\dot{M}} = \mathbf{N}_l^T \dot{\mathbf{M}} \mathbf{N}_l$$
 (26)

上式中的 $6n \times 6n$ 矩阵 Ω 已经在Eq.4中定义。在Eq.25中分块对角阵 M^2 和 Ω 的乘积计算较为简便。而矩阵A和B的表达式在下面给出。

$$\mathbf{N}_{l}^{T}\mathbf{M}\dot{\mathbf{N}}_{l} \equiv \begin{bmatrix}
\mathbf{B}_{21}^{T}\tilde{\mathbf{H}}_{21} & \cdots & \mathbf{B}_{n1}^{T}\tilde{\mathbf{H}}_{n,n-1} & \mathbf{0} \\
\tilde{\mathbf{H}}_{21} & \cdots & \mathbf{B}_{n2}^{T}\tilde{\mathbf{H}}_{n,n-1} & \mathbf{0} \\
\vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\
\tilde{\mathbf{H}}_{n-1,1} & \cdots & \mathbf{B}_{n2}^{T}\tilde{\mathbf{H}}_{n,n-1} & \mathbf{0}
\end{bmatrix} \quad \text{and}$$

$$\tilde{\mathbf{M}} \equiv \begin{bmatrix}
\tilde{\mathbf{M}}\tilde{\mathbf{M}}_{1} & \tilde{\mathbf{M}}_{2} & \cdots & \tilde{\mathbf{M}}_{n} \\
\tilde{\mathbf{M}}_{2} & \tilde{\mathbf{M}}_{2} & \cdots & \tilde{\mathbf{M}}_{n} \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
\tilde{\mathbf{M}}_{n} & \tilde{\mathbf{M}}_{n} & \cdots & \tilde{\mathbf{M}}_{n}
\end{bmatrix},$$

$$(27)$$

其中 ³ 的6×6矩阵 $\tilde{\mathbf{M}}_i$ 和 $\tilde{\mathbf{H}}_{ij}$, $i=1,\ldots,n;j=1,\ldots,i-1$ 由下面的式子计算。

$$\tilde{\mathbf{M}}_i = \dot{\mathbf{M}}_i + \tilde{\mathbf{M}}_{i+1}$$
 and $\tilde{\mathbf{H}}_{ij} \equiv \tilde{\mathbf{M}}_i \dot{\mathbf{B}}_{ij} + \mathbf{B}_{i+1}^T \tilde{\mathbf{H}}_{i+1,i}$ (28)

其中 $\tilde{\mathbf{M}}_{n+1} = \tilde{\mathbf{H}}_{n+1,n} = \mathbf{O}$,因此 $n \times n$ 矩阵 \mathbf{M} 的元素 c_{ij} , $i, j = 1, \ldots, n$,为:

$$c_{ij} = \begin{cases} \mathbf{p}_i^t \left(\mathbf{B}_{ji}^T \tilde{\mathbf{M}}_j \mathbf{\Omega}_j + \mathbf{B}_{j+1,i}^T \tilde{\mathbf{H}}_{j+1,j} + \tilde{\mathbf{M}}_j \right) \mathbf{p}_j & \text{if } i \leq j \\ \mathbf{p}_i^t \left(\tilde{\mathbf{M}}_i \mathbf{B}_{ij} \mathbf{\Omega}_j + \tilde{\mathbf{H}}_{ij} + \tilde{\mathbf{M}}_i \right) \mathbf{p}_j & \text{otherwise.} \end{cases}$$
(29)

3.3 τ 矩阵的推导. 对于广义力和力矩的向量 τ , 由Eq. 20后的表达式, 对于 $i=1,\ldots,n$

$$\tau_i = \mathbf{p}_i^T \tilde{\mathbf{w}}_i^E, \text{ where } \tilde{\mathbf{w}}_i^E = \mathbf{w}_i^E + \mathbf{B}_{i+1,i}^T \tilde{\mathbf{w}}_{i+1}^E$$
 (30)

其中 $\tilde{\mathbf{w}}_{i}^{E}$ 是六维向量,组成了6n维向量 $\tilde{\mathbf{w}}^{E}$,即:

$$\tilde{\mathbf{w}}^E \equiv \left[\left(\tilde{\mathbf{w}}_1^E \right)^T, \dots, \left(\tilde{\mathbf{w}}_n^E \right)^T \right] \tag{31}$$

注意在Eq. 30中,当末端执行器没有任何外力矩和外力的的时候, $\tilde{\mathbf{w}}_n^E=\mathbf{0}$.

References

- Rodriguez, G., 1987, "Kalman filtering, smoothing, and recursive robot arm forward and inverse dynamics," IEEE Journal on Robotics and Automation, 3(6), pp. 624–639.
- [2] Angeles, J. and Lee, S. K., 1988, "The Formulation of Dynamical Equations of Holonomic Mechanical Systems Using a Natural Orthogonal Complement," Journal of Applied Mechanics, 55(1), pp. 243–244.
- [3] Saha, S., 1997, "A decomposition of the manipulator inertia matrix," IEEE Transactions on Robotics and Automation, 13(2), pp. 301–304.
- [4] Rodriguez, G. and Kreutz-Delgado, K., 1992, "Spatial operator factorization and inversion of the manipulator mass matrix," IEEE Transactions on Robotics and Automation, 8(1), pp. 65–76.
- [5] Siciliano, B. and Villani, L., 1996, "Adaptive compliant control of robot manipulators," Control Engineering Practice, 4(5), pp. 705–712.

 $^{^{2}}$ 在Eq. 25 中为 $ilde{ extbf{M}}$,而在Eq. 22 的式子中矩阵 $ilde{ extbf{M}}$ 不是分块对角阵

³M矩阵的表达式可能有作者笔误