

# 第6章：操作臂的雅克比矩阵



**主讲：许璟、周家乐**

**单位：信息科学与工程学院**

**邮箱：jingxu@ecust.edu.cn**

**办公：徐汇校区 实验19楼1213室**

# 主要内容

---

6.1 引例

6.2 速度雅克比矩阵

6.3 逆雅克比矩阵和奇异性

6.4 操作臂的灵巧度

6.5 力雅克比矩阵

6.6 冗余度机器人

6.7 刚度与柔度

6.8 误差标定与补偿

□ 位移分析：第三章**运动学方程建立**（D-H、指数积）

□ 速度分析：**操作空间速度与关节空间速度**的线性映射关系——雅可比矩阵 $J(q)$

□ 力分析：**末端操作力与各关节驱动力**的线性映射关系——力雅可比矩阵 $J^T(q)$



## 6.1 引例

- R-P平面机械手，有2个关节，一个旋转关节（关节变量  $\theta$ ），一个为移动关节（关节变量  $r$ ），运动学方程：

$$x = r \cos \theta,$$

$$y = r \sin \theta$$

- 对时间求导，得操作速度与关节速度关系：

$$\dot{x} = -\dot{\theta} r \sin \theta + \dot{r} \cos \theta,$$

$$\dot{y} = \dot{\theta} r \cos \theta + \dot{r} \sin \theta \quad \dot{q}$$

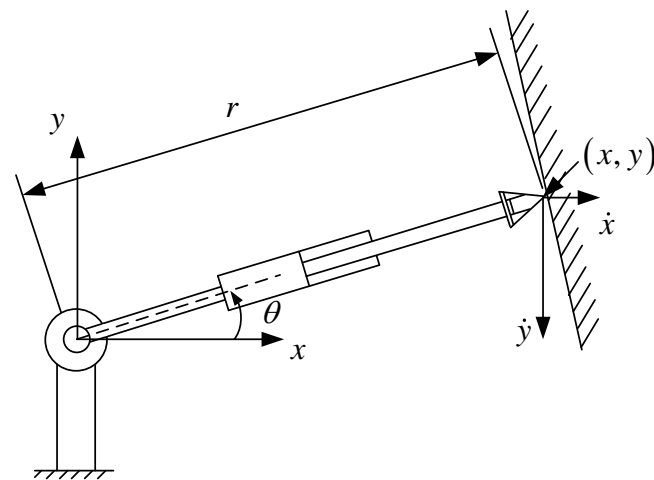
- 写成矩阵形式：

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} -r \sin \theta & \cos \theta \\ r \cos \theta & \sin \theta \end{bmatrix} \dot{q} = J(q) \dot{q}$$

式中  $\dot{x} = [\dot{x} \quad \dot{y}]^T$  表示末端操作速度、 $\dot{q} = [\dot{\theta} \quad \dot{r}]^T$  表示关节速度

- 速度雅克比矩阵  $J(q)$  表示：从关节速度矢量 到操作速度  $\dot{x}$  的映射

- 雅克比矩阵行列式为零  $|J(q)| = 0$ ，机器人形位处于奇异状态（避免）



R-P平面机械手

## 6.1 引例

□ 2R平面机械手，有2个转动关节，关节变量  $\theta_1, \theta_2$

运动学方程：

$$x = l_1 \cos \theta_1 + l_2 \cos(\theta_1 + \theta_2)$$

$$y = l_1 \sin \theta_1 + l_2 \sin(\theta_1 + \theta_2)$$

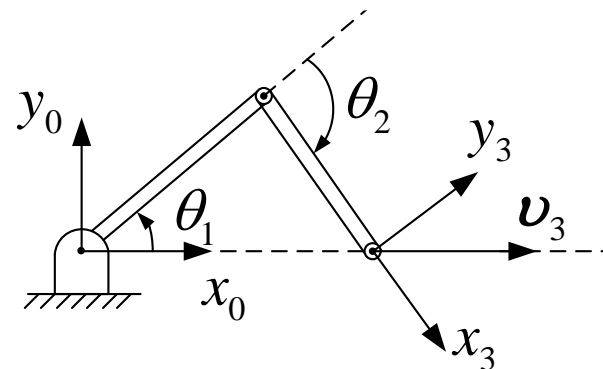
雅克比矩阵：

$$J(q) = \begin{bmatrix} -l_1 \sin \theta_1 - l_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) & -l_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) \\ l_1 \cos \theta_1 + l_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) & l_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) \end{bmatrix}$$

逆雅克比矩阵：

$$J^{-1}(q) = \frac{1}{l_1 l_2 \sin \theta_2} \begin{bmatrix} l_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) & l_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) \\ l_1 \cos \theta_1 + l_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) & -l_1 \sin \theta_1 - l_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) \end{bmatrix}$$

行列式为零： $\theta_2 = 0$  或  $\theta_2 = \pi$ ，即机器人完全拉直或缩回时处于奇异状态；机器人末端只能沿一个方向（切向）运动，退化为1个自由度。



2R平面机械手

## 6.2 速度雅克比矩阵

- 速度可以看作时单位时间内的微分运动，故雅克比可以看成是关节空间的微分运动 $dq$ 向操作空间微分运动 $D$ 的转换矩阵，即：

$$D = J(q) dq$$

- 雅克比矩阵：不一定是方阵，行数等于机器人操作空间维，列数等于机器人的关节数。对于 $n$ 个关节的机器人，雅克比是 $6 \times n$ 的矩阵，前3行代表末端线速度映射、后3行代表末端角速度映射，分块为：

$$\begin{bmatrix} v \\ \omega \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} J_{l1} & \cdots & J_{ln} \\ J_{a1} & \cdots & J_{an} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \dot{q}_1 \\ \vdots \\ \dot{q}_n \end{bmatrix}$$

- 微分移动矢量  $d$  和微分转动矢量  $\delta$  与各关节微分运动 $dq$ 的关系：

$$\begin{aligned} d &= J_{l1} dq_1 + J_{l2} dq_2 + \cdots + J_{ln} dq_n, \\ \delta &= J_{a1} dq_1 + J_{a2} dq_2 + \cdots + J_{an} dq_n \end{aligned}$$

# 矢量积方法

□ 对于移动关节*i*，末端线速度  $v$  与  $z_i$  方向相同：

$$\begin{bmatrix} v \\ \omega \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} z_i \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} \dot{q}_i, \quad J_i = \begin{bmatrix} z_i \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

□ 对于转动关节*i*，末端角速度为  $\omega = z_i \dot{q}_i$ ，线速度为矢量积，故：

$$J_i = \begin{bmatrix} z_i \times \left( {}^0_i R^i p_n \right) \\ z_i \end{bmatrix}$$

式中  $\left( {}^0_i R^i p_n \right)$  表示末端原点在{i}坐标系的位置矢量在基坐标系{0}的表示

□ 当需要在工具坐标系{T}中表示线速度和角速度时：

$$\begin{bmatrix} {}^n v \\ {}^n \omega \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} {}^o_n R^T & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & {}^o_n R^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v \\ \omega \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} {}^o_n R & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & {}^o_n R \end{bmatrix} J(q) \dot{q} = {}^T J(q) \dot{q}$$

工具坐标系{T}中的雅克比

# 微分变换法 (D-H方法基础上)

□ 相对工具坐标系的微分与相对基坐标系的微分存在如下关系:

$$\begin{bmatrix} {}^T d_x \\ {}^T d_y \\ {}^T d_z \\ {}^T \delta_x \\ {}^T \delta_y \\ {}^T \delta_z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} n_x & n_y & n_z & (p \times n)_x & (p \times n)_y & (p \times n)_z \\ o_x & o_y & o_z & (p \times o)_x & (p \times o)_y & (p \times o)_z \\ a_x & a_y & a_z & (p \times a)_x & (p \times a)_y & (p \times a)_z \\ 0 & 0 & 0 & n_x & n_y & n_z \\ 0 & 0 & 0 & o_x & o_y & o_z \\ 0 & 0 & 0 & a_x & a_y & a_z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} d_x \\ d_y \\ d_z \\ \delta_x \\ \delta_y \\ \delta_z \end{bmatrix}$$

□ 应用广泛: 机器人速度分析、标定、补偿、夹具、加工等



# 微分变换法 (D-H方法基础上)

□ 对于第*i*个关节，微分运动矢量

$$d = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \delta = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} d\theta_i$$

转动  
关节*i*

$${}^T d = \begin{bmatrix} (p \times n)_z \\ (p \times o)_z \\ (p \times a)_z \end{bmatrix}, \quad {}^T \delta = \begin{bmatrix} n_z \\ o_z \\ a_z \end{bmatrix}$$

$$d = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} dd_i, \quad \delta = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

移动  
关节*i*

$${}^T d = \begin{bmatrix} n_z \\ o_z \\ a_z \end{bmatrix} dd_i, \quad {}^T \delta = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

□ 注意：T表示在工具坐标系{T}中表示线速度和角速度时

# 微分变换法 (D-H方法基础上)

□ 对于第*i*个关节，雅克比矩阵 ${}^T J(q)$ 的第*i*列：

$${}^T J_{li} = \begin{bmatrix} (p \times n)_z \\ (p \times o)_z \\ (p \times a)_z \end{bmatrix}$$
$${}^T J_{ai} = \begin{bmatrix} n_z \\ o_z \\ a_z \end{bmatrix}$$

转动关节*i*

$${}^T J_{li} = \begin{bmatrix} n_z \\ o_z \\ a_z \end{bmatrix}$$
$${}^T J_{ai} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

移动关节*i*

□ 注意：T表示在工具坐标系{T}中表示线速度和角速度时

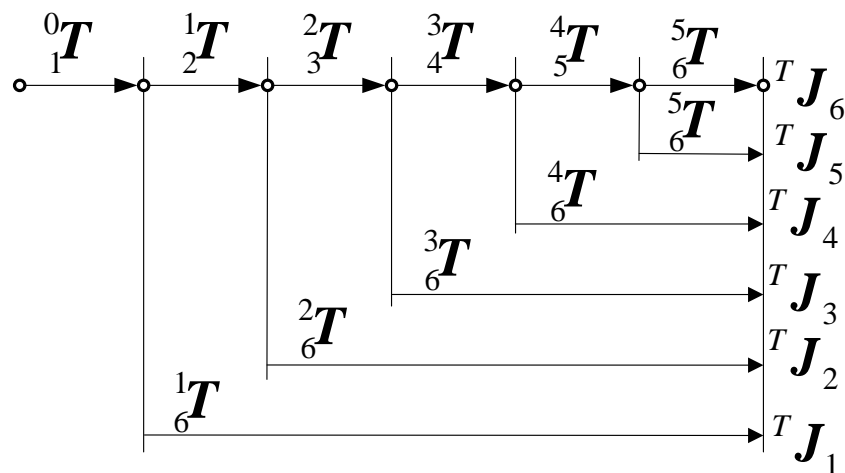
# 微分变换法 (PUMA560)

□ 计算各连杆变换:  ${}^0_1T, {}^1_2T, \dots, {}^{n-1}_nT$

□ 计算末端与各连杆的变换:

$${}^{n-1}_nT = {}^{n-1}_nT, \quad {}^{n-2}_nT = {}^{n-2}_{n-1}T {}^{n-1}_nT, \quad \dots, \quad {}^{i-1}_nT = {}^{i-1}_iT {}^i_nT, \quad \dots, \quad {}^0_nT = {}^0_1T {}^1_nT$$

□ 计算雅克比  ${}^TJ(q)$  的各列, 第*i*列  ${}^TJ_i$  由  ${}^i_nT$  所决定:



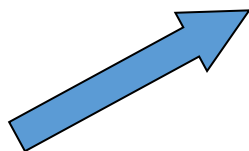
□ 工件坐标系中雅克比  ${}^TJ(q)$  与  $J(q)$  之间的关系:

$${}^TJ(q) = \begin{bmatrix} {}^0_nR^T & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & {}^0_nR^T \end{bmatrix} J(q), \quad J(q) = \begin{bmatrix} {}^0_nR & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & {}^0_nR \end{bmatrix} {}^TJ(q)$$

# 实例：计算 ${}^TJ(q)$

${}^TJ(q)$ 第一列 ${}^TJ_1(q)$ 对应的变换是 ${}^1_6T$

$${}^1_6T = \begin{bmatrix} n_x & o_x & a_x & p_x \\ n_y & o_y & a_y & p_y \\ n_z & o_z & a_z & p_z \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



$${}^TJ_1(q) = \begin{bmatrix} {}^TJ_{1x} \\ {}^TJ_{1y} \\ {}^TJ_{1z} \\ \hline -s_{23}(c_4c_5c_6 - s_4s_6) - c_{23}s_5c_6 \\ \hline s_{23}(c_4c_5c_6 + s_4s_6) + c_{23}s_5c_6 \\ \hline s_{23}c_4s_5 - c_{23}c_5 \\ \hline \end{bmatrix}$$

$${}^TJ_u = \begin{bmatrix} (p \times n)_z \\ (p \times o)_z \\ (p \times a)_z \end{bmatrix}$$

$${}^TJ_u = \begin{bmatrix} n_z \\ o_z \\ a_z \end{bmatrix}$$

$${}^TJ_{ai} = \begin{bmatrix} n_z \\ o_z \\ a_z \end{bmatrix}$$

$${}^TJ_{ai} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$n_x = c_{23}(c_4c_5c_6 - s_4s_6) - s_{23}s_5c_6$$

$$n_y = -s_4c_5c_6 - c_4s_6$$

$$n_z = -s_{23}(c_4c_5c_6 - s_4s_6) - c_{23}s_5c_6$$

$$o_x = -c_{23}(c_4c_5c_6 + s_4s_6) + s_{23}s_5c_6$$

$$o_y = s_4c_5c_6 - c_4s_6$$

$$o_z = s_{23}(c_4c_5c_6 + s_4s_6) + c_{23}s_5c_6$$

$$a_x = -c_{23}c_4s_5 - s_{23}c_5$$

$$a_y = s_4s_5$$

$$a_z = s_{23}c_4s_5 - c_{23}c_5$$

$$p_x = a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23}$$

$$p_y = d_2$$

$$p_z = -a_3s_{23} - a_2s_2 - d_4c_{23}$$

$${}^T\mathbf{J}_{1x} = (p \times n)_z = \begin{bmatrix} a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23} \\ d_2 \\ -a_3s_{23} - a_2s_2 - d_4c_{23} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} c_{23}(c_4c_5c_6 - s_4s_6) - s_{23}s_5c_6 \\ -s_4c_5c_6 - c_4s_6 \\ -s_{23}(c_4c_5c_6 - s_4s_6) - c_{23}s_5c_6 \end{bmatrix}$$

$$= (a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23})(-s_4c_5c_6 - c_4s_6) - d_2(c_{23}(c_4c_5c_6 - s_4s_6) - s_{23}s_5c_6)$$

$${}^T\mathbf{J}_{1y} = (p \times o)_z = \begin{bmatrix} a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23} \\ d_2 \\ -a_3s_{23} - a_2s_2 - d_4c_{23} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} -c_{23}(c_4c_5c_6 + s_4s_6) + s_{23}s_5c_6 \\ s_4c_5c_6 - c_4s_6 \\ s_{23}(c_4c_5c_6 + s_4s_6) + c_{23}s_5c_6 \end{bmatrix}$$

$$= (a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23})(s_4c_5c_6 - c_4s_6) - d_2(-c_{23}(c_4c_5c_6 + s_4s_6) + s_{23}s_5c_6)$$

$${}^T\mathbf{J}_{1z} = (p \times a)_z = \begin{bmatrix} a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23} \\ d_2 \\ -a_3s_{23} - a_2s_2 - d_4c_{23} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} -c_{23}c_4s_5 - c_{23}c_5 \\ s_4s_5 \\ s_{23}c_4s_5 - c_{23}c_5 \end{bmatrix}$$

$$= s_4s_5(a_2c_2 + a_3c_{23} - d_4s_{23}) + d_2(c_{23}c_4s_5 + c_{23}c_5)$$

# 指数积法

□ 经推导，末端速度与各个关节速度成**线性关系**，运动旋量坐标：

$${}^S_T V^s = {}^S_T J^s(\theta) \dot{\theta}$$

式中  ${}^S_T J^s(\theta) \in \mathbb{R}^{6 \times n}$  称为操作臂的空间雅克比矩阵

□ 经推导（参考**教材**），速度雅克比的每一列为：

$$\begin{aligned} {}^S_T J^s(\theta) &= \begin{bmatrix} V_1' & V_2' & \dots & V_n' \end{bmatrix}, \\ V_i' &= Ad \left( e^{[V_1]\theta_1} \dots e^{[V_{i-1}]\theta_{i-1}} \right) V_i \end{aligned}$$

显然：雅克比第*i*列  $V_i'$  仅与  $\theta_1, \dots, \theta_{i-1}$  有关；第*i*个关节的运动旋量坐标经伴随变换即可得到雅克比的第*i*列  $V_i'$ 。

□ 空间雅克比与物体雅克比存在关系：

$${}^S_T J^s(\theta) = Ad \left( {}^S_T T(\theta) \right) {}^S_T J^b(\theta)$$

□ **练习**：用指数积方法推导SCARA机器人空间雅克比？

## 6.3 雅克比矩阵几何性质

- 线性映射 $J$ 的域空间 $R(J)$ 是操作空间 $R^m$ 的子空间，代表机器人在该形位时能达到的操作速度的集合（或微分运动的集合）
- 线性映射 $J$ 的零空间 $N(J)$ 是关节空间 $R^n$ 的子空间，代表不产生操作速度（或微分运动）的关节速度（或微分运动）的集合

$$\dim[R(J)] + \dim[N(J)] = n$$

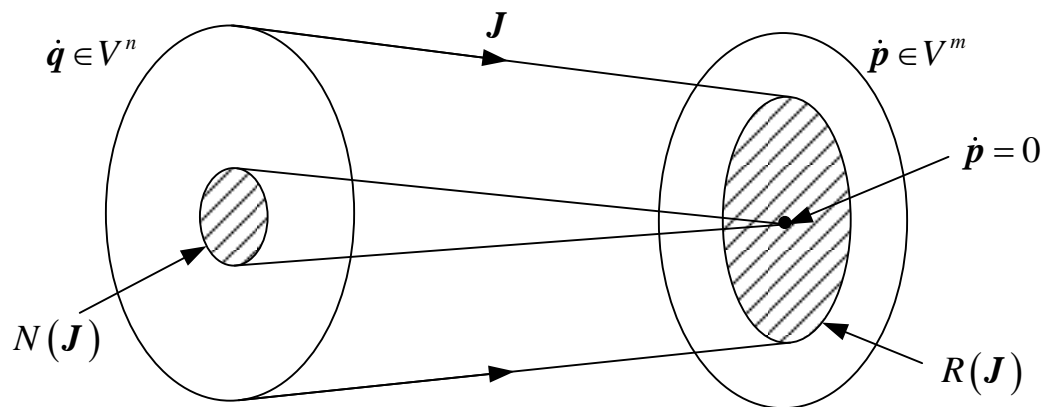


## 6.3 雅克比矩阵几何性质

- 线性映射 $J$ 的域空间 $R(J)$ 是操作空间 $R^m$ 的子空间，代表机器人在该形位时能达到的操作速度的集合（或微分运动的集合）
- 线性映射 $J$ 的零空间 $N(J)$ 是关节空间 $R^n$ 的子空间，代表不产生操作速度（或微分运动）的关节速度（或微分运动）的集合

$$\dim[R(J)] + \dim[N(J)] = n$$

- 当 $n > m$ 且 $J$ 满秩时，机器人具有冗余自由度，冗余度定义为 $N(J)$ 的维数；当 $n = m$ 且 $J$ 满秩时，机器人具有满自由度；当 $n < m$ ，机器人是欠自由度。机器人处于奇异形位时，机器人冗余度将减少。



关节速度与操作速度的线性映射



# 雅克比伪逆的计算

- 雅克比表达式复杂，其逆 $J^{-1}(q)$ 的求解十分困难，数值计算较慢，会碰到奇异和病态情况。有学者提出采用伪逆 $J^+$ 处理奇异状态速度反解：

$$\dot{q} = J^+(q) \dot{x}$$

式中  $J^+ \in R^{n \times m}$  是雅克比矩阵 $J$ 伪逆，是下面方程最小范数的最小二乘解：

$$\min \|J\dot{q} - \dot{x}\| = \|JJ^+ \dot{x} - \dot{x}\|$$

- 伪逆 $J^+$ 满足 $JJ^+ = I$ ，如果 $J(q)$ 的秩等于 $m$ ，可由下式计算：

$$J^+ = J^T (JJ^T)^{-1}$$

- 机器人处于奇异形位时，可采用Mayne修改算法计算 $J^+$ 。

## 6.4 操作臂的灵巧度

□ 雅克比的奇异性定性描述了操作臂灵巧度，定量指标与奇异值有关：

$$J(q) = U \Sigma V$$

式中  $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$ ,  $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$  为正交矩阵，而：

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_m & 0 \end{bmatrix}$$

式中  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \cdots \geq \sigma_m \geq 0$  为J的奇异值。

□ 对角阵  $\Sigma$  与雅克比矩阵J具有相同的秩，当  $\text{rank}(\Sigma) = \text{rank}(J) = r$  时

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_r & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

# 灵巧性度量指标

□ 条件数 (Salisbury和Craig) : 采用条件数 (可证明  $k(J) = \sigma_1/\sigma_r$ ) :

$$k(J) = \begin{cases} \|J(q)\| \|J^-(q)\| & (m=n \text{ 时}) \\ \|J(q)\| \|J^+(q)\| & (m < n \text{ 时}) \end{cases}$$

□ 最小条件数: 采用最小奇异值作为控制关节速度上限的指标

$$\|\dot{q}\| < (1/\sigma_r) \|\dot{x}\|$$

□ 运动灵巧性 (Angeles和Rojas) : 采用最小条件数的倒数

$$D = \frac{1}{k_m} \times 100\%, \quad k_m = \min_{q_2, q_3, \dots, q_5} k(J)$$

□ 可操作性 (Yoshikawa) : 采用雅克比与其转置的行列式

$$w = \sqrt{\det[J(q)J^T(q)]} = \sigma_1 \sigma_2 \cdots \sigma_m$$

显然: 当 $m=n$ 时,  $w = |\det(J(q))|$ ; 处于奇异时,  $\text{rank}(J(q)) < m$ ,  $w = 0$ ,  
操作臂的可操作性为0

## 6.5 力雅克比矩阵

□ 操作臂末端受到的外力  $f_n$  和力矩  $m_n$  组成6维矢量:

$$F_n = \begin{bmatrix} f_n \\ m_n \end{bmatrix}$$

□ 定义各个关节驱动力（或力矩）矢量:  $\tau = [\tau_1 \quad \tau_2 \quad \dots \quad \tau_n]^T$

□ 虚功原理: 关节空间虚位移产生的虚功等于操作空间产生的虚功

$$\tau^T \delta q = F^T D$$

□ 将  $D = J(q)dq$  代入上式可得:  $\tau = J^T(q)F$

□ 上式是无摩擦时操作臂力平衡的条件。 $J$ 的转置 $J^T(q)$ 就是力雅克比矩阵, 表示将作用在末端的力 $F$ 线性映射为相应的关节驱动力。

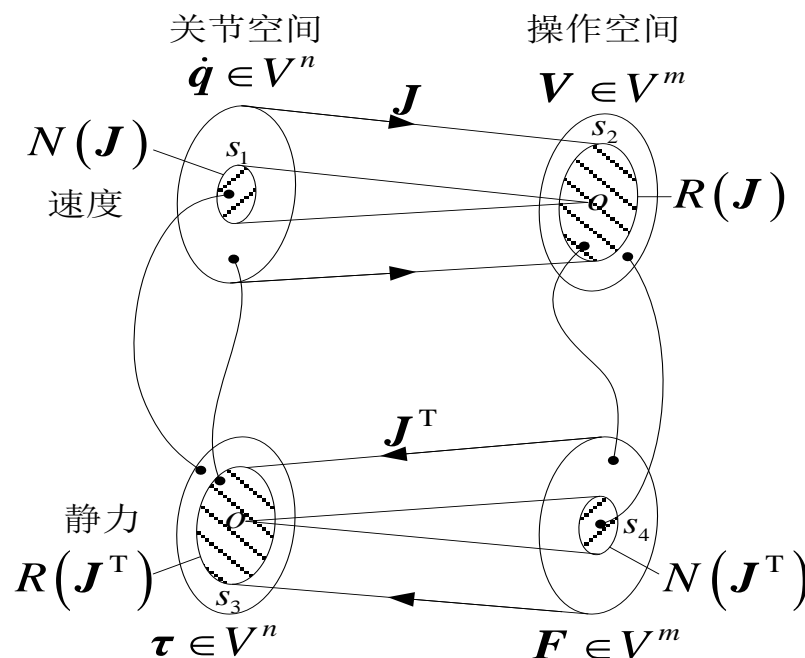
## 6.5 力雅克比矩阵

□ 操作臂速度传递与静力传递存在对偶关系：

$$\dot{x} = J(q)\dot{q}, \quad \tau = J^T(q)F$$

□  $J(q)$ 是 $m \times n$ 阶矩阵， $n$ 表示关节数， $m$ 表示操作空间的维数；

□  $J$ 的值域 $R(J)$ 和零空间 $N(J)$ 前面已经讨论；值域空间 $R(J^T(q))$ 表示操作力能够平衡的所有关节力矢量的集合，零空间 $N(J^T(q))$ 代表不需要任何关节驱动力能承受的所有操作力的集合,末端操作力由机构本身承受：



速度与静  
力的线性  
映射

# 力旋量坐标的伴随表示

□ 由虚功原理，6维力旋量坐标 $F$ 从坐标系 $\{B\}$ 到 $\{A\}$ 可用伴随变换表示：

$${}^A F = Ad_F \left( {}^A T_B \right) {}^B F$$

□ 力旋量坐标的伴随变换（与速度伴随变换对偶）：

$$Ad_F \left( {}^A T_B \right) = \begin{bmatrix} {}^A R_B & \mathbf{0} \\ \left[ {}^A p_{Bo} \right] {}^A R_B & {}^A R_B \end{bmatrix}$$

练习：已知作用在手腕的  ${}^S F$ ，求  ${}^T F$

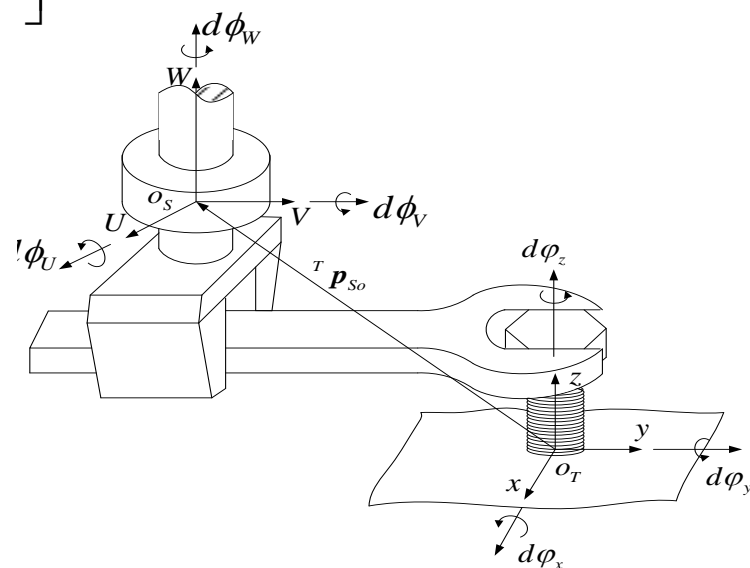
解答：

1) 求变换矩阵： ${}^T T_S = \begin{bmatrix} {}^T R_S & {}^T p_{So} \\ \mathbf{0} & 1 \end{bmatrix}$

2) 微分运动传递（速度伴随）：

$$\begin{bmatrix} {}^S d \\ {}^S \delta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} {}^S R_T & \left[ {}^S p_{To} \right] {}^S R_T \\ \mathbf{0} & {}^S R_T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} {}^T d \\ {}^T \delta \end{bmatrix}$$

3) 由对偶性得静力传递： $\begin{bmatrix} {}^T f \\ {}^T m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} {}^T R_S & \mathbf{0} \\ \left[ {}^T p_{So} \right] {}^T R_S & {}^T R_S \end{bmatrix} \begin{bmatrix} {}^S f \\ {}^S m \end{bmatrix}$



## 6.6 冗余度机器人

- 冗余度机器人：完成某一任务具有多余的自由度；增加了机器人的灵巧性、避免奇异性、躲避障碍物、改善动力学性能。
- 关节空间维数大于操作空间维数：  $n > m$ ；  $J$  满秩时，冗余度定义为：

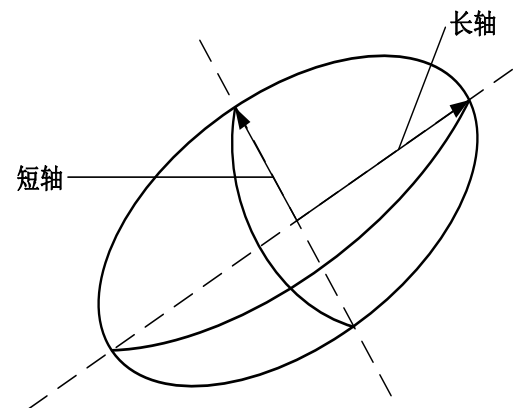
$$\dim \left[ N(J(q)) \right] = n - m > 0$$

- 冗余度机器人运动反解有无限个、速度反解：  $\dot{q} = J^+ \dot{x} + (I - J^+ J) \dot{\phi}$
- 速度比椭球：度量冗余度机器人运动过程的灵巧性：

$$\gamma_v = \sqrt{\dot{x}^T w_x \dot{x}} / \sqrt{\dot{q}^T w_q \dot{q}}$$

式中  $w_x \in R^{m \times m}$ ,  $w_q \in R^{n \times n}$  是加权矩阵，一般为对角阵。

- 给定机器人形位和末端速度， $\gamma_v$  表面形成椭球：
  - ◆ 长轴等于  $J$  最大特征值，短轴等于最小特征值；
  - ◆ 短轴方向，机械手灵巧性最差，末端变向很困难；
  - ◆ 奇异点处，短轴为零，末端在短轴方向不能运动；
  - ◆ 椭球越大、长短越均匀，灵巧性就越好。



操作臂速度比椭球

## 6.7 刚度与柔度

- 操作臂末端外力作用下变形：与操作臂刚度和作用力大小有关，刚度影响操作臂动态特性和在负载情况下的定位精度；
- 工业机器人变形：传动、减速装置和伺服驱动系统；
- 关节力矩  $\tau_i = k_i \cdot \Delta q_i$  称为静态误差力矩，其矢量形式：

$$\tau = K \Delta q$$

式中  $K = \text{diag}[k_1, k_2, \dots, k_n]$  为由刚度系数组成的对角阵

- 根据  $\tau = J^T F$  与  $D = J \Delta q$  的对偶关系，得：

$$D = JK^{-1}J^T F = CF,$$

$$F = C^{-1}D$$

式中柔度矩阵C表示操作力F和末端变形D之间的线性关系；柔度矩阵的逆表示末端刚度矩阵，操作臂末端柔度和刚度矩阵决定了各关节的刚度和雅克比矩阵。

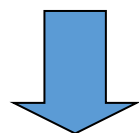


## 6.8 误差标定与补偿

□ 机器人标定：运动参数标定、视觉系统标定、多维力传感标定等；

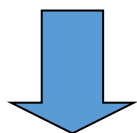
□ 连杆变换法：

$${}^{i-1}_i T(a_{i-1}, \alpha_{i-1}, d_i, \theta_i) = \text{Trans}(x, a_{i-1}) \text{Rot}(x, \alpha_{i-1}) \text{Trans}(z, d_i) \text{Rot}(z, \theta_i)$$



考虑了两轴线平行时奇异情况： $\text{Rot}(y, \beta)$

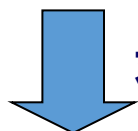
$${}^{i-1}_i T = \begin{bmatrix} c\theta_i c\beta_i & -s\theta_i & c\theta_i s\beta_i & a_{i-1} \\ s\theta_i c\alpha_{i-1} c\beta_i + s\alpha_{i-1} s\beta_i & c\theta_i c\alpha_{i-1} & s\theta_i c\alpha_{i-1} s\beta_i - s\alpha_{i-1} c\beta_i & -d_i s\alpha_{i-1} \\ s\theta_i c\alpha_{i-1} c\beta_i - c\alpha_{i-1} s\beta_i & c\theta_i s\alpha_{i-1} & s\theta_i c\alpha_{i-1} s\beta_i + c\alpha_{i-1} c\beta_i & d_i c\alpha_{i-1} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



微分移动矢量和微分转动矢量

$$d = M_\theta \Delta\theta + M_d \Delta d + M_a \Delta a + M_\alpha \Delta\alpha + M_\beta \Delta\beta,$$

$$\delta = R_\theta \Delta\theta + R_\alpha \Delta\alpha + R_\beta \Delta\beta$$



求解线性方程：B偏导数矩阵、x变量、b观测矢量

$$Bx = b$$

## 6.8 误差标定与补偿

□ 机器人标定：运动参数标定、视觉系统标定、多维力传感标定等；

□ 指数积法：

◆ 变换矩阵由各误差引起的微分：

$$\delta T = \frac{\partial T}{\partial L} \delta V + \frac{\partial T}{\partial \theta} \delta \theta + \frac{\partial T}{\partial V_T} \delta V_T$$

式中三项分别为  $T = e^{[V_1]\theta_1} e^{[V_2]\theta_2} \dots e^{[V_n]\theta_n} e^{[V_T]} = {}^sT(0)$

引入的分量

◆ 最终可转化为如下运动参数辨识的约束求解问题：

$$\text{Minimize: } \left\| \delta T T^{-1} - \left( \frac{\partial T}{\partial V} \delta V + \frac{\partial T}{\partial \theta} \delta \theta + \frac{\partial T}{\partial V_T} \delta V_T \right) T^{-1} \right\|^2$$

$$\text{Subject to: } \begin{cases} r\text{-joint} & \|\omega_i + \delta\omega_i\| = 1, \quad (\omega_i + \delta\omega_i) \cdot (\nu_i + \delta\nu_i) = 0 \\ p\text{-joint} & \|\nu_i + \delta\nu_i\| = 1 \end{cases}$$

◆ 带等式约束的最小二乘法问题：可采用拉格朗日乘子求解