



Modelado y Simulación de Robots Cinemática Inversa

Grado en Ingeniería de Robótica Software

Teoría de la Señal y las Comunicaciones y Sistemas Telemáticos y Computación

Roberto Calvo Palomino roberto.calvo@urjc.es

Introducción

- La cinemática es la rama de la mecánica que estudia el movimiento de los cuerpos sin considerar las fuerzas que lo causan.
- Posición, velocidad y aceleración de las partes del robot.
 - Cinemática Directa:
 - Conocemos los ángulos y geometría
 - Calculamos la posición y orientación del elemento final.
 - <u>Cinemática Inversa:</u>
 - Conocemos la posición y orientación del elemento final.
 - Calculamos los ángulos y geometría para alcanzar la orientación y posición del elemento final.
- Permite la planificación de trayectorias y la realización de tareas específicas.



Aplicaciones

Planificación de movimientos



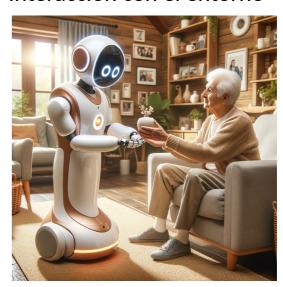
Control de Robots



Simulación de Robots



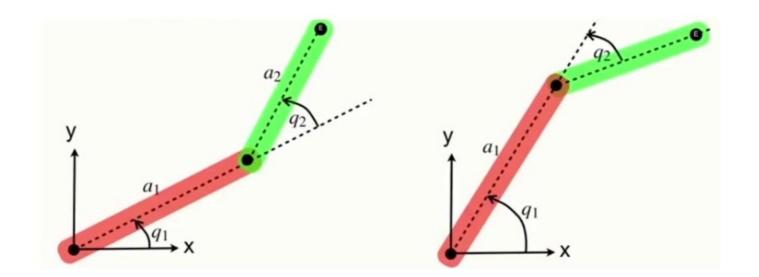
Interacción con el entorno





Introducción

- Cinemática inversa (IK) es la técnica que permite determinar el movimiento de una cadena de articulaciones para lograr que un actuador final se ubique en la posición deseada.
- El cálculo de la cinemática inversa se considera un problema complejo, ya que la resolución de ecuaciones no deriva en una única solución.





- Se espera una solución en tiempo real
- Posibles soluciones, varias políticas:
 - Menos articulaciones en movimiento
 - Más optima en términos de batería
- NO siempre es posible ofrecer una solución (limitaciones físicas de articulaciones)
- Utilizado para articulaciones en:
 - Brazo robótico
 - Bípedos
 - Cuadrúpedos





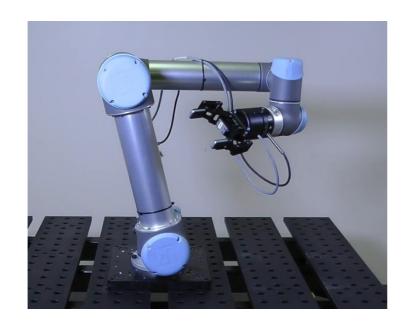




- El concepto de **singularidad** se utiliza para definir un mal funcionamiento de un sistema robótico
- Singularidades en robótica ocurren porque robots son controlados por matemáticas (muchas ecuaciones matemáticas tienden a infinito).
- La singularidad ocurre cuando hay múltiples soluciones en el sistema cinemático y no se escoge la óptima (asumiendo que hay una)
- Posición incorrecta y aumento drástico de la velocidad de las articulaciones son los efectos más comunes de singularidad.



• Ejemplos de Singularidades







Matriz Jacobiana

- La matriz Jacobiana se utiliza para representar la relación entre las variables de entrada y las variables de salida en un sistema multivariable
- Normalmente sistemas no lineales.
- Descripción del cambio de las variables de salida con respecto a pequeños cambios en las variables de entrada.

$$J = egin{bmatrix} rac{\partial y_1}{\partial x_1} & rac{\partial y_1}{\partial x_2} & \cdots & rac{\partial y_1}{\partial x_n} \ rac{\partial y_2}{\partial x_1} & rac{\partial y_2}{\partial x_2} & \cdots & rac{\partial y_2}{\partial x_n} \ dots & dots & dots & dots \ rac{\partial y_m}{\partial x_1} & rac{\partial y_m}{\partial x_2} & \cdots & rac{\partial y_m}{\partial x_n} \ \end{pmatrix}$$



Matriz Jacobiana

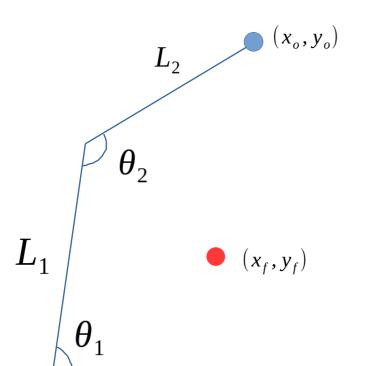
- Usos:
 - Relación entre velocidades
 - Aproximaciones lineales
 - Cambio de coordenadas
- Estimación de velocidad / propiedades de fluidos en el espacio.
- Resolver problemas de cinemática inversa.
- Entender deformaciones de objetos cuando se mueven sus articulaciones.



- Algoritmos iterativos para solucionar el sistema no lineal de ecuaciones. Ofrecen una aproximación.
- Ninguna garantiza evitar singularidades.
 - Jacobian Inverse
 - Converge rápidamente pero es costosa computacionalmente.
 - Pseudoinverse
 - Inestable cerca de la singularidad.
 - Jacobian transpose
 - Velocidad muy alta cerca de la singularidad.
 - Damped least square (utilizada por pybullet).
 - Reduce la velocidad cerca de la singularidad.



Jacobiano Inverso



$$x_o = L_1 \cos(\theta_1) + L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) \qquad \Delta x = x_f - x_o$$

$$y_o = L_1 \sin(\theta_1) + L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) \qquad \Delta y = y_f - y_o$$

$$\theta_{2} \qquad J = \begin{bmatrix} \frac{\partial x}{\partial \theta_{1}} & \frac{\partial x}{\partial \theta_{2}} \\ \frac{\partial y}{\partial \theta_{1}} & \frac{\partial y}{\partial \theta_{2}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -L_{1}\sin(\theta_{1}) - L_{2}\sin(\theta_{1} + \theta_{2}) & -L_{2}\sin(\theta_{1} + \theta_{2}) \\ L_{1}\cos(\theta_{1}) + L_{2}\cos(\theta_{1} + \theta_{2}) & L_{2}\cos(\theta_{1} + \theta_{2}) \end{bmatrix}$$

$$\bullet (x_{f}, y_{f})$$

Jacobiano Inverso

$$\begin{bmatrix} \Delta \theta_1 \\ \Delta \theta_2 \end{bmatrix} = J^{-1} \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix}$$

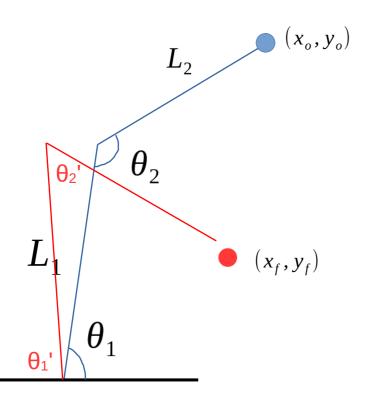
Por tanto, obtenemos los nuevos ángulos:

$$\theta_1' = \theta_1 + \Delta \theta_1$$

$$\theta_2' = \theta_2 + \Delta \theta_2$$



Jacobiano Inverso



$$\begin{aligned} x_o &= L_1 \cos(\theta_1) + L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) & \Delta x &= x_f - x_o \\ y_o &= L_1 \sin(\theta_1) + L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) & \Delta y &= y_f - y_o \end{aligned}$$

$$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial x}{\partial \theta_1} & \frac{\partial x}{\partial \theta_2} \\ \frac{\partial y}{\partial \theta_1} & \frac{\partial y}{\partial \theta_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -L_1 \sin(\theta_1) - L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) & -L_2 \sin(\theta_1 + \theta_2) \\ L_1 \cos(\theta_1) + L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) & L_2 \cos(\theta_1 + \theta_2) \end{bmatrix}$$

Jacobiano Inverso

$$\begin{bmatrix} \Delta \theta_1 \\ \Delta \theta_2 \end{bmatrix} = J^{-1} \begin{bmatrix} \Delta X \\ \Delta Y \end{bmatrix}$$

Por tanto, obtenemos los nuevos ángulos:

$$\theta_1' = \theta_1 + \Delta \theta_1$$

$$\theta_2' = \theta_2 + \Delta \theta_2$$



- Cuadrados Mínimos Amortiguados (Damped Least Squares, DLS)
- Parte del enfoque clásico de cuadrados mínimos para mejorar la estabilidad y la robustez de la solución en condiciones problemáticas, como las singularidades.
- Añade el factor de amortiguamiento (λ) que reduce efectos de las singularidades.

$$\begin{bmatrix} \Delta \theta_1 \\ \Delta \theta_2 \end{bmatrix} = J^T \cdot (J \cdot J^T + \lambda^2 \cdot I)^{-1} \cdot \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix}$$

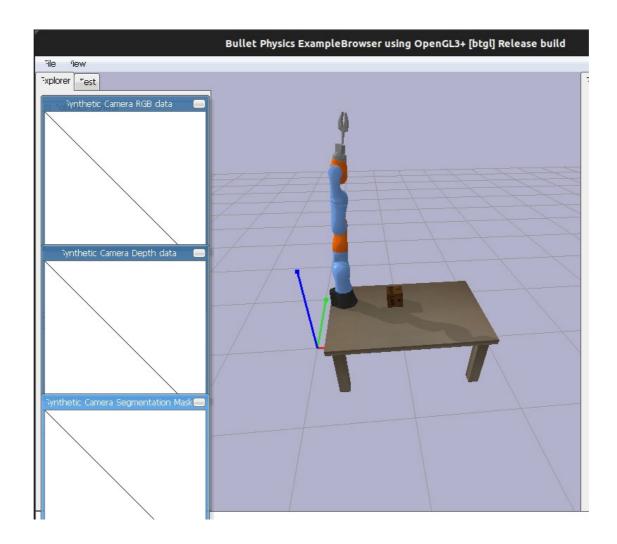
- Ventajas
 - Robustez ante las singularidades
 - Mejora de la estabilidad
 - Flexibilidad



- Algoritmos basados en aprendizaje por refuerzo pueden aprender a realizar acciones de cinemática inversa sin necesidad de conocer los fundamentos matemáticos.
- Sistemas basados en recompensa.
- Proporcionan flexibilidad, aprendizaje autónomo, adaptabilidad, generazación.
- Algortimos: DQN, PPO, DDPG, SAC,



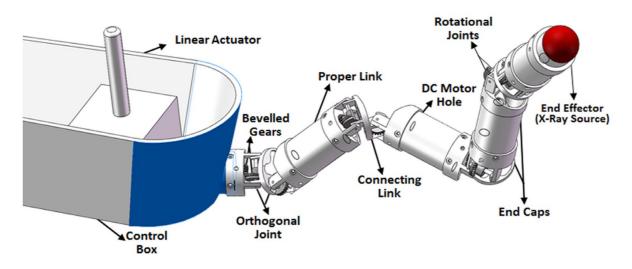
• Ejemplo DRL:





End Effector

- El término "end effector" se utiliza para definir la herramienta conectada al final de un brazo mecánico.
- Es el "punto de contacto" entre el robot y los objetos o el entorno de trabajo.
- Dependiendo de la aplicación final, se elegirá el diseño

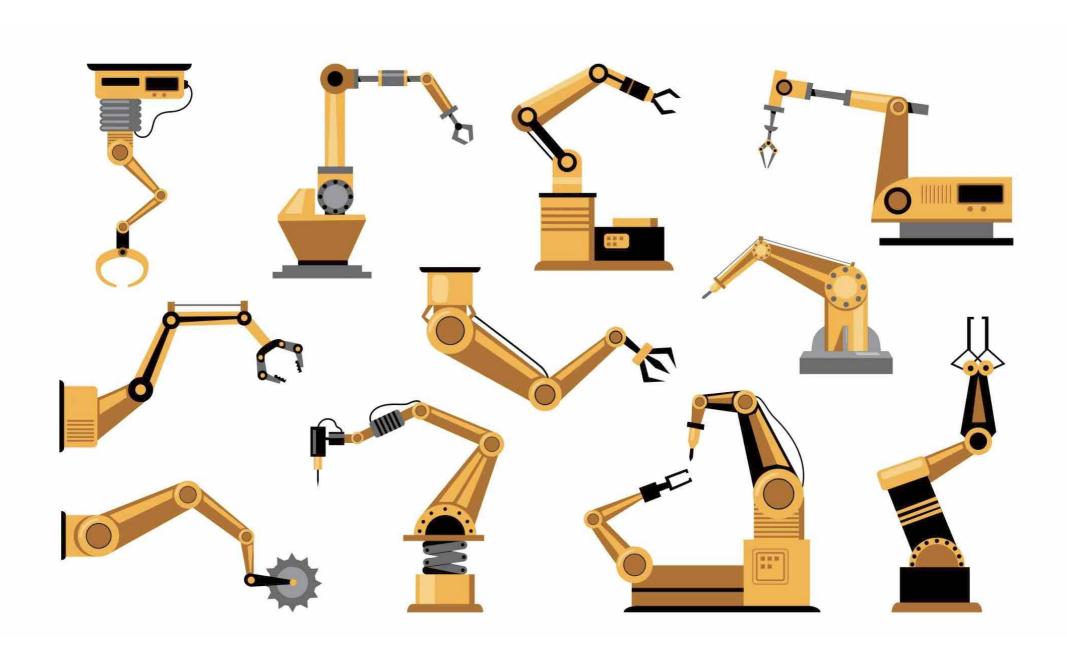












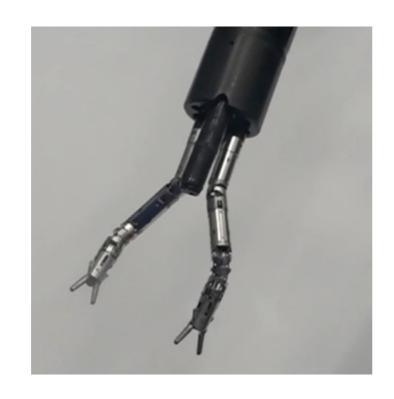
End Effector

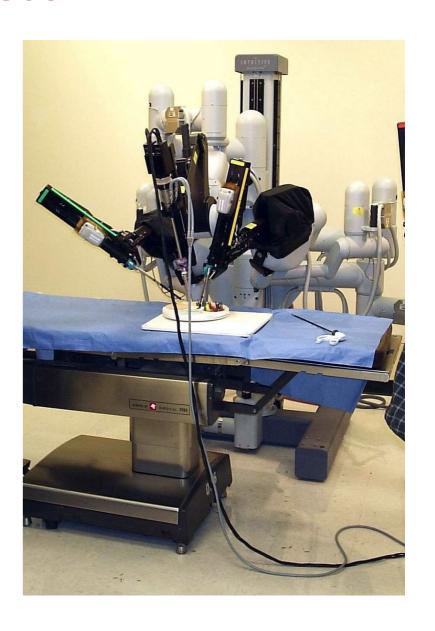
- En general, un brazo mecánico está compuesto por segmentos unidos mediante articulaciones formando una cadena de articulaciones.
- En general, según avanzamos en la cadena de articulaciones los segmentos deberían ser menores y las articulaciones más restrictivas.
- Las articulaciones cercanas al "end effector" deben proveer máxima movilidad (depende de la aplicación final).



End-Effector

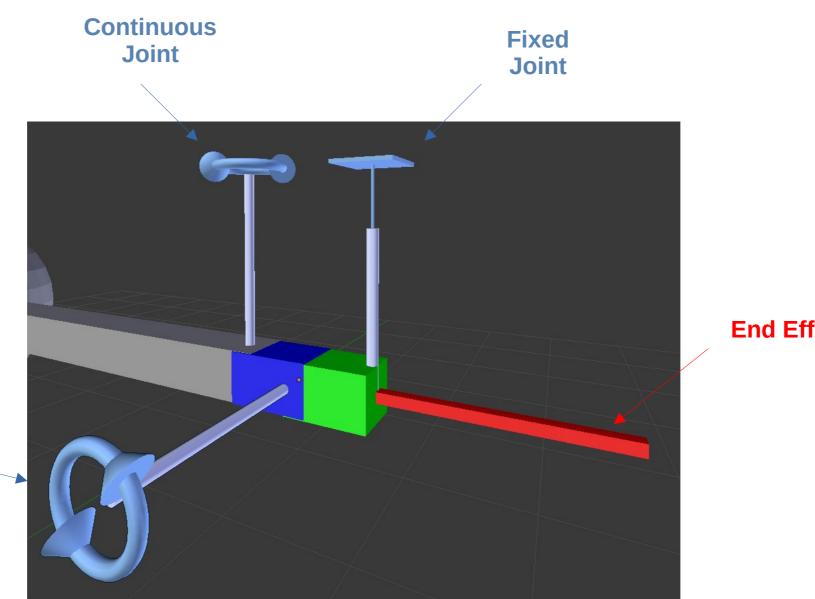
- Uso en Cirugía
- Robot Da Vinci







End Effector



End Effector



Continuous

Joint

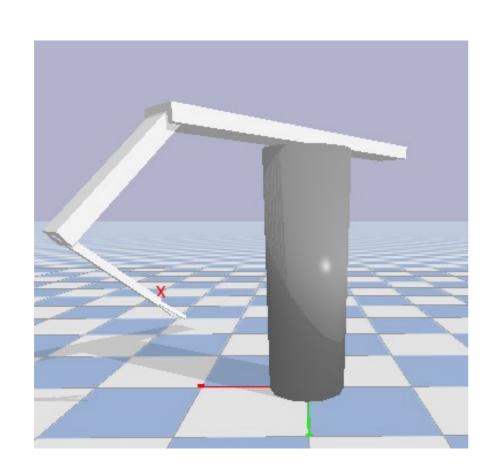


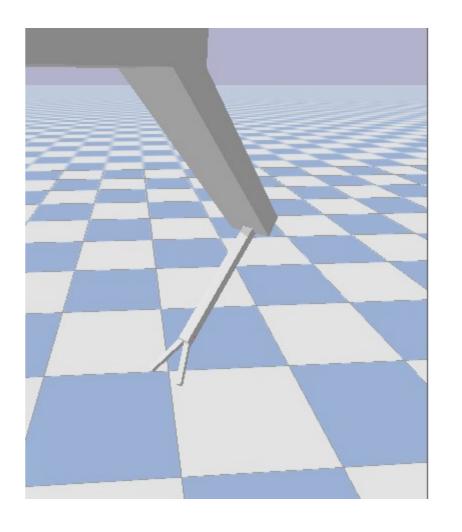
- PyBullet implementa Damped Least Squares para calcular los sistemas de cinemática inversa.
- Utilizaremos el método calculateInverseKinematics

jointPoses = p.calculateInverseKinematics(robotId, robotEndEffectorIndex, pos_target)

- <u>robotId</u>: id del robot
- robotEndEffectorIndex: Último índice de articulación antes del EndEffector.
- pos target: posición en cartesianas objetivo
- Devuelve los ángulos/posición de cada JOINT para alcanzar pos_target.









jointPoses = p.calculateInverseKinematics(robotId, robotEndEffectorIndex, pos_target)

5

5 JOINTS



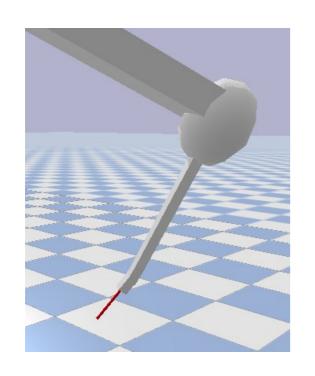
- Devuelve una lista de posición de joints para cada grado de libertad.
- Joints de tipo 'fixed' son omitidos.
- La cinemática Inversa solo es calculada sobre los primeros N Joints definidos por robotEndEffectorIndex

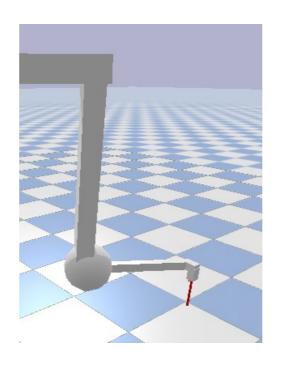
```
NumJoints: 5
0 - joint_root_column
1 - joint_top_platform_arm1
2 - joint_arm1_arm2
3 - joint_arm2_grip1
4 - joint_arm2_grip2
```

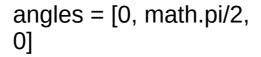


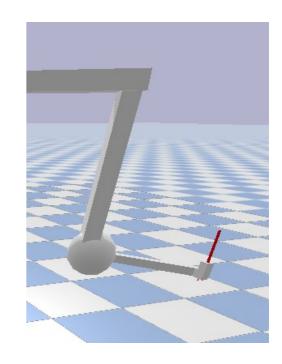
(0.8083609741375861, -0.7254140422506544, -1.7386886072323537, -3.025709040731816e-09, -3.0257217706833223e-09)

Orientación EndEffector







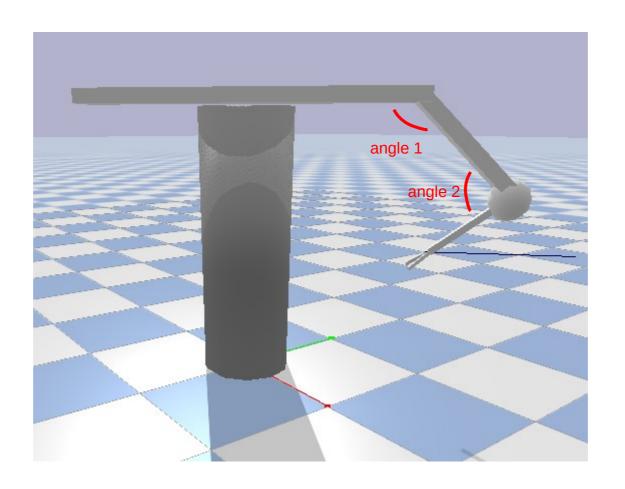




- Pybullet no tiene en cuenta las limitaciones de movimientos definidas en el URDF del modelo.
- Consulta el manual de pybullet, para ver como pasarle los siguientes límites al método calculateInverseKinematics:
 - LowerLimits
 - UpperLimits



Veamos un ejemplo [gitlab]





Referencias

- Introduction to Inverse Kinematics with Jacobian Transpose, Pseudoinverse and Damped Least Squares methods
- Deeply-learnt damped least-squares (DL-DLS) method for inverse kinematics of sn ake-like robots









RoboticsLabURJC

Programming Robot Intelligence