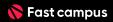
# 2-3 로봇 기구학





### 강의 요약

01

절대 좌표계 (Global)

전체 환경을 기준으로 고정된 좌표계 02

상대 좌표계 (Local)

특정 객체를 기준으로 고정된 좌표계 03

로봇의 좌표계

Base frame

Joint frame

Sensor frame

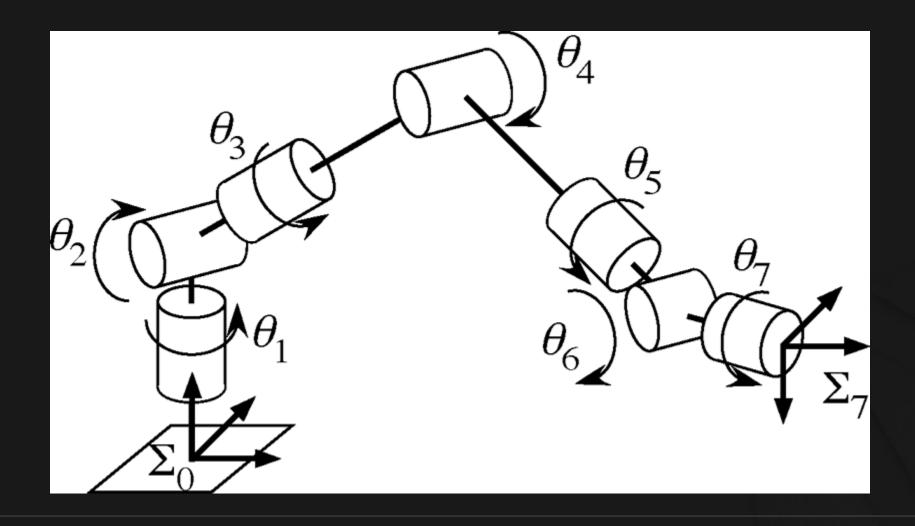
04

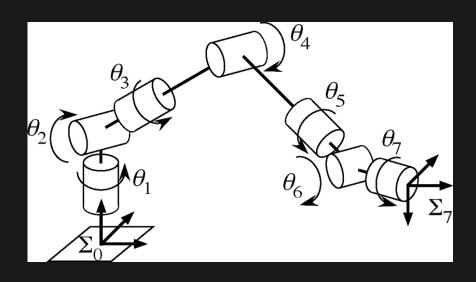
회전변환과 평행이동

$$T = egin{bmatrix} R & t \ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- R: 3x3 회전 행렬
- *t*: 3x1 위치 벡터



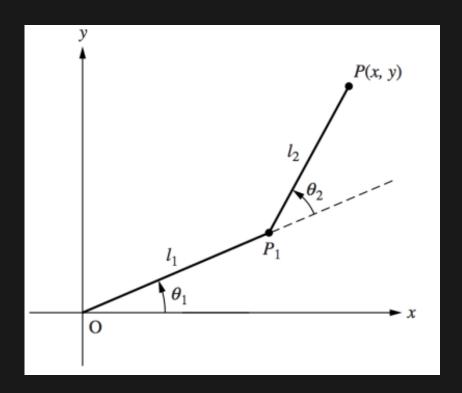




$$\mathbf{q} = egin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}^T$$

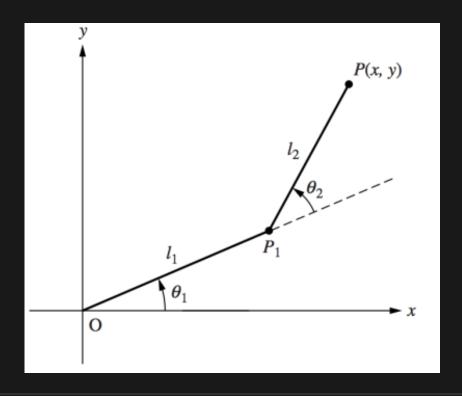
$$oxed{\mathbf{p}} = egin{bmatrix} x & y & z & lpha & eta & \gamma \end{bmatrix}^T$$

Geometric Method (기하학적 방법)



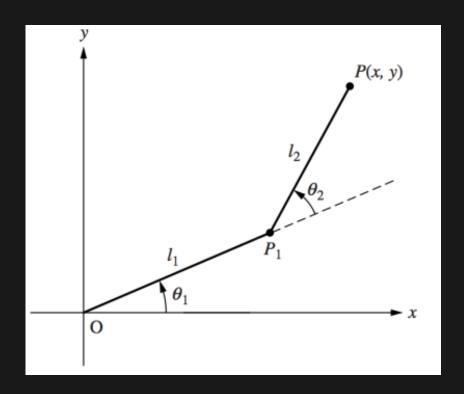
#### Geometric Method (기하학적 방법)

● 링크와 조인트의 위치를 직접 계산

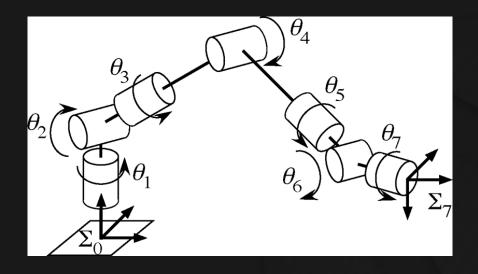


● 계산이 간단하고 시각적 직관이 강함

#### Geometric Method (기하학적 방법)

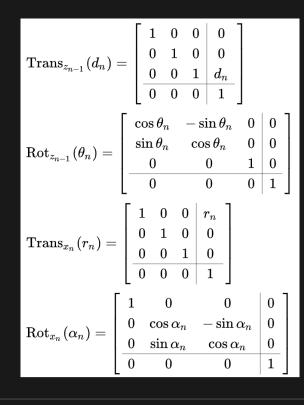


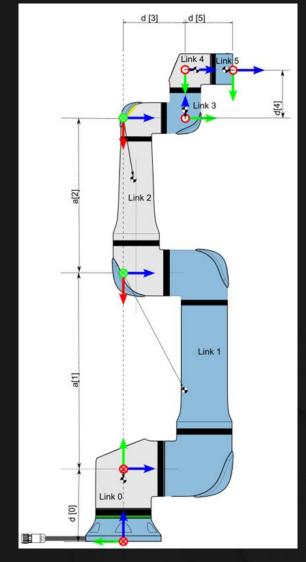
- 계산이 간단하고 시각적 직관이 강함
- 복잡한 구조에서는 활용이 어려움



#### Denavit-Hartenberg Method (DH 파라미터)

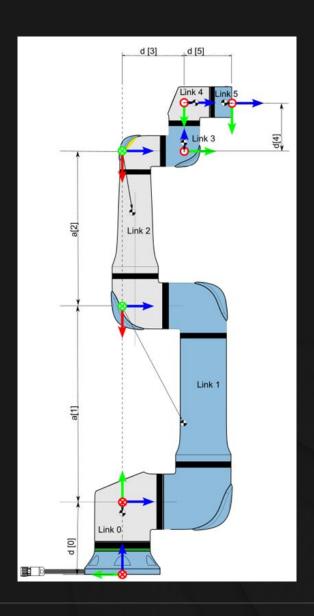
- 각 링크와 조인트 사이의 관계를 4개의 파라미터로 정리
- 각 링크 간 변환을 4x4 행렬로 표현

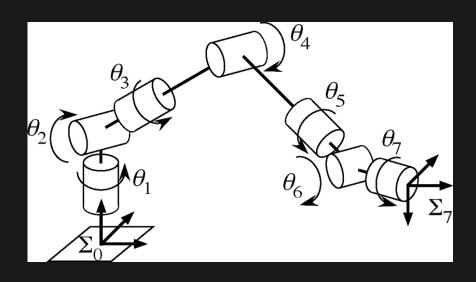




#### Denavit-Hartenberg Method (DH 파라미터)

- 각 링크와 조인트 사이의 관계를 4개의 파라미터로 정리
- 각 링크 간 변환을 4x4 행렬로 표현
- 표준화된 알고리즘
- 프레임 설정이 까다로움

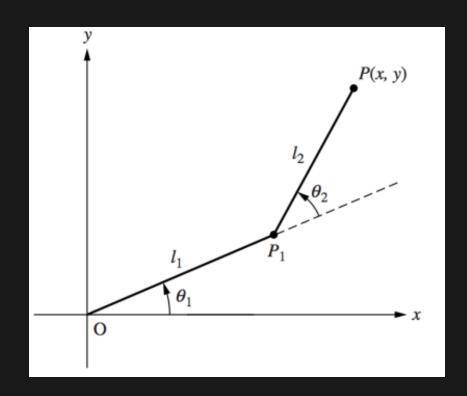


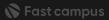


$$\mathbf{q} = egin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}^T$$

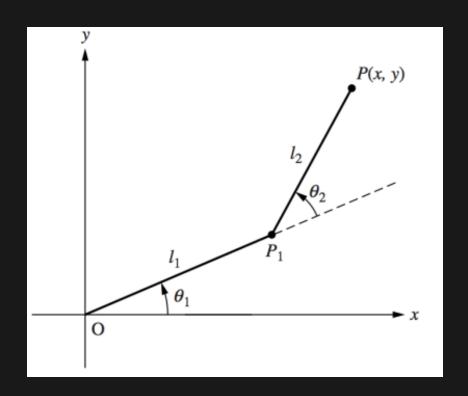
$$oxed{\mathbf{p}} = egin{bmatrix} x & y & z & lpha & eta & \gamma \end{bmatrix}^T$$

#### Analytical Method (해석적 방법)

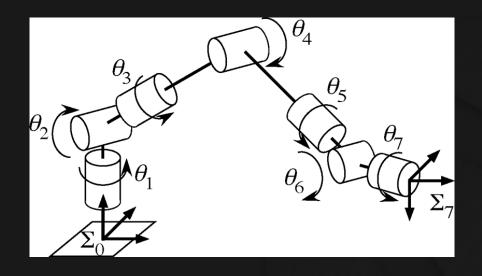




#### Analytical Method (해석적 방법)



- 시각적 직관이 강함
- 복잡한 구조에서는 활용이 어려움

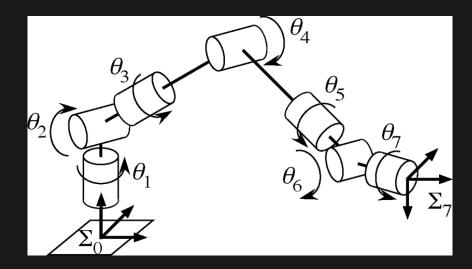


Numerical Method (수치적 방법)

- 반복적으로 수치적 근사 (approximate)
- 사전 개념) 자코비안 (Jacobian)

#### Numerical Method (수치적 방법)

- 반복적으로 수치적 근사 (approximate)
- 사전 개념) 자코비안 (Jacobian)



● 자코비안 (Jacobian)

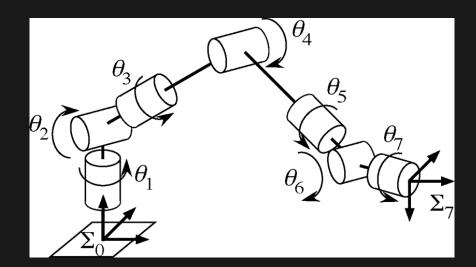
$$\mathbf{q} = egin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}^T$$

"변화량"

$$oxed{\mathbf{p}} = egin{bmatrix} x & y & z & lpha & eta & \gamma \end{bmatrix}^T$$

#### Numerical Method (수치적 방법)

- 반복적으로 수치적 근사 (approximate)
- 사전 개념) 자코비안 (Jacobian)



$$\mathbf{q} = egin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}^T$$

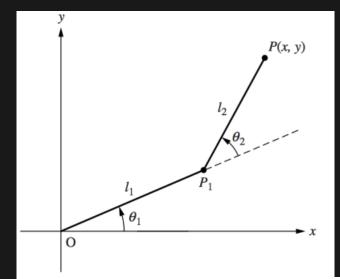
$$J(\mathbf{q}) = rac{\partial \mathbf{p}}{\partial \mathbf{q}}$$

"변화량"

$$\mathbf{p} = egin{bmatrix} x & y & z & lpha & eta & \gamma \end{bmatrix}^T$$

#### Numerical Method (수치적 방법)

- 반복적으로 수치적 근사 (approximate)
- 사전 개념) 자코비안 (Jacobian)



$$\mathbf{p} = egin{bmatrix} x \ y \end{bmatrix} = egin{bmatrix} l_1 \cos q_1 + l_2 \cos(q_1 + q_2) \ l_1 \sin q_1 + l_2 \sin(q_1 + q_2) \end{bmatrix} egin{bmatrix} \mathbf{p} = egin{bmatrix} x & y & z & lpha & eta & \gamma \end{bmatrix}^T$$

$$\mathbf{q} = egin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}^T$$

$$J(\mathbf{q}) = rac{\partial \mathbf{p}}{\partial \mathbf{q}}$$

$$\mathbf{p} = egin{bmatrix} x & y & z & lpha & eta & \gamma \end{bmatrix}^T$$

#### Numerical Method (수치적 방법)

● 반복적으로 수치적 근사 (approximate)

- 1. 초기 추정값 설정:  $\mathbf{q}_0$
- 2. 현재 위치 계산:  $\mathbf{p}_{\mathrm{current}} = \mathbf{f}(\mathbf{q}_0)$
- 3. 오차 벡터 계산:  $\Delta \mathbf{p} = \mathbf{p}_{ ext{desired}} \mathbf{p}_{ ext{current}}$
- 4. 자코비안을 통해 보정값 계산:  $\Delta \mathbf{q} = J^\dagger(\mathbf{q}) \cdot \Delta \mathbf{p}$
- 5. 관절값 업데이트:  $\mathbf{q}_{k+1} = \mathbf{q}_k + \Delta \mathbf{q}$
- 6. 오차가 작아질 때까지 반복

### Forward & Inverse Kinematics 활용

01 02 03 04
Task Description Perception Planning Control

물체를 잡기 카메라로 물체 인식 IK: 로봇팔 조인트 값 계산 해당 조인트 값까지 모터를 구동



### 강의 요약

01

**Forward Kinematics** 

기하학적 기법 DH 파라미터 기법 02

**Inverse Kinematics** 

해석적 기법 수치적 기법 03

Jacobian

"변화량"

$$J(\mathbf{q}) = rac{\partial \mathbf{p}}{\partial \mathbf{q}}$$

04

Pick & Place

IK 를 활용하여 pick & place 문제의 goal state로 정의