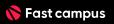
4-14 Covariant Hamiltonian Optimization for Motion Planning (CHOMP)



강의 요약

01

최적화 기법 vs. 샘플링 기법 02

최적화 문제 정의

- 목적 함수
- 설계 변수
- 제약 조건

03

최적화 문제 특징

- 문제 정의의 자유도가 높음
- Local minimum problem
- 시작점 위치의 영향
- 경우에 따라서는 솔루션을 찾을 수 없기도 함
- Deterministic & Stochastic Gradient Descent
- 이산 최적화

04

최적화 라이브러리

- High-level: 실제 적용 목적
- Low-level: 연구 목적

최적화 (optimization) - 모션 플래닝

$$\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

설계 변수 (design variables)

궤적 위치 q(t)

궤적 속도 v(t)

제어 입력(가속도) u(t)

총 궤적 실행 시간 T

목적 함수 (objective function)

$$\int_0^T \|u(t)\|^2\,dt$$

$$egin{aligned} \dot{q}(t) &= v(t), \ \dot{v}(t) &= u(t), \ q(0) &= q_{ ext{start}}, \quad v(0) &= v_{ ext{start}}, \ q(T) &= q_{ ext{goal}}, \quad v(T) &= v_{ ext{goal}}, \ q(t) &\in \mathcal{C}_{ ext{free}} \quad orall t \in [0,T], \ u_{ ext{min}} &\leq u(t) \leq u_{ ext{max}} \quad orall t \in [0,T] \end{aligned}$$

최적화 (optimization) - 모션 플래닝

$$\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

▶ 설계 변수 (design variables)

궤적 위치 q(t)

궤적 속도 v(t)

제어 입력(가속도) u(t)

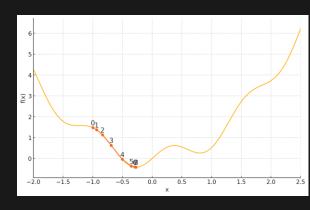
총 궤적 실행 시간 T

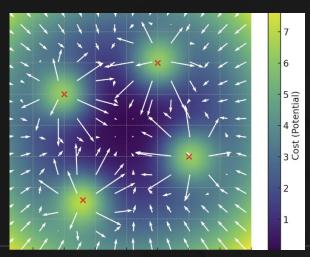
● 목적 함수 (objective function)

$$\int_0^T \|u(t)\|^2\,dt$$

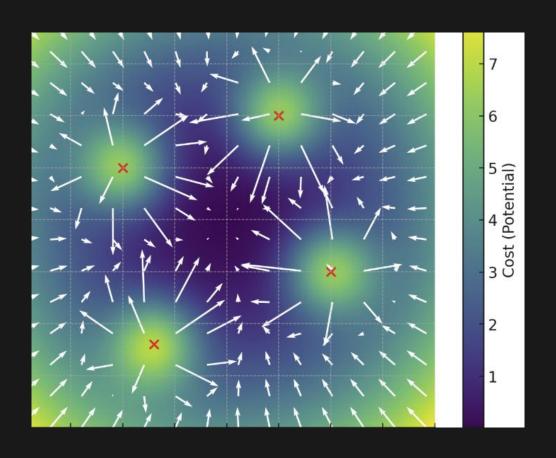
$$egin{aligned} \dot{q}(t) &= v(t), \ \dot{v}(t) &= u(t), \ q(0) &= q_{ ext{start}}, \quad v(0) &= v_{ ext{start}}, \ q(T) &= q_{ ext{goal}}, \quad v(T) &= v_{ ext{goal}}, \ q(t) &\in \mathcal{C}_{ ext{free}} \quad orall t \in [0,T], \ u_{ ext{min}} &\leq u(t) \leq u_{ ext{max}} \quad orall t \in [0,T] \end{aligned}$$

- 어떻게 솔루션을 찾을까?
 - → 경사 하강법 (gradient descent)
 - → 시작점 설정
 - → 변수 갱신
 - → 반복!





CHOMP - 개요





$$\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

● 설계 변수 (design variables)

궤적 위치 q(t)

궤적 속도 v(t)

제어 입력(가속도) u(t)

총 궤적 실행 시간 T

● 목적 함수 (objective function)

$$\int_0^T \|u(t)\|^2\,dt$$

$$egin{aligned} \dot{q}(t) &= v(t), \ \dot{v}(t) &= u(t), \ q(0) &= q_{ ext{start}}, \quad v(0) &= v_{ ext{start}}, \ q(T) &= q_{ ext{goal}}, \quad v(T) &= v_{ ext{goal}}, \ q(t) &\in \mathcal{C}_{ ext{free}} \quad orall t \in [0,T], \ u_{ ext{min}} &\leq u(t) \leq u_{ ext{max}} \quad orall t \in [0,T] \end{aligned}$$

 $\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

● 설계 변수 (design variables)

궤적 위치 q(t)

궤적 속도 v(t)

제어 입력(가속도) u(t)

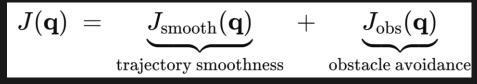
총 궤적 실행 시간 T



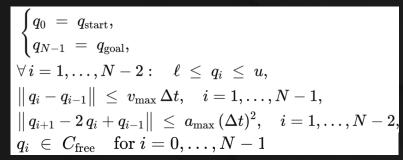
$$\mathbf{q} = [\,q_0,\,q_1,\,\ldots,\,q_{N-1}\,]^ op,\quad q_i \in \mathbb{R}^d$$

● 목적 함수 (objective function)

$$\int_0^T \|u(t)\|^2\,dt$$



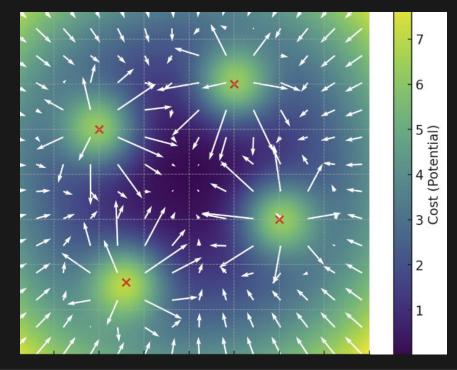
$$egin{aligned} \dot{q}(t) &= v(t), \ \dot{v}(t) &= u(t), \ q(0) &= q_{ ext{start}}, \quad v(0) &= v_{ ext{start}}, \ q(T) &= q_{ ext{goal}}, \quad v(T) &= v_{ ext{goal}}, \ q(t) &\in \mathcal{C}_{ ext{free}} \quad orall t \in [0,T], \ u_{ ext{min}} &\leq u(t) \leq u_{ ext{max}} \quad orall t \in [0,T] \end{aligned}$$



● 설계 변수 (design variables)

$$\mathbf{q} = \left[\,q_0,\,q_1,\,\ldots,\,q_{N-1}\,
ight]^ op,\quad q_i \in \mathbb{R}^d$$

시작점과 도착점을 연결하는 직선으로 초기화



● 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

● 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ = \ \sum_{i=1}^{N-2} \left\| q_{i+1} - 2 \, q_i + q_{i-1}
ight\|_W^2$$

● 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ = \ \sum_{i=1}^{N-2} \left\| q_{i+1} - 2 \, q_i + q_{i-1}
ight\|_W^2$$

● 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$egin{aligned} J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ &= \ \sum_{i=1}^{N-2} \lVert q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
Vert_W^2 \ &= \ \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$egin{aligned} J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ &= \ \sum_{i=1}^{N-2} \lVert q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
Vert_W^2 \ &= \ \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

$$J_{ ext{obs}}(\mathbf{q}) \ = \ \sum_{i=0}^{N-1} \ \sum_{c=1}^C \ \mathit{U}ig(\phi(f_c(q_i))ig) \ \Delta t$$

● 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$egin{aligned} J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ &= \ \sum_{i=1}^{N-2} \lVert q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
Vert_W^2 \ &= \ \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

- Obstacle Cost: 경로를 장애물로부터 먼 방향으로 밀어내는 역할.

$$J_{ ext{obs}}(\mathbf{q}) \ = \ \sum_{i=0}^{N-1} \ \sum_{c=1}^C \ \mathit{U}ig(\phi(f_c(q_i))ig) \ \Delta t$$



Signed Distance Function (SDF)

- → 장애물과 가장 가까운 거리를 출력
- → Work space 에서 적용

목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$egin{aligned} J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ &= \ \sum_{i=1}^{N-2} \lVert q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
Vert_W^2 \ &= \ \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

- Obstacle Cost: 경로를 장애물로부터 먼 방향으로 밀어내는 역할.

$$J_{ ext{obs}}(\mathbf{q}) \ = \ \sum_{i=0}^{N-1} \ \sum_{c=1}^C \ \mathit{U}ig(\phi(f_c(q_i))ig) \ \Delta t$$

 $\phi(x)$

Signed Distance Function (SDF)

- → 장애물과 가장 가까운 거리를 출력
- → Work space 에서 적용
- $f_c(q_i)$

Forward Kinematics

→ C-Space 에서 Work Space 로 변환

$$x_{i,\,c}=f_c(q_i),\quad c=1,\ldots,C$$

● 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q})}_{\mathrm{trajectory\ smoothness}} + \underbrace{J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})}_{\mathrm{obstacle\ avoidance}}$$

- Smoothness Cost: 가속도를 최소화.

$$egin{aligned} J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q}) \ &= \ \sum_{i=1}^{N-2} \lVert q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
Vert_W^2 \ &= \ \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

- Obstacle Cost: 경로를 장애물로부터 먼 방향으로 밀어내는 역할.

$$J_{ ext{obs}}(\mathbf{q}) \ = \ \sum_{i=0}^{N-1} \ \sum_{c=1}^C \ \mathit{U}ig(\phi(f_c(q_i))ig) \ \Delta t$$

 $\phi(x)$

Signed Distance Function (SDF)

- → 장애물과 가장 가까운 거리를 출력
- → Work space 에서 적용
- $f_c(q_i)$

Forward Kinematics

→ C-Space 에서 Work Space 로 변환

$$x_{i,\,c}=f_c(q_i),\quad c=1,\ldots,C$$

$$U(\phi) = egin{cases} 0, & \phi > d_{
m inflation}, \ rac{1}{2} \left(d_{
m inflation} - \phi
ight)^2, & 0 \leq \phi \leq d_{
m inflation}, \ -rac{1}{2} \left(\phi + d_{
m in}
ight)^2 + {
m const}, & \phi < 0, \end{cases}$$

$$egin{cases} q_0 &= q_{ ext{start}}, \ q_{N-1} &= q_{ ext{goal}}, \ orall i &= 1, \dots, N-2 : \quad \ell \, \leq \, q_i \, \leq \, u, \ \|\, q_i - q_{i-1} \| \, \leq \, v_{ ext{max}} \, \Delta t, \quad i = 1, \dots, N-1, \ \|\, q_{i+1} - 2 \, q_i + q_{i-1} \| \, \leq \, a_{ ext{max}} \, (\Delta t)^2, \quad i = 1, \dots, N-2, \ q_i \, \in \, C_{ ext{free}} \quad ext{for } i = 0, \dots, N-1 \end{cases}$$

$$\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

 $oldsymbol{\Phi}$ 설계 변수 (design variables) $oldsymbol{\mathbf{q}} = \left[\,q_0,\,q_1,\,\ldots,\,q_{N-1}\,
ight]^ op,\quad q_i\in\mathbb{R}^d$

• 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{ ext{smooth}}(\mathbf{q})}_{ ext{trajectory smoothness}} + \underbrace{J_{ ext{obs}}(\mathbf{q})}_{ ext{obstacle avoidance}}$$

```
egin{cases} q_0 &= q_{	ext{start}}, \ q_{N-1} &= q_{	ext{goal}}, \ orall i &= 1, \dots, N-2: \quad \ell \, \leq \, q_i \, \leq \, u, \ \| \, q_i - q_{i-1} \| \, \leq \, v_{	ext{max}} \, \Delta t, \quad i = 1, \dots, N-1, \ \| \, q_{i+1} - 2 \, q_i + q_{i-1} \| \, \leq \, a_{	ext{max}} \, (\Delta t)^2, \quad i = 1, \dots, N-2, \ q_i \, \in \, C_{	ext{free}} \quad 	ext{for } i = 0, \dots, N-1 \end{cases}
```

$$\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

- $oldsymbol{egin{align*} oldsymbol{egin{align*} oldsymbol{egin{align*} oldsymbol{egin{align*} oldsymbol{eta} & q_0, \ q_1, \ \dots, \ q_{N-1} \ \end{bmatrix}^ op, & q_i \in \mathbb{R}^d \end{aligned}}$
- 목적 함수 (objective function)

$$J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q})}_{\mathrm{trajectory \, smoothness}} + \underbrace{J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})}_{\mathrm{obstacle \, avoidance}}$$

```
egin{cases} q_0 &= q_{	ext{start}}, \ q_{N-1} &= q_{	ext{goal}}, \ orall i &= 1, \dots, N-2: \quad \ell \, \leq \, q_i \, \leq \, u, \ \|\, q_i - q_{i-1}\| \, \leq \, v_{	ext{max}} \, \Delta t, \quad i = 1, \dots, N-1, \ \|\, q_{i+1} - 2 \, q_i + q_{i-1}\| \, \leq \, a_{	ext{max}} \, (\Delta t)^2, \quad i = 1, \dots, N-2, \ q_i \, \in \, C_{	ext{free}} \quad 	ext{for } i = 0, \dots, N-1 \end{cases}
```

- 어떻게 솔루션을 찾을까?
 - → 경사 하강법 (gradient descent)
 - → 시작점 설정
 - → 변수 갱신
 - → 반복!

● 솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용

$$abla J(\mathbf{q}) \ = \
abla J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})$$

솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용

$$abla J(\mathbf{q}) \ = \
abla J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})$$

기본경사하강법:
$$\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - lpha
abla J(\mathbf{q})$$

● 솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용

$$abla J(\mathbf{q}) \ = \
abla J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})$$

기본 경사 하강법: $\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - lpha
abla J(\mathbf{q})$

→ 기본 경사 하강법의 문제점: 간혹 안정적인 업데이트 X, Local minimum

● 솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용

$$abla J(\mathbf{q}) \ = \
abla J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})$$

기본 경사 하강법:

$$\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - \alpha \nabla J(\mathbf{q})$$

- → 기본 경사 하강법의 문제점: 간혹 안정적인 업데이트 X, Local minimum
- → 모션의 안정적인 업데이트를 위해 Smoothness term 을 활용하여 경사하강

솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용

$$abla J(\mathbf{q}) \ = \
abla J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})$$

기본 경사 하강법:
$$\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - lpha
abla J(\mathbf{q})$$

- → 기본 경사 하강법의 문제점: 간혹 안정적인 업데이트 X, Local minimum
- → 모션의 안정적인 업데이트를 위해 Smoothness term 을 활용하여 경사하강

$$egin{aligned} J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) &= \sum_{i=1}^{N-2} \left\|q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
ight\|_W^2 \ &= \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

$$\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - lpha\,M^{-1}\,
abla J$$

● 솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용

$$abla J(\mathbf{q}) \ = \
abla J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})$$

기본 경사 하강법:
$$\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - lpha
abla J(\mathbf{q})$$

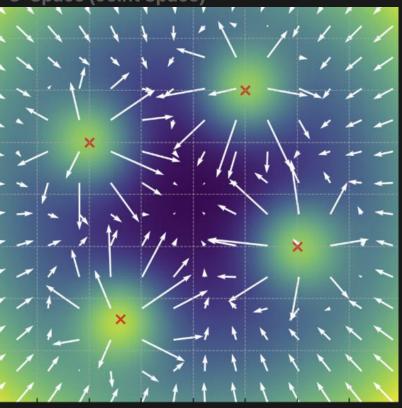
- → 기본 경사 하강법의 문제점: 간혹 안정적인 업데이트 X, Local minimum
- → 모션의 안정적인 업데이트를 위해 Smoothness term 을 활용하여 경사하강

$$egin{aligned} J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q}) \ &= \ \sum_{i=1}^{N-2} \left\|q_{i+1} - 2\,q_i + q_{i-1}
ight\|_W^2 \ &= \ \mathbf{q}^ op(A^ op WA)\,\mathbf{q} \end{aligned}$$

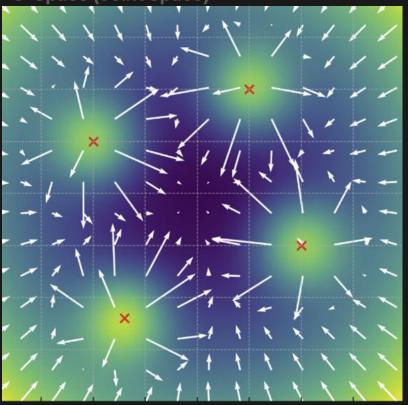
$$\mathbf{q} \leftarrow \mathbf{q} - lpha\,M^{-1}\,
abla J$$

카막
$$\mathbf{q}^{(k+1)} \ = \ \mathbf{q}^{(k)} \ - \ lpha \, M^{-1} \left[
abla J_{\mathrm{smooth}} ig(\mathbf{q}^{(k)} ig) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}} ig(\mathbf{q}^{(k)} ig)
ight]$$

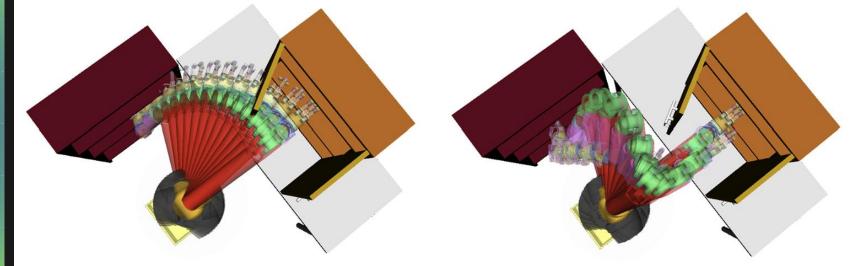
C-Space (Joint Space)



C-Space (Joint Space)



Work Space (Task Space)



$$\min_{oldsymbol{x} \in \mathcal{X}} f(oldsymbol{x}) \ g_i(oldsymbol{x}) \leq 0, \ h_j(oldsymbol{x}) = 0$$

충돌이 일어나지 않는 최단 경로를 찾기

- $oldsymbol{egin{align*} egin{align*} oldsymbol{q} & ext{distribution} \ oldsymbol{q} = \left[\,q_0,\,q_1,\,\ldots,\,q_{N-1}\,
 ight]^ op, & q_i \in \mathbb{R}^d \ \end{array}$
- $J(\mathbf{q}) = \underbrace{J_{\mathrm{smooth}}(\mathbf{q})}_{\mathrm{trajectory\ smoothness}} + \underbrace{J_{\mathrm{obs}}(\mathbf{q})}_{\mathrm{obstacle\ avoidance}}$
- 제약 조건 (constraints)

$$egin{cases} q_0 &= q_{ ext{start}}, \ q_{N-1} &= q_{ ext{goal}}, \ orall i &= 1, \dots, N-2: \quad \ell \, \leq \, q_i \, \leq \, u, \ \|\, q_i - q_{i-1}\| \, \leq \, v_{ ext{max}} \, \Delta t, \quad i = 1, \dots, N-1, \ \|\, q_{i+1} - 2 \, q_i + q_{i-1}\| \, \leq \, a_{ ext{max}} \, (\Delta t)^2, \quad i = 1, \dots, N-2, \ q_i \, \in \, C_{ ext{free}} \quad ext{for } i = 0, \dots, N-1 \end{cases}$$

- 솔루션을 찾는 방법: 경사 하강법 (Gradient Descent) 기법을 응용
 - → 반복이 핵심!

$$\mathbf{q}^{(k+1)} \ = \ \mathbf{q}^{(k)} \ - \ lpha \, M^{-1} \left[
abla J_{\mathrm{smooth}} ig(\mathbf{q}^{(k)} ig) \ + \
abla J_{\mathrm{obs}} ig(\mathbf{q}^{(k)} ig)
ight]$$

강의 요약

01

문제 정의

- 목적 함수
 - → Smooth + obs.
- 설계 변수
 - → Traj.
- 세약 소건 → 시작점 range

02

Gradient Descent

- Configuration 의 관계를 고려한 (Covariance) 업데이트
- Smoothness 에서 차용한

 M matrix

03

직관적 이해

- 초기값을 당기고 펴는 과정
- 조금씩 찾아가는 과정