CH 4

Lie군 Lie대수

- 1) Lie군 Lie대수
- 2) 지수 로그 매핑
- 3) 연산(exp, 미분)
- 4) Sophus

Why

• 회전행렬 R(SO3)은 직교이면서, det=1, 9개의 수를 만족시킴 제약조건이 많아 연산에 있어 복잡도 증가 따라서 대수관계를 통해 최적화 하는 과정(매핑)이 필요 이는 Tranformation Matrix (SE(3))에서도 똑같이 적용됨

Lie군 Lie대수

• 군 : 어떠한 집합에 대해 어떠한 연산이 닫힘성, 결합성, 항등성, 역을 만족하는 대수구조

ex)
$$G_S = (SO(3),*)$$
 $G_Z = (Z,+)$ $R_n R_m = R_{nm} \in R$ $n + m \in Z$ $(R_n R_m) R_l = R_n (R_m R_l)$ $(n + m) + l = n + (m + l)$ $R_n I = R_n$ $n + 0 = n$ $R_n R_n^T = I$ $n + (-n) = 0$

• Lie 군 : 해석적인 군 ex) $G_z = (Z, +)$ (x) $G_S = (SO(3),*)$ (o)

• Lie 대수: 각 군의 local성질을 대변하는 벡터공간

Lie대수 so(3)

•
$$RR^T = I (RR^T)^T = R^T R$$
 에서 시작

•
$$a \times b = det \begin{pmatrix} i & j & k \\ a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix} = Ab = a^b$$
로 정의

$$R(t)R^{T}(t) = I$$

$$R(t)\dot{R^T}(t) + \dot{R}(t)R^T(t) = 0$$

$$\left(\dot{R}(t)R^{T}(t)\right)^{\mathrm{T}} + \dot{R}(t)R^{T}(t) = 0$$

$$\dot{R}(t)R^{T}(t) = \phi(t)^{^{\wedge}}$$

Lie대수 so(3)

$$\dot{R}(t) = \phi(t)^{\hat{}}R(t)$$

$$t \approx 0 \rightarrow \phi(t_0)^{\hat{}} = \phi_0^{\hat{}}, \qquad R(0) = I$$

$$R(t) = e^{\phi_0^{\hat{}}t} \quad (t \approx 0)$$

$$\phi
ightarrow ext{Lie}대수 (so(3))$$
 $R(t)=e^{\phi_0^{\hat{}}t},\;R=e^{\Phi}
ightarrow ext{Lie}대수 사이의 지수 매핑$

Lie대수 se(3)

• 동일한 방식으로 대응

$$se(3) = \xi = (\rho_1, \rho_2, \rho_3, \phi_1, \phi_2, \phi_3)^T$$

$$\xi^{^{\wedge}} = \begin{pmatrix} \phi^{^{\wedge}} & \rho \\ 0^T & 0 \end{pmatrix}$$

$$T(t) = e^{\xi_0^{\hat{}}t} \quad (t \approx 0)$$

지수 매핑 $so3(\Phi) \rightarrow SO3(R)$

•
$$\Phi = \theta a^{\wedge}$$

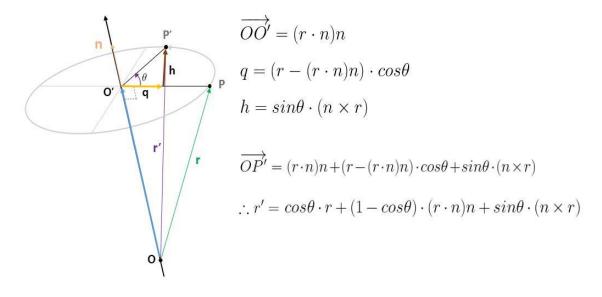
• $e^{\Phi} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} \Phi^n$
 $= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (\theta a^{\wedge})^n \dots |\theta| < \pi$
 $= \cos \theta I + (\mathbf{1} - \cos \theta) a a^T + \sin \theta a^{\wedge}$
• $e^{\Phi} v = \cos \theta v + (1 - \cos \theta) a a^T v + \sin \theta a^{\wedge} v$
 $= \cos \theta v + (\mathbf{1} - \cos \theta)(v \cdot a) a + \sin \theta (a \times v)$
 \dots 로드리게스 회전 방정식

지수 매핑 so3(Φ) → SO3(R)

=) e4 = 354제스 회전용식

유도 과정

로드리게스 회전 방정식



로그 매핑 SO3(R) → so3(Φ)

•
$$\Phi = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n+1} (R-I)^{n+1}$$

• $R = e^{\Phi} = \cos\theta I + (1 - \cos\theta)aa^T + \sin\theta a^{\wedge}$
• $tr(R) = \cos\theta tr(I) + (1 - \cos\theta)tr(aa^T) + \sin\theta tr(a^{\wedge})$
= $3\cos\theta + 1(1 - \cos\theta) + 0$
= $1 + 2\cos\theta$

- Ra = 1a (자신의 회전 축으로 회전, $Ab = \lambda b$)
- $\theta = cos^{-1}(\frac{1-tr(R)}{2})$
- $a = eigen \ vector \ of \ R$

지수 매핑 $se3(\xi^{^{\prime}}) \rightarrow SE3(T)$

지수 매핑 $se3(\xi^{^{\prime}}) \rightarrow SE3(T)$

유도 과정

```
4) e^{z^2} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n!} ( \begin{pmatrix} \varphi_1 & \rho_1 \\ \varphi_1 & \varphi_1 \end{pmatrix} )^n
             5 N=0 ⇒ ]
             n=1 => ( o o)
            V=7 =) = ( 20 ) ( 20) = ( 2 0)
            |V_{23}\rangle \Rightarrow \frac{1}{2!} \left(\phi_{2}^{2}\phi_{3}^{2}\right) \left(\phi_{3}^{2}\phi_{3}\right) = \left(\phi_{3}^{2}\phi_{3}^{2}\phi_{3}^{2}\right) \dots
            (1,2) or (1,2) = p+ 1/2 + 1/3 p2p+ 1/4 p3p ...
                                                   = = (N+UI PP
            0,2) OIM N=0 = I
             = ( N= D (N+1)! P)
5) J = = = (n+1) | On = $ (n+1) | (0 p^) n
           = I + \frac{2!}{1!}\theta^{b} + \frac{3!}{1!}\theta^{b} p^p - \frac{4!}{1!}\theta^{3} p^ - \frac{5!}{1!}\theta^{4} p^p + \frac{6!}{1!}\theta^{5} p^
           = \left(\frac{1}{\theta} - \frac{1}{\theta} + \frac{1}{2!}\theta - \frac{1}{4!}\theta^3 + \frac{1}{6!}\theta^5 \dots\right) p^n + \left(\frac{\theta}{\theta} - \frac{\theta}{\theta} + \frac{1}{3!}\theta^2 - \frac{1}{5!}\theta^4 \dots\right) p^n + 1
        = \frac{1-\cos\theta}{\theta} p^{n} + \frac{\theta-\sin\theta}{\theta} p^{n} p^{n} + I
          = JIND I + ( 1-SIND) ppT + 1-cos 0 p^
```

로그 매핑 SE3(T) \rightarrow se3(ξ ^)

• J 는 θ , α 를 통해 풀이 가능

•
$$\theta = cos^{-1}(\frac{1-tr(R)}{2})$$

- $a = eigen \ vector \ of \ R$
- $t = J\rho$

연산 exp

- $e^{\Phi_1}e^{\Phi_2} \neq e^{\Phi_1+\Phi_2}$ $ln(e^{\Phi_1}e^{\Phi_2}) \neq \Phi_1 + \Phi_2$
- BCH 공식 ([A,B] = AB BA) $ln(e^A e^B) = A + B + \frac{1}{2}[A,B] + \frac{1}{12}([A,[A,B]] [B,[A,B]]) + \cdots$
- 왼쪽 곱셈 선형근사 $\phi_2 >> \phi_1$ 회전행렬로 생각하면, e^{ϕ_2} 에 의한 회전 $+ e^{\phi_1}$ 아주 작은 회전 $y_2 = J^{-1}(x_1) \mathrm{dx} + y_1$ $\ln \left(e^{\phi_1^2} e^{\phi_2^2} \right)^{\vee} \approx J^{-1}(\phi_2) \phi_1 + \phi_2$
- 오른쪽곱셈의 경우, $J_r = -J_l$

연산 미분

• z = Tp + wT: 로봇의 위치, p: 점의 위치, z: 관찰, w: 노이즈 $\min J(T) = \sum_{i=1}^{N} ||z_i - Tp_i||_2^2 \rightarrow 목적함수 J에 대해 미분이 필요$

- How?
 - 1. Lie 대수 모델 $\phi = \phi + \Delta \phi \rightarrow$ Jacobian 필요 ...복잡함
 - 2. 섭동 모델 $\exp(\phi^{\hat{}}) = \exp(\phi_1) \exp(\phi_2)$

연산 미분 – 섭동 모델 (SO3)

ullet 작은 회전 $arphi^{\, \circ}$ 을 추가

연산 미분 – 섭동 모델 (SE3)

• 작은 회전 $\delta \xi^{^{\prime}}$ 을 추가

$$\frac{\partial (Tp)}{\partial \delta \xi} = \lim_{\delta \xi \to 0} \frac{\exp(\delta \xi^{\hat{}}) \exp(\xi^{\hat{}}) p - \exp(\xi^{\hat{}}) p}{\delta \xi} \\
= \lim_{\delta \xi \to 0} \frac{(I + \delta \xi^{\hat{}}) \exp(\xi^{\hat{}}) p - \exp(\xi^{\hat{}}) p}{\delta \xi} \dots \text{테일러 급사} \\
= \lim_{\delta \xi \to 0} \frac{\delta \xi^{\hat{}} \exp(\xi^{\hat{}}) p}{\delta \xi} \\
= \lim_{\delta \xi \to 0} \frac{\left(\delta \phi^{\hat{}} \delta \rho\right) \binom{Rp + t}{1}}{\delta \xi} \\
= \lim_{\delta \xi \to 0} \frac{\left(\delta \phi^{\hat{}} \delta \rho\right) \binom{Rp + t}{1}}{\delta \xi} \\
= \lim_{\delta \xi \to 0} \frac{\left(\delta \phi^{\hat{}} (Rp + t) + \delta \rho\right)}{\binom{\delta \rho}{\delta \rho}} = \left(\frac{I}{0^T} - (Rp + t)^{\hat{}}\right) = (Tp)^{\odot}$$

Lie 대수 sim(3)

• 스케일 s -> σ 매핑

$$S = \begin{pmatrix} sR & t \\ 0^T & 1 \end{pmatrix}$$

$$sim(3) = \zeta = (\rho_1, \rho_2, \rho_3, \phi_1, \phi_2, \phi_3, \sigma)^T$$

$$\zeta^{\hat{}} = \begin{pmatrix} \sigma I + \phi^{\hat{}} & \rho \\ 0^T & 0 \end{pmatrix}$$

$$e^{\zeta^{\hat{}}} = \begin{pmatrix} e^{\sigma}R & J_s \rho \\ 0^T & 1 \end{pmatrix}$$

$$\frac{\partial (Sp)}{\partial \zeta} = \begin{pmatrix} I & -(sRp + t)^{\hat{}} & (sRp + t) \\ 0^T & 0 \end{pmatrix}$$

Sophus

- 예제1. useSophus
- 예제2. trajectoryerror : log매핑, trans를 통해 error 를 추정