# DDP with CBF Constraints

Wonyoung Park (University of Seoul) Date: January 26, 2023

#### I. ABSTRACTION

본 문서는 Differential Dynamic Programming(이하 DDP)를 사용하여 자동차의 path planning 진행 사항에 대해 기록하고 있다. DDP를 이용하여 경로를 만들되, Control Barrier Function(이하 CBF)를 이용하여 constraint를 구성하고자한다.

## II. 사전 지식

## A. Differential Dynamic Programming

DDP에 대해서 다룰 때, discrete-time system을 고려한다. 따라서 모델의 kinematics는 식(1)와 같이 함수 f와 g로 구성 된다.

$$x_{i+1} = f(x_i) + g(x_i)u_i$$
 (1)

DDP의 total cost는

$$J(x_0, U) = \sum_{i=0}^{N-1} \ell(x_i, u_i) + \ell_f(x_N)$$
 (2)

식(2)와 같다. 여기서  $U \triangleq \{u_0, u_1, u_2, ..., u_{N-1}\}$ 이고, N은 총 길이,  $ell_f$ 는 final cost를 의미한다. 이 상황에서 최소화를 하고자 하는 것은  $U^* \triangleq \underset{U}{\operatorname{arg \, min}} J(x_0, U)$ 이다. i번째 경우일 때 Value는  $V_i(x) \triangleq \underset{U_i}{\operatorname{min}} J_i(x, U_i)$ 이다. 따라서 (3)를 만족하게된다.

$$V(x) = \min_{u} [\ell(x, u) + V'(f(x) + g(x)u)]$$
 (3)

DDP는 iteration을 여러번 진행하며 (3)를 backward pass에서 최소화하고, forward pass를 진행한다.

1) Backward Pass: Q-function이  $\delta x, \delta u$ 만큼의 변화를 가지면  $Q(x + \delta x, u + \delta u) = Q(x, u) + \hat{Q}(\delta x, \delta u) + \epsilon$ 와 같다.

$$Q(\delta x, \delta u) = Q_x \delta x + Q_u \delta u + \frac{1}{2} \delta x^\top Q_{xx} \delta x + \delta x^\top Q_{xu} \delta u + \frac{1}{2} \delta u^\top Q_{uu} \delta u$$
(4)

여기서 Q는  $\delta$ 의 변화에 따른 second-order approximation 다.

$$Q(\delta x, \delta u) = \ell(x + \delta x, u + \delta u) + V'(f(x + \delta x) + g(x + \delta x)(u + \delta u))$$
(5)

(3)를 Taylor expansion하면 (5)과 같다. Q-function의 pseudo-Hamiltonian을 구해보면 다음과 같다.

$$Q_x = \ell_x + f_x^\top V_x'$$

$$Q_u = \ell_u + f_u^\top V_x'$$

$$Q_{xx} = \ell_{xx} + f_x^\top V_{xx}' f_x + V_x' f_{xx}$$

$$Q_{ux} = \ell_{ux} + f_u^\top V_{xx} f_x + V_x' f_{ux}$$

$$Q_{uu} = \ell_{uu} + f_u^{\top} V'_{xx} f_u + V'_x f_{uu}$$
 (6)

Q에 대한 minimization을 진행하면

$$\delta u^* = \underset{\delta u}{\arg\min} Q(\delta x, \delta u) = k + K \delta x$$
 (7)

가 만족된다. 추가적인 constarints가 존재하지 않는다면 locally-linear한 상황에서

$$k \triangleq -Q_{uu}^{-1}Q_u, K \triangleq -Q_{uu}^{-1}Q_{ux} \tag{8}$$

를 만족한다. k와 K를 구한 것을 이용하여 V에 대한 variation을 구할 수 있다.

$$\Delta V = -\frac{1}{2}k^{\mathsf{T}}Q_{uu}k$$

$$V_x = Q_x - K^{\mathsf{T}}Q_{uu}k$$

$$V_{xx} = Q_{xx} - K^{\mathsf{T}}Q_{uu}K$$
(9)

수식 8는 constraints가 없는 경우이다. constraints가 존재하는 경우 k와 K에 대한 다른 방법이 사용된다. backward pass에서는  $\delta x$ 에 대한 부분을 알 수 없기 때문에, 0으로 두고  $\delta u$ 에 대한 부분을 구한다. 그러면 수식 7와 수식 4의  $\delta x$ =0을 넣고 quadratic problem(QP)을 풀 수 있다. 그 결과

$$k = \underset{\delta u}{\operatorname{arg\,min}} \frac{1}{2} \delta u^{\top} Q_{uu} \delta u$$
$$subject\ to\ \mathbf{b} \le u + \delta u \le \bar{b}$$

QP를 풀 때 projected newtons's method를 사용한다. 이 과정에서 clamp가 안 된 free dimension이 나오게 된다. free dimension을 이용하며  $Q_{uu,f}$ 를 구하여  $K_f = -Q_{uu,f}Q_{ux}$ 를 통해 K를 구한다.

2) Forward Pass: Backward pass를 통해서 k,K의 값을 구하였고, 이를 이용하여  $\delta u^*$ 를 구하였다. 이  $\delta u$ 를 통해서 u에 대한 update를 진행한다.

$$x_{0\_update} = x_0$$

$$u_{i\_update} = u_i + \delta u$$

$$x_{i+1\ update} = f(x_{i\ update}) + g(x_{i\ update})u_{i\ update}$$
 (10)

수식 (10)에서의  $\delta u$ 는  $\alpha k_i + K_i(x_{i\_update} - x_i)$ 이다.  $\alpha$ 는 1로 시작해서 점점 줄어드는 값이다.

#### B. Control Barrier Function

안전 영역 C이 있다고 하고, 안전 영역의 구역을 다음과 같이 정의 가능하다.

$$\mathcal{C} := \{ x \in \mathbb{R} : h(x) \ge 0 \} \tag{11}$$

 $h(x) \ge 0$ 을 만족하는 조건을 가지는 h(x)와 함께, 장벽 함수를 구현해야 한다. 크게 2가지의 장벽 함수를 고려했는데, 장벽 함수의 형태는 다음과 같다.

$$b_1 = -log(\frac{h(x)}{1 + h(x)}), b_2(x) = \frac{1}{h(x)}$$
 (12)

위와 같이 barrier function을 설정하면, h(x)가 안전 영역  $\mathcal{C}$  안에 있는 경우에는 항상 양수의 값을 가진다. 다만, 안전 영역의 경계로 다가갈수록 함수의 값이 커지게 된다.

# 1) Reciprocal Barrier Function:

$$\frac{1}{\alpha_1(h(x))} \le b(x) \le \frac{1}{\alpha_2(h(x))}, L_f(b(x)) \le \alpha_3(h(x)) \quad (13)$$

 $\alpha$ 는 class —  $\mathcal{K}$ 를 의미한다. 수식 13은 reciprocal barrier function이라고 부른다. reciprocal barrier function의 경우 h(x)가 경계에서는  $L_fh(x)\geq 0$ 을 만족해야 한다. 그래야 h(x)가 안전 영역에 머무를 수 있다.

# 2) Zeroing Barrier Function:

$$L_f h(x) \ge -\alpha(h(x)) \tag{14}$$

다음과 같은 h(x)를 zero barrier function이라고 한다.

3) reciprocal control barrier function:

$$\frac{1}{\alpha_1 h(x)} \le b(x) \le \frac{1}{\alpha_2 h(x)},$$

$$\inf_{u \in U} [L_f b(x) + L_g b(x) u] \le \alpha_3(h(x)) \tag{15}$$

4) zeroing control barrier function:

$$\sup_{u \in U} [L_f h(x) + L_g h(x)u] \ge -\alpha(h(x)) \tag{16}$$

#### C. 문제 설정

현재 ackerman steering으로 움직이는 바퀴 4개 달린 자동 차의 kinematics를 기준으로 하고 있다.  $x=\begin{bmatrix}x\\y\\\theta\\\phi\end{bmatrix}, u=\begin{bmatrix}v\\\dot{\phi}\end{bmatrix}$ 

일 때, 자동차의 kinematics는 다음과 같다.

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} dt * cos(\theta) & 0 \\ dt * sin(\theta) & 0 \\ 0 & \frac{dt * tan(\phi)}{L} \\ 0 & dt \end{bmatrix} u \quad (17)$$

여기서 L은 자동차의 앞바퀴에서 뒷바퀴까지의 거리를 의미 한다.

위와 같은 kinematics를 통해  $x^{dot} = f(x) + g(x)u$ 를 구성했다. 또한, 수식 (4)을 완성시켰다.

여기까지의 과정으로 DDP를 이용한 경로 생성이 가능하다. 시작점을 출발점으로 하고 Car cost function의 x에 원하는 목적지인  $\hat{x}$ 를 추가하여  $x-\hat{x}$ 와 같이 구성하면, 출발점에서 목적지까지 이동하는 경로를 생성 가능하다.

이제 추가적으로 구성을 해야 하는 부분은 장애물의 회피에 관한 부분이다. 장애물은 Control Barrier Function의 형태를 가지며 DDP에서 quadratic problem을 풀 때 내부 constraint로 들어갈 예정이다. 또한, Constrait의 형태는 inequation의 형태를 가지고 있다.

## D. 알고리즘 설명 및 시도

장애물을 나타내는 h(x)의 경우는 제일 기본적인 형태로  $h(x) = (x - xc)^2 + (y - yc)^2 - r^2$ 이다. 여기서 (xc,yc)는 장애물의 중심 (x,y)를 의미하고 r은 장애물의 반지름을 의미한다. h(x)의 기본형을 저렇게 잡아둔 것이지, 항상 저 형태로 유지되고 있지는 않다. -가 곱해지거나,  $\log |h(x)|$ 가 취해지는 등 다양한 형태를 시도 중이다.

는 등 다양한 형태를 시도 중이다. b(x)의 경우는  $-\log(\frac{h(x)}{1+h(x)})$ 를 사용하고 있다.

1) case 1:

$$h(x) = (x - xc)^{2} + (y - yc)^{2} - r^{2}$$
or
$$h(x) = r^{2} - (x - xc)^{2} - (y - yc)^{2}$$

$$B(x) = -\log\left(\frac{h(x)}{1 + h(x)}\right)$$

2) case 2:

$$\alpha = \arccos\left(\frac{xc(xc - x) + yc(yc - y)}{\sqrt{xc^2 + yc^2}\sqrt{(xc - x)^2 + (yc - y)^2}}\right)$$
$$h(x) = \frac{H_0}{(x - xc)^2 + (y - yc)^2 - r^2} + \frac{H_1}{180 - \theta - \alpha - \phi}$$
$$B(x) = -\log\left(\frac{h(x)}{1 + h(x)}\right)$$

이게  $\phi, \theta$ 를 고려하는 방식이었는데, 일단은 폐기

3) case 3:

$$h(x) = \frac{H_0}{(x - xc)^2 + (y - yc)^2 - r^2}$$
$$B(x) = -\log\left(\frac{h(x)}{1 + h(x)}\right)$$

4) case 4: 위의 case들에서 r을  $r + extra_size$ 로 변경  $extra_size$ 를 통해서 r보다 큰 bumper를 만들려고 시도

5) case 5:

$$h(x) = (r^2 - (x - xc)^2 - (y - yc)^2) \times u((r + 5)^2 - (x - xc)^2 - (y - yc)^2)$$
$$B(x) = -\log\left(\frac{h(x)}{1 + h(x)}\right)$$

Matlab 상에서 heaviside를 통해서 u(t)를 구성, 5가 r에 더해진 이유는 변화가 생기는 지점을 조절하고 싶어서 넣었다.

6) case 6:

$$h(x) = \log \left\| (x - xc)^2 + (y - yc)^2 - r^2 \right\|$$

$$B(x) = -\log \left( \frac{h(x)}{1 + h(x)} \right)$$
or
$$B(x) = \frac{1}{h(x)}$$

## E. Theorem 환경 사용

연구실에서 수행하는 연구로 논문을 작성할 때, 경우에 따라 definition, lemma, theorem 등을 문서에 추가할 필요가 있습니다. 이 경우 IEEE 템플릿에서 공식 제공하거나 amsthm package를 통해 newtheorem으로 정의된 definition, lemma, theorem 함수 등을 아래와 같이 활용할 수 있습니다.

Definition 1: Blabla	
Lemma 1: Blabla	
Theorem 1: Blabla	
Proof: Blabla	
수식과 마찬가지로 label 함수를 이용하여	Theorem 1과
같이 상호 참조도 가능합니다.	

## F. Reference 작성

LaTex에서는 thebibliography라는 함수 혹은 bib 파일을 이용하여 reference를 관리합니다. Reference 작성법은 별도로 연구실 Wiki를 통해 소개하고, 추후 템플릿에도 요약하여 정리해놓도록 하겠습니다. Rerefenrece 작성 예시는 본문서의 제일 마지막을 참고해주세요.

## G. 유용한 참고 자료

아래 리스트에서는 LaTex 사용과 관련하여 유용한 참고 자료들을 소개합니다.

- Overleaf documentation : https://www.overleaf.com/ learn
- LaTex 관련 Youtube 영상 (KAIST 수리과학과) : https://www.youtube.com/watch?v=ysnKC1jEC1s
- **Detexify**: https://detexify.kirelabs.org/classify.html
- KTUG (한국 텍 사용자 그룹):
- LaTex Beginner's Guide: http://static.latexstudio.net/wp-content/uploads/2015/03/LaTeX\_Beginners\_Guide.pdf
- IEEE Transactions Template 사용법: https://www.cs.cmu.edu/~steffan/personal/tmp/IEEEtran HOWTO.pdf
- (이후 업데이트 될 예정입니다.)

### REFERENCES

- [1] IEEE Journal Paper Template, IEEE, https://www.overleaf.com/latex/templates/ieee-journal-paper-template/jbbbdkztwxrd
- [2] LaTex, Wikipedia, https://en.wikipedia.org/wiki/LaTeX