

MPC 주행 원리 정리 (중학생 눈높이)

1) MPC 가 뭐야?

MPC(Model Predictive Control)는 말 그대로 미래를 예측해서 조종하는 방법입니다.

- 지금 핸들을 어떻게 꺾고(조향), 가속/감속을 얼마나 할지 정할 때
- “앞으로 몇 초 동안 차가 어떻게 움직일지”를 먼저 계산해 봅니다.
- 그중에서 가장 안전하고 목표 경로에 가까운 조작을 고릅니다.

핵심은 이겁니다.

1. 미래를 여러 칸(시간)으로 나눠 예측한다.
2. 점수(비용)가 가장 작은 조작을 고른다.
3. 그중 첫 번째 조작만 실제로 적용한다.
4. 다음 순간에 다시 1~3 을 반복한다.

이걸 **Receding Horizon**(이동하는 예측 구간) 방식이라고 합니다.

2) 차 움직임을 수식으로 표현하기

아주 단순화한 자동차 모델(자전거 모델)을 쓰면 다음처럼 쓸 수 있습니다.

- (x, y): 차의 위치
- (): 차의 진행 방향 각도
- (v): 속도
- (): 핸들 각(조향각)
- (a): 가속도
- (L): 축간거리(앞바퀴~뒷바퀴 거리)
- (t): 계산 시간 간격 (예: 0.1 초)

이산시간(컴퓨터 계산용) 모델:

$$[x_{k+1} = x_k + v_k(k)t] [y_{k+1} = y_k + v_k(k)t] [\{k+1\} = _k + (k)t] [v_{k+1} = v_k + a_k t]$$

뜻: - 현재 상태 $((x_k, y_k, k, v_k))$ 와 조작 $((k, a_k))$ 를 넣으면 - 다음 순간 상태 $((x_{k+1}, y_{k+1}, \{k+1\}, v_{k+1}))$ 를 계산할 수 있습니다.

3) “좋은 주행”을 점수로 만드는 방법 (비용함수)

MPC 는 “점수가 가장 낮은 조작”을 고릅니다.

보통 아래처럼 만듭니다.

$$[J = \{k=0\}^{\{N-1\}} (w_y e_{\{y,k\}}^2 + w_e_{\{,k\}}^2 + w_v e_{\{v,k\}}^2 + w_{_k}^2 + w_a a_k^2)]$$

- (N): 예측 칸 수(예: 20 칸)
- ($e_{\{y,k\}}$): 경로에서 옆으로 벗어난 오차
- ($e_{\{,k\}}$): 차의 방향 오차
- ($e_{\{v,k\}}$): 목표 속도 오차
- ($_k = k - \{k-1\}$): 핸들 변화량
- (w): 중요도 가중치(큰 값일수록 더 중요)

해석: - 경로에서 벗어나면 벌점 - 방향이 틀어져도 벌점 - 속도가 목표와 다르면 벌점 - 핸들을 갑자기 확 꺾으면 벌점 - 너무 큰 가속/감속도 벌점

즉, 정확하고 부드럽고 안정적인 주행을 숫자로 만든 것입니다.

4) 반드시 지켜야 하는 조건 (제약조건)

현실에서는 아무렇게나 조작할 수 없어서 제한을 둡니다.

$$[\{ \} k \{ \}] [a \{ \} a_k a_{\{ \}}] [v \{ \} v_k v_{\{ \}}] [k \{ \}]$$

필요하면 장애물 회피 조건도 넣습니다. - 예: 장애물과의 거리가 안전거리 이상이 되도록 제한

MPC는 점수 최소 + 조건 만족을 동시에 풀어냅니다.

5) 실제로는 어떻게 반복될까?

1. 센서로 현재 상태를 읽음 ((x, y, , v))
2. 앞으로 (N)칸의 조작 ((, a)) 후보를 최적화
3. 가장 좋은 해를 찾음(점수 (J) 최소, 제약조건 만족)
4. 첫 번째 조작만 차량에 적용
5. 다음 0.1 초 후 다시 1 번부터 반복

이 과정을 매우 빠르게 반복해서 차가 계속 “미래를 보며” 주행합니다.

6) 중학생용 한 줄 요약

MPC는 “앞으로 어떻게 될지 미리 계산해 보고, 규칙을 지키면서 가장 점수가 좋은 운전법을 매 순간 다시 고르는 방법”입니다.

7) 논문 MPC vs 지금 쓰는 MPC 차이점 (코드 기준 분석)

비교 기준: - 논문: papers/ltv_mpc.md (Gutjahr 2017) - 현재 구현:
src/bisa/src/ltv_mpc/*.cpp, src/bisa/src/mpc_path_tracker_cpp.cpp

A. 같은 점 (핵심 뼈대는 거의 같음)

1. 상태 모델 구조가 같다
 - 둘 다 ($x = [d_r, \dots, r_r]^T$), 입력 ($u =$), 외란 ($z = r$) 형태
2. 비용함수 기본 형태가 같다
 - 둘 다 (d_r), $((-\dot{r}))$, (\cdot) , (u) 를 제곱 별점으로 사용
3. QP(이차계획)로 푸는 LTV-MPC 구조가 같다
 - 선형 시간가변 모델 + 이차 비용 + 제약조건

B. 다른 점 (실제 주행에서 중요한 차이)

1. 예측 시간 간격(T_s)과 호라이즌 설정이 다름
 - 논문 설명값: ($T_s = 0.2s$) 중심
 - 현재 코드: 기본 ($T_s = 0.05s$) (20Hz), 실제 설정은 cav_config.yaml에서 horizon: 60 사용
 - 의미: 지금 코드는 더 자주 재계산하고, 더 촘촘하게 반응함
2. 장애물/차선 제약 방식이 단순화됨
 - 논문: ($d_{i,k}$), ($d_{i,k}(k)$)를 시간에 따라 바꾸며(동적 장애물 포함) 직접 제약
 - 현재 코드: 기본은 입력/곡률 제약 + 선택적 lateral_bound(좌우 대칭 경계) 중심
 - 즉, 논문처럼 “장애물마다 시점별 경계”를 QP에 넣는 구조는 현재 코드에 직접 구현되어 있지 않음
3. 곡률 제약의 물리 모델 차이
 - 논문: Kamm's circle 기반으로 ($v(k)$, \dot{v})에 따라 () 상한/하한이 시간가변
 - 현재 코드: kappa_min ~ kappa_max 하드 박스 제약(대부분 고정값 또는 파라미터 환산값)
4. Soft constraint 적용 범위가 다름
 - 논문: 슬랙을 특정 출력(주로 (d_1, d_2, d_3))과 짧은 구간 ($N_S < N$)에 선택 적용
 - 현재 코드: lateral_bound를 쓰면 전체 예측구간 (N)에 대해 슬랙 2개(eps_u , eps_l)를 공통 적용
5. MPC 밖의 보정 로직이 많이 추가됨
 - 현재 mpc_path_tracker_cpp.cpp에는 다음이 추가:
 - path fallback
 - path hold 보정
 - off-path recovery(이탈 복귀)
 - overshoot/oscillation guard
 - (v,) rate limit
 - 논문은 주로 MPC 최적화 자체를 중심으로 설명하고, 이런 실전 보정층은 거의 없음
6. 속도 프로파일 생성 방식
 - 논문: “미래 속도 프로파일이 주어진다”는 전제

- 현재 코드: 경로 곡률로부터 내부적으로 (v)를 자동 생성하고, 이후 추가 규칙으로 감속 보정

C. 한 줄 결론

현재 MPC 는 논문 **LTV-MPC** 의 핵심 수학 구조는 유지하면서, 실제 시뮬레이터 안정주행을 위해 장애물 제약은 단순화하고, 대신 **MPC** 외부 보정 로직을 크게 강화한 버전입니다.

8) 현재 코드의 Pure Pursuit(퓨어퍼追逐) 보조 역할 (수학적으로)

A. 기본 퓨어퍼追逐 식

현재 코드의 보조 조향 핵심은 아래 식입니다.

$[_pp] = []$

- (v): 차량 속도
- (): 차량 진행 방향과 lookahead 목표점 방향의 각도 차
- (L_d): 차량과 lookahead 점 사이 거리

해석: - ()가 크면 ()가 커져 ($\{pp\}$) 증가 -> 더 빠르게 회전 - (L_d)가 작으면 ($\{pp\}$) 증가 -> 더 강하게 경로 복귀 - (0)이면 ($\{pp\} 0$) -> 이미 맞춰진 상태라 조향 감소

B. MPC 와 혼합되는 식

코드에서는 퓨어퍼追逐을 단독이 아니라 MPC 와 섞어서 사용합니다.

$[= (1-)\{mpc\} + ,\{pp\}]$

- (): 혼합 비율(상황에 따라 변함)
- 정상 주행: () 작음 -> MPC 중심
- 경로 이탈 증가: () 커짐 -> 퓨어퍼追逐 보정 강화

즉, MPC 해가 약해질 때도 경로 쪽으로 복귀시키는 보조 항이 생깁니다.

C. Path-hold 단계의 추가 보정식

코드는 기하학 항(퓨어퍼追逐 형태) 외에 오차 기반 보정도 더합니다.

$[\{hold\} = \{geo\} + \{heading\} + \{cte\}] [\{heading\} = k_h e\{ \}, _cte\{ \} = -k_d e_y |v|]$

- ($e_{\{ \}}$): 헤딩 오차
- (e_y): 횡방향 오차(CTE)

그래서 실제로는: - 퓨어퍼追逐(기하 복귀) + 헤딩 보정 + 횡오차 보정을 합쳐 - 경로 재진입과 진동 억제를 동시에 노립니다.

D. 논문 대비 차이 핵심

- 논문(주요 내용): LTV-MPC 최적화 내부 구성 중심
- 현재 코드: MPC 바깥에 퓨어퍼슛 기반 보조층을 추가해 실주행 안정성을 강화

한 줄 수식 요약:

$$[= (1-),_{\{mpc\}} +]$$

i) 식이 현재 코드에서 퓨어퍼슛이 “어떤 도움을 주는지”를 가장 직접적으로 보여줍니다.