

論文91-28B-12-3

## 비선형 시스템의 Dynamic Feedback을 이용한 합성

(Synthesis Problems of the Nonlinear Systems Via Dynamic Feedback)

李 鴻 奇\*, 全 洪 兌\*\*

(Hong Gi Lee and Hong Tae Jeon)

## 要 約

본 논문에서는 dynamic feedback을 전제한 structure algorithm을 정의하고, 이를 이용하여 비선형 시스템의 입출력 합성문제의 충분조건들을 구했다. 우리가 여기서 고려하는 합성문제들은 입출력 decoupling, 입출력 선형화, 선형 시스템으로의 immersion 등이다.

## Abstract

In this paper, we give a structure algorithm for the synthesis problems of the nonlinear system via dynamic feedback. Using our algorithm, sufficient conditions for the input-output synthesis problems are discussed. The problems we consider in this paper include dynamic input-output decoupling input-output linearization, and immersion into a linear system.

## I. 서 론

선형시스템에 대한 입출력 합성(synthesis) 문제<sup>[2, 23]</sup> 들을 비선형 시스템에 대해서까지 확장시키는 노력이 과거 10여년 동안 꾸준히 계속돼 왔다. 대표적인 연구로는 static feedback을 사용한 입출력 decoupling<sup>[3,4,7,8,20,21]</sup> 입출력 선형화<sup>[10,11,13]</sup> 선형 시스템으로의 immersion<sup>[1,14,15,16]</sup> 등이다. 최근에는 static feedback으로서 풀리지 않는 입출력decoupling 문제를 보

다 강력한 dynamic feedback을사용함으로써 푸는 시도가 행해졌다.<sup>[2,5,9,12,17,18]</sup> 본 논문에서는 기존의 structure algorithm<sup>[10,13,22]</sup>을 일반화한 dynamic feedback을 전제한 structure algorithm을 정의하고, 이를 이용하여 입출력 합성문제들(입출력 decoupling, 입출력 선형화, 선형 시스템으로의 immersion 등)을 푼다.

우선 다음과 같은 affine 비선형 시스템을 고려하자.

$$\begin{aligned} \frac{dx}{dt} &= f(x(t)) + g(x(t))u(t) \\ y(t) &= h(x(t)) \end{aligned} \quad (1)$$

여기서,  $x \in \mathbb{R}^n$ ,  $u \in \mathbb{R}^m$ ,  $y \in \mathbb{R}^q$  이고  $f, g, h$ 는 analytic 인 함수들이라고 가정한다. 시스템(1)에 대한 dynamic feedback을 다음과 같이 정의한다.

$$\dot{z} = \phi(x, z) + \psi(x, z)w \quad (2a)$$

$$u = \alpha(x, z) + \beta(x, z)w \quad (2b)$$

즉, 시스템(1)의 제어입력  $u$ 를 dynamic 시스템 (2a)

\*正會員, 中央大學校 制御計測工學科  
(Dept. of Control and Instrumentation Eng.,  
Chungang Univ.)

\*\*正會員, 中央大學校 電子工學科  
(Dept. of Elec. Eng., Chungang Univ.)

接受日字: 1991年 9月 3日

(※ 본 논문은 1990년도 문교부 지원 한국 학술진흥재단의 자유공모과제 학술연구조성비에 의하여 연구되었음.)

의 state  $z$ 와 시스템의 state  $x$ , 그리고 새로운 입력  $w$ 의 함수 (2b)로 걸어준다. 이 방법은 제어규칙에 dynamic 시스템 (즉, 적분기)이 포함되기 때문에 dynamic feedback이라고 한다. 시스템(1)과 (2)는 state 를  $x_E = [x \ z]^T$ 라고 두면 다음과 같은 extended 시스템으로 생각할 수 있다.

$$\begin{aligned} \dot{x}_E &= f_E(x_E) + g_E(x_E) w \\ y &= h_E(x_E) \end{aligned} \tag{3a}$$

여기서,

$$\begin{aligned} f_E(x_E) &= \begin{bmatrix} f(x) + g(x) \alpha(x, z) \\ \phi(x, z) \end{bmatrix} \\ g_E(x_E) &= \begin{bmatrix} g(x) \beta(x, z) \\ \psi(x, z) \end{bmatrix} \end{aligned} \tag{3b}$$

Dynamic 입출력 decoupling 문제의 정의는 참고문헌<sup>[12,17]</sup>에서 발견할 수 있으므로 생략하고, dynamic 입출력 선형화 문제를 정의한다. 비선형 시스템 (1)의 출력은 선형 시스템인 경우와 달리 closed 형태로 나타낼 수 없고 식(4)와 같은 "Volterra series"로 쓸 수 있다.

$$\begin{aligned} y(t) &= w^{(0)}(t, x) + \sum_{i=1}^m \int_0^t w_i^{(1)}(t, \tau_1, x) u_i(\tau_1) d\tau_1 \\ &+ \sum_{i_1=1}^m \sum_{i_2=1}^m \int_0^{\tau_1} \int_0^{\tau_1} w_{i_1 i_2}^{(2)}(t, \tau_1, \tau_2, x) u_{i_1}(\tau_1) u_{i_2}(\tau_2) d\tau_1 d\tau_2 \\ &+ \dots \end{aligned} \tag{4}$$

여기서  $w^{(j)}$ 는  $j$ -th Volterra Kernel 이라고 한다.

[정의 1] 만일  $\{w_i^{(1)}, 1 \leq i \leq m\}$ 이 초기 state  $x$ 의 함수가 아니고  $w_i^{(j)} = 0, 1 \leq i \leq m \ \& \ j \geq 2$ 이면, 시스템(1)은 입출력 선형화가 되었다고 정의한다.

즉, 만일 시스템(1)이 입출력 선형화가 되었으면, 출력의 입력에 종속(dependent)한 부분이 입력과 선형인 관계에 있다. (물론, zero-input response인  $w^{(0)}(x, t)$ 는 초기 state  $x$ 의 비선형 함수가 될 수 있다.)

[정의 2] 시스템(1)에 대해, extended 시스템(3)이 입출력 선형화가 되는 dynamic feedback(2)가 존재하면, 시스템(1)은 dynamic 입출력 선형화가 가능하다고 정의한다.

다음은 immersion 문제를 정의한다.

$$\begin{aligned} \dot{\bar{x}} &= \bar{f}(\bar{x}) + \bar{g}(\bar{x}) \bar{u} \\ y &= \bar{h}(\bar{x}) \end{aligned} \tag{5}$$

여기서  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n, \bar{u} \in \mathbb{R}^m, y \in \mathbb{R}^q$ 이고,  $\bar{f}, \bar{g}, \bar{h}$ 는 analytic

이다.

[정의 3] 만일 임의의 초기 state  $x \in \mathbb{R}^n$ 에 대하여, 시스템(5)의 초기 state  $\bar{x}$ 를  $\bar{x} = \tau(x)$ 라고 두었을 때, 시스템(1)의 출력과 시스템(5)의 출력이 같게 되는 analytic map  $\tau: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ 가 존재하면, 시스템(1)은 시스템(5)로 immersed 되었다고 정의한다.

[정의 4] 시스템(1)이 immersed 되는 선형 시스템이 존재하면, 시스템(1)은 선형 시스템으로 immersed 되었다고 정의한다.

시스템(1)이 다음과 같은 선형 시스템 (6)으로 immersed 되었다고 가정하자

$$\begin{aligned} \dot{\eta}(t) &= A\eta(t) + Bu(t) \\ y(t) &= Cx(t) \end{aligned} \tag{6}$$

시스템 (1)의 출력과 초기 state  $\eta$ 를  $\eta = \tau(x)$ 라고 둔 시스템 (6)의 출력이 같으므로,

$$y(t) = Ce^{At} \tau(t) + \int_0^t Ce^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau$$

즉, 시스템(1)의 출력은 입력  $u$ 와 초기 state  $x$ 의 어떤 함수  $\tau(x)$ 에 대해 jointly linear이다. 즉, 입출력 선형화 문제는 출력의 zero-input response는 무시하고 입력에 종속(dependent)한 부분만 선형이면 되지만, immersion 문제는 더 강력하다. 즉, 시스템(1)의 입출력 관계를 시스템(6)으로 복제(reproduce)할 수 있다. (단순히 시스템(6)의 초기 state를  $\eta = \tau(x)$ 라고 둬으로써).

[정의 5] 시스템(1)에 대하여, extended 시스템(3)이 선형 시스템으로 immersed 되는 dynamic feedback를 사용하여 선형 시스템으로의 immersion이 가능하다고 정의한다.

이상과 같이 입출력 합성 문제들을 정의했는데 이 정의들에 익숙하지 않으면, 참고문헌<sup>[6,19]</sup>를 참조할 수 있다. 2절에서는 dynamic feedback을 전제한 structure algorithm을 정의하고, 이를 이용하여 3절에서 위에 정의한 합성문제들에 대한 충분 조건들을 구한다. 마지막으로 간단한 example을 4절에서 다룬다.

## II. Dynamic Feedback를 이용한 합성문제에 대한 Structure algorithm

우선,  $y_1$ 부터  $y_q$ 에 대하여,  $y_i^{(0)}$ 가  $u$ 의 함수가 되는 가장 작은 정수를  $\rho_i$ 라고 정의한다. Dynamic Feedback 사용을 전제로 한 Structure algorithm은 크게 두 부분으로 나눌 수 있는데, 그 첫부분은 참고문헌<sup>[12]</sup>에서 주어진 바와 같이 적분기들을 입력에 연결해서 소위 precompensator를 구성하는 단계이고, 두번째

부분은 위에서 구한 precompensator (즉, danamic feedback)를 사용한 extended system에 대하여 어떤 조건하에서 system이 출력의 R-space중 입력에 independent한 basis들을 추출해내는 단계이다.

Precompensator구성

Step 0 :  $A(x, u) = [y_1^{r_1} \dots y_m^{r_m}]^T$ 라고 하고  $\bar{u}^0 = u$  라고 한다. 또,  $r_0$ 를  $\partial A(x, u) / \partial \bar{u}^0$ 의 rank로 정의한다. 만일  $r_0 = q$ 이면, algorithm을 끝낸다.

Step i :  $\partial A^{(i)} / \partial \bar{u}_i^{r_i} \neq 0$ 이면  $\bar{u}_i = \bar{u}_i^{r_i}$ 라고 하고, 그렇지 않으면  $\bar{u}_i = \bar{u}_i^{r_i-1}$ 이라고 두어서  $\bar{u}_1, \dots, \bar{u}_m$ 를 얻은 다음  $\bar{u} = [\bar{u}_1 \dots \bar{u}_m]^T$ 라고 한다. 이와 같이 정의하면,  $\partial A^{(i)} / \partial \bar{u}$ 는  $x, \bar{u}_1, \dots, \bar{u}_m$ 의 함수이다. 만일  $r_i \equiv \text{rank} [[\partial A^{(i)} / \partial \bar{u}^i]] = q$ 이면, algorithm을 끝내고 그렇지 않으면 Step i+1로 간다.

$r_0 \leq r_1 \leq r_2 \leq \dots$ 이고, 모든  $r_i$ 들은  $\min(q, m)$ 보다 작으므로  $\{r_0, r_1, r_2, \dots\}$ 의 최대치  $r^*$ 가 존재하고 algorithm은 유한한 step내에 끝난다. algorithm이 STEP k에서 끝났다고 가정하자.

참고문헌<sup>[12]</sup>에 있는 바와 같이 precompensator를 다음과 같이 정의한다 :

1.  $\bar{u}^* = [u_1^{(\lambda_1)} u_2^{(\lambda_2)} \dots u_m^{(\lambda_m)}]^T$ 이면, dynamic compensator의 state  $z$ 를  $z = \{z_{ij}, 1 \leq i \leq m \text{ and } 1 \leq j \leq \lambda_i\}$  라고 정의한다. 즉 state의 개수는 모두  $\mu = \sum_{i=1}^m \lambda_i$ 이다

2. 만일  $\lambda_i = 0$ 이면  $u_i = v_i$ 라고 하고, 그렇지 않으면,

$$\begin{aligned} \dot{z}_{i,j} &= z_{i,j+1} \text{ for } 1 \leq j \leq \lambda_i - 1 \\ \dot{z}_{i,\lambda_i} &= v_i \\ u_i &= z_{i,1} \end{aligned} \tag{7}$$

라고 정의한다.

위와 같이 정의하면

$$z_{i,j} = u_i^{j-1}, \text{ for } 1 \leq i \leq m \text{ and } 1 \leq j \leq \lambda_i \tag{8}$$

임을 쉽게 알 수 있다.

이상과 같은 dynamic feedback를 사용하면, closed-loop시스템은

$$\begin{aligned} \dot{x} &= f(x) + g(x)u \\ y &= h(x) \end{aligned} \tag{9a}$$

$$\begin{aligned} \dot{z} &= Az + Bv \\ u &= Cz + Dv \end{aligned} \tag{9b}$$

와 같다. 이 식을  $x_E = [x \ z]^T$ 라고 정의하면 다음과 같은 extended시스템을 얻을 수 있다.

$$\begin{aligned} \dot{x}_E &= f_E(x_E) + g_E(x_E)v \\ y &= h_E(x_E) \end{aligned} \tag{10}$$

여기서

$$\begin{aligned} f_E(x_E) &= \begin{bmatrix} f(x) + g(x)Cz \\ Az \end{bmatrix} \\ g_E(x_E) &= \begin{bmatrix} g(x)D \\ B \end{bmatrix}, \quad h_E(x_E) = h(x) \end{aligned}$$

이다.

[정의 6] R를 실수 field라고 하고  $K(C^\infty)$ 를  $R^n \times R^\mu$ 의 real analytic함수 ring에 대한 quotient field라고 정의할 때, entry가  $R^n \times R^\mu$ 의 real analytic 함수인  $p \times l$ 행렬  $M(x, z)$ 에 대하여  $\rho(M(x, z))$ 를  $M(x, z)$ 의 row에 의하여 generate 되는 R-vector space의 dimension 이라고 정의하고  $\sigma(M(x, z))$ 를  $K(C^\infty)$ -vector space의 dimension이라고 정의한다.

extended시스템 (10)에 대하여

$$T_i(x_E) = L_{gE} L_{fE}^i (h_E(x_E)), \quad i \geq 0 \tag{11a}$$

$$\theta_i = \begin{bmatrix} T_0(x_E) & T_1(x_E) & \dots & T_i(x_E) \\ 0 & T_0(x_E) & \dots & T_{i-1}(x_E) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & T_0(x_E) \end{bmatrix} \tag{11b}$$

라고 정의하고

$$\sigma(\theta_i(x_E)) = \rho(\theta_i(x_E)), \quad i \geq 0 \tag{12}$$

라고 가정한다. (12)의 가정하에서 extended시스템 (10)에 대한 structure algorithm을 다음과 같이 정의할 수 있다.<sup>[10,11]</sup>

Step 1 : 가정(12)와 row operation에 의하여

$$V_1 T_0(x_E) = \begin{bmatrix} S_1(x_E) \\ 0 \end{bmatrix} \tag{13}$$

이고  $S_1(x_E)$ 의 모든 row들이 ( $r_1$ 개라고 가정한다) 선형독립 (linearly independent over  $K(C^\infty)$ )한 nonsingular 실수 행렬

$$V_1 = \begin{bmatrix} P_1 \\ K_1 \end{bmatrix} \tag{14}$$

을 발견할 수 있다.

$$\begin{aligned} \delta_1 &= r_1 \\ \gamma_1(x_E) &= P_1 h(x_E) \\ \bar{\gamma}_1(x_E) &= K_1 h(x_E) \end{aligned} \tag{15}$$

라고 정의하면,

$$\begin{aligned} L_{g_E} \gamma_1(x_E) &= S_1(x_E) \\ L_{g_E} \bar{\gamma}_1(x_E) &= 0 \end{aligned} \quad (16)$$

가 된다. 만일  $T_0(x_E)=0$ 인 경우는  $P_1$ 은  $0 \times 0$  행렬이고  $K_1^1$ 은 단위(identity) 행렬이라고 한다.

Step i : 다음과 같은 행렬을 고려한다.

$$\begin{bmatrix} L_{g_E} \gamma_1(x_E) \\ \vdots \\ L_{g_E} \gamma_{i-1}(x_E) \\ L_{g_E} L_{f_E} \bar{\gamma}_{i-1}(x_E) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S_{i-1}(x_E) \\ L_{g_E} L_{f_E} \bar{\gamma}_{i-1}(x_E) \end{bmatrix} \quad (17)$$

역시, 가정(12)와 row operation에 의하여

$$V_i \begin{bmatrix} L_{g_E} \gamma_1(x_E) \\ \vdots \\ L_{g_E} \gamma_{i-1}(x_E) \\ L_{g_E} L_{f_E} \bar{\gamma}_{i-1}(x_E) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S_i(x_E) \\ 0 \end{bmatrix} \quad (18)$$

이고  $S_i(x_E)$ 의 모든 row들이 ( $r_i (\geq r_{i-1})$ 개라고 가정한다.) 선형독립(linearly independent over  $K(C^w)$ )한 nonsingular 실수 행렬

$$V_i = \begin{bmatrix} I_{r_i} & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & I_{r_i - r_{i-1}} & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & P_i \\ K_1^1 & \cdots & K_{i-1}^1 & K_i^1 \end{bmatrix} \quad (19)$$

을 발견할 수 있다.

$$\begin{aligned} \delta_i &= r_i - r_{i-1} \\ \gamma_i(x_E) &= P_i L_{f_E} \bar{\gamma}_{i-1}(x_E) \\ \bar{\gamma}_i(x_E) &= K_1^1 \gamma_1(x_E) + \cdots + K_{i-1}^1 \gamma_{i-1}(x_E) + K_i^1 L_{f_E} \bar{\gamma}_{i-1}(x_E) \end{aligned} \quad (20)$$

라고 정의하면,

$$\begin{bmatrix} L_{g_E} \gamma_1(x_E) \\ \vdots \\ L_{g_E} \gamma_i(x_E) \\ L_{g_E} \bar{\gamma}_i(x_E) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S_i(x_E) \\ 0 \end{bmatrix} \quad (21)$$

만일 행렬(17)의 마지막  $q - r_{i-1}$  row들이 처음  $r_{i-1}$  row들에 dependent하면 degenerate step이 되어  $P_i$ 는  $0 \times 0$  행렬이고  $K_i^1$ 는 단위(identity) 행렬,  $\delta_i = 0$ ,  $S_i(x_E) = S_{i-1}(x_E)$ 라고 한다.

다음은 algorithm의 FINAL step을 설명한다.

$$(1). \begin{bmatrix} L_{g_E} \gamma_1(x_E) \\ \vdots \\ L_{g_E} \gamma_{k-1}(x_E) \\ L_{g_E} L_{f_E} \bar{\gamma}_{k-1}(x_E) \end{bmatrix} \quad (22)$$

의  $q$  row들이 모두 linearly independent(over  $K(C^w)$ )한  $k$ 가 존재하면, algorithm을 끝내고  $P_k$ 과  $V_k$ 를 단위 행렬이라고 하고

$$\begin{aligned} \gamma_k &= P_k L_{f_E} \bar{\gamma}_{k-1}(x_E) \\ \bar{\gamma}_k &= 0 \end{aligned} \quad (23)$$

라고 한다. 그러면,

$$\begin{bmatrix} S_{k-1}(x_E) \\ L_{g_E} \gamma_k(x_E) \end{bmatrix} = S_k(x_E) \quad (24)$$

이고  $K_1^k, \dots, K_k^k$ 들은  $0 \times 0$ 행렬이 된다.

(2).(1)의 경우가 아니면 (즉, 행렬 (22)의 row 들이 full rank가 되는 정수  $k$ 가 존재하지 않으면),  $k$ 를 algorithm의 맨 마지막 nondegenerate step이라고 하고 STEP  $k$ 를 마지막 step이라고 정의한다. 그러면  $(q - \delta_1 - \delta_2 - \cdots - \delta_k) \times 1$  matrix  $\bar{\gamma}_k(x_E)$ 는

$$L_{g_E} L_{f_E}^i(\bar{\gamma}_k(x_E)) = 0, \quad i \geq 0 \quad (25)$$

을 만족한다.

### III. Dynamic Feedback을 사용한 합성문제

2절에서 Dynamic Feedback을 전제한 structure algorithm을 제시하였는데, 이 절에서는 이를 이용하여 여러가지 합성문제들의 조건들에 대해 논의한다. 1절에서 설명한 바와 같이 우리가 고려하는 입출력 합성문제들은 입출력 decoupling(정리7), 입출력 선형화(정리8), 선형 시스템으로의 immersion(정리9) 문제이다.

[정리 7] 만일  $r^* = q$ 이면, 시스템(1)은 dynamic feedback을 사용하여 local 입출력 decoupling이 가능하다.

증명 : 참고문헌[12] 참조

[정리 8] 만일 가정(12)가 성립하면, 시스템(1)은 dynamic feedback을 사용하여 local 입출력 선형화가 가능하다.

[증명] 만일 가정(12)가 성립하면, 2절에서 보인 바와 같이 structure algorithm을 적용하여  $\gamma_1(x_E), \gamma_2(x_E), \dots, \gamma_k(x_E)$ 와  $\bar{\gamma}_k(x_E)$ 를 얻을 수 있다.

$$\Gamma(x_E) = \begin{bmatrix} \gamma_1(x_E) \\ \vdots \\ \gamma_k(x_E) \end{bmatrix} \quad (26)$$

라고 두면,  $L_{g_E} \Gamma(x_E) (= S_k(x_E))$ 의  $\gamma_k$  row들은 모두 linearly independent(over  $K(C^w)$ )이므로  $R^{n+\mu}$ 의 어떤

open dense subset U에서

$$[L_{g_E} \Gamma(x_E)] a(x_E) = -L_{f_E} \Gamma(x_E) \quad (27a)$$

$$[L_{g_E} \Gamma(x_E)] b(x_E) = [I_{r_k \times r_k} \ 0] \quad (27b)$$

를 만족하는  $m \times 1$  행렬  $a(x_E)$  와  $m \times m$  행렬  $b(x_E)$  를 구할 수 있다.

$$v = a(x_E) + b(x_E) w \quad (28)$$

식(28)에 주어진 것과 같이 extended 시스템 (10)에 대한 static feedback을 가해주면 (여기서,  $w$ 는 새로운 가상의 입력),

$$\begin{aligned} \dot{x}_E &= f_E(x_E) + g_E(x_E) a(x_E) + g_E(x_E) b(x_E) w \\ y &= h_E(x_E) \end{aligned} \quad (29)$$

이 전체 closed-loop 시스템(29)는 입력력 선형화가 이루어 졌음을 보이겠다. 우선,  $\Gamma(x_E)$  와  $\tilde{\gamma}_k(x_E)$  를 출력력으로 했을 때 입력력 관계가 (물론, 초기조건을 무시하였을 때) 선형이라는 것을 보인다.

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \Gamma(x_E) &= L_{f_E + g_E a(x_E) + g_E b(x_E) w} \Gamma(x_E) \\ &= L_{f_E} \Gamma(x_E) + L_{g_E} \Gamma(x_E) a(x_E) \\ &\quad + L_{g_E} \Gamma(x_E) b(x_E) w \\ &= [I_{r_k \times r_k} \ 0] w = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_{r_k} \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (30)$$

이므로

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \tilde{\gamma}_k(x_E) &= L_{f_E} \tilde{\gamma}_k(x_E) + L_{g_E} \tilde{\gamma}_k(x_E) a(x_E) + L_{g_E} \tilde{\gamma}_k(x_E) b(x_E) w \\ &= L_{f_E} \tilde{\gamma}_k(x_E) \end{aligned} \quad (31)$$

(식(25)에 의하여)

식(30)과 식(31)에 의해

$$\begin{aligned} \frac{d^k}{dt^k} V_k V_{k-1} \cdots V_1 h_E(x_E) &= \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \frac{d}{dt} \tilde{\gamma}_k(t) \end{bmatrix} + \\ \begin{bmatrix} I_{\sigma_1} & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & I_{\sigma_2} & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & I_{\sigma_k} & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{w}_1^{k-1} \\ \tilde{w}_2^{k-2} \\ \vdots \\ \tilde{w}_k \\ \tilde{w}_{k+1} \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (32)$$

여기서,

$$\tilde{w}_1 = \begin{bmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_{r_1} \end{bmatrix}, \tilde{w}_2 = \begin{bmatrix} w_{r_1+1} \\ \vdots \\ w_{r_2} \end{bmatrix}, \dots,$$

$$\tilde{w}_k = \begin{bmatrix} w_{r_{k-1}+1} \\ \vdots \\ w_{r_k} \end{bmatrix}, \tilde{w}_{k+1} = \begin{bmatrix} w_{r_k+1} \\ \vdots \\ w_m \end{bmatrix}$$

이다. structure algorithm에 의하여  $d\tilde{\gamma}_{k,t}/dt$  는 입력  $w$ 에 independent하다. 따라서 식(32)에 의하여  $V_k, V_{k-1}, \dots, V_1 h_{x_E}(x_E)$ 의 입력  $w$ 에 종속(dependent)한 부분도 선형이다.  $V_1, V_2, \dots, V_k$ 들은 nonsingular인 상수 행렬이므로  $h_{x_E}(x_E)$ 의 입력  $w$ 에 종속(dependent)한 부분도 선형이다. 즉, dynamic feedback 식(9b)와 식(28)로서 시스템(1)을 입력력 선형화시킬 수 있다.

(증명 끝)

[정리 9] 시스템(1)이 다음의 두 조건을 만족한다고 가정한다.

(i)  $\sigma(\theta_i) = \rho(\theta_i), i \geq 0$

(ii)  $\Psi \equiv \text{span}_{\mathbb{R}} \{ \tilde{\gamma}_k(x_E), L_{f_E} \tilde{\gamma}_k(x_E), L_{f_E}^2 \tilde{\gamma}_k(x_E), \dots \}$ 의 dimension이 유한하다. 그러면, 시스템(1)은 dynamic feedback을 사용하여 선형 시스템으로의 immersion이 가능하다.

[증명] 정리 9의 증명은 다음의 보조정리 (29)를 이용하면 간단하다.

보조정리 : 시스템(1)이 선형 시스템으로 immersed 하기 위한 필요충분 조건은 다음 (i)과 (ii)과 같다.

(i)  $\Phi \equiv \text{span}_{\mathbb{R}} \{ h(x), L_h(x), L_h^2(x), \dots \}$ 의 dimension이 유한하고

(ii)  $L_g L_h(x) = \text{constant}, i \geq 0$

보조정리 1에 따르면 정리9를 증명하기 위해서는 dynamic feedback 식(9b)와 식(27)을 사용하여

(iii)  $\Phi_c \equiv \text{span} \{ h_E(x_E), L_{f_E}^1(h_E(x_E)), L_{f_E}^2(h_E(x_E)), \dots \}$ 의 dimension이 유한하고

(iv)  $L_{g_E} L_{f_E}^1 h_E(x_E) = \text{constant}, i \geq 0$

임을 보이기만 하면 된다. 여기서,

$$\begin{aligned} \tilde{f}_E &= f_E(x_E) + g_E(x_E) a(x_E) \\ \tilde{g}_E &= g_E(x_E) b(x_E) \end{aligned}$$

우선, 조건 (iv)가 성립하는 것은 정리6의 증명에서 보였으므로 조건 (iii)만 보이면 된다.

$$\begin{aligned} \Phi_c &\equiv \text{span} \{ h_E(x_E), L_{f_E}^1(h_E(x_E)), L_{f_E}^2(h_E(x_E)), \dots \} \\ &= \text{span} \{ \Gamma(x_E), \tilde{\gamma}_k(x_E), L_{f_E}^1(\Gamma(x_E)), L_{f_E}^2(\tilde{\gamma}_k(x_E)), \\ &\quad L_{f_E}^2(\Gamma(x_E)), L_{f_E}^2(\tilde{\gamma}_k(x_E)), \dots \} \\ &= \text{span} \{ \Gamma(x_E), \tilde{\gamma}_k(x_E), L_{f_E}^1(\tilde{\gamma}_k(x_E)), L_{f_E}^2(\tilde{\gamma}_k(x_E)), \dots \} \end{aligned} \quad (33)$$

식(33)의 마지막 등호는  $L_{f_E}^i(\Gamma(x_E))=0, i \geq 1$ 이기 때문이다. 따라서, 정리10의 조건(ii)가 만족하면 조건(iii)이 만족한다는 것을 알 수 있다(증명 끝).

이 절에서는, dynamic feedback을 사용한 합성문제들의 충분조건을 structure algorithm를 사용하여 제시하였다. 이 조건들이 필요조건까지 될 수 있는가는 더 많은 연구가 요구된다. 다음 절에서는 간단히 example을 고려하여 본 논문에서 제시한 정리들의 유용성을 보인다.

#### IV. Example

Example : 다음과 같은 시스템을 고려하자.

$$\begin{aligned} \dot{x}_1 &= x_1 u_1 & \dot{x}_2 &= x_3 - x_3 u_1 & \dot{x}_3 &= x_1 u_2 \\ y_1 &= x_1 & y_2 &= x_2 & y_3 &= x_1 + x_2 \end{aligned} \quad (34)$$

시스템(34)는 static feedback으로서는 입출력 선형화가 불가능한데,<sup>[10]</sup> dynamic feedback을 허용할 경우는 어떤지 살펴보기로 한다.

$$\begin{aligned} \dot{y}_1 &= x_1 u_1 \\ \dot{y}_2 &= x_3 - x_3 u_1 \\ \dot{y}_3 &= x_3 + (x_1 - x_3) u_1 \end{aligned} \quad (35)$$

이므로

$$A(x, u) = \begin{bmatrix} x_1 u_1 \\ x_3 - x_3 u_1 \\ x_3 + (x_1 - x_3) u_1 \end{bmatrix} \quad (36a)$$

$$\frac{\partial A(x, u)}{\partial \tilde{u}^0} = \begin{bmatrix} x_1 & 0 \\ -x_3 & 0 \\ x_1 - x_3 & 0 \end{bmatrix} \quad (36b)$$

이다. 여기서  $\tilde{u}^0 = u$ 이다. 따라서,  $r_0 = 1 (< 2)$ 이다.

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} x_1 u_1^2 + x_1 u_1^{(1)} \\ x_1 u_2 - x_1 u_1 u_2 - x_3 u_1^{(1)} \\ x_1 u_1^2 + x_1 u_2 - x_1 u_1 u_2 + (x_1 - x_3) u_1^{(1)} \end{bmatrix} \quad (37)$$

이므로  $\partial A^{(1)} / \partial \tilde{u}_1^0 \neq 0$ 이고  $\partial A^{(1)} / \partial \tilde{u}_2^0 = 0$ 의 되어서,  $\tilde{u}^1 = [u_1^{(1)} \ u_2]^T$ 이다. 따라서

$$\frac{\partial A^{(1)}}{\partial \tilde{u}^1} = \begin{bmatrix} x_1 & 0 \\ -x_3 & x_1 - x_3 u_1 \\ x_1 - x_3 & x_1 - x_3 u_1 \end{bmatrix} \quad (38)$$

이 되고  $r_1 = \text{rank}(\partial A^{(1)} / \partial \tilde{u}^1) = 2$ 이므로, precompensator를 구성하는 algorithm은 끝난다.  $\tilde{u}^1 = [u_1^{(1)} \ u_2]^T$ 이므로  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 0$ 이다. 따라서,

$$\dot{z} = v_1 \quad u_1 = z \quad u_2 = v_2 \quad (39)$$

(39)의 dynamic feedback을 사용하면 closed-loop 시스템은 다음과 같다.

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \\ \dot{z} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} x_1 z \\ x_3 - x_3 z \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & x_1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} \\ &= f_E(x, z) + g_E(x, z) \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (40a)$$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = h(x) = h_E(x, z) = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_1 + x_2 \end{bmatrix} \quad (40b)$$

따라서,  $x_E = [x \ z]^T$ 라고 하면,

$$T_0(x_E) = L_{g_E}(h_E(x_E)) = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (41a)$$

$$T_1(x_E) = L_{g_E} L_{f_E}(h_E(x_E)) = \begin{bmatrix} x_1 & 0 \\ -x_3 & x_1 - x_1 z \\ x_1 - x_3 & x_1 - x_1 z \end{bmatrix} \quad (41b)$$

$$T_2(x_E) = L_{g_E} L_{f_E}^2(h_E(x_E)) = \begin{bmatrix} 2x_1 z & 0 \\ 0 & 0 \\ 2x_1 z & 0 \end{bmatrix} \quad (41c)$$

식(48)로부터  $\sigma(\Theta_i) = \rho(\Theta_i), i \geq 0$ 임을 알 수 있다. 따라서, 정리8에 의해 시스템(34)는 dynamic feedback를 사용하여 입출력 선형화가 가능하다. 실제로, structure algorithm을 수행함으로써 입출력 선형화를 시키는 dynamic feedback을 구해보자

(41a)로부터  $V_1 = I = [K_1^1]$ ,  $\tilde{\gamma}_1 = h_E(x_E)$ ,  $\delta_1 = 0$  (여기서  $r_1 = 0$ 이므로  $\gamma_1$ 은  $0 \times 0$ 행렬이다). Step2로 가서, (41b)로부터  $r_2 = 2$ 이고

$$V_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \vdots & 0 \\ 0 & 1 & \vdots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ -1 & -1 & \vdots & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P_2 \\ K_2^2 \end{bmatrix}$$

$$\gamma_2(x_E) = P_2 L_{f_E}(\tilde{\gamma}_1(x_E)) = \begin{bmatrix} x_1 z \\ x_3 - x_3 z \end{bmatrix}$$

$$\tilde{\gamma}_2(x_E) = K_2^2 h_E(x_E) = 0 \quad (42)$$

$\tilde{\gamma}_2 = 0$ 이므로, 이후의 Step들은 degenerate step이 되므로, last nondegenerate step인 Step2에서 algorithm이 끝난다. (즉,  $k=2$ ).

식 (27a)와 식 (27b)는 다음과 같다.

$$\begin{bmatrix} x_1 & 0 \\ -x_3 & x_1-x_1z \end{bmatrix} a(x_E) = - \begin{bmatrix} x_1z^2 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (43a)$$

$$\begin{bmatrix} x_1 & 0 \\ -x_3 & x_1-x_1z \end{bmatrix} b(x_E) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad (43b)$$

따라서,

$$a(x_E) = - \begin{bmatrix} x_1 & 0 \\ -x_3 & x_1-x_1z \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} x_1z^2 \\ 0 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} z^2 \\ z^2 \\ x_1-x_1z \end{bmatrix} \quad (44a)$$

$$b(x_E) = \begin{bmatrix} \frac{1}{x_1} & 0 \\ \frac{1}{x_1(x_1-x_1z)} & \frac{1}{x_1-x_1z} \end{bmatrix} \quad (44b)$$

$$v = - \begin{bmatrix} z^2 \\ z^2 \\ x_1-x_1z \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{x_1} & 0 \\ \frac{1}{x_1(x_1-x_1z)} & \frac{1}{x_1-x_1z} \end{bmatrix} W \quad (45)$$

시스템 (34)를 입출력 선형화 시키는 dynamic 식 (39)와 식(45)로부터, feedback은

$$\dot{z} = -z^2 + \frac{1}{x_1} w_1 \quad (46)$$

$$u = \begin{bmatrix} z \\ -\frac{z^2}{x_1-x_1z} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ \frac{1}{x_1(x_1-x_1z)} & \frac{1}{x_1-x_1z} \end{bmatrix} w \quad (46)$$

참고문헌[12]에 있는 Example과 위 Example을 비교하면 dynamic 입출력 선형화와 dynamic 입출력 decoupling의 차이를 이해하는데 도움이 된다.

### 參 考 文 獻

[1] D. Claude, M. Fliess, and A. Isidori "immersion directe et par bouclage, d'un systeme nonlineaire dans un lineaire" *C. R. Acad. Sci. Paris*, vol. 296, pp. 237-240, 1983.  
 [2] J. Descusse and C.H. Moog, "Decoupling with dynamic compensation for strong invertible affine nonlinear systems" *International Journal of Control*, vol. 42, pp. 1387-1398, 1985.

[3] E. Freund, "Decoupling and pole assignment in nonlinear systems" *Electronics Letters*, vol. 9, pp. 373-374, 1973.  
 [4] I.J. Ha and E.G. Gilbert "A complete characterization of decoupling control laws for a general class of nonlinear systems," *IEEE Trans Autom. Control*, vol. 31, pp. 823-830, 1986.  
 [5] A. Isidori, "Control of nonlinear systems via dynamic state feedback," *Algebraic and Geometric Methods in Nonlinear Control Theory*, M. Fliess and M. Hazewinkel (ed.), Reidel pp. 121-145, 1986.  
 [6] A. Isidori, *Nonlinear Control Systems* 2nd ed. Springer Verlag 1989.  
 [7] A. Isidori and J.W. Grizzle, "Fixed modes and nonlinear noninteracting control with stability," *IEEE Trans Autom. Control*, vol. 33, pp. 907-914, 1988.  
 [8] A. Isidori, A.J. Krener, C. Gori-Giorgi and S. Monaco, "Nonlinear decoupling via feedback: A differential geometric approach," *IEEE Trans Autom. Control* vol. 26, pp. 331-345, 1981  
 [9] A. Isidori, C.H. Moog and A. De Luca, "A sufficient condition for full linearization via dynamic state feedback," *Proceedings of 25th IEEE Conference on Decision and Control*, Athens Greece pp. 203-208, 1986.  
 [10] A. Isidori and A. Ruberti "On the synthesis of linear input output responses for nonlinear systems" *Systems & Control Letters*, vol. 4, pp. 17-22, 1984.  
 [11] H.G. Lee "Linearization of Nonlinear Discrete Time Control Systems," Ph.D. Dissertation Department of Electrical and Computer Engineering The University of Texas at Austin, Austin, TX, August 1986.  
 [12] H.G. Lee, H.T. Jeon, and W.Y. Yang. "A simplified algorithm for synthesis problems via dynamic feedback," *KITE J. of Electronics Engineering* vol. 1, pp. 22-27, 1990.  
 [13] H.G. Lee and S.I. Marcus "On input-output linearization of discrete time nonlinear systems" *Systems & Control Letters* vol. 8, pp. 249-259, 1987.  
 [14] H.G. Lee and S.I. Marcus "Immersion and linearization by nonsingular feedback of a discrete time nonlinear system into a linear system," *IEEE Transaction on Automatic Control* vol. 33, no. 5, pp. 479-483, 1988.

- [15] S. Monaco and D. Norman-Cyrot "The immersion under feedback of a multidimensional discrete-time nonlinear systems into a linear system," *Int J. Contr*, vol. 38, pp. 245-261, 1983.
- [16] S. Monaco and D. Norman-Cyrot, "On the immersion of a discrete-time polynomial analytic system into a polynomial affine one," *Syst Contr. Lett*, vol 3, pp. 83-90, 1983.
- [17] H. Nijmeijer "Local (dynamic) input output decoupling of discrete time nonlinear systems" *IMA Journal of Mathematical Control & Information* vol 4, pp. 237-250, 1987.
- [17] H. Nijmeijer "Local (dynamic) input-output decoupling of discrete time nonlinear systems" *IMA Journal of Mathematical Control & Information*, vol pp. 237-250, 1987.
- [18] H. Nijmeijer and W. Respondek, "Dynamic input output decoupling of nonlinear control systems" *IEEE Trans. on Automatic Control*, vol 33, pp. 1065-1070, 1988.
- [19] H. Nijmeijer and A.J. van der Schaft, *Nonlinear Dynamical Control Systems* Springer Verlag New York, Inc., 1990.
- [20] W.A. Porter "Diagonalization and inverses for nonlinear system," *International Journal of Control* vol 11, pp. 67-76, 1970.
- [21] A.J. van der Schaft "Linearization and input-output decoupling for general nonlinear systems," *Systems & Control Letters*, vol. 5, pp. 27-33, 1984.
- [22] L.M. Silverman, "Inversion of multivariable linear systems," *IEEE Trans. on Automatic Control*, vol 14, pp. 270-276, 1969.
- [23] W. Wonham, *Linear Multivariable Control: A Geometric Approach*, 2nd ed., Springer Verlag New York Inc., 1979.

---

 著 者 紹 介
 

---



李 鴻 奇 (正會員)

1958年 11月 28日生. 1981年 2月 서울대학교 전자공학과 졸업 (공학사). 1983年 2月 서울대학교 대학원 전자공학과 졸업 (공학석사). 1986年 8月 Texas대학 박사학위 취득. 1986年 8月~1989

年 2月 Louisiana 주립대학 조교수로 근무. 1989年 3月 이후 중앙대학교 제어계측공학과에 현재 부교수로 재직. 주관심분야는 비선형 시스템 제어이론, 로봇트 공학 등임.

全 洪 兌 (正會員) 第26卷 第10號 參照

현재 중앙대학교 전자공학과 부교수