

Literal과 Test Set를 최소화하는 RMC Form 결정 방법

(RMC Forms Determination with Minimal Literals and Test Sets)

白 哲 和*, 金 宗 相**

(Paik, Chul Hwa and Kim, Chong Sang)

要 約

테스트셋트를 적게 가지면서 literal 수도 적게 포함하는 RMC (Reed-Muller Canonical) form 을 찾는 방법을 고안하여 現存하는 方法보다 간단함을 보였다. 더불어 이 方法은 Don't Care 조건 을 갖는 함수에도 적용됨을 보였다.

Abstract

A nonexhaustive procedure for obtaining minimally testable Reed-Muller Canonical (RMC) forms with minimal literals of switching functions is presented.

And, it is shown that this procedure allows nonexhaustive and near-optimal handling of functions with Don't Care conditions.

I. 序 論

임의의 스위칭함수를 RMC (Reed-Muller Canonical) form으로 표현함으로써 구성되는 회로는 보다 쉽게 결합진단을 할 수 있는 성질을 내포하고 있다. 즉, 진단테스트셋트를 보다 적게 갖게 된다. 지금까지 여러 문헌^[1~4]에서 RMC form에 대해 연구되어 왔다. 이들 문헌에서 n변수 스위칭함수의 RMC form은 2^n 개 존재한다는 것을 보였다.

Marinkovic and Tasic^[1]에서는 이런 2^n 개 RMC form 중에서 사용되는 literal 수가 가장 적은 RMC form을 찾아내는 알고리즘에 대해 연구하였으며, Kodandapani and Setlur^[2]는 문헌^[1]의 연구 내용을 변형시켜 2^n 개의 RMC form 중에서, 사용되는項의 수가 가장 적은 RMC form을 찾아내

는 알고리즘을 고안해내서 회로를 간단하게 설계하는 방법을 연구했다. 또, Reddy^[3]는 보다 적은 적은 진단 테스트셋트를 갖는 회로의 RMC form 은 form 안에 짝수씩 나타나는 번수(n_e)의 갯수를 적게 갖는 것을 뜻한다고 밝혔다.

이 성질을 이용하여 E. W. Page^[4]는 2^n RMC form 중에서 n_e 가 가장 적은 RMC form을 찾는 알고리즘을 보였다.

그러므로 본 논문에서는 가장 적은 결합진단 테스트셋트를 가질 뿐만 아니라, 회로에 사용되는 literal 수도 가장 적은 RMC form을 2^n RMC form 들을 일일이 유도하지 않고 찾을 수 있는 알고리즘을 고안 했으며 또한, 이 알고리즘으로 임의의 함수가 Don't Care 조건을 지났을 때도 쉽게 조건을 결정하여 원하는 RMC form을 얻을 수 있음을 보였다.

II. RMC Form을 결정하는 알고리즘

스위칭함수의 일반 RMC form은 式(1)과 같다.

$$f(x_n, \dots, x_2, x_1) = a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_{2^n-1} x_n \dots x_2 x_1 \quad \dots \dots \dots \quad (1)$$

* 準會員, 서울 大學校 工科大學 電子科
(Dept. of Electronic Engineering, Seoul
National University)
** 正會員, 서울 大學校 工科大學 電子計算機工學科
(Dept. of Computer Engineering, Seoul
National University)

이때 a_i 는 2進 상수이며 \dot{x}_i 는 RMC form 안에서 x_i 나 \bar{x}_i 들 중에 하나의 형태를 나타낸다. 그러므로 \dot{x}_i 에 따라 RMC form은 2ⁿ개 존재하게 된다.

이런 2ⁿ 개의 RMC form의 각각을 polarity에 따라 확장벡터(expansion vector) $Q = (q_1, q_2, \dots, q_n)$ 로 표시하여 이때 q_1 은 LSB(least significant bit)이며 q_i 는 아래와 같이 表示된다.

$$q_i \quad \begin{cases} 0 : \dot{x}_i = x_i \\ 1 : \dot{x}_i = \bar{x}_i \end{cases} \dots \dots \dots \quad (2)$$

이러한 q_i 로 표현한 2ⁿ RMC form 을 $p(Q)$ 로 표시한다. 즉, $p(111)$ 이면 $p(\bar{x}_1, \bar{x}_2, \bar{x}_3)$ 로 표시된 RMC form을 뜻한다. 그리고 式 (3)과 같이 될 때 이 Q 와 Q^i 는 i 에 관해서 외접된 확장 백터라 한다.

$p(Q)$ 에서 $p(Q^i)$ 로 변할 때 이 $p(Q^i)$ 안에서 같은 AND 항으로 인해 삭제되는 항을 삭제하지 않을 때 각 변수가 RMC form 안에 나타나는 횟수를 표시하기 위해 패리티 벡터 $V(Q) = (V_1, V_2, \dots, V_n)$ 을 도입한다. 이때 V_i 는

$$V_i = \begin{cases} "O" : p(Q) \text{ 안의 AND 項에 } x_i \text{ 가 홀수 개로 나타날 때} \\ "E" : 짝수 개로 나타날 때 \end{cases} \dots \dots \dots (4)$$

본 논문에서의 “±” 기호는 산술 습을 뜻한다.

(정리) $p(Q)$ 안에 변수 \dot{x}_j 가 나타나는 항의 數가 g 이고 변수 \dot{x}_i 와 \dot{x}_j 가 동시에 나타나는 AND 項의 數가 m 이고 $p(Q)$ 에서 $p(Q^i)$ 로 변한 후 같은 AND 項이 $p(Q^i)$ 안에 있을 경우 이 AND 項을 삭제하지 않는다면, 이때 $P(Q^i)$ 안에 변수 \dot{x}_i 가 나타나는 총갯수는 $P(Q)$ 의 \dot{x}_i 총갯수와 같으며 변수 \dot{x}_j 가 나타나는 총갯수는 $g + m$ 이다.

(종명) $p(Q)$ 안의 임의의 AND 項 $p\dot{x}_i$ (p 는 \dot{x}_i 를 포함하지 않는 literal 들의 AND이다)을 생각하자. $p(Q)$ 에서 $p(Q')$ 로 변화할 때 $p\dot{x}_i = p \oplus p\dot{x}'_i$ 로 바꾸어지기 때문에 이런 치환이 \dot{x}_i 를 포함하는 부수적인 AND 項을 발생시키지 않는다. 더구나 $p(Q)$ 는 redundant 하지 않기 때문에 $p(Q)$ 안에 또 다른 $p\dot{x}_i$ 항이 없으므로 $p(Q')$ 의 $p\dot{x}'_i$ 는 상쇄되어 없어지지 않는다.

또한 변수 \dot{x}_i 와 \dot{x}_j 가 동시에 나타나는 AND 항의 총 개수가 m 개 있다는 것은, $p_1 \dot{x}_i \dot{x}_j + p_2 \dot{x}_i \dot{x}_k + \dots + p_m \dot{x}_i \dot{x}_l$ 를 뜻하는 데 이것을 $p(Q')$ 로 바꿀

때 $p_1\dot{x}_j \oplus p_1\dot{x}_i/\dot{x}_j \oplus p_2\dot{x}_j \oplus p_2\dot{x}_i/\dot{x}_j \oplus \dots \oplus p_m\dot{x}_i \oplus p_m\dot{x}_i/\dot{x}_i$ 로 바뀐다.

같은 AND項이 있는데도 서로를 삭제하지 않을 경우 $p(Q^i)$ 안에 \dot{x}_j 가 나타나는 총 갯수는 $k + 2m$ 이다. (이때 k 는 $p(Q)$ 안에서 \dot{x}_j 를 포함하지 않으면서 \dot{x}_j 를 가지고 있는 AND項의 갯수라 한다.)

이때 $k+m = g$ 임을 쉽게 알 수 있으므로 $k+2m = k+m+m = g+m$ 이므로 $p(Q^i)$ 안에 \dot{x}_j 가 나타나는 AND 항의 총 갯수는 $g+m$ 이 된다.

정리에 의해 $p(Q^i)$ 에 나타나는 각 변수들의 총갯수를 구할 수 있으므로 이것으로 패리티 벡터 $V(Q)$ 를 결정하여 EO(짝수, 홀수) 판정을 할 수 있다. 이 때 앞에서 고려 않았던 같은 항으로 인해 서로 삭제되는 $p(Q^i)$ 안의 AND 項은 짝수개씩 삭제되기 때문에 $p(Q^i)$ 의 각 변수들의 EO 판정을 하는데 어떠한 영향도 미치지 않는다.

지금까지의 방법으로 정해진 어떤 $p(Q)$ 와 인접한 $p(Q^i)$ 들을 일일이 RMC form을 결정하지 않고도 $V(Q)$ 를 결정할 수 있으므로, n_e 가 가장 적은 RMC form을 결정할 수 있다.

2nd RMC form 을 일일이 유도하여 패리티 벡터 V (Q)를 구하지 않고 2nd 확장 벡터들 중에서 임의의 패리티 Q를 정하여 그것과 거리가 1인 벡터들로 서브셋트 $I_1, I_2, \dots, I_k, \dots, I_m$ 을 구성한다. I_k 에서 k는 $1 \leq k \leq m$ 이다. 이때 Q는 이런 서브셋트 I_k 를 최소로 갖도록 정해야 한다. 이런 각 서브셋트의 첫 번째 확장 벡터를 c_k 로 표시한다. 예로써 $n = 3$ 이면 두개의 서브셋트 I_1, I_2 가 존재하며 아래 式(5)와 같다.

$$I_1 = (000, 001, 010, 100) \\ I_2 = (111, 110, 101, 011) \quad \dots \dots \dots \quad (5)$$

이처럼 RMC form으로 유도해야 할 polarity는 $c_1 = (000)$, $c_2 = (111)$ 뿐으로 이것들의 RMC form $p(000)$, $p(111)$ 로써 2^3 개 가능한 모든 RMC form의 패리티 벡터 $V(Q)$ 를 정리의 방법으로 결정할 수 있다.

예로써 $n=5$ 일 때의 c_k 는 式(6)과 같다.

$$\begin{aligned} c_1 &= (00000) & c_5 &= (00111) \\ c_2 &= (01000) & c_6 &= (01111) \\ c_3 &= (10000) & c_7 &= (10111) \\ c_4 &= (11000) & c_8 &= (11111) \dots \dots \dots \quad (6) \end{aligned}$$

(1) 패리티 벡터 $V(Q)$ 를 결정하는 알고리즘

$p(Q)$ 안에 변수 \dot{x}_i 와 \dot{x}_j 가 동시에 나타나는 AN D 項의 數가 m_1 이므로 이때 이 m_1 들을 표시하는데 다음과 같은 행렬, M_k 를 도입한다. 이 M_k 행렬은

행렬 바깥편에 행렬을 따라 literal $\dot{x}_1 \dot{x}_2 \cdots \dot{x}_n$ 을 표시하고 요소 m_{ij} 는 $\dot{x}_i \dot{x}_j$ 雙을 포함하는 AND 項의 합을 의미한다.

M_k 를 표현하기 위한 예로써,

Example 1 : $f(x_5, x_4, x_3, x_2, x_1)$ 의 RMC form은

$$P(c_k) = 1 \oplus \bar{x}_1 \oplus \bar{x}_1 x_5 \oplus x_2 x_3 \oplus x_3 x_4 \oplus x_3 x_5 \\ \oplus \bar{x}_1 x_3 x_5 \quad \dots \quad (7)$$

$$M_k = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 & \dot{x}_2 & \dot{x}_3 & \dot{x}_4 & \dot{x}_5 \\ \dot{x}_1 & \phi & 0 & 1 & 0 & 2 \\ \dot{x}_2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \dot{x}_3 & 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ \dot{x}_4 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \dot{x}_5 & 2 & 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \dots \quad (8)$$

이때 $c_k = (10000)$ 이다.

또, $i = j$ 일 때 m_{ij} 는 0 으로 규정하는데 나중에 literal 의 총수를 계산하는 데 사용하기 위해 $i = j$ 인 항이 있을 때는 ϕ 로 표시한다. 그리고 $p(c_k)$ 안에 \dot{x}_i 가 나타나는 총수, g 는 각 변수가 나타나는 횟수를 표시하는 벡터 G_k 로 표시한다.

이때 위의 예의 G_k 는,

$$G_k = \begin{bmatrix} x_1 \\ 3 \\ 1, 4, 1, 3 \end{bmatrix} \quad \dots \quad (9)$$

이렇게 구한 벡터 M_k, G_k 로서 $p(c_k)$ 에 인접한 $p(c_k^i)$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 를 다음과 같이 구한다.

$$\begin{bmatrix} \dot{V}(c_k^1) \\ \dot{V}(c_k^2) \\ \vdots \\ \dot{V}(c_k^n) \end{bmatrix} = M_k + \dot{G}_k \quad \dots \quad (10)$$

이때 I_k 는 式(11)과 같이 된다.

$$I_k = (10000, 00000, 11000, 10100, 10010, 10001) \quad \dots \quad (11)$$

그리고 \dot{G}_k 는 벡터 G_k 를 M_k 와 행의 次元을 같은 벡터이다. 또 $\dot{V}(c_k^i)$ 는 $P(c_k^i)$ 안에 변수 \dot{x}_i 와 \dot{x}_j 의 총수를 나타내는 벡터이다.

$$\begin{bmatrix} \dot{V}(c_k^1) \\ \dot{V}(c_k^2) \\ \dot{V}(c_k^3) \\ \dot{V}(c_k^4) \\ \dot{V}(c_k^5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 3 & 1 & 4 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 & 1 & 3 \\ 3 & 1 & 4 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 3 & 1 & 5 & 1 & 5 \\ 3 & 1 & 5 & 1 & 3 \\ 4 & 2 & 4 & 2 & 5 \\ 3 & 1 & 5 & 1 & 3 \\ 5 & 1 & 6 & 1 & 3 \end{bmatrix} \quad \dots \quad (12)$$

이것으로 $V(c_k^i)$ 를 결정한다.

$$\begin{bmatrix} V(C_k^1) \\ V(C_k^2) \\ V(C_k^3) \\ V(C_k^4) \\ V(C_k^5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \phi & \phi & \phi & \phi & \phi \\ \phi & \phi & \phi & \phi & \phi \\ E & E & E & E & \phi \\ \phi & \phi & \phi & \phi & \phi \\ \phi & \phi & E & \phi & \phi \end{bmatrix} \quad \dots \quad (13)$$

$V(c_k^i)$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 이 결정됨으로써 각각의 C_k 에 대해 반복하여서 EO 판정을 할 수 있다. 위의 경우에 $C_k = (10000)$ 이므로 $C_k^1 = (00000), C_k^2 = (11000), C_k^3 = (10010)$ 인 RMC form 의 $V(00000), V(11000), V(10010)$ 가 전부 $n_e = 0$ 를 내포함으로써 예측한대로 테스트셋트를 적게 갖게 된다. 즉, $V(c_k^3) = V(10100)$ 의 전부 n_e 는 4 이므로 $P(c_k^3)$ 의 테스트셋트는 $n + 4 + 2 n_e = 17$ 인데 비해 $P(c_k^1), P(c_k^2), P(c_k^4)$ 의 테스트셋트는 $n + 4 = 9$ 이다. (이때 Reddy^[3]에 의해 RMC form 으로 구성된 회로의 테스트셋트는 $n + 4 + 2 n_e$ 를 알려져 있다.)

이때 $P(C_k^1) = P(00000)$ 을 구해보면, RMC form 안의 \bar{x}_1 대신 $1 \oplus x_1$ 을 대입하면 얻을 수 있다.

$$\text{즉, } P(C_k^1) = x_1 \oplus x_5 \oplus x_1 x_5 \oplus x_2 x_3 \oplus x_3 x_4 \\ \oplus x_1 x_3 x_5 \quad \dots \quad (14)$$

여기서 $V(C_k^1) = (\phi, \phi, \phi, \phi, \phi)$ 이다. 결국 같은 결과를 얻는다. 다음은 이 알고리즘과 병행하여 RMC form 의 전체 literal 數를 구하는 알고리즘을 설명한다.

(2) Literal 個數 $T(Q)$ 를 결정하는 알고리즘. 지금 까지 구한 $V(C_k^i)$ 로 n_e 의 數가 가장 적은 RMC form 을 찾아냈다. 단지 이 $V(C_k^i)$ 로는 EO판정을 할 수 있었다. 그러나 $\dot{V}(C_k^i)$ 로 $T(Q) = T(C_k^i)$ 를 결정할 수는 없다. 왜냐하면 식(10)에 사용된 G_k 의 도입은 정리에서 알 수 있듯이 $P(C_k)$ 에서 $P(C_k^i)$ 로 변할 때 같은 AND項을 삭제하지 않았기 때문이다. 그러므로 여기서 임의의 $T(C_k^i)$ 를 얻는 방법을 설명한다. 삭제되거나 늘어나는 literal 들을 각 변수들의 weight, w , 라하여 이것을 weight 벡터, $W(C_k^i)$ 를 표시한다. 우선 이 $W(C_k^i)$ 를 구하기 위해, 고려하는 RMC form $P(C_k)$ 안에 상수항 a_0 가 없을 때와 있을 때를 나누어 생각한다.

(2-a) 상수항 a_0 가 없을 때의 $W(C_k)$ 는

$$W(C_k^i) = W_a - 2W_b \quad \dots \dots \dots \quad (15)$$

이 식(15)처럼 두개의 벡터로 구성된다.

첫째 : W_0 는, 이미 M_k 벡터에서 $i = j$ 일 때 m_{ii} 를 ϕ 로 표시했는데 이 ϕ 가 있는 변수 \dot{x}_i 의 위치에 상수 1 을 갖는 행 벡터로 구성된다. 이 W_0 가 존재하는 이유는 m_{ii} 요소가 $P(C_i^k)$ 로 변화할 때 이 RMC form 안의 $P\dot{x}_i$ ($P = 1$ 이므로) 는, $\dot{x}_i = 1 \oplus \dot{x}'_i$ 로 치환되기 때문에 이 상수항 1이란 literal이 하나씩 늘어나기 때문에 W_0 벡터를 도입함으로써 늘어나는 literal 수를 계산할 수 있게 된다.

$$M_k = \begin{bmatrix} \phi & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \phi \end{bmatrix} \quad \text{이면, } W_\sigma = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{bmatrix} \quad \text{이다.}$$

둘째: W_b 는 삭제되는 literal 수를 표시하는 벡터이다. 이때 식(10)에서 구한 $\dot{V}(C_k^i)$ 들의 변수갯수들을 전부 더한 것을 $S(C_k^i)$ 로 표시한다. 즉,

$$S(C_k^i) = \sum \dot{V}(C_k^i) \dots \dots \dots \quad (16)$$

이다. 삭제되는 literal 들은 짹수개씩 삭제되므로 삭제되는 변수를 찾아서 2배하면 삭제되는 총 literal 수가 된다.

이 때 W_b 의 요소는 $P(C_k)$ 안의 $P\dot{x}_i$ 항 (이때 P 는 x_i 와 무관한 AND 項이며 이 경우 $P \neq 1$ 이다.)에 대해 이 form 안에 P 항이 존재하는가 살펴보아 그 P 가 구성하는 변수갯수들의 총합이 W_b 를 형성한다.
 다시 말하면 이것은 $P\dot{x}_i = P \oplus P\dot{x}'_i$ 로 치환할 때 $P(C_k)$ 에 P 항이 있으면 P 항이 구성하는 변수갯수의 2 배의 literal 수가 없어지는 것을 뜻한다. 이때 W_b 벡터도 역시 行 벡터이다.

前例에서 \bar{x}_1 의 경우 $x_3 x_5$ 가 삭제되고

x_3 의 경우 $\bar{x}_1 x_5$ 가 삭제되고

x_5 의 경우 \bar{x}_1 가 삭제된다.

그러므로 W_b 는 式(17)과 같이 된다.

$$W_b = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \dots \quad (17)$$

(2-b) 상수항 a_0 가 있을 때의 $W(C_k^i)$ 는

$$W(C_k^i) = W_a - 2 W_b \quad \dots \dots \dots \quad (18)$$

이식(18)의 W_a 는, M_k 벡터안에 m_{ii} 가 있고, 이 것이 $P(C_k)$ 에서 $P(C'_k)$ 로 변화할 때 $1 \oplus \dot{x}_i = \dot{x}'_i$ 로 치환되기 때문에 literal 수의 계산에 새로 추가될 literal 수가 없으며 이것은 m_{ii} 가 ϕ 인 위치에 0이 들어가는 것을 의미한다. 또 m_{ii} 가 0인 위치에는 1이 들어간다. 이것은 원래의 RMC form의 a_0 상수항을 literal 수의 계산에 첨가해야 하기 때문이다.

그러므로, 이때 \dot{W}_g 는

$$[W_a]^T \times [\dot{W}_a] = [0] \quad \dots \dots \dots \quad (19)$$

이때 W_a 는

$$M_k = \begin{bmatrix} \phi & & \\ & \ddots & \\ & & \phi \end{bmatrix} \text{이면, } W_a = \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 1 & \\ & \ddots & \\ & \ddots & \\ & & 0 \end{bmatrix}$$

입을 알 수 있다.

이렇게 $W(C_k^i)$ 를 구한 후, 전체 literal 수, $T(C_k^i)$ 는

$$T(C_k^i) = S(C_k^i) + W(C_k^i) \quad \dots \dots \dots \quad (20)$$

앞의 예의 $T(C_k^i)$ 는

$$S(C_k^i) = \begin{bmatrix} S(C_k^1) \\ S(C_k^2) \\ S(C_k^3) \\ S(C_k^4) \\ S(C_k^5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 15 \\ 13 \\ 17 \\ 13 \\ 16 \end{bmatrix} \dots \dots \dots \quad (21)$$

$$W(C_k^i) = \dot{W}_a - 2W_b = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} - 2 \cdot \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 1 \\ -3 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad (22)$$

이 $S(C_k^i)$ 와 $W(C_k^i)$ 를 식(20)에 대입하여 $T(C_k^i)$ 를 구한 결과가 式(23)이다.

$$T(C_k^i) = S(C_k^i) + W(C_k^i) = \begin{bmatrix} 15 \\ 13 \\ 17 \\ 13 \\ 16 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -4 \\ 1 \\ -3 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 14 \\ 14 \\ 14 \\ 15 \end{bmatrix}$$

.....(23)

이때 위의 $T(C_k^i)$ 에서 literal 수를 가장 적게 포함하는 RMC form은 $T(C_k^i) = 11$ 로써, 앞에서 구한 변수가 홀수 패티티인 $V(C_k^i)$, $V(C_k^2)$, $V(C_k^4)$ 중에서 두 조건, 즉, $n_e = 0$ 과 가장 적은 literal 수를, 만족하

는 polarity는 $Q=(00000)$ 임을 알 수 있다.

이때의 RMC form $P(00000)$ 은,

$$P(00000) = x_1 \oplus x_5 \oplus x_1 x_5 \oplus x_2 x_3 \oplus x_3 x_4 \\ \oplus x_1 x_3 x_5$$

$$\text{로써 } T(00000) = 11, \text{ 테스트 셋트} = 9$$

$$V(00000) = (0, 0, 0, 0, 0)$$

이고, 이렇게 식(10)과 (20)을 각 C_k 에 따라 반복하여 만족하는 RMC form 을 찾을 수 있다. 앞에서 $n=5$ 일때의 서브셋트에 의해 $P(10000)=P(C_3)$ 임을 알 수 있다. 그러므로 $P(C_1)=P(C_3)=P(00000)$ 이고, 다른 RMC form 중에서 $n_e=0$ 를 만족하는 form 은,

$$\begin{aligned} P(01010) &= P(C_2^4) \text{ 는 } T(C_2^4) = 11 \\ P(11001) &= P(C_4^5) \text{ 는 } T(C_4^5) = 14 \\ P(00011) &= P(C_5^3) \text{ 는 } T(C_5^3) = 14 \\ P(10011) &= P(C_7^3) \text{ 는 } T(C_7^3) = 14 \end{aligned} \quad \dots \quad (24)$$

이때 literal 수까지 고려하면,

$$P(01010) = x_1 \oplus x_5 \oplus x_1 x_5 \oplus x_2 x_3 \oplus x_3 x_4 \oplus x_1 x_3 x_5 \text{ 가 만족하는 또 다른 RMC form이 된다.}$$

결국, 원하는 RMC form 으로 $P(00000)$ 과 $P(01010)$ 을 채택하면 된다.

지금까지의 (1)(2) 알고리즘을 종합한
(알고리즘)

Step 1 : 모든 패리티 Q 를 서브셋트 벡터 I_k 로 나누고 이것들의 C_k 를 정한다.

Step 2 : 각 C_k 에 대해 RMC form $P(C_k)$ 를 결정하고, 각 C_k 에 대해 G_k 를 결정한다.

Step 3 : 각 C_k 에 대해 M_k 를 결정한다.

Step 4 : 식(10) 를 사용하여 각 C_k 에 대해 $V(C_k^i)$ 를 구하여 여기서 $V(C_k^i)$ 를 정한다.

Step 5 : 각 C_k 의 RMC form 에 상수항 a_0 가 있는지의 여부에 따라 식(15)나 (18) 를 적용하여 각 C_k 의 $W(C_k^i)$ 를 구한다.

Step 6 : 식(20)에 의해 각 C_k 에 따른 $T(C_k^i)$ 를 구한다.

Step 7 : $V(C_k^i), T(C_k^i)$ 에서 짹수 패리티가 적으면서 literal 수를 적게 갖는 RMC form 을 찾는다.

이 알고리즘은 특히 Don't Care 조건을 가진 함수에도 적용되는 것을 다음 절에서 설명한다.

III. Don't Care 조건 함수인例

Don't Care 조건을 가진 함수인 경우 앞에서 제시한 알고리즘으로 이 Don't Care 조건을 결정할 수 있으며 원하는 RMC form 을 구할 수 있음을 보인다.

Example 2 :

$$f(x_3, x_2, x_1) = \sum m(1, 4, 5) + \sum d(3, 7) \quad \dots \quad (25)$$

Step 1 : 2^3 확장 벡터를 서브셋트 I_1, I_2 로 나눈다. 즉,

$$C_1 = (000), I_1 = (000, 001, 010, 100)$$

$$C_2 = (111), I_2 = (111, 110, 101, 011) \dots (26)$$

Step 2 : 우리는 RMC form 과 G_k 를 결정한다.

$$\begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \\ a_6 \\ a_7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 10000000 \\ 11000000 \\ 10100000 \\ 11110000 \\ 10001000 \\ 11001100 \\ 10101010 \\ 11111111 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ d_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ d_1 \oplus d_2 \end{bmatrix} \quad (27)$$

이때 $d(3)=d_1, d(7)=d_2, d_1 \oplus d_2=b$ 이다.

$$\begin{aligned} P(C_1) &= x_1 \oplus \bar{d}_1 x_2 x_1 \oplus x_3 \oplus x_3 x_1 \oplus x_3 x_2 \oplus (\bar{d}_1 \\ &\quad \oplus d_2) x_3 x_2 x_1 \\ &= x_1 \oplus \bar{d}_1 x_2 x_1 \oplus x_3 \oplus x_3 x_1 \oplus \bar{x}_3 x_2 \oplus \bar{b} x_3 x_2 x_1 \\ P(C_2) &= d_2 \oplus d_2 \bar{x}_1 \oplus \bar{d}_2 x_2 \oplus d_2 \bar{x}_2 \bar{x}_1 \oplus b \bar{x}_3 \oplus b \bar{x}_3 \bar{x}_1 \\ &\quad \oplus b \bar{x}_3 \bar{x}_2 \oplus \bar{b} \bar{x}_3 x_2 \bar{x}_1 \end{aligned} \quad \dots \quad (28)$$

$$G_1 = (2 + \bar{b} + \bar{d}_1, 1 + \bar{b} + \bar{d}_1, 3 + \bar{b})$$

$$G_2 = (1 + 2d_2, 2, 1 + 2b)$$

Step 3 : 여기의 M_1, M_2 는

$$M_1 = \begin{bmatrix} \phi & \bar{b} + \bar{d}_1 & 1 + \bar{b} \\ \bar{b} + \bar{d}_1 & 0 & 1 + \bar{b} \\ 1 + \bar{b} & 1 + \bar{b} & \phi \end{bmatrix}; \quad M_2 = \begin{bmatrix} d_2 & \bar{b} + d_2 & 1 \\ \bar{b} + d_2 & \bar{d}_2 & 1 \\ 1 & 1 & \phi \end{bmatrix} \quad \dots \quad (29)$$

Step 4 : 구한 M_1, M_2, G_1, G_2 를 식(10)에 대입

$$\dot{V}(C_1^i) = \begin{bmatrix} 2 + \bar{b} + \bar{d}_1 & 1 + 2\bar{b} + 2\bar{d}_1 & 4 + 2\bar{b} \\ 2 + 2\bar{b} + 2\bar{d}_1 & 1 + \bar{b} + \bar{d}_1 & 4 + 2\bar{b} \\ 3 + 2b + d_1 & 2 + 2b + d_1 & 3 + b \end{bmatrix}:$$

$$V(C_1^i) = \begin{bmatrix} ? & \Theta & E \\ E & ? & E \\ \Theta + d_1 & E + d_1 & 3 + b \end{bmatrix}$$

$$\dot{V}(C_2^i) = \begin{bmatrix} 1 + 2d_2 & 2 + \bar{b} + d_2 & 2 + 2b \\ 1 + \bar{b} + 3d_2 & 2 & 2 + 2b \\ 2 + 2d_2 & 3 & 1 + 2b \end{bmatrix}:$$

$$V(C_2^i) = \begin{bmatrix} \Theta & ? & E \\ ? & E & E \\ E & \Theta & \Theta \end{bmatrix} \quad \dots \quad (30)$$

이때 패리티 벡터를 살펴보면, 전변수가 홀수 패리티

티인 polarity가 없으므로 $n_e = 1$ 인 polarity를 구한다.

이 경우,

$$d_2 = 1 \text{ 일때 } V(C_1^1)$$

$$b = 1 \text{ 일때 } V(C_1^3)$$

$d_1 = 0$ 일때 $V(C_2^1)$ 와 $V(C_2^3)$ 이다.

Step 5 : $W(C_k^i)$ 를 구한다.

$W(C_1^i)$ 일때 : $W(C_2^i)$ 이고

$d_2 = 1$ 일때 ;

$$\begin{aligned} W_a &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad W_b = \begin{bmatrix} 1 + 2\bar{b} \\ 1 + 2\bar{b} + \bar{d}_1 \\ 1 + 2\bar{b} \cdot \bar{d}_1 \end{bmatrix}; \quad \dot{W}_a = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ d_1 \end{bmatrix}; \\ W_b &= \begin{bmatrix} \bar{d}_1 \\ 1 + \bar{d}_1 \\ 1 \end{bmatrix}; \quad \dot{W}_a = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ d_1 \end{bmatrix} \quad W_b = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_1 \\ d_1 \end{bmatrix} \dots (31) \end{aligned}$$

Step 6 ; 식(20)에 의해 $T(C_k^i)$ 를 구한다.

$$\begin{aligned} T(C_1^i) &= \begin{bmatrix} 6 + \bar{b} + 3\bar{d}_1 \\ 5 + \bar{b} + \bar{d}_1 \\ 7 + 5\bar{b} + 3\bar{d}_1 - 4\bar{b} \cdot \bar{d}_1 \end{bmatrix}; \\ d_2 = 1 & \quad \begin{bmatrix} 9 - \bar{d}_1 \\ 8 - \bar{d}_1 \\ 7 + \bar{d}_1 \end{bmatrix}; \quad d_2 = 0 \quad \begin{bmatrix} 6 - d_1 \\ 7 - d_1 \\ 6 + d_1 \end{bmatrix}; \quad T(C_2^i) = \dots (32) \end{aligned}$$

특히 $W(C_2^i)$ 의 \dot{W}_a 는 M_2 의 m_{ii} 요소들이 \dot{W}_a 안에서 반대로 나타나므로 $\dot{W}_a = (\bar{d}_2, d_2, \bar{b})$ 가 되며 $\dot{V}(C_2^i)$ 를 만들 때 계산에 넣지 않는다. 지금까지 step 4에서 정해진 Don't Care 조건을 step 6의 벡터 $T(C_k^i)$ 에 대입하여 literal 수를 쳐게 갖는 RMC form을 찾는다. 즉, $V(C_1^1)$: step 4에서 $d_2 = 1$ 이고 step 6에서 $d_1 = 1$ 인 조건을 구할 수 있다. 또 $T(C_1^1) = 6$ 이고 $V(C_1^1) = (\Theta, \Theta, E)$ 이다.

$V(C_1^3)$; Step 4에서 $b = 1$ 이고 step 6에서 $d_1 = 1$ 이므로 $d_2 = 0$ 이 된다. 이 때 $T(C_1^3) = 6$ 이고 $V(C_1^3) = (\Theta, E, \Theta)$ 이다.

$V(C_2^1)$; Step 4에서 $d_1 = 0$ 이고 step 6에서 $d_2 = 0$ 을 얻는다. 이 때 $T(C_2^1) = 6$ 이고 $V(C_2^1) = (\Theta, \Theta, E)$ 이다.

$V(C_2^3)$; Step 7에서 $d_1 = 0$, $d_2 = 0$ 를 얻고 이 때 $T(C_2^3) = 6$, $V(C_2^3) = (E, \Theta, \Theta)$ 이다.

그러나 처음에 시작한 RMC form $P(111)$ 의 경우 역시 $d_1 = 0$, $d_2 = 0$ 을 갖게 되면 $G_2 = (\Theta, E, \Theta)$ 가 되며 $T(111) = 4$ 뿐으로 가장 바람직한 RMC form 이 되지만 여기서 예를 위하여 다른 $n_e = 1$ 이 되는 polarity를 구해봤다. 이 때 $n_e = 1$ 이 되는 RMC form은,

$$\begin{aligned} P(111) &= \bar{x}_2 \oplus \bar{x}_3 \bar{x}_2 \bar{x}_1 & (d_1 = 0, d_2 = 0) \\ P(011) &= \bar{x}_2 \oplus \bar{x}_3 \bar{x}_2 \oplus \bar{x}_3 \bar{x}_2 x_1 & (d_1 = 0, d_2 = 0) \\ P(110) &= \bar{x}_2 \oplus \bar{x}_2 \bar{x}_1 \oplus x_3 \bar{x}_2 \bar{x}_1 & (d_1 = 0, d_2 = 0) \\ P(100) &= 1 \oplus \bar{x}_1 \oplus x_3 \bar{x}_1 \oplus x_3 x_2 \bar{x}_1 & (d_1 = 1, d_2 = 1) \\ P(001) &= 1 \oplus x_2 \oplus \bar{x}_3 \oplus \bar{x}_3 x_1 \oplus \bar{x}_3 x_2 & (d_1 = 1, d_2 = 0) \\ P(000) &= x_1 \oplus x_3 \oplus x_2 x_1 \oplus x_3 x_1 \oplus x_3 x_2 & (d_1 = 0, d_2 = 1) \\ &= x_1 \oplus x_3 \oplus x_3 x_1 \oplus x_3 x_2 & (d_1 = 1, d_2 = 0) \end{aligned}$$

이와 같이 Don't Care 조건을 결정하여 n_e 가 가장 적을 뿐만 아니라 $T(C_k)$ 값 역시 가장 적은 RMC form을 찾아낼 수 있다. 이 경우 $n_e = 1$ 인 RMC form 중에서 $T(C_k^i)$ 가 가장 적은 RMC form은,

$d_1 = 0, d_2 = 0$ 일때

$$Q = (111)$$

$$P(111) = \bar{x}_2 \oplus \bar{x}_3 \bar{x}_2 \bar{x}_1$$

$$V(111) = (\Theta, E, \Theta)$$

$$T(111) = 4$$

이다.

이처럼 Don't Care 조건을 갖는 함수는 조건에 따라 32개 RMC form을 구해야 하나 이 알고리즘을 적용함으로써 간단히 원하는 RMC form을 얻을 수 있다.

N. 결 론

본 논문에서는 RMC form 안에 literal 수가 적고 짹수개씩 나타나는 변수의 갯수가 적은 RMC form을 동시에 찾는 알고리즘을 고안함으로써 테스트 셋트의 크기를 줄이고 회로의 복잡성도 줄일 수 있음을 보였다. 또한, Don't Care 조건을 갖는 함수의 RMC form 결정도 이 알고리즘을 적용해서 조건을 결정함과 동시에 RMC form을 얻을 수가 있다.

參 考 文 獻

- S. B. Marinkovic and Z. Tosic, "Algorithm for minimal polarized polynomial form determination," IEEE Trans. Comput., vol. C-23, pp. 1313-1315, Dec. 1974.
- K. L. Kodandapani and R. V. Setlur, "A note on minimal Reed-Muller canonical forms of switching functions," IEEE Trans. Comput., vol. C-26, pp. 310-313, Mar. 1977.
- S. M. Reddy, "Easily testable realizations for logic functions," IEEE Trans. Comput., vol. C-21, pp. 1183-1188, Nov. 1972.
- E. W. Page, "Minimally Testable Reed-Muller canonical Forms," IEEE Trans. Comput., vol. C-29, pp. 746-750, Aug. 1980.