

Chapter 4: The Hypernetwork Model of Memory

- 4.1 Hypergraphs
- 4.2 Hypernetwork Memory
- 4.3 Encoding and Decoding
- 4.4 Discussion: Localist vs. Globalist Models

4.1 Hypergraphs

유한 집합 $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ 에 대해서 $E = \{E_i \mid i \in I\}$ 를 X 의 부분집합 E_i 들의 패밀리(family)라고 정의한다. 패밀리 E 가 다음조건을 만족할 때 E 는 X 상에 정의된 하이퍼그래프라고 한다.

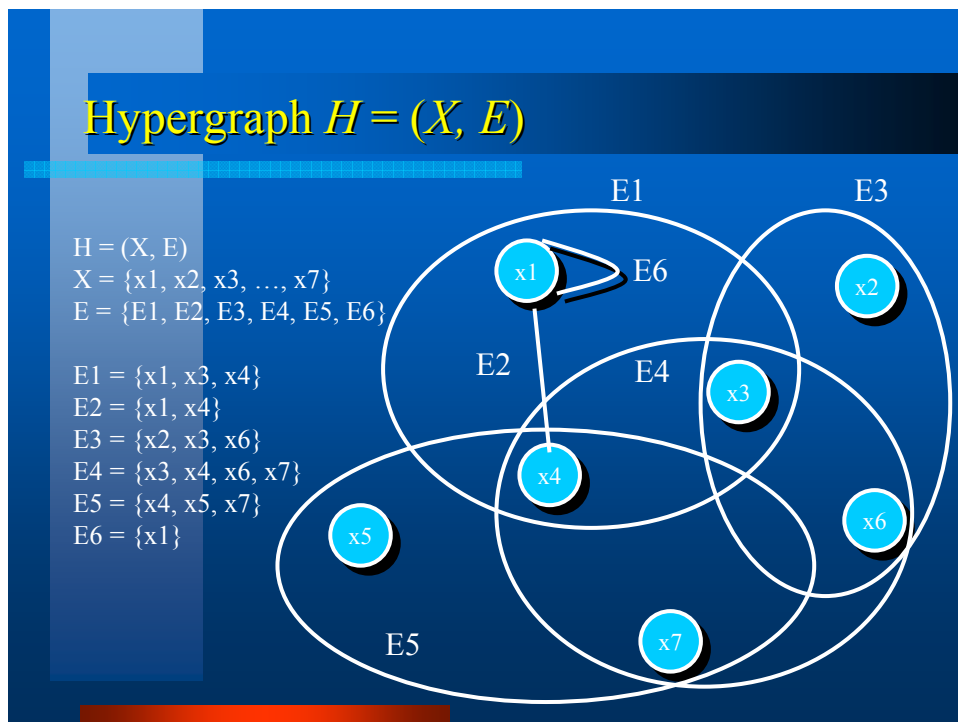
$$\begin{aligned} E_i &\neq \emptyset, i \in I \\ \bigcup_{i \in I} E_i &= X \end{aligned} \tag{1.1}$$

각각의 요소 x_1, x_2, \dots, x_n 을 정점(vertices)이라 하고 집합 E_1, E_2, \dots, E_m 을 하이퍼에지(hyperedge) 또는 에지(edges) 라 한다.

X 의 멱집합(power set)을 $Pw(X) = \{E_i \mid E_i \subseteq X\} = 2^X$ 라 하자. 즉

$$Pw(X) = \{E_i \mid E_i \subseteq X\} = 2^X \tag{1.2}$$

하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 는 정점의 집합 X 와 에지의 집합 E 으로 구성되어 있으며 여기서 E 는 X 의 멱집합 $Pw(X) = 2^X$ 의 한 부분집합이다. $|X| = n$ 을 이 하이퍼그래프의 차수(order)라 한다.



<그림> 7개의 정점과 6개의 하이퍼에지로 구성된 하이퍼그래프 $H = (X, E) = (\{x_1, x_2, \dots, x_7\}, \{E_1, E_2, \dots, E_6\})$. 그림에서 $|E_i| > 2$ 인 edge는 E_i 에 속한 모든 정점들을 포함하는 원으로 표시하였다. $|E_i| = 2$ 인 edge는 두 정점을 연결하는 선으로 표시하였으며. $|E_i| = 1$ 인 edge는 그래프상에서 loop으로 표시하였다.

Incedence Matrix for Hypergraph H

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7
E_1	1		1	1			
E_2	1			1			
E_3		1	1			1	
E_4			1	1		1	1
E_5				1	1		1
E_6	1						

$X^{[m]}$ 을 정확히 m 개의 원소를 가진 X 의 부분집합이라 하자. 즉 $X^{[m]}$ 은 m -부분집합이다. **m -하이퍼그래프**는 정점의 집합 X 와 에지의 집합 $E = X^{[m]}$ 로 구성되어 있다. 즉 $H^{[m]} = (X, X^{[m]})$ 이다.

하이퍼그래프의 에지가 모두 같은 수의 원소들로 구성되어 있으면 그 **하이퍼그래프는 균일(uniform)하다**고 한다. 하이퍼그래프 H 의 모든 에지 $E_i \in E$ 의 원소수(cardinality)가 k 일 때 H 는 **k -uniform** 하다고 한다.

정점 x_i 의 차수 $d(x_i)$ 는 E 에 속한 에지 중에 이 정점을 포함하고 있는 에지의 수로 정의된다. H 의 모든 정점이 차수가 k 일 때 H 는 **k -regular 하이퍼그래프**라고 한다.

Note: 일반적인 그래프는 2-uniform 하이퍼그래프이다.

E_i 가 모두 다른 하이퍼그래프를 **단순(simple) 하이퍼그래프**라 한다. 모든 i 에 대해서 $|E_i| = 2$ 이고 하이퍼그래프 H 가 단순이면, H 는 분리된 정점을 갖지 않는 단순 그래프(simple graph)이다.

하나의 하이퍼그래프에서 두 개의 정점을 포함하는 에지 E_i 가 존재하면 이 **두 정점은 인접해 있다(adjacent)**고 한다. 두 개의 에지의 교집합이 공집합이 아니면 두 개의 에지는 인접해 있다(adjacent).

하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 의 **Incidence Matrix**는 H 의 에지를 나타내는 m 개의 행(row)과 H 의 정점을 나타내는 n 개의 열(column)로 구성된 매트릭스 (a_j^i) 이다.

$$a_j^i = \begin{cases} 1, & \text{if } x_j \in E_i, \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \quad (1.3)$$

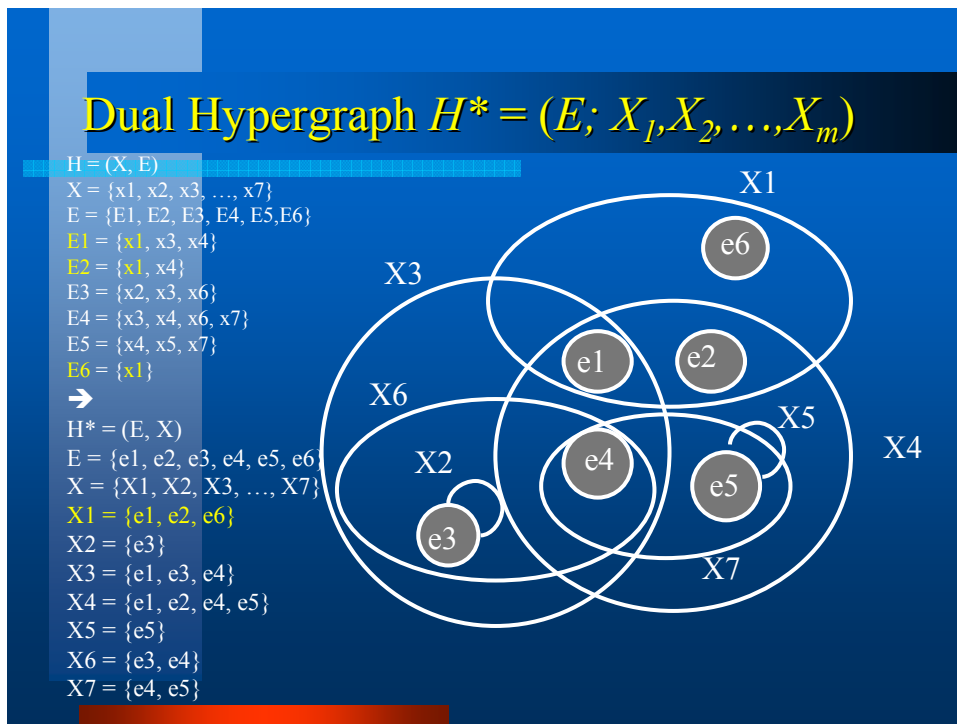
순수하게 0으로만 구성된 행과 열이 존재하지 않은 (0-1) 매트릭스는 하이퍼그래프 H 의

incidence matrix이다.

각 하이퍼그래프 $H = (X; E_1, E_2, \dots, E_m)$ 에 대해서 다음과 같은 대응되는 하이퍼그래프 $H^* = (E; X_1, X_2, \dots, X_m)$ 이 존재하며 H^* 의 정점은 e_1, e_2, \dots, e_m 의 점들이고(각각 E_1, E_2, \dots, E_m 에 대응되는) 에지는 집합 X_1, X_2, \dots, X_m (각각 x_1, x_2, \dots, x_n 에 대응)이며 모든 j 에 대해서

$$X_j = \{e_i \mid i \leq m, E_i \ni x_j\} \tag{1.4}$$

이다. 따라서 $X_j \neq \emptyset$ 이고 $\bigcup_j X_j = E$ 이며 H^* 는 하이퍼그래프이다.



<그림> 듀얼 하이퍼그래프 $H^* = (E, X)$.

Incidence Matrix for Dual Hypergraph H^*

	e_1	e_2	e_3	e_4	e_5	e_6
X_1	1	1				1
X_2			1			
X_3	1		1	1		
X_4	1	1		1	1	
X_5					1	
X_6			1	1		

X_7				1	1	
-------	--	--	--	---	---	--

H^* 는 H 의 **듀얼 하이퍼그래프(dual hypergraph)**라 한다. 하이퍼그래프 H^* 의 incidence matrix는 하이퍼그래프 H 의 incidence matrix (a_j^i) 의 transpose이다. 즉 $(H^*)^* = H$. H 에 있는 두 개의 정점 x_j 와 x_k 가 인접하면 H^* 에 있는 대응하는 에지 X_j 와 X_k 가 인접하다. H 에 있는 두 개의 에지 E_i 와 E_j 가 인접하면 H^* 에 있는 두 개의 정점 e_i 와 e_j 가 인접하다.

하이퍼그래프 H 에서 공집합이 아닌 $S \subset X$ 에 대해 $r(S) = \max_i |S \cap E_i|$ 인 양수를 **S 의 랭크(rank)**라 정의한다. 하이퍼그래프 H 의 랭크는 $r(X)$ 로 정의된다. 각 i 에 대해서 $E_i = r(X)$ 이면 H 는 랭크 $r(X)$ 인 **균일(uniform) 하이퍼그래프**라고 한다. 따라서 분리된 정점을 갖지 않는 **단순 그래프는 랭크 2인 균일 하이퍼그래프**이다. 하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 에 대해 패밀리 $F \subset E$ 에 의해서 생성된 하이퍼그래프 (X_F, F) 를 **H 의 일부(partial) 하이퍼그래프**라고 한다. 여기서 X_F 는 다음과 같이 정의된다.

$$F = \bigcup_{E_i \in F} E_i \quad (1.5)$$

하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 에 대해 집합 $A \subset X$ 에 의해서 생성된 하이퍼그래프 $H_A = (A, E_A)$ 를 **H 의 부분 하이퍼그래프(subhypergraph)**라고 한다. 여기서 $E_A = \{E_i \cap A \mid E_i \in E; E_i \cap A \neq \emptyset\}$ 이다.

정수 $k > 0$ 에 대해 하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 의 **k -섹션(k-section)**은 $H_{(k)} = (X, E_{(k)})$ 로 정의된다. 여기서 $E_{(k)}$ 는 다음과 같다.

$$E_{(k)} = \{F \mid F \subset X; 1 \leq |F| \leq k; F \subset E_i \text{ for some } E_i \in E\} \quad (1.6)$$

주어진 하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 에 대해서 **정점 x 의 차수(degree)**는

$$E_i \cap E_j = \{x\} \quad (i, j \in J; i \neq j) \quad (1.7)$$

인 일부 패밀리(partial family) $(E_j \mid j \in J)$ 를 구성하고 $\{x\}$ 와 다른 최대 에지수로 정의된다. **x 의 차수를 $d_{H(x)}$ 로 나타낸다.** $d_{H(x)} = 0$ 이면 x 를 포함하는 유일한 에지는 $\{x\}$ 이며 그 역도 성립한다.

하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 에서 **길이 q 인 사슬(chain)**은 sequence $(x_1, E_1, x_2, E_2, \dots, E_q, x_{q+1})$ 로 정의된다. 여기서

- (1) x_1, x_2, \dots, x_q 은 모두 H 의 서로 다른 정점이고
- (2) E_1, E_2, \dots, E_q 은 모두 H 의 서로 다른 에지이고
- (3) $k = 1, 2, \dots, q$ 에 대해 $x_k, x_{k+1} \in E_k$ 이다.

만약 $q < 1$ 이고 $x_{q+1} = x_1$ 이면 이 사슬은 **길이 q 인 사이클**이라고 한다. 하이퍼그래프에서 정점 a 로 시작해서 정점 b 로 끝나는 사슬이 존재하면 이를 $a++b$ 로 표시한다. 또한 릴레이션 $a++b$ 는 equivalence relation이며 그 클래스는 하이퍼그래프의 **Connected Components**라고 한다. 만약 C_i 이 에지 E 와 교차하는 하나의 connected component이면 C_i 은 E 를 포함한다.

주어진 하이퍼그래프 $H = (X, E)$ 에 대해서 집합 $S \subset X$ 가 $|E_i| > 1$ 인 에지 E_i 를 하나도 포함하지 않으면 S 는 **안정적(stable)**이라고 한다. H 의 **안정도(stability number)**는 H 의 안정적인 집합의 최대 크기(maximum cardinality)로 정의된다. 하이퍼그래프 H 의 **Chromatic Number** $\chi(X)$ 는 $|E_i| > 1$ 인 어떤 에지 E_i 도 모든 인접 정점과 같은색을 갖지 않도록 H 의 정점들을 색칠하는데 필요한 최소 색깔수(smallest number of colors)로 정의된다. q-coloring 문제는 X 를 각각 다른 색깔을 사용하는 q 개의 안정된 집합 S_1, S_2, \dots, S_q 로 조각내는(partition) 문제이다. q-coloring이 가능한 하이퍼그래프를 **q-colorable**하다고 한다.

Example: Movie Script Data

There's nothing to tell

He's just some guy I work with

You're going out with the guy

...

→

E1: There's nothing to

E2: nothing to tell

E3: He's just some

E4: just some guy

E5: some guy I

E6: guy I work

E7: guy I work with

E8: You're going out

E9: going out with

E10: out with the

E11: with the guy

...

→

Incidence Matrix for the 3-Hypergraph

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	x_7	x_8	x_9	x_{10}	x_{11}	x_{12}	...
	There's	nothing	to	tell	He's	just	some	guy	I	work	with	You're	
E_1	1	1	1										
E_2		1	1	1									
E_3					1	1	1						
E_4						1	1	1					

--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--

H

노드수 = 단어수 $|V| = 30000$

에지수 = 문장수 * (문장길이 - $(k-1)$)

H^*

노드수 = 문장수 * (문장길이 - $(k-1)$)

에지수 = 단어수 $|V| = 30000$