

Table of Contents

Paso de mensaje de MAP	1
Máxima inferencia exacta.....	1
Encontrar una asignación de mapa.....	6

Semana 3

Paso de mensaje de MAP

Máxima inferencia exacta

Se trata de encontrar los argumentos que maximicen

la probabilidad, en lugar de trabajar con multiplicaciones se aplica el logaritmo

Product \Rightarrow Summation

$$P_{\Phi}(\mathbf{x}) \propto \prod_k \phi_k(D_k)$$

$$\operatorname{argmax} \prod_k \phi_k(D_k)$$

log $\phi_k(D_k)$

$$\operatorname{argmax} \sum_k \theta_k(D_k)$$

$\theta(X_1, \dots, X_n)$

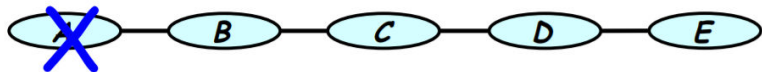
a ¹	b ¹	8
a ¹	b ²	1
a ²	b ¹	0.5
a ²	b ²	2

\downarrow *log₂*

a ¹	b ¹	3
a ¹	b ²	0
a ²	b ¹	-1
a ²	b ²	1

Es similar a eliminación de variables

Max-Sum Elimination in Chains



$\Theta(A, B, C, D, E)$

$$\max_D \max_C \max_B \max_A (\theta_1(A, B) + \theta_2(B, C) + \theta_3(C, D) + \theta_4(D, E))$$

$$\max_D \max_C \max_B (\theta_2(B, C) + \theta_3(C, D) + \theta_4(D, E) + \max_A \theta_1(A, B))$$

$$\max_D \max_C \max_B (\theta_2(B, C) + \theta_3(C, D) + \theta_4(D, E) + \lambda_1(B))$$

Max-Sum Elimination in Chains



$$\max_D \max_C \max_B (\theta_2(B, C) + \theta_3(C, D) + \theta_4(D, E) + \lambda_1(B))$$

$$\max_D \max_C (\theta_3(C, D) + \theta_4(D, E) + \max_B (\theta_2(B, C) + \lambda_1(B)))$$

$$\max_D \max_C (\theta_3(C, D) + \theta_4(D, E) + \lambda_2(C))$$

Max-Sum Elimination in Chains



$$\max_D \max_C (\theta_3(C, D) + \theta_4(D, E) + \lambda_2(C))$$

$$\max_D (\theta_4(D, E) + \lambda_3(D))$$

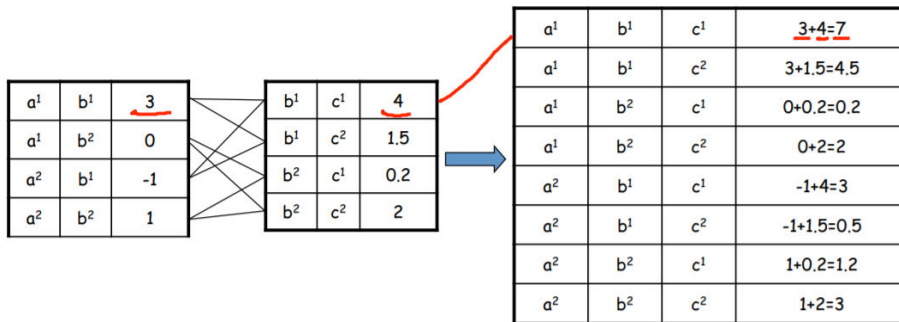
$$\lambda_4(E)$$

$$\lambda_4(e) = \max_{a,b,c,d} \theta(a,b,c,d,e)$$

best value that
I can get if we
mandate $E=e$

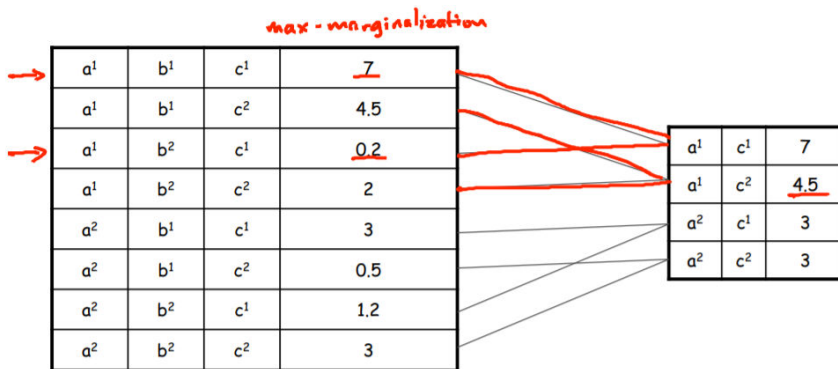
se escoge a el mayor

Factor Summation



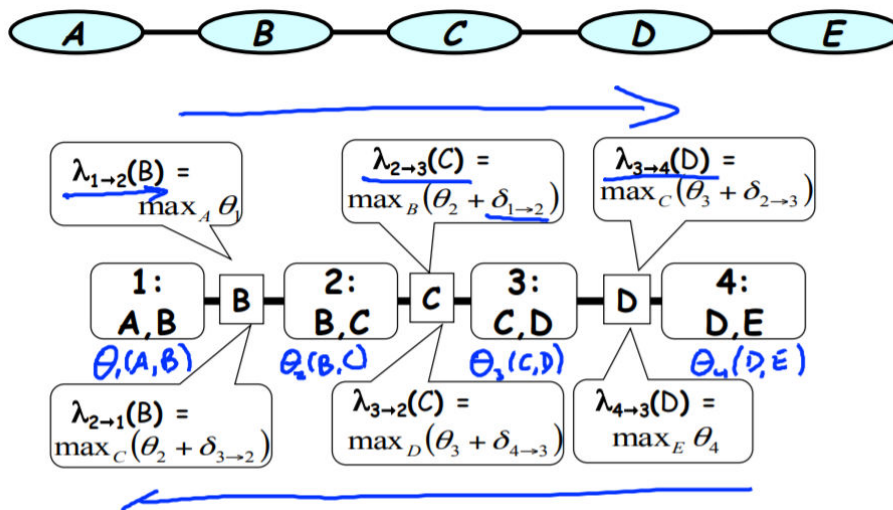
Daphne Koller

Factor Maximization



Se puede hacer como propagacion de creencias

Max-Sum in Clique Trees



Convergencia del paso de mensaje

- Una vez que C_i recibe un mensaje final de todos los vecinos, excepto C_j , entonces $\lambda_{i \rightarrow j}$ también es final (nunca cambiará)
- Los mensajes de las hojas son inmediatamente final

Simple Example

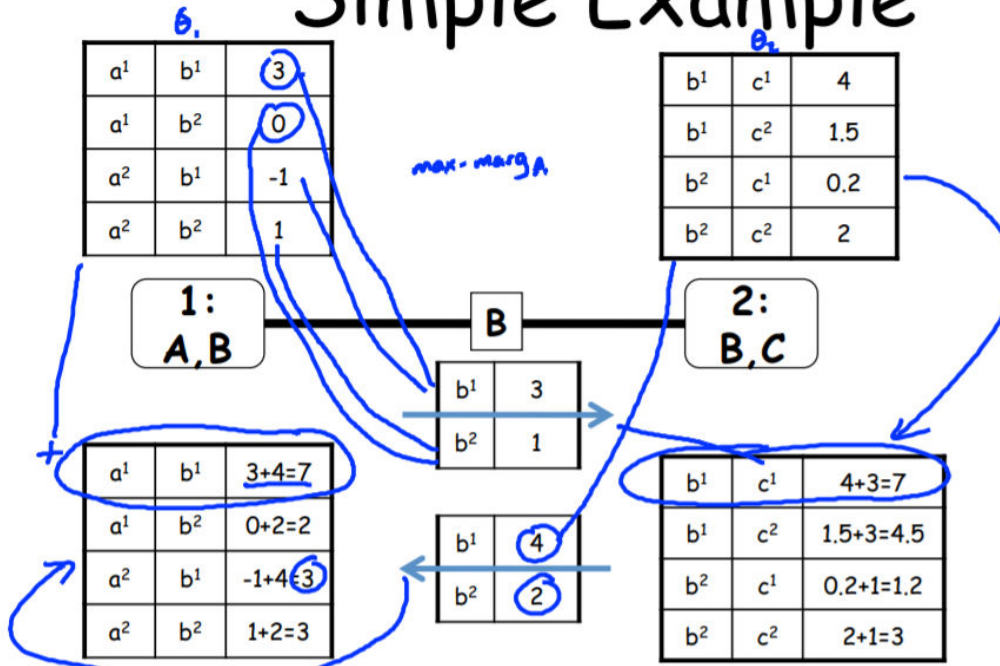
Diagram illustrating a simple example of Max-Sum on a chain of three nodes (A, B, C).

Nodes A, B, and C are connected sequentially. The joint potential $\theta = \theta_1 + \theta_2$ is calculated for all combinations of states a^i, b^j, c^k .

$\theta_1(A,B)$			$\theta_2(B,C)$			$\theta = \theta_1 + \theta_2$			
a^1	b^1	3	b^1	c^1	4	a^1	b^1	c^1	$3+4=7$
a^1	b^2	0	b^1	c^2	1.5	a^1	b^1	c^2	$3+1.5=4.5$
a^2	b^1	-1	b^2	c^1	0.2	a^1	b^2	c^1	$0+0.2=0.2$
a^2	b^2	1	b^2	c^2	2	a^1	b^2	c^2	$0+2=2$
						a^2	b^1	c^1	$-1+4=3$
						a^2	b^1	c^2	$-1+1.5=0.5$
						a^2	b^2	c^1	$1+0.2=1.2$
						a^2	b^2	c^2	$1+2=3$

los argumentos optimos son a^1, b^1, c^1 , si lo hacemos por propagacion de creencias

Simple Example



vemos que en el paso de mensajes, vemos que los argumentos optimos son los mismos

Max-suma BP en la convergencia

- Las creencias en cada camarilla son max-marginals.

$$\beta_i(C_i) = \theta_i(C_i) + \sum_k \lambda_{k \rightarrow i}^{\text{incoming msg}}$$

$$\beta_i(C_i) = \max_{W_i} \theta(C_i, W_i) \quad \underline{W_i = \{X_1, \dots, X_n\} - C_i}$$

Calibración: las camarillas están de acuerdo con las variables compartidas

$$\max_{C_i - S_{i,j}} \beta_i(C_i) = \max_{C_j - S_{i,j}} \beta_j(C_j)$$

Handwritten notes: $b^1: 7$, $b^2: 3$ (repeated for both cliques), and $\beta_2 = \theta_2 + \lambda_{1 \rightarrow 2}$.

a^1	b^1	$3+4=7$
a^1	b^2	$0+2=2$
a^2	b^1	$-1+4=3$
a^2	b^2	$1+2=3$

b^1	c^1	$4+3=7$
b^1	c^2	$1.5+3=4.5$
b^2	c^1	$0.2+1=1.2$
b^2	c^2	$2+1=3$

El maximo para b^1 es 7 y para b^2 es 3

Resumen

- El mismo algoritmo de árbol de clique que se usa para sum-producto se puede utilizar para Max-Sum
- Al igual que en el producto, la convergencia se logra después de un solo paso arriba abajo
- El resultado es un máximo marginal en cada clique C:

- - Para cada asignación c a C , la cuál es la puntuación de la mejor finalización a c

Encontrar una asignación de mapa

Decodificación de una asignación de mapa

- Fácil si la asignación de mapas es única
 - - asignación de maximización única en cada camarilla
 - - cuyo valor es el valor θ de la asignación de mapas
 - - Debido a la calibración, las elecciones en todas las camaras deben estar de acuerdo

a^1	b^1	c^1	7
a^1	b^1	c^2	4.5
a^1	b^2	c^1	0.2
a^1	b^2	c^2	2
a^2	b^1	c^1	3
a^2	b^1	c^2	0.5
a^2	b^2	c^1	1.2
a^2	b^2	c^2	3

a^1	b^1	$3+4=7$
a^1	b^2	$0+2=2$
a^2	b^1	$-1+4=3$
a^2	b^2	$1+2=3$

b^1	c^1	$4+3=7$
b^1	c^2	$1.5+3=4.5$
b^2	c^1	$0.2+1=1.2$
b^2	c^2	$2+1=3$

Daphne Koller

- Si la asignación de mapas no es única, podemos tener varias opciones en algunas camarillas
- La vinculación arbitraria puede no producir una asignación de mapa

a^1	b^1	2
a^1	b^2	1
a^2	b^1	1
a^2	b^2	2

b^1	c^1	2
b^1	c^2	1
b^2	c^1	1
b^2	c^2	2

- Dos opciones:

- - Parámetros ligeramente perturbados para hacer que el MAP sea único.
- - Use el procedimiento de rastreo que crea incrementalmente una asignación de mapa, una variable a la vez