

1) Кол-во предложений -  $R$

7)  $q(A)$  - распределение на скрытых переменных

2) Длина  $i$ -го предложения:  $n_i$

3) Длина  $i$ -го перевода:  $m_i$

4)  $s_i$  -  $i$ -е предложение

8)  $a_{ij}$  - скрытая переменная (выравнивание)  $j$ -го слова в  $i$ -м переводе.

5)  $s_{ij}$  -  $j$ -е слово в  $i$ -м предложении

9)  $a_i$  - выравнивание

6)  $t_{ij}$  -  $j$ -е слово в  $i$ -м предложении - переводе

$\theta(y|x) = p(y|x)$  - матрица условных вероятностей перевода

вер-ть того, что переводом слова  $x$  с лекс. узлом на целевом языке слово  $y$  (пропорционально членовому узлу)

Предположим латентных переменных и предложение на целевом языке в этой модели записыв. так:

$$p(A, T | S') = \prod_{i=1}^m p(a_i) p(t_i | a_i, s') = \prod_{i=1}^m \frac{1}{n} \theta(t_i | s_{a_i})$$

Е-матр.: Получим  $q(A) = p(A | T, S')$

$$q(a_{ij} = k) = p(a_{ij} = k | t_{ij}, s_i) = \frac{p(a_{ij} = k, t_{ij} | s_i)}{p(t_{ij} | s_i)} =$$

$$= \frac{p(t_{ij} | s_i, a_{ij} = k) \cdot p(a_{ij} = k | s_i)}{\sum_{d=1}^{n_i} p(t_{ij}, a_{ij} = d | s_i)} = \frac{p(t_{ij} | s_{ik}) \cdot \frac{1}{n_i}}{\sum_{d=1}^{n_i} p(t_{ij} | \underbrace{a_{ij} = d}_{s_{id}}) \cdot p(a_{ij} = d | s_i)}$$

$$= \frac{\frac{1}{n_i} p(t_{ij} | s_{ik})}{\sum_{d=1}^{n_i} \frac{1}{n_i} p(t_{ij} | s_{id})} = \frac{\theta(t_{ij} | s_{ik})}{\sum_{d=1}^{n_i} \theta(t_{ij} | s_{id})}$$

Уточню на Е-матре получим что  $q^*(a_{ij} = k) = \frac{\theta(t_{ij} | s_{ik})}{\sum_{d=1}^{n_i} \theta(t_{ij} | s_{id})}$

$$\theta(t_{ij} | s_{ik}) = \frac{\theta(t_{ij} \cdot s_{ik})}{\theta(s_{ik})}$$

М-мар:

функция потерь логарифма неопределенности:

$$\begin{aligned} L(q, \theta) &= \mathbb{E}_{q^*} \log \frac{P(T, A | S)}{q^*(A)} dz = \mathbb{E}_{q^*} \log \frac{\prod_{i=1}^R P(t_i, a_i | s_i)}{q^*(a_i)} = \\ &= \sum_{i=1}^R \mathbb{E}_{q^*} \log \frac{P(t_i, a_i | s_i)}{q^*(a_i)} = \sum_{i=1}^R \mathbb{E}_{q^*} \log \frac{\prod_{j=1}^{m_i} P(t_{ij}, a_{ij} | s_i)}{\prod_{j=1}^{m_i} q^*(a_{ij})} = \\ &= \sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{m_i} \sum_{k=1}^{n_i} q^*(a_{ij}=k) \log \left( \frac{\theta(t_{ij} | s_{ik}) \frac{1}{n_i}}{q^*(a_{ij})} \right) = \text{const} + \sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{m_i} \sum_{k=1}^{n_i} q^*(a_{ij}=k) \log(\theta(t_{ij} | s_{ik})) \end{aligned}$$

$$\left\{ \begin{aligned} &\sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{m_i} \sum_{k=1}^{n_i} q^*(a_{ij}=k) \log(\theta(t_{ij} | s_{ik})) \rightarrow \max_{\theta} \\ &\sum_y \theta(y|x) = 1 \quad (\text{сумма } \theta(y|x) > 0 \text{ не нужна} \\ &\quad \uparrow \text{но все же мин-ва} \quad \text{и в конце будет легко проверить} \\ &\quad \text{свойство} \quad \text{нужна} \end{aligned} \right.$$

Л - Ф-ные параметры, Target.

$$L = \sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) \log \theta(t_{ij} | s_{ik}) + \sum_x \lambda_x \left( \sum_y \theta(y|x) - 1 \right)$$

$$\left\{ \begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial \theta(y|x)} &= \sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) \frac{1}{\theta(y|x)} [t_{ij}=y] [s_{ik}=x] + \lambda_x = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial \lambda_x} &= \sum_y \theta(y|x) - 1 = 0. \end{aligned} \right.$$

$$\Rightarrow \theta(y|x) = -\frac{1}{\lambda_x} \cdot \left( \sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) [t_{ij}=y] [s_{ik}=x] \right) (*)$$

$$-\frac{1}{\lambda_x} \cdot \sum_{i,j,k} \left( q(a_{ij}=k) [s_{ik}=x] \underbrace{\sum_y [t_{ij}=y]}_{\substack{\text{"так } t_{ij} \in \text{словами target} \\ \text{а } y \text{ прохвачено во всеми слова-} \\ \text{ми}}}} \right) = 1.$$

$$\Downarrow \\ -\lambda_x = \sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) [s_{ik}=x]$$

$$\Theta(y|x) = \frac{\sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) [t_{ij}=y] [s_{ik}=x]}{\sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) [s_{ik}=x]}$$

$$\Downarrow \quad \Theta(y|x) = \frac{\sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{m_i} \sum_{k=1}^{n_i} q(a_{ij}=k) [t_{ij}=y] [s_{ik}=x]}{\sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{m_i} \sum_{k=1}^{n_i} q(a_{ij}=k) [s_{ik}=x]}$$

!

$$\Theta(y|x) \geq 0$$

$\Rightarrow$  стр. абсолютной нормировки

Q<sub>Qn</sub>-ли максимизировать?

$$d^2 \mathcal{L} = - \sum_{i,j,k} q(a_{ij}=k) \frac{1}{\Theta^2(y|x)} [t_{ij}=y] [s_{ik}=x]$$

$$\Downarrow \quad d^2 \mathcal{L} \leq 0 \Rightarrow \text{максимизировать.}$$

# Задача. (обобщение те же что

1) Кол-во предложений - R

7)  $q(A)$  - распределение на скрытых переменных

2) Длина i-го предложения:  $n_i$

3) Длина i-го перевода:  $m_i$

8)  $a_{ij}$  - скрытая переменная (выравнивание) j-го слова в i-м переводе.

4)  $s_i$  - i-е предложение

5)  $s_{ij}$  - j-е слово в i-м предложении

9)  $e_i$  - выравнивание

6)  $t_{ij}$  - j-е слово в i-м предложении - переводе

$$p(A, T | S) = \prod_{i=1}^m p(a_i | m_i, n_i) p(t_i | a_i, s_i) = \prod_{i=1}^m \Phi_{m_i, n_i}(a_i | i) \theta(t_i | s_{a_i})$$

$$p(a_{ik} = j, t_{ik} | s_i) = p(a_{ik} = j | m_i, n_i) \cdot p(t_{ik} | a_{ik} = j, s_i) = \Phi_{m_i, n_i}(j | k) \cdot \theta(t_{ik} | s_{ij})$$

$$\text{E-max: } q^*(a_{ik} = j) = p(a_{ik} = j | t_{ik}, s_i) = \frac{p(a_{ik} = j, t_{ik} | s_i)}{p(t_{ik} | s_i)} =$$

$$= \frac{p(a_{ik} = j, t_{ik} | s_i)}{\sum_{j=1}^{n_i} p(a_{ik} = j, t_{ik} | s_i)} = \frac{\Phi_{m_i, n_i}(j | k) \cdot \theta(t_{ik} | s_{ij})}{\sum_{j=1}^{n_i} \Phi_{m_i, n_i}(j | k) \theta(t_{ik} | s_{ij})}$$

M-max

Нужно  
определить:

$$L = \int q^*(A) \cdot \log \frac{p(T, A)}{q^*(A)} = \sum \text{также как и в Word Alignment}$$

$$= \sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q^*(a_{ik} = j) \cdot \log \frac{p(a_{ik} = j, t_{ik} | s_i)}{q^*(a_{ik} = j)} \quad (\text{E})$$

$$\stackrel{E}{=} \sum_{i=1}^R \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q^*(a_{ik} = j) \log \frac{\Phi_{m_i, n_i}(j | k) \theta(t_{ik} | s_{ij})}{q^*(a_{ik} = j)} =$$

$$= \sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q^*(a_{ik}=j) \log \Phi_{m_i, n_i}(j|k) +$$

$$+ \sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q^*(a_{ik}=j) = \log \frac{\Theta(t_{ik} | s_{ij})}{q^*(a_{ik}=j)}$$

(1)                      (2)

$\Theta$  и  $\Phi$  зависят от (1) и (2)

//

где  $\Theta$  из Word Algorithm получается,

$$\Theta(y|x) = \frac{\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q^*(a_{ik}=j) \cdot [s_{ij}=x] [t_{ik}=y]}{\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q^*(a_{ik}=j) [s_{ij}=x]}$$

Теперь рассмотрим (1)

$$\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q_{ijk} \log \Phi_{m_i, n_i}(j|k) \rightarrow \max$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{j=1}^{n_i} \Phi_{m_i, n_i}(j|k) = 1 \end{array} \right. \left( \begin{array}{l} \text{Здесь нестр. не дифференцируемая} \\ \text{функция, так в оптимизационной з-ле макс.} \\ \text{дифференцируемая в} \\ \text{"хорошей" точке} \end{array} \right)$$

Лagrанжиана:

$$L = \sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) \log \Phi_{m_i, n_i}(j|k) - \sum_{i=1}^e \sum_{k=1}^{m_i} \lambda_{ik} \sum_{j=1}^{n_i} (\Phi_{m_i, n_i}(j|k) - 1)$$

$$\Phi_{m, n} \text{ — } \Phi_{m_d, n_d}(b|c)$$

$$0 = \frac{\partial L}{\partial \Phi_{m_d, n_d}(b|c)} = \sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) \frac{1}{\Phi_{m_i, n_i}(j|k)} [n_i=n_d] [m_i=m_d] \ominus$$

$$\ominus \sum_{i=1}^e \sum_{k=1}^{m_i} \lambda_{ik} [n_i=n_d] [m_i=m_d] [k=c]$$

$$\Phi_{m,nd}(b|c) = \frac{\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) [n_i=nd] [m_i=md] [j=b] [k=c]}{\sum_{i=1}^e \sum_{k=1}^{m_i} \lambda_{ik} [n_i=nd] [m_i=md] [k=c]}$$

Сформулируем еще условие но  $b \in \overline{1, nd}$

$$\sum_{b=1}^{nd} \Phi_{m,nd}(b|c) = 1 = \frac{\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) [n_i=nd] [m_i=md] [k=c] \sum_{b=1}^{nd} [j=b]}{\sum_{i=1}^e \sum_{k=1}^{m_i} \lambda_{ik} [n_i=nd] [m_i=md] [k=c]} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^e \sum_{k=1}^{m_i} \lambda_{ik} [n_i=nd] [m_i=md] [k=c] = \sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) [n_i=nd] [m_i=md] [k=c]$$

$$\Phi_{m,nd}(b|c) = \frac{\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) [n_i=nd] [m_i=md] [j=b] [k=c]}{\sum_{i=1}^e \sum_{j=1}^{n_i} \sum_{k=1}^{m_i} q(a_{ik}=j) [n_i=nd] [m_i=md] [k=c]}$$