

1 Without Mean Field approximation

Задана выборка:

$$\mathcal{D} = \{\mathbf{x}_i\}_{i=1\dots m}$$

Задана модель:

$$p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta) = p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta) p(\mathbf{x}|\theta) \quad (1)$$

Параметр θ ищется из условия:

$$p(\mathbf{x}|\theta) \rightarrow \max_{\theta} \quad (2)$$

Рассмотрим следующий функционал:

$$\mathcal{L}(q, \theta) = \log p(\mathbf{x}|\theta) - D_{KL}(q(\mathbf{z}) || p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)) \quad (3)$$

Заменим оптимизируемый функционал 2 на функционал 3:

$$\mathcal{L}(q, \theta) = \log p(\mathbf{x}|\theta) - D_{KL}(q(\mathbf{z}) || p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)) \rightarrow \max_{q \in Q, \theta} \quad (4)$$

Функционал 4 оптимизируется при помощи EM-алгоритма.

EM-algorithm Итерируемся до сходимости:

1. E-step:

$$q^t(\mathbf{z}) = \arg \max_{q \in Q} \mathcal{L}(q, \theta^{t-1})$$

2. M-step:

$$\theta^t = \arg \max_{\theta} \mathcal{L}(q^t, \theta)$$

2 With Mean Field approximation

Пусть для вариационного распределения $q(\mathbf{z})$ выполняется следующее:

$$q(\mathbf{z}) = \prod_{i=1}^d q_i(z_i) \quad (5)$$

Найдем $\mathcal{L}(q, \theta)$ используя 5:

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(q, \theta) &= \log p(\mathbf{x}|\theta) - D_{KL}(q(\mathbf{z}) || p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)) = \\ &= \log p(\mathbf{x}|\theta) - D_{KL}\left(\prod_{i=1}^d q_i(z_i) || p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)\right) = \\ &= \log p(\mathbf{x}|\theta) - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)} d\mathbf{z} \end{aligned} \quad (6)$$

Минимизируем $\mathcal{L}(q, \theta)$ по $q_k(z_k)$:

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(q, \theta) &= {}^{q_k} \log p(\mathbf{x}|\theta) - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)} d\mathbf{z} = \\ &= - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta)} d\mathbf{z} \rightarrow \max_{q_k}, \end{aligned} \quad (7)$$

где $=^{q_k}$ обозначает, что в текущий момент выполняется максимизация по k -й переменной и следовательно все остальные параметры являются константой относительно q_k поэтому мы эту константу зануляем, так-как она нам не интересна.

$$\begin{aligned}
\mathcal{L}(q, \theta) &= q_k - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta)} d\mathbf{z} = q_k \\
&= q_k - \sum_{i=1}^d \int \prod_{i=1}^d q_i(z_i) \log q_i(z_i) dz + \int \prod_{i=1}^d q_i(z_i) \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta) dz = \\
&= q_k - \int \prod_{i=1}^d q_i(z_i) \log q_k(z_k) dz + \int \prod_{i=1}^d q_i(z_i) \log p(\mathbf{z}|\mathbf{x}) dz + \text{const} = \\
&= - \int q_k(\mathbf{z}_k) \left[\log q_k(z_k) - \int \prod_{i \neq k} q_k(z_k) \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta) dz_{/k} \right] dz_k = \\
&= q_k - \int q_k(z_k) \log \frac{q_k(z_k)}{\exp(\mathbb{E}_{/k} \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta))}
\end{aligned} \tag{8}$$

Получаем решение E-шага в случае Mean-Field аппроксимации:

$$\log q_k^t(z_k) \propto \mathbb{E}_{q/q_k} \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta^{t-1}) \tag{9}$$

Теперь минимизируем $\mathcal{L}(q, \theta)$ по θ :

$$\begin{aligned}
\mathcal{L}(q, \theta) &= \theta \log p(\mathbf{x}|\theta) - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{z}|\mathbf{x}, \theta)} d\mathbf{z} = \\
&= - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta)} d\mathbf{z} \int \rightarrow \max_{\theta},
\end{aligned} \tag{10}$$

где $\int \rightarrow \max_{\theta}$ обозначает, что в текущий момент выполняется максимизация по переменной θ .

$$\begin{aligned}
\mathcal{L}(q, \theta) &= \theta - \int \prod q_i(z_i) \log \frac{\prod q_i(z_i)}{p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta)} d\mathbf{z} = \\
&= \theta \int q(\mathbf{z}) \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta) d\mathbf{z} = \mathbb{E}_q \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta)
\end{aligned} \tag{11}$$

Получаем решение M-шага в случае Mean-Field аппроксимации:

$$\mathbb{E}_{q^t} \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta) \rightarrow \max_{\theta} \tag{12}$$

EM-algorithm Итерируемся до сходимости:

1. E-step:

$$\log q_k^t(z_k) \propto \mathbb{E}_{q/q_k} \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta^{t-1})$$

2. M-step:

$$\mathbb{E}_{q^t} \log p(\mathbf{x}, \mathbf{z}|\theta) \rightarrow \max_{\theta}$$