

# Homework 5

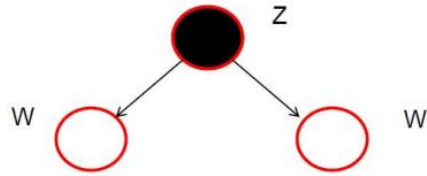
S 2016K8009915009

November 3, 2018

## 1 Answer Sheet

**Theorem 1** 对于一个概率图（如图1所示），我们可以使用EM算法，求解此概率图模型的参数，并达成以下两点目标：

- (1) 写出目标函数，目标函数的下界。
- (2) EM算法推导出的迭代式子。



**Proof 1** 如图一所示，其结构是由 $Z$ 引出两个变量 $\omega, \omega'$ 。设 $\omega$ 和 $\omega'$ 的分量总数分别为 $N$ 和 $M$ ，设 $Z$ 的分量总数为 $T$ 。

1. 我们需要明确的目标是：对于图中所示的变量 $\omega, \omega'$ ，我们要做的是最大化“所有数据的似然”。即要求如下式子最大化：

$$\prod_{i=1}^N \prod_{j=1}^M P(\omega_i, \omega'_j)^{n(\omega_i, \omega'_j)}$$

其中， $P(\omega_i, \omega'_j)$ 可以写成：

$$\begin{aligned} P(\omega_i, \omega'_j) &= \sum_{k=1}^T P((\omega_i, \omega'_j) | z_k) P(z_k) \\ &= \sum_{k=1}^T P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k) \end{aligned}$$

由于对数函数不改变函数的单调性，所以我们在原函数外加上对数函数是没有问题的，于是问题转化为求 $\ln \prod_{i=1}^N \prod_{j=1}^M P(\omega_i, \omega'_j)^{n(\omega_i, \omega'_j)}$  的最大值。

$$\begin{aligned} \ln \prod_{i=1}^N \prod_{j=1}^M P(\omega_i, \omega'_j)^{n(\omega_i, \omega'_j)} &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \ln P(\omega_i, \omega'_j) \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \ln \sum_{k=1}^T P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k) \end{aligned}$$

2. 设目标函数为 $L$ , 则:

$$L = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \ln \sum_{k=1}^T P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k)$$

以及下面三个限制条件成立:

$$\sum_{i=1}^N L P(\omega_i | z_k) = 1$$

$$\sum_{j=1}^M P(\omega'_j | z_k) = 1$$

$$\sum_{k=1}^T P(z_k) = 1$$

3. 下面我们使用琴生不等式来估计目标函数的下界。

首先引入一组参量 $Q(z_k)$ 满足 $\sum_{k=1}^T Q(z_k) = 1, Q(z_k) \geq 0$

$$\begin{aligned} L &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \ln \sum_{k=1}^T P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k) \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \ln \sum_{k=1}^T Q(z_k) \frac{P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k)}{Q(z_k)} \\ &\geq \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \sum_{k=1}^T Q(z_k) \ln \frac{P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k)}{Q(z_k)} \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \sum_{k=1}^T Q(z_k) \ln P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k) - \text{constant} \end{aligned}$$

令目标函数的下界为 $S$ , 即 $S = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) \sum_{k=1}^T Q(z_k) \ln P(\omega_i | z_k) P(\omega'_j | z_k) P(z_k)$

4. 下面, 用拉格朗日乘数法优化目标函数的下界。

$$S^* = S + \sum_{k=1}^T \alpha_k (1 - \sum_{i=1}^N L P(\omega_i | z_k)) + \sum_{k=1}^T \beta_k (1 - \sum_{j=1}^M P(\omega'_j | z_k)) + \gamma (1 - \sum_{k=1}^T P(z_k))$$

对自变量 $P(\omega_i | z_k)$ ,  $P(\omega'_j | z_k)$ ,  $P(z_k)$ 求导, 令偏导等于0, 如下所示:

$$\sum_{j=1}^M \frac{n(\omega_i, \omega'_j) Q(z_k)}{P(\omega_i | z_k)} - \alpha_k = 0$$

$$\sum_{i=1}^N \frac{n(\omega_i, \omega'_j) Q(z_k)}{P(\omega'_j | z_k)} - \beta_k = 0$$

$$\sum_{i,j=1}^{N,M} \frac{n(\omega_i, \omega'_j) Q(z_k)}{P(z_k)} - \gamma = 0$$

求解上面三个方程:

$$P(\omega_i | z_k) = \frac{\sum_{j=1}^M n(\omega_i, \omega'_j) Q(z_k)}{\alpha_k}$$

$$P(\omega_j | z_k) = \frac{\sum_{i=1}^N n(\omega_i, \omega'_j) Q(z_k)}{\beta_k}$$

$$P(z_k) = \frac{\sum_{i,j=1}^{N,M} n(\omega_i, \omega'_j) Q(z_k)}{\gamma}$$

5. 下面我们算 $Q(z_k)$ 。

$$\begin{aligned} Q(z_k) &= P(z_k | (\omega_i, \omega'_j)) \\ &= \frac{P(z_k, \omega_i, \omega'_j)}{P(\omega_i, \omega'_j)} \\ &= \frac{P(z_k)P(\omega_i | z_k)P(\omega_j | z_k)}{\sum_{k=1}^T P(z_k)P(\omega_i | z_k)P(\omega_j | z_k)} \end{aligned}$$

综合上面五个部分，我们利用 $EM$ 算法，写出了目标函数，目标函数的下界以及由算法推导出的迭代式子。