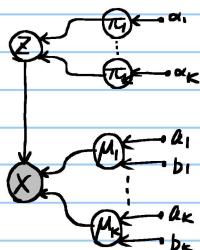


復習9.4と似ていい。

目標は π, M の事後分布の対数

$$\ln p(\mu, \pi | X), \mu = (\mu_1, \dots, \mu_K), \pi = (\pi_1, \dots, \pi_K), X = \begin{pmatrix} z_1^T \\ \vdots \\ z_N^T \end{pmatrix}$$

の最大化である。

ここで

$$\ln p(\mu, \pi | X) = \ln \left\{ \sum_z p(\mu, \pi, z | X) \right\}$$

であるが、総和の内、対数が直積 $p(\mu, \pi, z | X)$ に掛かる「右辺の最大化は面倒」と予想される。
EMアルゴリズムでは、代わりに

$$E_{z|X} [\ln p(\mu, \pi, z | X)]$$

を最小化せよ。

ここで

$$\begin{aligned} E_{z|X} [\ln p(\mu, \pi, z | X)] &= \sum_z p(z | X) \ln p(\mu, \pi, z | X) \\ &= \sum_z p(z | X) \ln \frac{p(z, X | \mu, \pi) p(\mu, \pi)}{p(X)} \\ &= \sum_z p(z | X) \ln p(z, X | \mu, \pi) + \underbrace{\sum_z p(z | X) \{ \ln p(\mu, \pi) - \ln p(X) \}}_{-1} \\ &= \sum_z p(z | X) \ln p(z, X | \mu, \pi) + \ln p(\mu) + \ln p(\pi) - \ln p(X) \end{aligned}$$

← μ, π は独立である
 $p(\mu, \pi) = p(\mu)p(\pi)$

$p(X)$ は μ, π は依存しないので $E_{z|X} [\ln p(\mu, \pi, z | X)]$ の最大化は

$$f(\mu, \pi) = \sum_z p(z | X) \ln p(z, X | \mu, \pi) + \ln p(\mu) + \ln p(\pi)$$

の最大化と同値である。

ここで

$$E_{z|X} [\ln p(z, X | \mu, \pi)] = \sum_z p(z | X) \ln p(z, X | \mu, \pi)$$

となる。

$$f(\mu, \pi) = E_{z|X} [\ln p(z, X | \mu, \pi)] + \ln p(\mu) + \ln p(\pi)$$

となる。 $E_{z|X} [\ln p(z, X | \mu, \pi)]$ は (9.55) で与えられる。負担率 $\gamma_{(z|k)}$ は (9.56) で与えられる。ESTM の γ の更新式は (9.56) 式で与えられる。

($f \in M_k$ かつ f を最大化)

$f \in M_k$ の微分 ≥ 0 と式¹⁵。

$$\frac{\partial}{\partial M_k} E_{\pi_X}[\ln p(z, x | \mu, \pi)] = \sum_n \gamma_{(z, x)} \left(\frac{x_n}{M_k} - \frac{1-x_n}{1-M_k} \right)$$

$\Rightarrow p(M_k) \geq 1$ の分布を確立

$$p(M_k) = \frac{\Gamma(a_k + b_k)}{\Gamma(a_k) \Gamma(b_k)} M_k^{a_k-1} (1-M_k)^{b_k-1} \quad \leftarrow (1.13) \text{ の } \sim \text{ 分布}$$

$\therefore \ln f'$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial M_k} \ln p(M) &= \frac{\frac{\partial p(M)}{\partial M_k}}{p(M)} = \frac{p(M) \cdots \frac{\partial p(M_k)}{\partial M_k} \cdots p(M_k)}{p(M) \cdots p(M_k) \cdots p(M_k)} \quad \leftarrow p(M) = p(M_1, \dots, M_K) = p(M_1) \cdots p(M_K) \\ &= \frac{\frac{\partial}{\partial M_k} M_k^{a_k-1} (1-M_k)^{b_k-1}}{M_k^{a_k-1} (1-M_k)^{b_k-1}} = (a_k-1) M_k^{-1} - (b_k-1) (1-M_k)^{-1} \end{aligned}$$

5, 2

$$\frac{\partial f}{\partial M_k} = \sum_n \gamma_{(z, x)} \left(\frac{x_n}{M_k} - \frac{1-x_n}{1-M_k} \right) + \frac{a_k-1}{M_k} - \frac{b_k-1}{1-M_k} = 0$$

を得る。 $\therefore \ln f'$

$$\begin{aligned} \frac{\sum_n \gamma_{(z, x)} x_n}{M_k} - \frac{\sum_n \gamma_{(z, x)} x_n}{1-M_k} + \frac{a_k-1}{M_k} - \frac{b_k-1}{1-M_k} &= 0 \\ \therefore \frac{N_k \bar{x}_k}{M_k} - \frac{N_k - N_k \bar{x}_k}{1-M_k} + \frac{a_k-1}{M_k} - \frac{b_k-1}{1-M_k} &= 0 \quad \leftarrow (9.57), (9.58) \end{aligned}$$

両辺に $M_k (1-M_k)$ を加えて整理すると

$$(1-M_k) N_k \bar{x}_k - M_k (N_k - N_k \bar{x}_k) + (a_k-1)(1-M_k) - (b_k-1) M_k = 0$$

$$\therefore M_k = \frac{N_k \bar{x}_k + a_k - 1}{N_k + a_k - 1 + b_k - 1}$$

を得る。この式が M_k の更新式である。

($f \in \pi_{ik} = \pi_{ik}$ で最大化される)

$$\sum_k \pi_{ik} = 1$$

という条件があるので、ラグランジュ未定乗数法を使う

$$L = f + \lambda (\sum_k \pi_{ik} - 1)$$

$\sum_k \pi_{ik} = 1$ 微分して 0 とおく。

(9.55) 式

$$\frac{\partial}{\partial \pi_{ik}} \mathbb{E}_{\pi}[\ln p(x, z | \mu, \pi)] = \sum_{n=1}^N \gamma(z_{nk}) \frac{1}{\pi_{ik}}$$

また $p(\pi)$ は π に関する確率分布を表す

$$p(\pi) = p(\pi_1, \dots, \pi_K) = \frac{P(\alpha_0)}{P(\alpha_1) \cdots P(\alpha_K)} \prod_{k=1}^K \pi_{ik}^{\alpha_k - 1} \quad \leftarrow (2.38) \text{ の式を用意}$$

左端式

$$\frac{\partial}{\partial \pi_{ik}} \ln p(\pi) = \frac{\pi_{ik}^{\alpha_k - 1} - \frac{1}{\pi_{ik}} \pi_{ik}^{\alpha_k - 1} \cdots \pi_{ik}^{\alpha_k - 1}}{\pi_{ik}^{\alpha_k - 1} \cdots \pi_{ik}^{\alpha_k - 1} \cdots \pi_{ik}^{\alpha_k - 1}} = (\alpha_k - 1) \pi_{ik}^{-1}$$

左端式

$$\frac{\partial L}{\partial \pi_{ik}} = \frac{\sum_n \gamma(z_{nk})}{\pi_{ik}} + \frac{\alpha_k - 1}{\pi_{ik}} + \lambda = 0$$

$$\therefore \frac{N_k}{\pi_{ik}} + \frac{\alpha_k - 1}{\pi_{ik}} + \lambda = 0$$

両辺に π_{ik} をかけて $k = 1, \dots, K$ の総和可算性

$$\sum_k \{(N_k + \alpha_k - 1) + \lambda \pi_{ik}\} = 0$$

$$\therefore \lambda = -N - \alpha_0 + K$$

$$\begin{cases} \sum_k N_k = \sum_n \sum_k \gamma(z_{nk}) = \sum_k \prod_{i \neq k} \frac{\pi_i p(x_i | \mu_i)}{\sum_j \pi_j p(x_j | \mu_j)} = \sum_k \frac{\pi_k p(x_k | \mu_k)}{\sum_j \pi_j p(x_j | \mu_j)} = N \\ \sum_k \alpha_k = \alpha_0 \cdots (2.39) \\ \sum_k \pi_{ik} = 1 \end{cases}$$

λ を π_{ik} 式に代入して π_{ik} は π_{ik} の関数となる

$$\pi_{ik} = \frac{N_k + \alpha_k - 1}{N + \alpha_0 - K}$$

を得る。これが Mステップの π の更新式となる。