

① Смесь распреф. в одуеи буре
 $p(x) = \sum_k \pi_k p_k(x|\theta)$ $\sum_k \pi_k = 1$ $\pi_k \geq 0$ Генерация из смеси: $t \sim \text{Discrete}(\pi) \rightarrow x \sim p_t(x|\theta)$ EM
 Одная вер. модель: $p(x, t) = \prod_k [\pi_k p_k(x|\theta)]^{t_k}$ $t \in \{0, 1\}^K$ $\sum_k t_k = 1$
 Проверка: $\sum_t p(x, t) = p(x)$

$x_1, \dots, x_n \sim p(x)$ ММП: $p(x|\pi, \theta) \rightarrow \max_{\pi, \theta}$
 $p(x, T|\pi, \theta) = \prod_n \prod_k [\pi_k p_k(x_n|\theta)]^{t_{nk}}$
 E-max: $q(\pi) = p(T|x, \pi, \theta) \propto p(x, T|\pi, \theta) = \prod_n q_n(t_n)$
 $q_n(t_n) \propto \prod_k [\pi_k p_k(x_n|\theta)]^{t_{nk}} \rightarrow q(t_{nk}=1) = \frac{\pi_k p_k(x_n|\theta)}{\sum_j \pi_j p_j(x_n|\theta)} = \tau_{nk}$
 M-max: $E_q \log p(x, T|\pi, \theta) = E_q \sum_n \sum_k t_{nk} (\log \pi_k + \log p_k(x_n|\theta)) =$
 $= \sum_{nk} \tau_{nk} (\log \pi_k + \log p_k(x_n|\theta))$
 $\pi_k = \frac{\sum_n \tau_{nk}}{N}$ из лагранжа $\sum_j \pi_j = 1$

Оптим. θ зависит от модели: $\sum_{nk} \tau_{nk} \log p_k(x_n|\theta) \rightarrow \max_{\theta}$

② Конкретный пример смеси
 $x_1, \dots, x_n \sim \sigma p_1(x) + (1-\sigma) p_2(x)$ $p_1(x): \begin{matrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & (1-\alpha) & 0 \end{matrix}$ $p_2(x): \begin{matrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & (1-\beta) & \beta \end{matrix}$
 $\alpha, \beta, \sigma = \frac{1}{2}$ $N_1=30$ $N_2=20$ $N_3=60$
 Модель: $z_n = [x_n \in p_1]$ $p(x, z|\sigma, \alpha, \beta) = \prod_n [\sigma p_1(x_n|\alpha)]^{z_n} [(1-\sigma) p_2(x_n|\beta)]^{(1-z_n)}$
 E: $q(z) = \prod_n q_n(z_n)$ $q_n(z_n=1) = \frac{\sigma p_1(x_n|\alpha)}{\sigma p_1(x_n|\alpha) + (1-\sigma) p_2(x_n|\beta)}$ $\lambda_i = q(z_n=1)/x_n = i$
 $x_n=1 \Rightarrow \lambda_1=1$ $x_n=2 \Rightarrow \lambda_2 = \frac{1}{2} = \frac{(1-\alpha)\sigma}{(1-\alpha)\sigma + (1-\beta)(1-\sigma)}$ $\lambda_3=0$
 M: $E_z \log p(x, z|\sigma, \alpha, \beta) = 70 \log(1-\sigma) + 10 \log(1-\beta) + 60 \log \beta + 40 \log \sigma + 30 \log \alpha + 10 \log(1-\alpha)$
 $\rightarrow \alpha = \frac{3}{4}$ $\beta = \frac{6}{7}$ $\sigma = \frac{4}{11} \rightarrow \lambda_2^{new} = \frac{1}{2} \rightarrow \text{снова}$

③ Распреф. Гиббса.
 $x \in \mathbb{R}$ $\tau(x|\mu, \sigma^2, \nu) \propto \left(1 + \frac{1}{\nu} \left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2\right)^{-\frac{\nu+1}{2}}$ $E x = \mu$ $D x = \sigma^2 \cdot \frac{\nu}{\nu-2}$ $\nu > 2$
 $\nu \rightarrow \infty \Rightarrow \tau \rightarrow N(\mu, \sigma^2)$ $\nu \approx 10 \rightarrow \tau$ и N очень близки
 $x \in \mathbb{R}^D$ $\tau(x|\mu, \Sigma, \nu) \propto \left(1 + \frac{1}{\nu} (x-\mu)^T \Sigma^{-1} (x-\mu)\right)^{-\frac{\nu+D}{2}}$ $E x = \mu$ $\text{Cov } x = \frac{\nu}{\nu-2} \Sigma$ $\nu > 2$
 $\tau(x|\mu, \Sigma, \nu) = \int_0^\infty N(x|\mu, \frac{1}{z} \Sigma) G(z|\frac{\nu}{2}, \frac{\nu}{2}) dz$ $z \in \mathbb{R}^+$ - непрерывная смесь распреф.
 \Rightarrow Генерация из Гиббса: $z \sim G \rightarrow x \sim N(\dots | z)$

④ $x_1, \dots, x_n \sim \tau(x|\mu, \Sigma, \nu)$ $\mu_{ML}, \Sigma_{ML}, \nu_{ML} - ?$
 ММП напрямую сложно: $\log(1 + \text{Mahalanobis}) \dots$
 Применяем EM. $p(x, z|\mu, \Sigma, \nu) = \prod_n N(x_n|\mu, \frac{1}{z_n} \Sigma) G(z_n|\frac{\nu}{2}, \frac{\nu}{2})$
 E-max: $q(z) = \prod_n q_n(z_n)$
 $q_n(z_n) \propto N(x_n|\mu, \frac{1}{z_n} \Sigma) G(z_n|\frac{\nu}{2}, \frac{\nu}{2}) = G(z_n|a_n, b_n)$
 $a_n = \frac{\nu+\nu}{2}$ $b_n = \frac{\nu}{2} + \frac{1}{2} (x_n-\mu)^T \Sigma^{-1} (x_n-\mu)$
 M-max:
 $E_q \log p(x, z|\mu, \Sigma, \nu) \propto \sum_n \left[\frac{\nu}{2} E_q \log z_n - \frac{1}{2} \log |\Sigma| - \frac{E z_n}{2} (x_n-\mu)^T \Sigma^{-1} (x_n-\mu) + \right.$
 $\left. + \frac{\nu}{2} \log \frac{\nu}{2} - \log \Gamma\left(\frac{\nu}{2}\right) + \left(\frac{\nu}{2}-1\right) E_q \log z_n - \frac{\nu}{2} E z_n \right]$

Уг. распр. сгаш. G: $E z_n = \frac{a_n}{b_n}$, $E \log z_n = \Psi(a_n) - \log b_n$
 $\frac{\partial}{\partial \mu} = \sum_n E z_n \Sigma^{-1} (x_n - \mu) = 0 \Rightarrow \mu = \frac{\sum_n E z_n x_n}{\sum_n E z_n}$
 \leftarrow функция ψ -функция $= \frac{\partial}{\partial a_n} \log \Gamma(a_n)$

$S = \frac{1}{N} \sum_n E z_n (x_n - \mu)(x_n - \mu)^T$ \mathcal{D} : нет аналит. формул \rightarrow орнотерная оптим. возмущает р-м.

⑤ Смесь распредел. Стьюдента

$p(x) = \sum_k \pi_k \mathcal{L}(x | \mu_k, \Sigma_k, \nu_k)$

$p(x, z, T | \mu, \nu, \Sigma, \pi) = \prod_n \prod_k \left[\pi_k N(x_n | \mu_k, \frac{1}{z_n} \Sigma_k) G(z_n | \frac{\nu_k}{2}, \frac{\nu_k}{2}) \right]^{t_{nk}}$

E-матр.: $q(z, T) = \prod_n q_n(z_n, t_n) = \prod_n q(z_n | t_n) q(t_n)$

$q(t_n, z_n) \propto \prod_k \left[\pi_k N(x_n | \mu_k, \frac{1}{z_n} \Sigma_k) G(z_n | \frac{\nu_k}{2}, \frac{\nu_k}{2}) \right]^{t_{nk}}$

$q(t_n) \propto \int_z q(t_n, z_n) dz \rightarrow q(t_{nk}=1) \propto \int_z \pi_k N \cdot G dz = \frac{\pi_k \mathcal{L}(x_n | \mu_k, \Sigma_k, \nu_k)}{\sum_i \pi_i \mathcal{L}(x_n | \mu_i, \Sigma_i, \nu_i)}$

$q(z_n | t_{nk}) \propto q(z_n, t_n)$

$q(z_n | t_{nk}=1) \propto \pi_k \cdot N \cdot G = G(z_n | a_{nk}, b_{nk})$

$a_{nk} = \frac{\nu_k + 1}{2}$ $b_{nk} = \frac{\nu_k}{2} + \frac{1}{2} (\mu_k - \mu_k)^T \Sigma_k^{-1} (x_n - \mu_k)$

\rightarrow
 $E q(t_n) \cdot t_{nk}$
 $E q(z_n | t_{nk}) z_n$
 $E q(z_n | t_{nk}) \log z_n$

M-матр.:

$E_q \log p(x, z, T | \mu, \nu, \Sigma, \pi) = E_q \sum_n \sum_k t_{nk} [\log \pi_k + \log N(x_n | \mu_k, \frac{1}{z_n} \Sigma_k) + \log G(z_n | \frac{\nu_k}{2}, \frac{\nu_k}{2})]$

$= \sum_n \sum_k E_q [t_{nk} (\log \pi_k + \log N + \log G)]$

$= \sum_n \sum_k \pi_{nk} (\log \pi_k + \frac{d}{2} E \log z_n - \frac{1}{2} \log |\Sigma_k| - \frac{E z_n}{2} (x_n - \mu_k)^T \Sigma_k^{-1} (x_n - \mu_k) + \frac{\nu_k}{2} \log \frac{\nu_k}{2} - \log \Gamma(\frac{\nu_k}{2}) + (\frac{\nu_k}{2} - 1) E \log z_n - \frac{\nu_k}{2} E z_n)$
 $\leftarrow E q(z_n | t_{nk}=1) z_n$
 $E q(z_n | t_{nk}=1) \log z_n$

$\frac{\partial}{\partial \mu_k} = \sum_n \pi_{nk} E z_n \Sigma_k^{-1} (x_n - \mu_k) = 0$

$\mu_k = \frac{\sum_n \pi_{nk} E z_n x_n}{\sum_n \pi_{nk} E z_n}$

$\sum_n E_q \sum_k t_{nk} f(z_n) = \sum_n \sum_{i=1}^K q(t_n=i) \int_0^{+\infty} q(z_n | t_n=i) \sum_k t_{nk} f(z_n) dz_n = \int_{t_n=1, \text{ остальные } = 0}$

$= \sum_n \sum_{i=1}^K \pi_{ni} \int_0^{+\infty} q(z_n | t_n=i) f(z_n) dz_n = \sum_n \sum_k \pi_{nk} E q(z_n | t_n=k) f(z_n)$

Уточн: за ту же сложность можем вместо разделения смеси гауссиан сделать разделение смеси Стьюдентов.

Основная разница в необходимости орнотерной оптимизации по ν , но ν можно и просто фиксированным взять.

$\frac{\partial}{\partial x} x^T A x = (A + A^T) x$
 $\frac{\partial}{\partial A} \log \det A = (\det A)^{-1} A^T$
 $\frac{\partial}{\partial A} x^T A y = x y^T$