EM-алгоритм для оценки направления прибытия сигнала

Введем некоторые условные обозначения:

- θ вектор направлений прибытия сигнала (DOA);
- τ итерация ЕМ-алгоритма, начальная оценка параметров θ ;
- t момент времени (а заодно и номер кадра (snapshot));
- L число датчиков;
- M число источников (источники разделяют общую длину центральной волны χ);
- G число независимых кадров/снимков (snapshot), сделанных в разные моменты времени;
- S набор сигналов (случайная величина), испускаемых источниками в моменты времени $t = \overline{1, G}, S_t$ соответствует сигналу в момент времени t;
- s набор сигналов (реализация), испускаемых источниками в моменты времени $t = \overline{1, G}, s_t$ соответствует сигналу в момент времени t;
- N набор шумов (случайная величина), связанных с датчиками в моменты времени $t = \overline{1, G},$ N_t соответствует шуму в момент времени t;
- n набор шумов (реализация), связанных с датчиками в моменты времени $t=\overline{1,G},\ n_t$ соответствует шуму в момент времени t;
- X набор сигналов (случайная величина), полученных датчиками в моменты времени $t = \overline{1, G}$, X_t соответствует сигналу в момент времени t;
- x набор сигналов (реализация), полученных датчиками в моменты времени $t = \overline{1, G}, x_t$ соответствует сигналу в момент времени t;
- X_o наблюдаемая часть (случайная величина) X;
- x_o наблюдаемая часть (реализация) X;
- X_m ненаблюдаемая часть (случайная величина) X;
- x_m ненаблюдаемая часть (реализация) X;
- Z латентные переменные (случайная величина) (S, X_m) ;
- z латентные переменные (реализация) (s, x_m) ;
- ψ параметры комплексного нормального распределения X_m ;
- $\Omega (\psi, \theta)$;
- $O_{D_1 \times D_2}$ нулевая матрица размера $D_1 \times D_2$;
- Итоговый сигнал, получаемый массивом датчиков:

$$X_t = A(\theta)S_t + N_t, \tag{1}$$

где $S_t \sim CN(0,\Gamma_s), t=\overline{1,G}, N_t \sim CN(0,\Gamma_n), t=\overline{1,G}, S_t$ имеет размер $M\times 1, N_t$ имеет размер $L\times 1, \theta=[\theta_1,...,\theta_M]$ – вектор направлений прибытия сигнала, $A(\theta)$ (далее - A)

представляет собой матрицу управляющих векторов размера $L \times M$, Γ_s и Γ_n предполагаются диагольными.

$$A(\theta) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ e^{-2j\pi\frac{d}{\lambda}sin(\theta_1)} & e^{-2j\pi\frac{d}{\lambda}sin(\theta_2)} & \dots & e^{-2j\pi\frac{d}{\lambda}sin(\theta_M)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ e^{-2j\pi(L-1)\frac{d}{\lambda}sin(\theta_1)} & e^{-2j\pi(L-1)\frac{d}{\lambda}sin(\theta_2)} & \dots & e^{-2j\pi(L-1)\frac{d}{\lambda}sin(\theta_M)} \end{bmatrix}.$$

Воспользуемся ЕМ-алгоритмом для того, чтобы определить значения параметров θ , значения сигналов $S_t, t = \overline{1,G}$ рассматриваются как латентные переменные. Пусть X, S и N набор итоговых сигналов полученных L датчиками за моменты времени $t = \overline{1,G}$ и набор выпущенных M источниками сигналов и набор шумов за моменты времени $t = \overline{1,G}$, соответственно. X, S и N представляют из себя матрицы размеров $G \times L$, $G \times M$ и $G \times L$ соответственно.

Е-шаг

Требуется найти апостериорное распределение $P(Z|X=x,\theta)$, воспользуемся формулой Байеса:

$$P(Z|X=x,\Omega) = \frac{P(X,S|\Omega)}{P(X_m,S|\Omega)} = \frac{P(X_o,X_m,S|\Omega)}{P(X_m,S|\Omega)} = \frac{P(X_o,X_m,S|\Omega)}{P(X_m|S=s,\Omega)P(S|\Omega)}$$
(2)

$$P(S|\Omega) = \prod_{t=1}^{G} \frac{1}{\pi^M |\Gamma_s|} e^{-S_t^H \Gamma_s^{-1} S_t},$$
(3)

$$X_t = AS_t + N_t$$
$$X_t \sim CN(0, A\Gamma_s A^H + \Gamma_n)$$

$$P(X|\theta) = \prod_{t=1}^{G} \frac{1}{\pi^L |A\Gamma_s A^H + \Gamma_n|} e^{-X_t^H (A\Gamma_s A^H + \Gamma_n)^{-1} X_t}, \tag{4}$$

Теперь следует определиться с тем, каким будет условное распределение $P(X|S=s,\theta)$

$$X_t|S_t = s_t, \theta \sim CN(As_t, \Gamma_n)$$

$$P(X|S=s,\theta) = \prod_{t=1}^{G} \frac{1}{\pi^L |\Gamma_n|} e^{-(X_t - As_t)^H \Gamma_n^{-1} (X_t - As_t)},$$
(5)