

MVDR Beamforming - это метод обработки сигналов, в котором массив датчиков фокусируется на источнике сигнала. Фиксируется угловое положение датчиков в массиве относительно источника, для этого ведем вектор  $\alpha$  содержащий фазовые сдвиги каждого датчик. В случае равномерного линейного размещения датчиков:

$$\alpha = (1, e^{-j\zeta_0}, \dots, e^{-j(M-1)\zeta_0})^T,$$

где  $(.)^T$  обозначает транспонирование,  $M$  - число датчиков в массиве,  $\zeta_0 = 2\pi f \frac{d}{c} \sin(\theta)$ ,  $f$  - частота дискретизации,  $d$  - расстояние между датчиками в массиве,  $\theta$  - азимутальный фиксированный угол между датчиком и источником,  $c$  - скорость звука.

Выходной сигнал  $y$  задается линейной комбинацией данных с  $M$  датчиков,  $x$  является матрицей сигналов приходящих на антенную решетку от источника и  $w$  - вектор весов:

$$y^T = (w^H x).$$

где  $(.)^H$  обозначает комплексное-сопряжение и транспонирование.

Метод стремится минимизировать общую выходную мощность сигнала, сохраняя при этом усиление равным единице в фиксированном направлении  $\alpha$  распространения сигнала, что приводит к задаче минимизации с ограничениями.

Мощность  $P$  выходящего сигнала:

$$P = E\{|y^T|^2\} = E\{|w^H x|^2\} = E\{(w^H x)(x^H w)\} = w^H E\{xx^H\}w = w^H K w,$$

где  $K = E\{xx^H\}$  - ковариационная матрица.

При минимизации этого уравнения, установив производную равной нулю, мы получим вектор  $w$  содержащий только нули, по существу мощность минимизирована, однако, как упоминалось ранее, метод сохраняет усиление равным единице в направлении распространения сигнала. Определить данное ограничение можно как:

$$\alpha^H w = 1.$$

Получаем следующую задачу минимизации:

$$\min_w \{P\} = \min_w \{w^H K w\} \text{ при условии } \alpha^H w = 1.$$

Для ее решения применяем метод Лагранжа, позволяющий минимизировать с учетом одного или нескольких ограничений. Включим ограничение в уравнение мощности выходящего сигнала:

$$P = w^H K w + \lambda(\alpha^H w - 1),$$

где  $\lambda$  - множитель Лагранжа. При задании производной от  $dP/dw$  равной нулю, получим оптимальный вектор весов:

$$\frac{dP}{dw} = Kw + \alpha\lambda = 0,$$

откуда следует

$$w = -K^{-1}\alpha\lambda.$$

Домножив данное уравнение на  $\alpha^H$  слева получим выражение для  $\lambda$ :

$$\lambda = -(\alpha^H K^{-1} \alpha)^{-1}.$$

В итоге получаем выражение для вектора весов:

$$w = K^{-1} \alpha (\alpha^H K^{-1} \alpha)^{-1}.$$

Матрица сигналов с каждого датчика  $x$  имеет размер  $M \times G$ , где  $G$  количество сэмплов. Таким образом ковариационную матрицу  $K$  можно представить в следующем виде:

$$K = E\{xx^H\} = \frac{1}{G}xx^H = XX^H$$

где  $X = x/\sqrt{G}$ . Для сокращения времени расчета ковариационной матрицы, используем  $qr$  разложение матрицы  $X$

$$X^H = QR$$

где  $Q$  - унитарная матрица размера  $G \times G$ ,  $R$  - верхняя треугольная матрица размера  $G \times M$ .

Определение унитарной матрицы:

$$Q^H Q = Q Q^H = E, Q^{-1} = Q^H.$$

Подставим  $qr$  - разложение матрицы  $X$  в выражение для ковариационной матрицы:

$$K = XX^H = R^H Q^H Q R = R^H E R = R^H R$$

Заметим, что верхняя треугольная матрица  $R$  имеет не нулевые только первые  $M$  строк:

$$R = \begin{pmatrix} R_1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad (1)$$

где  $R_1$  - верхняя треугольная матрица размера  $M \times M$ ,  $0$  матрица размера  $G - M \times M$ . Подставим в выражение для матрицы  $K$ :

$$K = R^H R = R_1^H R_1$$

Из системы линейных алгебраических уравнений:

$$KZ = \alpha,$$

следует

$$Z = K^{-1}\alpha = (R_1^H R_1)^{-1}\alpha.$$

Итак, вектор или матрицу весов  $w$  можно представить в виде:

$$w = Z(\alpha^H Z)^{-1}.$$