

Детерминированный сигнал:

$$s = \{s_1, \dots, s_n\}$$

Аддитивный белый Гауссовский шум  $n_{\text{ш}}$ :

$$\mu = 0; \quad K = \begin{bmatrix} \sigma^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 2\sigma^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & n\sigma^2 \end{bmatrix}$$

Гипотезы:

$$\begin{cases} H_0 : x = n_{\text{ш}} \\ H_1 : x = n_{\text{ш}} + s \end{cases}$$

Плотности распределения:

$$w(x_1, \dots, x_n | H_0) = \prod_{i=1}^n w(x_i | H_0) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 i}} \exp \left\{ -\frac{x_i^2}{2\sigma^2 i} \right\}$$

$$w(x_1, \dots, x_n | H_1) = \prod_{i=1}^n w(x_i | H_1) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 i}} \exp \left\{ -\frac{(x_i - s_i)^2}{2\sigma^2 i} \right\}$$

Соотношение неопределённости:

$$L = \frac{w(x_1, \dots, x_n | H_1)}{w(x_1, \dots, x_n | H_0)} \underset{H_0^*}{\underset{H_1^*}{\geq}} L_{\text{пор}}$$

$$L = \prod_{i=1}^n \exp \left\{ -\frac{(x_i - s_i)^2 - x_i^2}{2\sigma^2 i} \right\} = \prod_{i=1}^n \exp \left\{ -\frac{s_i^2 - 2x_i s_i}{2\sigma^2 i} \right\}$$

$$\ln L = \sum_{i=1}^n \left[ \frac{2x_i s_i}{2\sigma^2 i} - \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i} \right] \underset{H_0^*}{\underset{H_1^*}{\geq}} Z_{\text{пор}}$$

Вероятность ложной тревоги:

$$\alpha = P(H_1^* | H_0) = P(Z > Z_{\text{пор}} | H_0) = \int_{Z_{\text{пор}}}^{\infty} w(Z | H_0) dZ$$

Плотность вероятности  $Z$  как линейной комбинации отсчётов  $x_i$ :

$$w(x_i) = \mathcal{N}(\bar{x}_i, \sigma^2 i); \quad Z = \mathcal{L}[x_1, \dots, x_n] \Rightarrow w(Z) = \mathcal{N}(\bar{Z}, \sigma_Z^2)$$

Математическое ожидание:

$$\bar{x}_i = \begin{cases} 0, & H_0 \\ s_i, & H_1 \end{cases}$$

$$\bar{Z} = \overline{\sum_{i=1}^n \frac{x_i s_i}{\sigma^2 i} - \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i}} = \sum_{i=1}^n \frac{\bar{x}_i s_i}{\sigma^2 i} - \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i} = \begin{cases} 0 - C, & H_0 \\ C, & H_1 \end{cases}$$

$$C = \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i}$$

Дисперсия:

$$i \neq j \Rightarrow \mathcal{D}[x_i + x_j] = \mathcal{D}[x_i] + \mathcal{D}[x_j] + 2\text{cov}[x_i, x_j] = \sigma^2 i + \sigma^2 j$$

$$\sigma_Z^2 = \mathcal{D} \left[ \sum_{i=1}^n \frac{x_i s_i}{\sigma^2 i} - \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i} \right] = \sum_{i=1}^n \mathcal{D} [x_i] \frac{s_i^2}{\sigma^4 i^2} = \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{\sigma^2 i} = 2C$$

Плотность распределения при отсутствии сигнала:

$$w(Z|H_0) = \mathcal{N}(-C, 2C)$$

Выражение порога через выбранную вероятность ложной тревоги  $\alpha = \text{const}$ :

$$\alpha = \int_{Z_{\text{пор}}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi \cdot 2C}} \exp \left\{ -\frac{(Z + C)^2}{2 \cdot 2C} \right\} dZ = 1 - \Phi \left( \frac{Z_{\text{пор}} + C}{\sqrt{2C}} \right)$$

$$Z_{\text{пор}} = \sqrt{2C} \Phi^{-1}(1 - \alpha) - \sqrt{\frac{C}{2}}$$

$$w(Z|H_1) = \mathcal{N}(C, 2C)$$

Вероятность пропуска:

$$\beta = P(H_0^*|H_1) = P(Z < Z_{\text{пор}}|H_1) = \Phi \left( \frac{Z_{\text{пор}} - C}{\sqrt{2C}} \right)$$

Так как функция Лапласа  $\Phi(x)$  неубывающая:

$$\min \beta \rightarrow \min \frac{Z_{\text{пор}} - C}{\sqrt{2C}} = \min \left[ \Phi^{-1}(1 - \alpha) - \frac{1}{2} - \sqrt{\frac{C}{2}} \right] \Rightarrow \max C$$

Максимизация  $C$  методом неопределённых множителей Лагранжа:

$$\max \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i}; \quad \sum_{i=1}^n s_i = 1$$

Лагранжиан:

$$\mathcal{L}(s_1, \dots, s_n, \lambda) = \sum_{i=1}^n \frac{s_i^2}{2\sigma^2 i} + \lambda \left( \sum_{i=1}^n s_i - 1 \right)$$

Частные производные приравниваются к 0  $\Rightarrow$  выражение для  $s_i$ :

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial s_i} = \frac{s_i}{\sigma^2 i} + \lambda = 0 \Rightarrow s_i = -\lambda \sigma^2 i$$

Выражение  $\lambda$ :

$$\sum_{i=1}^n (-\lambda \sigma^2 i) = -\lambda \sigma^2 \sum_{i=1}^n i = -\lambda \sigma^2 \cdot n \frac{n+1}{2} = 1$$

$$\lambda = -\frac{2}{\sigma^2 n(n+1)}$$

Подстановка в  $s_i$ :

$$s_i = \frac{2i}{n(n+1)}$$

Максимальное  $C$ :

$$C = \sum_{i=1}^n \left( \frac{2i}{n(n+1)} \right)^2 \frac{1}{2\sigma^2 i} = \frac{2}{\sigma^2 n^2 (n-1)^2} \cdot n \frac{n-1}{2} = \frac{1}{\sigma^2 n(n-1)}$$

Минимальная вероятность пропуска:

$$\min \beta = \Phi \left( \Phi^{-1}(1 - \alpha) - \frac{1}{2} - \frac{1}{\sigma \sqrt{n(n-1)}} \right)$$