

**ХАРАКТЕРИСТИКИ РЕКУРРЕНТНОГО ОБНАРУЖИТЕЛЯ ХОТЕЛЛИНГА**

**HOTELLING'S RECURRENT DETECTOR DESCRIPTIONS**

**Аннотация.** Проведен сравнительный анализ характеристик рекуррентного обнаружителя Хотеллинга.

**Summary.** The comparative analysis of descriptions of Hotelling's recurrent detector is conducted.

Одной из основных проблем, решаемых при разработке систем радиолокационного обнаружения, является обеспечение постоянного значения вероятности ложной тревоги в условиях меняющейся помеховой обстановки.

Возможный подход к обеспечению стабилизации вероятности ложной тревоги состоит в использовании решающих статистик, вероятностные свойства которых не зависят от параметров помех. Так, в [1-3] установлено, что в условиях гауссовых выборок с неизвестными вектором средних значений  $S_n$  и ковариационной матрицей  $B_n$  критерий, использующий сравнение  $T^2$ -статистики Хотеллинга

$$T^2 = X_n^T \hat{B}_n^{-1} X_n, \tag{1}$$

где  $X_n$  –  $n$ -мерный вектор-столбец выборки;  $\hat{B}_n$  – независимая от  $X_n$  оценка матрицы  $B_n$ ; с определяемой вероятностью ложной тревоги  $F$  постоянным порогом  $T_0^2$ , является равномерно наиболее мощным и инвариантным к  $B_n$  критерием проверки гипотезы  $H_0 : S_n = 0$  против альтернативы  $H_1 : S_n \neq 0$ . Однако практическая реализация процедуры формирования  $T^2$ , путём обращения максимально правдоподобной оценки матрицы  $B_n$  произвольной структуры

$$\hat{B}_n = m^{-1} \sum_{i=1}^m Z_{ni} Z_{ni}^T, \tag{2}$$

где  $Z_{ni}$  – независимые  $n$ -мерные обучающие векторы ( $i = 1 \dots m$ );  $m$  – объём обучающих векторов; сопряжена с существенными временными затратами выполнения операций оценивания и обращения полученной оценки. Сокращение временных затрат может быть достигнуто путём учёта структурных свойств матрицы  $B_n$  на этапе синтеза алгоритма формирования  $T^2$  при известных характеристиках помех с последующей заменой неизвестных параметров их оценками. Так в [4], используя свойство тёплицевости  $B_n$  в условиях выборок с одинаковыми межэлементными временными интервалами, синтезирован обнаружитель Хотеллинга реализующий рекуррентное формирование  $T^2$  без непосредственного оценивания и обращения оценки  $\hat{B}_n$ .

Целью настоящей статьи является сравнительный анализ характеристик разработанного в [4] рекуррентного обнаружителя Хотеллинга с характеристиками аналогичного обнаружителя использующего для построения статистики  $T^2$  обращение оценки (2) и сравнение характеристик указанных обнаружителей с потенциально достижимыми значениями.

Очевидно, что обнаружитель, тем или иным способом формирующий статистику (1), является адаптивным и при увеличении объёма обучающих выборок его характеристики стремятся к потенциальным значениям, определяемым критерием

$$U^2 = X_n^T B_n^{-1} X_n \begin{matrix} > \\ < \end{matrix} \begin{matrix} H_1 \\ H_0 \end{matrix} U_0^2, \tag{3}$$

где  $U_0^2$  – постоянный порог, определяемый вероятностью ложной тревоги. Характеристики статистики  $U^2$  рассматривались в [1,3,5]. В [1,3] показано, что её одномерные условные плотности распределения вероятностей определяются соотношениями

$$w_{1U^2}(x/H_0) = \frac{x^{\frac{n-1}{2}} e^{-\frac{x}{2}}}{\sqrt{\pi} 2^{\frac{n}{2}}} \quad \text{при } x \geq 0; \quad (4)$$

$$w_{1U^2}(x/H_1) = \frac{x^{\frac{n-1}{2}} e^{-\frac{x+\lambda}{2}}}{\sqrt{\pi} 2^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)} \sum_{r=0}^{\infty} \frac{(\lambda x)^r}{(2r)!} B\left(\frac{n-1}{2}, r+0.5\right) \quad \text{при } x \geq 0. \quad (5)$$

где  $\lambda = S_n^T B_n^{-1} S_n$ ,  $B(m, n) = \Gamma(m)\Gamma(n)/\Gamma(m+n)$  – бета-функция;  $\Gamma(n)$  – гамма-функция.

Из (4,5) следует, что вероятности ложной тревоги  $F$  и правильного обнаружения  $D$  критерия (3) соответственно равны

$$F = \Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{U_0^2}{2}\right) / \Gamma\left(\frac{n}{2}\right); \quad (6)$$

$$D = \frac{e^{-\frac{\lambda}{2}}}{\sqrt{\pi}} \sum_{r=0}^{\infty} \frac{(2\lambda)^r}{(2r)!} \cdot \frac{\Gamma(r+0.5)}{\Gamma\left(r+\frac{n}{2}\right)} \cdot \Gamma\left(\frac{n}{2}+r, \frac{U_0^2}{2}\right); \quad (7)$$

где  $\Gamma(m, n) = \int_n^{\infty} x^{m-1} e^{-x} dx$  – неполная гамма-функция.

Характеристики обнаружителя Хотеллинга использующего для формирования  $T^2$  обращение оценки (2) исследовались в [2,3,5]. В [2,3] показано, что одномерные условные плотности распределения  $T^2$  в этом случае определяются соотношением

$$w_{1T^2}(x/H_0) = m^{\frac{m-n+1}{2}} \cdot \frac{x^{\frac{n-1}{2}}}{(m+x)^{\frac{m+1}{2}}} \cdot \frac{1}{B\left(\frac{n}{2}, \frac{m-n+1}{2}\right)} \quad \text{при } x \geq 0 \quad (8)$$

$$w_{1T^2}(x/H_1) = m^{\frac{m-n+1}{2}} \cdot \frac{x^{\frac{n-1}{2}} e^{-\frac{\lambda}{2}}}{(m+x)^{\frac{m+1}{2}}} \sum_{r=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\lambda}{2}\right)^r}{r!} \cdot \frac{\left(\frac{x}{m+x}\right)^r}{B\left(\frac{n}{2}+r, \frac{m-n+1}{2}\right)} \quad \text{при } x \geq 0 \quad (9)$$

Вероятности ложной тревоги  $F$  и правильного обнаружения  $D$  при этом соответственно равны

$$F = 1 - B\left(\frac{n}{2}, \frac{m-n+1}{2}, \frac{T_0^2}{m+T_0^2}\right) / B\left(\frac{n}{2}, \frac{m-n+1}{2}\right), \quad (10)$$

$$D = 1 - \frac{e^{-\frac{\lambda}{2}}}{B\left(\frac{n}{2}, \frac{m-n+1}{2}\right)} \sum_{r=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\lambda}{2}\right)^r}{r!} B\left(\frac{n}{2}+r, \frac{m-n+1}{2}, \frac{T_0^2}{m+T_0^2}\right), \quad (11)$$

где  $B(m, n, k) = \int_0^k x^{m-1} (1-x)^{n-1} dx$  – неполная бета-функция.

Используя (6, 7) и (10, 11) рассчитаны, приведенные на рис. 1 и рис. 2 в виде кривых соответственно 1 и 2, характеристики обнаружения сигнала  $S_n = S_0 [-1 \ 1 -1 \dots 1]$  на фоне аддитивной сме-

си коррелированной помехи и некоррелированного шума при числе обрабатываемых отсчётов  $n = 4$ , объёме обучающих векторов, используемых для получения оценки (2),  $m = 10$  и различных значениях вероятности ложной тревоги  $F$ . Там же (кривая 3) приведены рассчитанные методом математического моделирования аналогичные зависимости для обнаружителя реализующего рекуррентное формирование статистики Хотеллинга при объёмах обучающих выборок, используемых для оценивания неизвестных весовых коэффициентов,  $m = 10$  и  $m = 20$ . При проведении расчётов предполагалось, что элементы ковариационной матрицы помехи определяются соотношением  $[B_n]_{i,j} = \sigma_p^2 R^{(i-j)^2} + \sigma_u^2 \delta_{ij}$ , где  $\sigma_p^2$ ,  $\sigma_u^2$  – дисперсии коррелированной помехи и некоррелированного шума;  $R = 0.99$  – коэффициент корреляции помехи;  $\delta_{ij}$  – символ Кронекера; и отношение шум/помеха равно  $\sigma_u^2 / \sigma_p^2 = -30$  дБ.

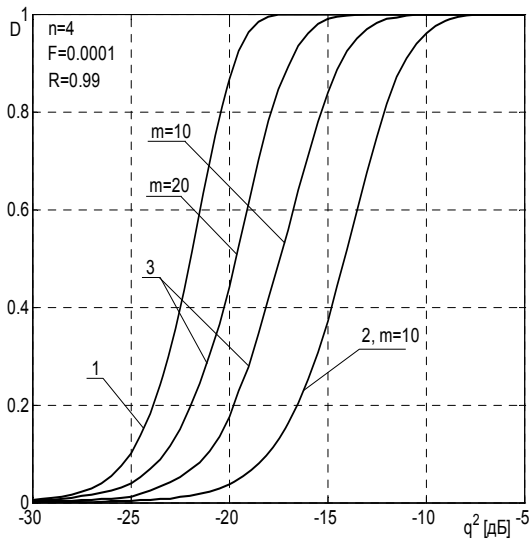


Рисунок 1

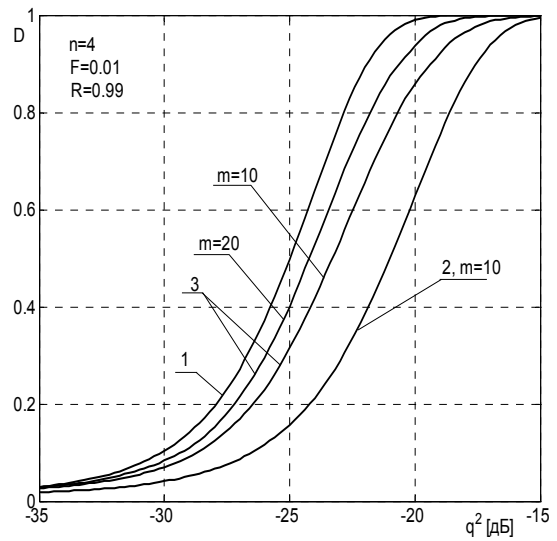


Рисунок 2

Анализ приведенных зависимостей показывает, что при одинаковом числе обучающих выборок  $m$  обнаружитель, использующий рекуррентное формирование решающей статистики, характеризуется вдвое меньшими потерями в отношении сигнал/помеха по сравнению с обнаружителем использующем оценку неизвестной ковариационной матрицы общего вида (2). При этом двукратное увеличение  $m$  в случае рекуррентного обнаружителя приводит к уменьшению потерь по сравнению с потенциальными значениями в два раза.

В заключение следует отметить, что учёт априорной информации позволяет не только упростить процедуру формирования решающей статистики Хотеллинга, но и, как показано выше, улучшить динамические характеристики обнаружителя.

### Литература

1. Кендалл М., Стьюарт А. Статистические выводы и связи: Пер. с англ. / Под ред. А.Н.Колмогорова. – М.: Наука, 1973. – 900 с.
2. Андерсон Т. Введение в многомерный статистический анализ: Пер. с англ. / Под ред. Б.В. Гнеденко. – М.: ГИФМЛ, 1963. – 500 с.
3. Siotani M., Hayakawa T., Fujikoshi Y. Modern Multivariate Statistical Analysis: A Graduate Course and Handbook. – Columbus, Ohio: ASP, 1985. – 700 p.
4. Аверочкин В.А. Рекуррентное формирование статистики Хотеллинга // Наукові праці ОНАЗ ім. О.С. Попова, 2003. – №4. – С. 74–76.
5. Орлов В.В. Эффективность адаптивного обнаружения сигнала на основе теста Хотеллинга // Наукові праці ОНАЗ ім. О.С. Попова, 2003. – №3. – С. 39–43.