

Н. М. Быков, к. т. н., проф.; В. В. Ковтун, к. т. н., доц.; Н. Г. Савинова
ОЦЕНИВАНИЕ ВЛИЯНИЯ ПОМЕХ НА ДОСТОВЕРНОСТЬ РАБОТЫ
ИНФОРМАЦИОННО-ИЗМЕРИТЕЛЬНОЙ СИСТЕМЫ
РАСПОЗНАВАНИЯ ГОЛОСА

Оценено влияние помех в речевом сигнале на достоверность работы информационно-измерительной системы распознавания голоса. Получены аналитические выражения для оценки ошибки распознавания, приведены результаты вычисления вероятности ошибки классификации двух классов голосов при разных уровнях шумов в сигнале.

Ключевые слова: распознавание голоса, информационно-измерительная система, достоверность, шум, помехи, математическая модель, передаточный канал, распределительная гиперплоскость, нормальный закон распределения, правило минимума расстояния.

Передаточный канал, через который происходит распространение речевых сигналов, которые будут использоваться для распознавания голоса, находится под воздействием разного рода шумов [1], основными среди которых являются шумы аппаратуры и окружающей среды. Указанное влияние приводит к уменьшению достоверности работы информационно-измерительной системы для распознавания голоса. Следовательно, оценивание этого влияния с учетом конструктивных особенностей информационно-измерительной системы данного типа является актуальной задачей.

Воспользовавшись линейной моделью [2, 3, 4], речевой сигнал можно рассматривать как квазидетерминированный процесс для одних и тех же классов на часовом отрезке $\tau = 10 \div 30$ мс. При наличии аддитивной помехи речевой сигнал будет иметь такой вид:

$$y^*(t, \tau) = y(t, \tau) + \xi(t, \tau). \quad (1)$$

В большинстве случаев помеха $\xi(t, \tau)$ имеет нулевое среднее значение и некоррелируемая с речевым сигналом $y(t, \tau)$. Следовательно, вектор сигнала можно представить как:

$$X = X_y + X_\xi, \quad (2)$$

где $X_y = (x_{y_1}, x_{y_2}, \dots, x_{y_n})^T$, $X_\xi = (x_{\xi_1}, x_{\xi_2}, \dots, x_{\xi_n})^T$ – векторы описания речевого сигнала и помехи соответственно;

T – символ транспонирования;

$x_i = x_{y_i}^2 + x_{\xi_i}^2$ – спектральная мощность на i -й частотной полосе.

Для нивелирования влияния на результаты распознавания громкости речевого сигнала, используем нормированный вектор описания

$$\|X\| = \sum_{i=1}^n x_i = \sigma_c^2, \quad (3)$$

где σ_c^2 – дисперсия на входе устройства спектрального анализа сигнала.

В результате нормирования вектора (2) соответственно из (3) получим:

$$\tilde{X} = \frac{r^2}{r^2 + 1} \tilde{X}_y + \frac{1}{r^2 + 1} \tilde{X}_\xi,$$

где $\tilde{X}, \tilde{X}_y, \tilde{X}_\xi$ – нормированные векторы X, X_y, X_ξ соответственно;

$r = \sqrt{\frac{\sigma_y^2}{\sigma_\xi^2}}$ – отношение «сигнал/шум» на входе системы распознавания.

Учитывая, что на практике $r^2 \gg 1$ уравнение будет иметь вид:

$$\tilde{X} = \tilde{X}_y + \frac{1}{r^2} \tilde{X}_\xi. \quad (4)$$

Достоверность работы классификатора информационно-измерительной системы для распознавания голоса определим на примере двух классов дикторов Ω_1 и Ω_2 , что потом не трудно обобщить для случая большего количества классов. Типичным классификатором, который используется в информационно-измерительной системе для распознавания голоса, является классификатор «за минимумом расстояния» [5]. Следовательно, для данного типа классификатора правило классификации имеет вид:

$$d_e(\tilde{X}, \mu_i) = \min d_e(\tilde{X}, \mu_j) \Rightarrow X \in \Omega_i, \quad i, j = 1, 2, \quad (5)$$

где $\mu_i = E^0\{\tilde{X} | \tilde{X} \in \Omega_i\}$ – среднее значение векторов \tilde{X} , которые относятся к классу Ω_i (Ω_i – эталон класса);

$d_e(\tilde{X}, \mu_i) = [(\tilde{X} - \mu_i)^T (\tilde{X} - \mu_i)]$ – евклидово расстояние от вектора \tilde{X} к вектору μ_i .

В терминах гиперплоскости, которая разделяет классы дикторов Ω_1 и Ω_2 , правило (5) для сигнала без помех будет иметь вид:

$$H_{12}(\tilde{X}) = (\tilde{X}_y - \mu_1)^T (\tilde{X}_y - \mu_1) - (\tilde{X}_y - \mu_2)^T (\tilde{X}_y - \mu_2) = 0, \quad (6)$$

или

$$H_{12}(\tilde{X}) = 2\tilde{X}_y^T (\mu_2 - \mu_1) + \mu_1^T \mu_1 - \mu_2^T \mu_2 = 0. \quad (7)$$

Подставив (4) в (7), сформируем уравнение гиперплоскости при наличии помех, считая, что обучение классификатора проводилось на сигнале, в котором помехи отсутствовали

$$H_{12}^r(\tilde{X}) = 2\tilde{X}_y^T (\mu_2 - \mu_1) + \frac{2}{r^2} \tilde{X}_\xi^T (\mu_2 - \mu_1) + \mu_1^T \mu_1 - \mu_2^T \mu_2 = 0, \quad (8)$$

или

$$H_{12}^r(\tilde{X}) = H_{12}(\tilde{X}) + \frac{2}{r^2} \tilde{X}_\xi^T (\mu_2 - \mu_1) = 0.$$

Из уравнения (8) видно, что влияние помехи приводит к смещению гиперплоскости к одному из классов Ω_1 или Ω_2 в зависимости от знака вектора $(\mu_2 - \mu_1)$. Поскольку для квазидетерминированного речевого сигнала мощность мгновенного спектра в i -й частотной полосе является случайной функцией [6], то спектральный вектор описания \tilde{X} является случайным вектором, который характеризуется многомерным нормальным распределением. Тогда (7), (8) определяются плотностью одномерного нормального распределения. Среднее значение для дискриминантной функции (7) будет иметь вид:

$$E^0\{H_{12}(\tilde{X})\} = 2E^0\{\tilde{X}_y\}(\mu_2 - \mu_1)^T + \mu_1^T \mu_1 - \mu_2^T \mu_2. \quad (9)$$

А для дискриминантной функции (8), принимая $\frac{2}{r^2} E^0\{\tilde{X}_\xi^T\} \approx \frac{2}{r^2} \tilde{X}_\xi^T$,

$$E^0\{H_{12}(\tilde{X})\} = 2E^0\{\tilde{X}_y\}(\mu_2 - \mu_1)^T + \frac{2}{r^2}\tilde{X}_\xi^T(\mu_2 - \mu_1) + \mu_1^T\mu_1 - \mu_2^T\mu_2, \quad (10)$$

Дисперсия дискриминантной функции (7) будет иметь вид:

$$\sigma_n^2 = E^0\left\{2\tilde{X}_y(\mu_2 - \mu_1)^T + \mu_1^T\mu_1 - \mu_2^T\mu_2\right\} - \left[2E^0\{\tilde{X}_y\}(\mu_2 - \mu_1)^T + \mu_1^T\mu_1 - \mu_2^T\mu_2\right]^2, \quad (11)$$

упростив который получим

$$\sigma_n^2 = 2(\mu_2 - \mu_1)^T \sum_i^0 (\mu_2 - \mu_1), \quad i = 1, 2, \quad (12)$$

где \sum_i^0 – ковариационная матрица i -го класса.

Для упрощения выражений принимаем $\sum_1^0 = \sum_2^0 = \sum^0$.

Подставив (8) в (11), получим уравнение дисперсии дискриминантной функции $H_{12}^r(\tilde{X})$, аналогичное уравнению (12).

Следовательно, при $\tilde{X} \in \Omega_1$ дискриминантные функции $H_{12}(\tilde{X})$ и $H_{12}^r(\tilde{X})$ определяются нормальными законами $N_1(m_1^0, \sigma_n)$ и $N_1^r\left(m_1^0 + \frac{2}{r^2}\tilde{X}_\xi^T(\mu_2 - \mu_1), \sigma_n\right)$

соответственно. Среднее значение m_1^0 получим, подставив в (11) значение $E^0\{\tilde{X}_y\} = \mu_1$:

$$m_1^0 = \mu_2^T(2\mu_1 - \mu_2) - \mu_1^T\mu_1. \quad (13)$$

Аналогично, при $\tilde{X} \in \Omega_2$, дискриминантные функции $H_{12}(\tilde{X})$ и $H_{12}^r(\tilde{X})$ определяются нормальными законами $N_2(m_2^0, \sigma_n)$ и $N_2^r\left(m_2^0 + \frac{2}{r^2}\tilde{X}_\xi^T(\mu_2 - \mu_1), \sigma_n\right)$ соответственно.

Среднее значение m_2^0 получим, подставив в (9) значение $E^0\{\tilde{X}_y\} = \mu_2$:

$$m_2^0 = \mu_1^T(\mu_1 - 2\mu_2) - \mu_2^T\mu_2. \quad (14)$$

Таким образом, вероятность возникновения ошибок первого и второго рода для дискриминантной функции (17) при условии отсутствия помех определяются уравнением

$$P(e) = P(\Omega_1)P(H_{12}(\tilde{X}) < \theta |_{\tilde{X} \in \Omega_1}) + P(\Omega_2)P(H_{12}(\tilde{X}) > \theta |_{\tilde{X} \in \Omega_2}), \quad (15)$$

где θ – порог распознавания.

Учитывая (13) и (14), получим:

$$P(H_{12}(\tilde{X}) < \theta |_{\tilde{X} \in \Omega_1}) = \int_{-\infty}^{\theta} \frac{1}{\sigma_n \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{[H_{12}(\tilde{X}) - m_1^0]^2}{2\sigma_n^2}} dH_{12}(\tilde{X}), \quad (16)$$

$$P(H_{12}(\tilde{X}) > \theta |_{\tilde{X} \in \Omega_2}) = \int_{\theta}^{\infty} \frac{1}{\sigma_n \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{[H_{12}(\tilde{X}) - m_2^0]^2}{2\sigma_n^2}} dH_{12}(\tilde{X}). \quad (17)$$

Подставив (16), (17) в (15), получим:

$$P(e) = P(\Omega_1) \Phi^* \left(\frac{\theta - m_1^0}{\sigma_n} \right) + P(\Omega_2) \Phi^* \left(\frac{m_2^0 - \theta}{\sigma_n} \right), \quad (18)$$

где $\Phi^*(a)$ – функция Лапласа.

Выбирая бинарную функцию потерь (0 – правильное распознавание, 1 – ошибка), пороговое значение θ будет определяться отношением:

$$\frac{P(H_{12}(\tilde{X}) = \theta | \tilde{X} \in \Omega_1)}{P(H_{12}(\tilde{X}) = \theta | \tilde{X} \in \Omega_2)} = \frac{P(\Omega_1)}{P(\Omega_2)} = \theta_0. \quad (19)$$

Подставив (15) и (16) в (19), получим:

$$\theta = \frac{m_1^0 + m_2^0}{2} + \frac{\sigma_n^2 \ln \theta_0}{m_1^0 - m_2^0}. \quad (20)$$

Заменяя в (20) величины m_1^0 , m_2^0 и σ_n^2 их значениями, получаем пороговое значение θ

$$\theta = \sum_0 \ln \theta_0. \quad (21)$$

В случае присутствия помехи пороговое значение θ запишем как:

$$\theta_\xi = \frac{4}{r^2} X_\xi^T (\mu_2 - \mu_1) + \sum_0 \ln \theta_0 = \Delta_\xi + \theta. \quad (22)$$

Учитывая (22), вероятность возникновения ошибок первого и второго рода для дискриминантной функции (18), при условии присутствия помехи, будет иметь вид:

$$P(e_\xi) = P(\Omega_1) \Phi^* \left(\frac{\theta + \Delta_\xi - m_1^0}{\sigma_n} \right) + P(\Omega_2) \Phi^* \left(\frac{m_2^0 - \Delta_\xi - \theta}{\sigma_n} \right). \quad (23)$$

Уравнение (23) определяет зависимость погрешности распознавания от присутствия в речевом сигнале шума. К преимуществу предложенного способа учета влияния присутствующих в речевом сигнале шумов на достоверность работы информационно-измерительной системы для распознавания голоса можно отнести то, что нет потребности вычислять интеграл плотности распределения вероятностей информативных признаков в n -мерном пространстве.

Используя формулы (18) и (23), проведено исследование зависимости ошибки распознавания голоса от присутствия в речевом сигнале шума. Результаты исследования представлены на рис. 1.

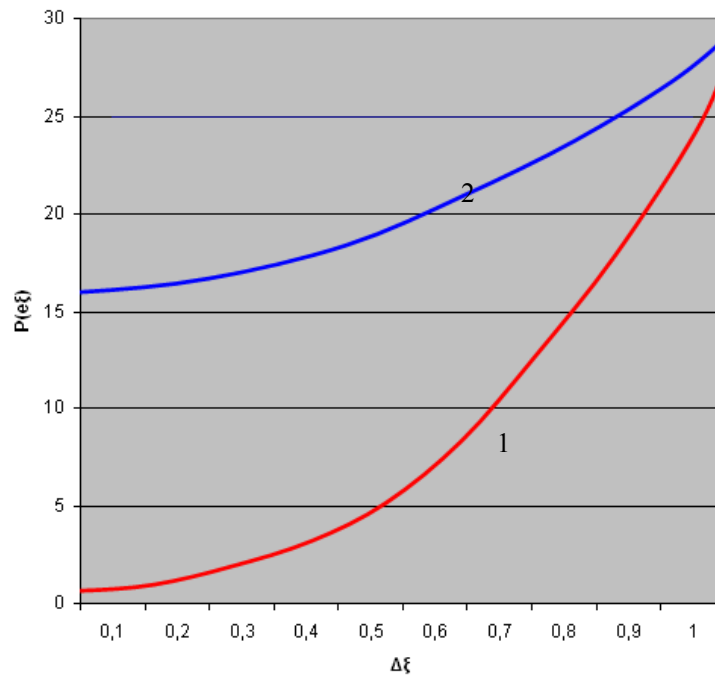


Рис. 1. Зависимость ошибки распознавания от величины шума присутствующего в речевом сигнале: 1:

$$m_1^0 = 1, \sigma_n = 1; 2. m_1^0 = 1, \sigma_n = 0,5$$

ВЫВОДЫ

В работе получена математическая модель влияния помех на достоверность распознавания голоса, которая устраняет необходимость интегрирования области ошибочных решений во многомерном признаковом пространстве. Проведенные аналитические изложения и экспериментальные результаты показали:

- уменьшение влияния помех на достоверность работы информационно-измерительной системы для распознавания голоса методом их фильтрации является эффективным для информативных признаков с высокой разделяемостью классов дикторов, то есть при условии $\sigma_n \leq m_1^0 / 2$;
- фильтрация помех с большой амплитудой дает больший эффект при распознавании голосов, чем фильтрация помех с малой амплитудой.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Давенпорт В. Б., Рут В. Л. Введение в теорию случайных сигналов и шумов. – М.: ИЛ, 1970. – 498 с.
2. Рамишвили Г.С. Автоматическое опознавание говорящего по голосу. – М.: Радио и связь, 1981. – 224 с.
3. Фант Г. Акустическая теория речеобразования. – М.: Наука, 1964. – 284 с.
4. Рабинер Л. Р. Шафер Р. В. Цифровая обработка речевых сигналов: Пер. с англ. – М.: Радио и связь, 1981. – 496 с.
5. Ротштейн А. П. Интеллектуальные технологии идентификации: нечеткие множества, генетические алгоритмы, нейронные сети. – Винница: УНИВЕРСУМ-Вінниця, 1999. – 320 с.
6. Харкевич А. А. Спектры и анализ. – М.: Физматиз, 1962. – 320 с.

Быков Николай Максимович – к. т. н., проф., кафедры компьютерных систем управления.

Ковтун Вячеслав Васильевич – к. т. н., доц., кафедры компьютерных систем управления.

Савинова Наталья Геннадьевна – аспирант кафедры компьютерных систем управления, e-mail: savinova1987@mail.ru.

Винницкий национальный технический университет.