

напряжения в осциллограмме выходного импульса вблизи нуля (в моменты, когда триггер  $Tr2$  устанавливается в нулевое положение).

В схеме управления использованы стандартные ячейки триггеров и мультивибраторов.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Э. Цвикер, Р. Фельдкеллер. Ухо как приемник информации, изд. 2-е. М., «Связь», 1971.
2. С. Ф. Вайтулевич, В. А. Кожевников, А. П. Лебедев, В. И. Сорока. Электронный ключ с малым уровнем помех. «Приборы и техника эксперимента», 1965, № 5.
3. Г. С. Еремин. Представление звуковых сигналов. Сб. «Проблемы бионики», вып. 9. Изд-во Харьковск. ун-та, 1972.
4. Патент Японии. «Бюллетень патентных заявок Японии», сер. 6, вып. 1241, № 44-363 (1969).
5. Патент Японии. «Бюллетень патентных заявок Японии», сер. 6, вып. 1485, № 45-14001 (1970).
6. В. И. Долгопольская. Искусственное ухо, учитывающее активную составляющую сопротивления естественного уха. «Вопросы радиоэлектроники», сер. XI. Техника проводной связи», вып. I. М., 1964.

### К ВОПРОСУ ОБ ОПРЕДЕЛЕНИИ ТОЧНОСТИ И ИНФОРМАТИВНОСТИ ФУНКЦИОНИРОВАНИЯ ЭЛЕКТРОННЫХ МОДЕЛЕЙ СЕНСОРНОЙ СИСТЕМЫ ЧЕЛОВЕКА

*В. В. Тищенко*

Математические модели сенсорной системы человека удобно исследовать с помощью ЭВМ [1], что дает возможность проводить эксперименты над описанными закономерностями функционирования анализаторов более совершенными средствами.

Однако правильность выбора ЭВМ и грамотное построение структурных схем электронных моделей еще не гарантируют совпадения результатов решения с реальными реакциями анализатора и соответствующих ему математических моделей. Это может быть объяснено аппаратурной погрешностью электронных моделей, их определенными информационными возможностями, временем запаздывания реакции и другими свойствами, обусловленными параметрами операционных устройств ЭВМ, которые и искажают результат.

Рассмотрим эти вопросы более подробно. Найти общую погрешность решения электронной модели весьма сложно, и этот процесс до конца не определен. Погрешность решения на АВМ можно находить путем составления системы интегральных характеристик, связанных с абсолютной погрешностью операций [2]. Однако проблема усложняется из-за возрастания структуры модели погрешностей по сравнению с моделью уравнения и за счет

определения абсолютной погрешности операционных устройств, особенно для нелинейных структур.

В настоящей работе предлагается способ поиска минимальной погрешности решения путем уменьшения общей аппаратурной погрешности системы посредством изменения параметров и структуры схемы.

Чтобы точно и быстро решить уравнения сенсорной системы, необходимо использовать ЦИМ или АЦМ как наиболее эффективные в данном случае [3]. Модели, построенные на этих машинах, состоят из отдельных операционных устройств, выполняющих ту или иную операцию. Точность выполнения операции отдельным блоком может быть охарактеризована функционально-относительной погрешностью, зависящей от амплитуды и частоты входного сигнала:

$$\delta = \varphi [U, f], \quad (1)$$

где  $\delta$  — относительная погрешность;  $\varphi (U, f)$  — функция погрешности.

Определение такой зависимости для каждого операционного устройства не вызывает больших затруднений и в некотором смысле совпадает с понятием добротности [4]. Следовательно, работу каждого операционного устройства можно охарактеризовать относительной погрешностью в каждой точке выполнения операции над входным сигналом.

Пусть математическая модель сенсорной системы человека описана оператором, ставящим в однозначное соответствие каждому входному сигналу  $X$  выходной сигнал  $Y$ :

$$Y = F(x). \quad (2)$$

Тогда оператор электронной модели, выполняющий ту же функцию, вносит погрешность в решение и может быть описан в виде

$$Y^* = F(x) \pm F_0, \quad (3)$$

где  $F_0$  — общая погрешность решения.

В общем случае оператор  $F$  и порождаемый им оператор погрешностей  $F_0$  могут быть дифференциальными, интегральными или алгебраическими, состоящими из простейших операторов, которые описываются алгебраическими операциями. Как правило,  $F$  — кусочно-линейный оператор (кусочно-ступенчатый), определяемый характером восполнения операций на машинах.

Предположим, что  $f_i$  — элементарный оператор, выполняющий одну операцию. Тогда результат операции может быть описан в виде

$$Z^* = Z + \Delta Z = f(x) \pm f_0(S), \quad (4)$$

где  $f(X)$  — операция над входным сигналом;

$f_0(S)$  — погрешность операции;

$S$  — внутренний параметр операционного устройства;

$\Delta Z$  — абсолютная погрешность операции.

Очевидно, что абсолютная погрешность операции  $\Delta Z = f_0(S)$ .

Проведем преобразования, определив возмущение на входе устройства, вызывающее абсолютную погрешность  $\Delta Z$ :

$$\Delta X = f_0^{-1}(\Delta Z), \quad (5)$$

где  $\Delta X$  — приведенное к входу возмущение;  $f_0^{-1}$  — обратный оператор.

Тогда справедливо  $Z = f(X \pm \Delta X)$  и  $\Delta Z = 0$ , а из (5) следует  $\Delta Z = Z^* - Z = f_0(\Delta X)$ . Следовательно, абсолютную погрешность операции можно считать функцией, зависящей от приведенного к входу возмущения  $(\Delta X)^*$ .

Рассмотрим более сложный оператор погрешностей  $F_0$  — линейный в общем случае и зависящий от внутренних параметров  $S$  (неточность установок и погрешности элементов). Тогда  $\Delta Y = F_0(S)$ . Преобразуем к входу через обратный оператор:

$$\Delta m = F_0^{-1}(\Delta Y),$$

где  $\Delta m$  — приведенное к входу возмущение.

Если считать, что  $\delta = \frac{\Delta m}{m_{\max}}$  или  $\Delta m = \delta m_{\max}$ , то  $\delta m_{\max} = F_0^{-1}(\Delta Y)$  или  $\Delta Y = m_{\max} F(\delta)$ , где  $m_{\max} = \text{const}$ . Следовательно, если применить оператор преобразования  $F$  к относительной погрешности  $\delta$ , то получим некую погрешность решения модели

$$\sigma = F_0(\delta). \quad (6)$$

Практика моделирования показывает, что в ходе определения общей погрешности решения (реакций модели) полезно придерживаться следующего порядка.

1. Определять относительную погрешность каждого операционного устройства как функцию частоты и амплитуды входного сигнала.

2. Если найдены основные операционные характеристики (относительные погрешности) устройств, входящих в группу электронной модели  $\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n$ , то по физическим критериям их можно разделить на погрешности линейных  $\delta_{\text{л}}$  (сумматоров, интеграторов, блоков умножения на константу) и нелинейных  $\delta_{\text{н}}$  (множительных устройств, функциональных преобразователей, вариаторов коэффициентов). В группе выделяются блоки с худшими параметрами.

3. Если оператор математической модели нелинеен, то из уравнения необходимо выделить линейную часть. Затем, подставив в качестве независимой переменной в обе части  $\delta_{\text{л}}$  и  $\delta_{\text{н}}$ , решим уравнения погрешностей.

Если общая погрешность решения мала или равна нулю, то, очевидно, график решения будет параллелен оси времени или станет сливаться с ней. Во всех других случаях необходимо изменить параметры структуры модели и добиться уменьшения погрешности.

\* Рассматриваются только систематические погрешности.

Таким образом, с помощью разработанных мер удается увеличить и оценить точность функционирования электронной модели.

Рассмотрим проблему времени реакции моделей. Как и в предыдущем вопросе, здесь полезно выделить реакцию во времени математической модели как идеальную и реакцию электронной модели, обладающей погрешностью времени реакции. Под погрешностью времени реакции моделей будем понимать несоответствие времени реакций математической и электронной моделей. Определить такой параметр необходимо потому, что несоответствие времени реакции моделей приводит к дополнительным погрешностям по амплитуде, частоте и фазы входного сигнала. Поэтому оценим погрешность во времени реакций модели отношением

$$S = \frac{\tau_m}{\tau_э},$$

где  $S$  — погрешность времени реакции;

$\tau_m$  — время реакции математической модели (анализатора человека);

$\tau_э$  — время реакции электронной модели.

Погрешность реакций во времени может принимать значения  $S < 1$ ,  $S > 1$  и  $S = 1$ . Реакции моделей во времени будут идентичны при  $S = 1$ , в остальных случаях необходимо корректировать постоянное время электронной модели. В приведенном соотношении время реакции математической модели (анализатора человека) определяется экспериментально, а время реакции электронной модели можно установить из передаточной функции  $W(p)$  структуры с учетом распределенной емкости утечки и монтажа [5].

Рассмотрим информативность моделей. Этот параметр модели необходим для оценки количества информации моделей в целях определения степени достоверности реакции электронной модели по сравнению с математической. Количество информации непрерывного сигнала, как правило, определяется из выражения

$$I(X_k, Y_i) = \log \frac{P\left(\frac{Y_i}{X_k}\right)}{P(Y_i)},$$

где  $P$  — условная вероятность событий  $Y_i$ ,  $X_k$  и их соотношения;

$Y_i$  — выходной сигнал;

$X_k$  — входной сигнал;

$I(X, Y)$  — количество информации в событии  $Y_i$  по отношению к  $X_k$ , а всякая непрерывная функция на входе и выходе модели может быть представлена в виде

$$f(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \tilde{f}(t_k) \frac{\sin 2\pi F_0(t-t_k)}{2\pi F_0(t-t_k)},$$

где  $f(t_k)$  — мгновенное значение сигнала;  
 $F_0$  — высшая гармоника, ограничивающая спектр;  
 $(t - t_k)$  — интервал времени.

Тогда под информативностью электронной модели будем понимать отношение при одинаковом спектре входного сигнала ( $X_k$ ):

$$r = \frac{I(X, Y)_M}{I(X, Y)_Э},$$

где  $r$  — информативность моделей;  
 $I(X, Y)_M$  — количество информации математической модели при  $X_k$  на входе;  
 $I(X, Y)_Э$  — количество информации электронной модели при  $X_k$  на входе.

Обычно  $I(X, Y)_M > I(X, Y)_Э$ . Это объясняется большей ограниченностью полосы частот электронной модели по сравнению с математической.

Итак, определение указанных параметров электронной модели и сравнение их с математическими полезно при исследовании моделей сенсорной системы человека техническими средствами для установления факта правильного отражения законов функционирования сенсорных анализаторов с помощью ЭВМ.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. А. Г. Мурашко. О технической реализации алгоритмов переработки информации в зрительной системе человека. Сб. «Проблемы бионики», вып. 2. Изд-во Харьковск. ун-та, 1969.
2. С. Этгерман. Математические машины непрерывного действия. М., Гостехтеоретиздат, 1956.
3. В. В. Тищенко. К вопросу об исследовании моделей вибрационного анализатора на ЭВМ. Сб. «Проблемы бионики», вып. 9. Изд-во Харьковск. ун-та, 1972.
4. М. Латенко. Аналоговые множительные устройства. М., «Наука», 1965.
5. Теория автоматического управления. Под ред. А. В. Петушила. М., «Высшая школа», 1968.

## ОБЩИЕ АСПЕКТЫ ОБУЧЕНИЯ РАСПОЗНАВАНИЮ ОБРАЗОВ

### А. М. Пряницкий

Общую задачу распознавания можно сформулировать в следующем виде. Имеется произвольное множество сигналов  $G$ . В этом множестве выбирается конечная система непустых непересекающихся подмножеств  $H_0, H_1, \dots, H_{k-1}$ , т. е.  $H_i \subset G$  ( $i = 0, 1, \dots, k-1$ ) и  $H_i \cap H_j = \emptyset$  при  $i \neq j$ , где  $\emptyset$  — пустое множество. Система  $H_0, H_1, \dots, H_{k-1}$ , которая удовлетворяет вышеуказанным условиям, называется разбиением множества  $G$ . Разбиение  $H_0, H_1, \dots, H_{k-1}$  называется полным, если выполняется условие  $G = H_0 \cup H_1 \cup \dots \rightarrow$