

Лекция 17

Разделение в диагностическом пространстве

Линейное разделение областей диагнозов в пространстве информативных параметров невозможно, если не выполнено условие теоремы о линейном разделении. Построение кусочно-линейных разделяющих функций может оказаться трудоемкой процедурой. В этом случае задача постановки диагноза может быть решена преобразованием исходного пространства параметров в новое *диагностическое пространство*, в котором возможно построение линейных разделяющих функций.

Рассмотрим случай дихотомии. Если области диагнозов в исходном пространстве информативных параметров не пересекаются, то согласно (Л15.6), лекция 15, разделяющую функцию можно представить в виде

$$f(\mathbf{x}) = \sum_{j=0}^m c_j \varphi_j(\mathbf{x}), \quad (\text{Л17.1})$$

где индексы i и k опущены. Введем новые координаты, определяемые системой соотношений

$$z_j = \varphi_j(\mathbf{x}), \quad j = 1, \dots, m. \quad (\text{Л17.2})$$

Совокупность координат z_j образует новое m -мерное диагностическое пространство параметров, в котором состояние объекта задается вектором $\mathbf{z} = (z_1, z_2, \dots, z_m)$. Преобразование (Л17.2) однозначно преобразует (отражает) исходное пространство в диагностическое. Обратное преобразование в общем случае может быть неоднозначным, то есть одному и тому же значению вектора \mathbf{z} могут соответствовать несколько векторов \mathbf{x} .

В диагностическом пространстве разделяющая функция записывается в виде

$$f(\mathbf{z}) = c_0 + \sum_{j=1}^m c_j z_j = 0.$$

Если ввести дополненное диагностическое пространство, добавив координату $z_{m+1} \equiv 1$, и переобозначить коэффициенты $c_j = \lambda_j$, ($j = 1, \dots, m$); $c_0 = \lambda_{m+1}$, то разделяющую функцию можно представить в виде скалярного произведения $\mathbf{z} = (z_1, z_2, \dots, z_{m+1})$ и $\boldsymbol{\lambda} = (\lambda_1, \dots, \lambda_{m+1})$, то есть в виде соотношения (Л14.9), см. лекцию 14. Уравнение

$$f(\mathbf{z}) = \boldsymbol{\lambda} \mathbf{z} = 0$$

определяет в дополненном диагностическом пространстве разделяющую гиперплоскость, проходящую через начало координат и нормальную весовому вектору $\boldsymbol{\lambda}$. В итоге задача диагностирования сводится к определению весового вектора $\boldsymbol{\lambda}$, который может быть найден с помощью обучающей выборки объектов и правила постоянного приращения (Л14.15), см. лекцию 14.

Основная трудность при построении диагностического пространства — выбор системы базовых функций $\{\varphi_j(\mathbf{x})\}$. Она должна обеспечивать представление достаточно широкого класса функций в виде ряда, поскольку вид самой разделяющей функции заранее неизвестен. Число членов ряда (Л17.1) может быть большим и в пределе стремиться к бесконечности, то есть диагностическое пространство становится бесконечномерным. С другой стороны, при удачном выборе функций $\{\varphi_j(\mathbf{x})\}$ можно ограничиться небольшой размерностью диагностического пространства, что существенно упрощает вычисления.

Задача. Л17.1. Требуется найти разделяющую функцию двух состояний D_0 и D_1 , которые заданы обучающими выборками из 14 объектов с векторами информативных параметров $\mathbf{x} = (x_1; x_2)$, указанными во втором и четвертом столбцах табл. Л17.1 и показанными на рис. Л17.1а.

В исходном пространстве параметров условие теоремы о линейном разделении не выполнено. На плоскости (x_1, x_2) отсутствует направление, проекции областей диагнозов на которое не пересекались бы. Разделяющая функция — нелинейная. Введем диагностическое пространство (z_1, z_2) . Вид областей D_0 и D_1 (рис. Л17.1а) наводит на мысль, что зависимость координат диагностического пространства от параметра x_1 должна быть квадратичная.

Таблица Л17.1. Векторы признаков обучающей выборки объектов в исходном и диагностическом пространствах

n	Область диагнозов			
	D_0		D_1	
	Пространство признаков			
	исходное	диагностич.	исходное	диагностич.
	$\mathbf{x} = (x_1; x_2)$	$\mathbf{z} = (z_1; z_2)$	$\mathbf{x} = (x_1; x_2)$	$\mathbf{z} = (z_1; z_2)$
1	(3; 4)	(4; -1)	(2; 6)	(8,5; -4)
2	(4; 3)	(1,5; -1)	(2; 9)	(11,5; -7)
3	(4; 6)	(4,5; -2)	(4; 9)	(7,5; -5)
4	(5; 4)	(2; 1)	(4; 11)	(9,5; -7)
5	(5; 5)	(3; 0)	(6; 10)	(8,5; -4)
6	(5; 6)	(4; -1)	(7; 9)	(9; -2)
7	(7; 4)	(4; 3)	(8; 7)	(9,5; 1)

зададим сравнительно простую зависимость между координатами (x_1, x_2) и (z_1, z_2)

$$\begin{cases} z_1 = 0,5x_1^2 - 5x_1 + x_2 + 10,5; \\ z_2 = x_1 - x_2. \end{cases} \quad (\text{Л17.3})$$

Числовые коэффициенты выбираются произвольно и корректируются так, чтобы области D_0 и D_1 в диагностическом пространстве были линейно разделимы.

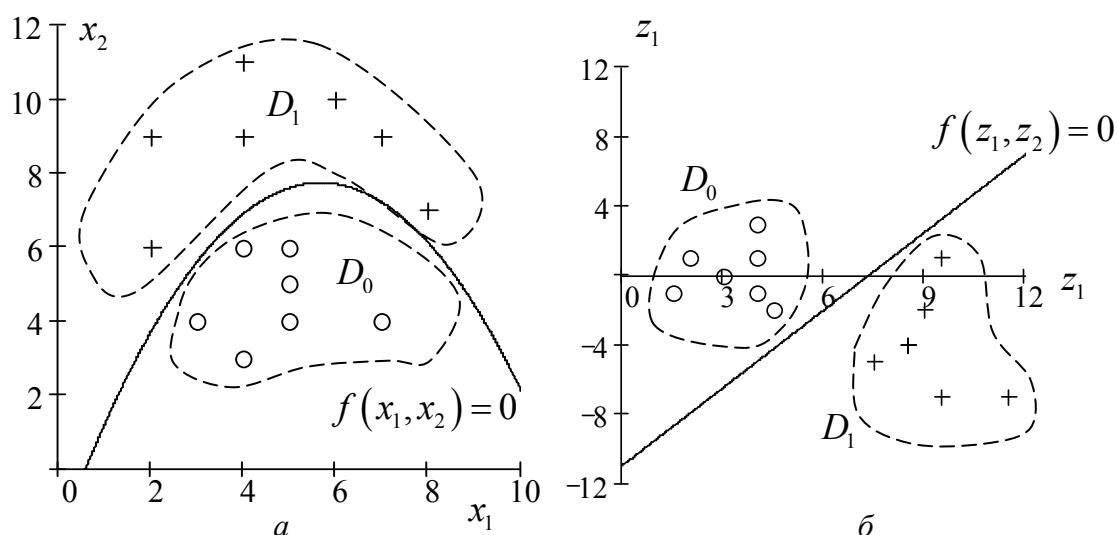


Рис. Л17.1. Расположение векторов обучающих выборок областей D_0 и D_1 в исходном и диагностическом пространствах

Координаты векторов обучающей выборки в диагностическом пространстве, рассчитанные по формулам (Л17.2), указаны в третьем и пятом столбцах табл. Л17.1 и

показаны на рис. Л17.1б. Построим в диагностическом пространстве линейную разделяющую функцию. Для этого введем дополненное диагностическое пространство с третьей координатой $z_3 \equiv 1$ и сформируем в этом пространстве область $D = D_0 \cup \bar{D}_1$, включающую векторы области D_0 и векторы области D_1 , у которых изменен знак (табл. Л17.2).

Таблица Л17.2. Векторы, образующие область D в дополненном диагностическом пространстве

n	$\mathbf{z}_i \in (D_0 \cup \bar{D}_1)$	№	$\mathbf{z}_i \in (D_0 \cup \bar{D}_1)$	№	$\mathbf{z}_i \in (D_0 \cup \bar{D}_1)$
1	(4; -1; 1)	6	(4; -1; 1)	11	(-9,5; 7; -1)
2	(1,5; -1; 1)	7	(4; 3; 1)	12	(-8,5; 4; -1)
3	(4,5; -2; 1)	8	(-8,5; 4; -1)	13	(-9; 2; -1)
4	(2; 1; 1)	9	(-11,5; 7; -1)	14	(-9,5; -1; -1)
5	(3; 0; 1)	10	(-7,5; 5; -1)		

Воспользуемся правилом постоянного приращения, а в качестве первого приближения возьмем весовой вектор, определенный с помощью средних векторов состояний D_0 и D_1 в диагностическом пространстве. В результате вычислений по формуле (Л14.16), см. лекцию 14, находим

$$\mathbf{m}^{(0)} = (3, 29; 0, 14); \mathbf{m}^{(1)} = (9, 14; -4, 00); \left| \mathbf{m}^{(0)} \right|^2 = 10, 82; \left| \mathbf{m}^{(1)} \right|^2 = 99, 59.$$

Согласно (Л14.17), см. лекцию 14, весовой вектор в первом приближении имеет следующие координаты $\lambda_1 \approx (-6; 4; 44)$. Непосредственной проверкой можем убедиться, что для всех $\mathbf{z}_i \in D$

$$\lambda_1 \mathbf{z}_i > 0, \quad i = 1, \dots, 14.$$

Следовательно, вектор $\lambda = \lambda_1$ является весовым. Уравнение

$$-3z_1 + 2z_2 + 22z_3 = 0$$

в дополненном диагностическом пространстве определяет разделяющую плоскость, которой в диагностическом пространстве соответствует разделяющая прямая (рис. Л17.1б)

$$f(z_1, z_2) = -3z_1 + 2z_2 + 22 = 0.$$

Подставив в это соотношение z_1 и z_2 из (Л17.3), получим уравнение разделяющей линии областей диагнозов в исходном пространстве параметров

$$f(x_1, x_2) = 1,5x_1^2 - 17x_1 + 5x_2 + 9,5 = 0,$$

которое описывает параболу, показанную на рис. 8а.