



### ARTICLE INFO

Received: 21<sup>th</sup>September 2023

Accepted: 27<sup>th</sup>September 2023

Online: 28<sup>th</sup> September 2023

### KEY WORDS

Распознавание образов, классификация, способ, набор данных, обучающая выборка, алгоритм.

## ОБ ОДНОМ СПОСОБЕ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧИ КЛАССИФИКАЦИИ

Рахманов А.Т.

Ташкентский университет информационных технологий

Ферганский филиал

Султонов С.

Ташкентский университет информационных технологий,

Ферганский филиал

<https://www.doi.org/10.5281/zenodo.8385967>

### ABSTRACT

В работе исследована задача классификации для некоторых классов объектов с нелинейной поверхностью разделения. Решена задача классификации и предложен способ распознавания, основанного на решении специальных систем неравенств, также построен соответствующий алгоритм классификации.

### 1. Введение

Классификация — это разделение объектов по различным двум классам на основе близости их параметров в пространстве признаков. Объектом понимается процесс или предмет (сущность) с заданным набором признаков. Решение задачи классификации это совокупность метода и соответствующего решающего правила и алгоритма для распределения объектов по классам.

Исследованию различных задач распознавания образов и классификации [1-4] посвящено много работ, например, [1-8]. При решении задачи классификации с нелинейной поверхностью разделения, возникает определенные трудности, связанные со структурой классифицирующих множеств. В этом случае для некоторых классов объектов не всегда возможно применение методов, предназначенных для решения задачи классификации с линейной поверхностью разделения, например, [4-5,7-8]. В настоящей работе предлагается один способ решения задачи классификации, охватывающий различные классы объектов с нелинейной поверхностью разделения.

**2. Постановка задачи.** Рассмотрим обучающую выборку объектов  $X = \{x\}$ , каждый объект которого задается набором из  $n$  признаков  $x = \{x^1, \dots, x^n\}$ ,  $n > 1$  и разбитую на непересекающиеся подмножества (классы)  $X_1, X_2$ . Пусть каждый класс  $X_p$  содержит  $m_p$  объектов  $x_{p1}, \dots, x_{pm_p}$ , где  $x_{pi} = (x_{pi}^1, x_{pi}^2, \dots, x_{pi}^n)$ ,  $i = \overline{1, m_p}$ ,  $p = 1, 2$ .

Далее, предположим, что определён [3,6]минимальный размер признакового пространства в смысле конкретно заданного критерия качества распознавания. Теперь постановку задачи классификации можно формулировать следующим образом: на построенном пространстве признаков осуществить классификацию объектов.

Для решения задачи осуществим дополнительные построения. Пространства признаков  $x = (x^1, \dots, x^n)$  будем считать евклидовым и обозначим через  $R^n$ . Один из



множеств  $X_1, X_2$  и пусть это будет  $X_2$ , делим на  $k$  частей  $X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2k}$ , так чтобы  $X_2 = X_{21} \cup X_{22} \cup \dots \cup X_{2k}$ . Ясно такое деление всегда возможно, так как  $X_2$  состоит из конечного числа элементов.

Среднеквадратичный разброс объектов в классе  $X_{2r}$  в  $R^n$  определяется формулой

$$d_r(x_{2r}) = \sqrt{\frac{1}{m_{2r}} \sum_{i=1}^{m_{2r}} \|x_{2r} - x_i\|^2},$$

где  $x_{2r}$  – некоторый элемент множества  $coX_{2r}$ ,  $x_i \in X_{2r}$ ,  $i = 1, 2, \dots, m_{2r}$ ,  $m_{2r}$  – количество элементов множества  $X_{2r}$ ,  $r = 1, 2, \dots, k$ . Ясно, что функция  $d_r(x_{2r})$  является непрерывной на  $coX_{2r}$  по  $x_{2r}$  и поэтому на этом множестве существует минимальное значение данной функции. Пусть минимум функции  $d_r(x_{2r})$  достигается в точке  $\bar{x}_{2r} \in coX_{2r}$ .

### 3. Решающее правило для классификации.

По известным векторам  $\bar{x}_{21}, \bar{x}_{22}, \dots, \bar{x}_{2k}$ , определенных согласно п.2, из соответствующих классов  $X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2k}$ , используя построение из [7], определим следующие множества

$$S_{1,1} = \left\{ x : |x - \bar{x}_1| \leq \frac{1}{\rho_{X_{11}}} |x - \bar{x}_{21}| \right\}, \quad S_{1,2} = \left\{ x : |x - \bar{x}_1| \leq \frac{1}{\rho_{X_{12}}} |x - \bar{x}_{22}| \right\}, \dots, \quad S_{1,k} = \left\{ x : |x - \bar{x}_1| \leq \frac{1}{\rho_{X_{1k}}} |x - \bar{x}_{2k}| \right\}$$
$$S_{2,1} = \left\{ x : |x - \bar{x}_{21}| \leq \frac{1}{\rho_{X_{21}}} |x - \bar{x}_1| \right\}, \quad S_{2,2} = \left\{ x : |x - \bar{x}_{22}| \leq \frac{1}{\rho_{X_{22}}} |x - \bar{x}_1| \right\}, \dots, \quad S_{2,k} = \left\{ x : |x - \bar{x}_{2k}| \leq \frac{1}{\rho_{X_{2k}}} |x - \bar{x}_1| \right\}$$

где  $\rho_{X_{ij}}, i, j = 1, 2, \dots, k$  – константы и ясно, что  $\bar{x}_1 \in coX_1$ ,  $\bar{x}_{21} \in coX_{21}$ ,  $\dots$ ,  $\bar{x}_k \in coX_{2k}$ . Также как в [7,8] можно доказать, что каждое из множеств  $S_{1,2}, S_{1,3}, \dots, S_{1,k}, S_{2,1}, S_{2,3}, \dots, S_{2,k}$  является шаром при  $\rho_{X_{ij}} > 1$ . Отметим, что константы  $\rho_{X_{ij}} > 1$  выбираются достаточно близкими к единице. Если для классов множеств  $X_1, X_{21}, \dots, X_{2k}$  их соответствующие выпуклые оболочки  $coX_1, coX_{21}, \dots, coX_{2k}$  строго разделимые, то из определения множеств  $S_{1,2}, S_{1,3}, \dots, S_{1,k}, S_{2,1}, S_{2,3}, \dots, S_{2,k}$  следует, что точка  $x$  является близким к  $X_1$  чем к  $X_2$ , если она принадлежит всем множествам  $S_{1,2}, S_{1,3}, \dots, S_{1,k}$ , и наоборот, точка  $x$  является близким к  $X_2$  если она принадлежит хотя бы одному из множеств  $S_{2,1}, S_{2,3}, \dots, S_{2,k}$ .

Таким образом, если для произвольного объекта из  $w \in R^n$  выполнено следующая система неравенств (1):



$$\left\{ \begin{array}{l} |w - \bar{x}_{21}| \leq \frac{1}{\rho_{x_{21}}} |w - \bar{x}_1| \\ |w - \bar{x}_{22}| \leq \frac{1}{\rho_{x_{21}}} |w - \bar{x}_1| \\ |w - \bar{x}_{2k}| \leq \frac{1}{\rho_{x_{21}}} |w - \bar{x}_1| \end{array} \right. ,$$

(1)

то вектор  $w$  является объектом класса  $X_1$ . В противном случае рассмотрим неравенства (2), (3), (4):

$$\left\{ \begin{array}{l} |w - \bar{x}_{21}| \leq \frac{1}{\rho_{x_{21}}} |w - \bar{x}_1| \end{array} \right. , \quad (2)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} |w - \bar{x}_{22}| \leq \frac{1}{\rho_{x_{21}}} |w - \bar{x}_1| \end{array} \right. , \quad (3)$$

$$\left. \begin{array}{l} \dots \\ |w - \bar{x}_{2k}| \leq \frac{1}{\rho_{x_{21}}} |w - \bar{x}_1| \end{array} \right. . \quad (4)$$

Если выполнено хотя бы один из неравенств (2), (3), ..., (4) то вектор  $w$  является объектом класса  $X_2$ . Если вектор  $w$  не удовлетворяет ни одному из условий (1)-(4), то он считается нераспознанным.

При получении разрешающего правила (1), (2), (3), ..., (4) предполагалось, что выпуклые оболочки  $coX_1, coX_{21}, \dots, coX_{2k}$  соответствующих классов строго разделимые множества. На самом деле во многих прикладных задачах распознавания может оказаться, что множество  $coX_1$  может пересекаться с множествами  $coX_{21}, \dots, coX_{2k}$  в нескольких точках. Это не означает, что данный метод не применим к решению задачи классификации в этом случае, так как условие пересекаемости множества  $coX_1$  с множествами  $coX_{21}, \dots, coX_{2k}$  никак не влияет на выполнение решающих неравенств (1), (2), (3), ..., (4). В этом случае, множества  $coX_1, coX_{21}, \dots, coX_{2k}$  необходимо определить пренебрегая некоторыми отдаленными элементами соответствующих классов  $X_i$ , что влечет за собой осуществление классификации с некоторой погрешностью.

#### 4. Алгоритм распознавания.

**Шаг 1.** Моделирование обучающей выборки объектов, которая разбита на подмножества (классы)  $X_1, X_2$ . Каждый объект задается набором из  $n$  признаков  $x = \{x^1, \dots, x^n\}$ ,  $n > 1$ . Пусть каждый класс  $X_i$  содержит  $m_i$  объектов  $x_{i1}, \dots, x_{im_i}$ , где  $x_{ij} = (x_{ij}^1, \dots, x_{ij}^n)$ ,  $i = 1, 2$ ,  $j = \overline{1, m_i}$ .

**Шаг 2.** Определение множеств  $X_{21}, \dots, X_{2k}$ ,  $X_2 = X_{21} \cup X_{22} \cup \dots \cup X_{2k}$  и объектов  $\bar{x}_1 \in coX_1$ ,  $\bar{x}_{21} \in coX_{21}, \dots, \bar{x}_{2k} \in coX_{2k}$  согласно пункту 2.



**Шаг 3.** Определение параметров  $\rho_{x_i}$ ,  $i, j = 1, 2, \dots, k$  соответствующих классов  $X_1, X_{21}, \dots, X_{2k}$ .

**Шаг 4.** Распознавание объекта  $W$ , применяя решающие правила (1), (2), (3), ..., (4).

### References:

1. Горелик, А. Л. Общая постановка задачи распознавания объектов и явлений. // Кибернетикау – 1980. №6. – С. 72-75.
  2. Журавлев, Ю. И. Об алгебраическом подходе к решению задач распознавания или классификации. // Проблемы кибернетики. – 1978. Вып. 33. С. 5-68.
  3. Камилов М. М., Нишанов А. Х. Итерационный метод формирования информативных наборов признаков в задаче распознавания образов. // Проблемы информатики и энергетики. – 1992. №5, – С. 3-6.
  4. Нишанов А. Х. Построение решающего правила в пространстве информативных признаков классифицируемых объектов. // Проблемы информатики и энергетики. – 1992. №5-6. С.8-11.
  5. Нишанов, А. Х., Чернова О. Ю. Построение решающего правила в подпространстве информативных признаков. // Тезисы докладов. Ташкент, 8-9 сентября, 1994. С. 23-24.
  6. Рахманов А.Т., Акбаралиев Б.Б., Эргашев А.К. Об одном методе сокращения размерности объема выборки в интеллектуальном анализе данных.// Проблемы информатики и энергетики. 2011, №1, С.76-79, ISSN: 2010-7242.
  7. Рахманов А.Т., Акбаралиев Б.Б., Рузибоев О.Б., У.А.Хасанов. Об одном модифицированном способе решения задачи классификации // Кимёвий технология, назорат ва бошқарув, 2014, №4(58), С.85-91.
  8. Рахманов А.Т., Рузибаев О.Б. К решению задачи классификации для трёх классов. Science and world. 2015. №2(18). Vol.1. p. 21-25.
  9. Sultonov, S. (2023). MASHINALI O'QITISH TUSHUNCHASI VA MASHINALI O'QITISH JARAYONINING UMUMIY QADAMLARI. *Engineering problems and innovations*.
  10. Хайдаров, А., Султонов, С., & Билолов, И. (2022). ВЛИЯНИЕ ОТЖИГА НА РАЗМЕРЫ КРИСТАЛЛИЧЕСКИХ ЛАМЕЛЕЙ ПОЛИКАПРАМИДА. *Theoretical aspects in the formation of pedagogical sciences*, 1(7), 319-321.
  11. Rajabov, M., Rajabova, X., & Sultonov, S. (2023). MAKIAVELLIAN SHAXSINING O'ZIGA XOS XUSUSIYATLARI VA UNI ADABIYOTLARDAGI TA'RIFI. *Engineering problems and innovations*.
  12. Muhammadodilovna, U. M., & Ashurovna, K. S. (2022). O'ZBEKISTON RESPUBLIKASIDA YOSHLARNI BILIM OLİSH UCHUN YARATILAYOTGAN IMKONIYATLAR, ILM-FAN VA INNOVASYALARGA QIZIQTIRISHNING NOAN'ANAVIY USULLARI. *O'ZBEKISTONDA FANLARARO INNOVATSIYALAR VA ILMIY TADQIQOTLAR JURNALI*, 1(10), 139-144.
  13. Sultonov, S. . (2023). IMPORTANCE OF PYTHON PROGRAMMING LANGUAGE IN MACHINE LEARNING. *International Bulletin of Engineering and Technology*, 3(9), 28-30.
- Retrieved from  
<https://internationalbulletins.com/intjour/index.php/ibet/article/view/1020>