

# Лабораторная работа 3

## «Сравнение методов классификации»

### Цель работы

Освоить методы построения и сравнения различных типов классификаторов: линейных, нелинейных и байесовских подходов. Изучить особенности применения линейного и квадратичного дискриминантного анализа.

### Задачи

1. Изучить основы методов классификации и их применение для решения задач распознавания образов
2. Освоить построение линейных классификаторов
3. Изучить методы нелинейной классификации
4. Освоить байесовские методы классификации
5. Изучить применение линейного и квадратичного дискриминантного анализа
6. Сравнить качество различных моделей классификации

### Исходные данные (выбрать один из датасетов)

- **Вариант 1:** Breast Cancer Wisconsin Dataset
- **Вариант 2:** Iris Plants Dataset
- **Вариант 3:** Wine Recognition Dataset
- **Вариант 4:** Pima Indians Diabetes Dataset

### Описание выбранного датасета

- Название датасета: [указать выбранный вариант]
- Описание: [краткое описание задачи классификации]
- Количество наблюдений: [указать количество]
- Количество классов: [указать количество]
- Количество признаков: [указать количество]
- Тип признаков: [указать типы - непрерывные, категориальные]
- Проблема: [сбалансированная/несбалансированная классификация]

## Методика выполнения

### Часть 1: Подготовка данных и предварительный анализ

1. Загрузка и предобработка данных
2. Анализ распределения классов
3. Исследование корреляций между признаками
4. Разделение на обучающую и тестовую выборки (70/30 или 80/20)
5. Масштабирование признаков для методов, требующих нормализации

### Часть 2: Линейные методы классификации

1. Построение модели логистической регрессии
2. Построение линейного SVM (Support Vector Machine)
3. Оценка качества моделей с помощью accuracy, precision, recall, F1-score
4. Построение матриц ошибок (confusion matrix)

### Часть 3: Нелинейные методы классификации

1. Построение модели SVM с радиально-базисной функцией (RBF kernel)
2. Оценка качества нелинейных моделей
3. Сравнение с линейными методами

### Часть 4: Байесовские методы классификации

1. Построение наивного байесовского классификатора (Gaussian Naive Bayes)
2. Исследование предположения о независимости признаков
3. Оценка качества байесовского классификатора
4. Сравнение с предыдущими методами

### Часть 5: Дискриминантный анализ

1. Построение модели линейного дискриминантного анализа (LDA)
2. Построение модели квадратичного дискриминантного анализа (QDA)
3. Сравнение предположений LDA и QDA
4. Оценка качества дискриминантного анализа
5. Визуализация разделяющих поверхностей

### Часть 6: Сравнительный анализ

1. Сравнение всех моделей по метрикам качества
2. Анализ стабильности моделей с помощью кросс-валидации
3. Сравнение времени обучения и предсказания
4. Анализ кривых обучения
5. Формулирование практических рекомендаций

# Необходимое программное обеспечение

## Для Python

```
1 #
2 import pandas as pd
3 import numpy as np
4 import matplotlib.pyplot as plt
5 import seaborn as sns
6 from sklearn.model_selection import train_test_split, cross_val_score, StratifiedKFold
7 from sklearn.preprocessing import StandardScaler, LabelEncoder
8 from sklearn.linear_model import LogisticRegression
9 from sklearn.svm import SVC, LinearSVC
10 from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
11 from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
12 from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
13 from sklearn.discriminant_analysis import LinearDiscriminantAnalysis,
14     QuadraticDiscriminantAnalysis
15 from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score, f1_score
16 from sklearn.metrics import confusion_matrix, classification_report, roc_curve, auc
17 from sklearn.model_selection import learning_curve
18 import time
```

## Для R

```
1 #
2 library(tidyverse)
3 library(caret)
4 library(e1071)
5 library(MASS)
6 library(randomForest)
7 library(rpart)
8 library(pROC)
9 library(ggplot2)
10 library(corrplot)
11 library(klaR)
```

## Метрики оценки качества

Для сравнения моделей использовать следующие метрики:

- **Accuracy** - общая точность классификации
- **Precision** - точность положительного прогноза
- **Recall** - полнота классификации
- **F1-score** - гармоническое среднее precision и recall
- **Время обучения** - время построения модели
- **Время предсказания** - время классификации новых объектов

## Требования к отчету

### Содержание отчета

1. Титульный лист
2. Цель и задачи работы
3. Описание выбранного датасета
4. Методика исследования
5. Результаты по каждой части:

- Код реализации
  - Таблицы с результатами
  - Графики и визуализации
  - Статистические выводы
6. Сравнительный анализ всех моделей
  7. Выводы и практические рекомендации

## Визуализация

- Матрица корреляций с тепловой картой
- Распределение классов в данных
- Матрицы ошибок для всех моделей
- Кривые обучения для анализа переобучения
- Сравнение метрик качества на графиках

## Аналитические таблицы

- Сравнение метрик качества для всех моделей
- Результаты кросс-валидации (среднее и стандартное отклонение)
- Время обучения и предсказания для каждой модели

## Сравнение моделей

### 1. Сводная таблица результатов

Модель	Accuracy	Precision	Recall	F1-score	Время обучения (с)
Логистическая регрессия Линейный SVM SVM (RBF) Naive Bayes LDA QDA					

Таблица 1: Сравнение метрик качества классификаторов

### 2. Анализ стабильности моделей

Модель	Средняя accuracy (CV)	Std accuracy (CV)
Логистическая регрессия Линейный SVM SVM (RBF) Naive Bayes LDA QDA		

Таблица 2: Результаты кросс-валидации (5-fold)

## Вопросы для самоконтроля

1. Какие методы лучше работают на линейно разделимых данных?
2. Когда следует предпочесть нелинейные методы линейным?
3. В каких случаях байесовские методы показывают хорошие результаты?
4. Каковы основные предположения LDA и QDA?
5. Как выбрать между LDA и QDA на практике?
6. Как объем данных влияет на выбор метода классификации?
7. Какие методы требуют больше вычислительных ресурсов?