Лабораторная работа № 7 (последняя)

Тема: Метод главных компонент (PCA).

Цель работы — научиться применять алгоритм PCA и анализировать результаты его работы.

По ссылке вы найдете несколько примеров, доказывающих важность нормализации (масштабирования) данных перед использованием метода РСА:

https://scikit-

<u>learn.org/stable/auto_examples/preprocessing/plot_scaling_importance.html#sphx-glr-auto-examples-preprocessing-plot-scaling-importance-py</u>

Ваша задача разобраться в этих примерах и реализовать код, который:

1. Загружает данные, вместо рассмотренного в примере датасета используйте любой другой датасет для классификации с большим количеством параметров, например breast_cancer, он тоже встроен в scikit-learn и его можно загрузить:

from sklearn.datasets import load_breast_cancer
X, y = load breast cancer(return X y=True, as frame=True)

- 2. Строит гистограмму весов первых компонент без нормализации и после нормализации параметров.
- 3. Визуализирует при помощи метода РСА распределения классов без нормализации и с нормализацией.
- 4. Далее обучите на выбранном в предыдущем задании датасете модель опорных векторов (как вы делали это раньше, без применения РСА). Выведите точность полученной модели и время обучения.
- 5. Теперь обучите модель опорных векторов с использованием метода РСА, но для этого определите количество главных компонент, которые обеспечат сохранение 90% дисперсии данных. Определить количество главных компонент можно из графика процента дисперсии от количества компонент, пример графика в лекции на стр. 10. Выведите точность полученной модели и время обучения.

Вопросы:

- 1. Какие преимущества дает уменьшения размерности данных?
- 2. Расскажите про методы понижения размерности данных Feature Selection и Feature Extraction.
- 3. Расскажите принцип работы метода РСА.
- 4. Что означает понятие главная компонента?