Задание: Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регресии. В случае необходимости проведите удаление или заполнение пропусков и кодирование категориальных признаков. С использованием метода train_test_split разделите выборку на обучающую и тестовую. Обучите следующие ансамблевые модели: одну из моделей группы бэггинга (бэггинг или случайный лес или сверхслучайные деревья); одну из моделей группы бустинга; одну из моделей группы стекинга. Оцените качество моделей с помощью одной из подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.

```
In [ ]:
from sklearn.datasets import load iris
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.metrics import accuracy score
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.ensemble import GradientBoostingClassifier
from sklearn.ensemble import BaggingClassifier
from sklearn.linear_model import RidgeClassifier
import seaborn as sns
%matplotlib inline
sns.set(style="ticks")
                                                                                                                                           In []:
# Выберем исходный набор данных и проведём разбиение на обучающую и тестовую выборки
iris = load_iris()
iris_X_train, iris_X_test, iris_y_train, iris_y_test = train_test_split(
   iris.data, iris.target, test_size=0.5, random_state=1)
                                                                                                                                           In []:
# Обучение модели бэггинга
bg = BaggingClassifier(n_estimators=15, oob_score=True, random_state=1)
bg.fit(iris X train, iris y train)
                                                                                                                                           Out[]:
BaggingClassifier(n_estimators=15, oob_score=True, random_state=1)
                                                                                                                                           In []:
# Оценка качества модели
accuracy_score(iris_y_test, bg.predict(iris_X_test))
                                                                                                                                           Out[]:
0.946666666666667
                                                                                                                                           In []:
# Обучение модели бус тинга (градиен тный спуск)
gb = GradientBoostingClassifier(n_estimators=15, random_state=1)
gb.fit(iris_X_train, iris_y_train)
                                                                                                                                           Out[]:
GradientBoostingClassifier(n_estimators=15, random_state=1)
                                                                                                                                           In []:
# Оценка качества модели
accuracy_score(iris_y_test, gb.predict(iris_X_test))
                                                                                                                                           Out[]:
0.96
                                                                                                                                           In []:
from heamy.estimator import Regressor
from heamy.pipeline import ModelsPipeline
from heamy.dataset import Dataset
dataset = Dataset(iris_X_train, iris_y_train, iris_X_test, iris_y_test)
model_tree = Regressor(dataset=dataset, estimator=DecisionTreeClassifier, name='tree')
model Ir = Regressor(dataset=dataset, estimator=RidgeClassifier,name='lr')
model_rf = Regressor(dataset=dataset, estimator=RandomForestClassifier, parameters={'n_estimators': 50},name='rf')
pipeline = ModelsPipeline(model_tree, model_lr, model_rf)
stack_ds = pipeline.stack(k=10, seed=1)
# модель в торого уровня
stacker = Regressor(dataset=stack ds. estimator=DecisionTreeClassifier)
results = stacker.validate(k=10,scorer=accuracy score)
Metric: accuracy score
Mean accuracy: 0.9303571428571429
Standard Deviation: 0.06982576712863271
Loading [MathJax]/extensions/Safe.js 044
```