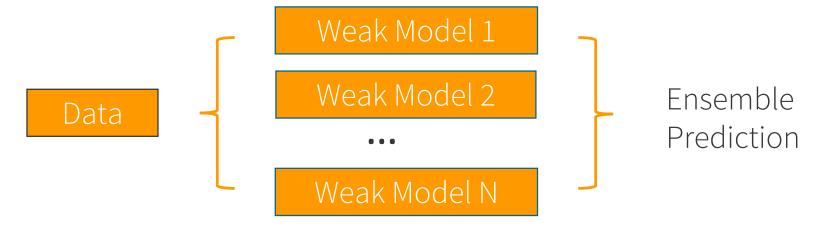
# Ensemble Methods: Bagging

# Ансамблевое обучение (Ensemble Learning)

Ансамблевые методы создают сильную модель, комбинируя прогнозы нескольких слабых моделей (также называемых слабыми обучающимися или базовыми оценками), построенных с заданным набором данных и заданным алгоритмом обучения.



Будем рассматривать модели ансамбля Bagging и Boosting.



# Bagging (Bootstrap Aggregating)

### Bagging (Bootstrap Aggregating) method:

• Произвольно возьмите N образцов фиксированного размера из обучающего набора (с заменой) - метод **bootstrap** 

```
Example: given data [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9], образцы размера 6: [1, 1, 2, 4, 9, 9]; [2, 4, 5, 5, 7, 7]; [1, 1, 1, 1, 1, 1]; [1, 2, 4, 5, 7, 9]
```

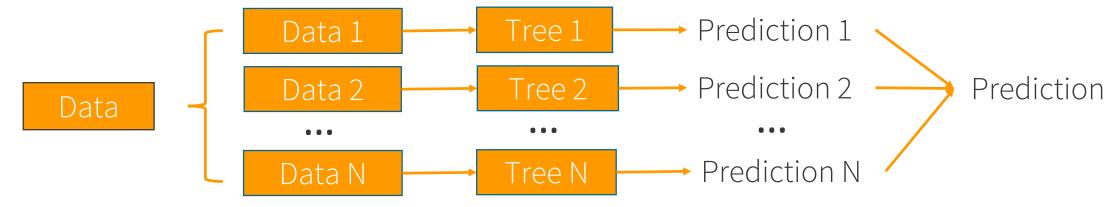
- Создавайте независимые оценщики (модели) одного типа для каждого подмножества
- Результат работы ансамбля: голосование по большинству (или взвешенное) или усреднение прогнозов всех оценщиков (для задачи регрессии).



## Bagging trees: Random Forest

### **Random Forest**: Bagging Decision Trees

- Создайте случайные подмножества (с заменой) из исходного набора данных
- Постройте дерево решений для каждого начального подмножества
- Объедините прогнозы из каждого дерева для окончательного прогноза





### Random Forest in sklearn

RandomForestClassifier: sklearn Random Forest classifier (есть версия для Regressor) - .fit(), .predict()

```
RandomForestClassifier(n_estimators=100,

max_samples=None, max_features='auto',

criterion='gini', max_depth=None, min_samples_split=2,

min_samples_leaf=1, class_weight=None)
```

Полный список параметров гораздо больше.



# Bagging in sklearn

BaggingClassifier: sklearn общий интерфейс для bagging который может быть предоставлен любымbase\_estimator - .fit(), .predict()

**BaggingClassifier**(base\_estimator=None, n\_estimators=10, max\_samples=1.0, bootstrap=True)

Полный список параметров гораздо больше.



# Hyperparameter Tuning

# **Настройка гиперпараметров** (Hyperparameter Tuning)

• Hyperparameters это параметры алгоритмов машинного обучения, которые влияют на структуру алгоритмов и производительность (качество) моделей.

### Примеры hyperparameters:

- K Nearest Neighbors: n\_neighbors, metric
- Decision trees: max\_depth, min\_samples\_leaf, class\_weight, criterion
- Random Forest: n\_estimators, max\_samples
- Ensemble Bagging: base\_estimator, n\_estimators
- Hyperparameter tuning (настройка гиперпараметров) ищет лучшую комбинацию гиперпараметров (комбинацию, которая максимизирует качество модели).

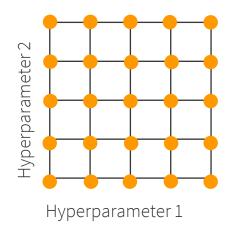


### Grid Search in sklearn

GridSearchCV: sklearn базовый метод hyperparameter tuning, находит оптимальное сочетание гиперпараметров путем перебора в течение определенных значений параметров -

.fit(), .predict()

GridSearchCV(estimator, param\_grid, scoring=None)



**Example**: Hyperparameters for a Decision Tree:

Total hyperparameters combinations  $5 \times 5 = 25$ 

[5, 15], [5, 20], [5, 25], [10, 15], ...



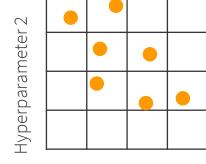
### Randomized Search in sklearn

RandomizedSearchCV: рандомизированный поиск по гиперпараметрам

- Выбирает фиксированное количество (заданное параметром n\_iter) случайных комбинаций значений гиперпараметров и пробует только их.
- Возможна выборка из распределений (используется выборка с заменой), если в качестве распределения задан хотя бы один параметр.

RandomizedSearchCV(estimator,  $param\_distributions$ ,  $n\_iter=10$ , scoring=None)

**Example**: Hyperparameters for a Decision Tree:



Hyperparameter 1



## Байесовский поиск (Bayesian Search)

- Метод байесовского поиска (Bayesian Search) отслеживает предыдущие оценки гиперпараметров и строит вероятностную модель.
- Он пытается сбалансировать исследование (неопределенный набор гиперпараметров) и реализацию (гиперпараметры с хорошей вероятностью должны быть оптимальными).
- Предпочитает точки рядом с теми, которые хорошо сработали.



# Data Preprocessing with Pipeline (sklean)

### Transformers in sklearn

- SimpleImputer, StandardScaler, MinMaxScaler, LabelEncoder, OrdinalEncoder, OneHotEncoder, и CountVectorizer принадлежат к классу transformers sklearn, у всех есть:
  - .fit() method: изучает преобразование из обучающего набора данных
  - .transform() method: применяет преобразование к любому набору данных (training, validation, test) для предварительной обработки

К обучающему набору также можно применить .fit\_transform()



### ColumnTransformer in sklearn

ColumnTransformer: применяет преобразователи к столбцам массива или pandas DataFrame – .fit(), .transform()

- Позволяет отдельно преобразовывать разные столбцы или подмножества входных столбцов (числовые, категориальные, текстовые).
- Функции, генерируемые каждым преобразователем, будут объединены, чтобы сформировать единое пространство функций.
- Это полезно для смешанных наборов табличных данных, чтобы объединить несколько механизмов извлечения признаков или преобразований в один преобразователь.



# ColumnTransformer and Pipeline

```
numerical_processing = Pipeline([
  ('num_imputer', SimpleImputer(strategy='mean')),
  ('num_scaler', MinMaxScaler())])
categorical_processing = Pipeline([
  ('cat_imputer', Imputer(strategy='constant', fill_value='missing')),
  ('cat_encoder', OneHotEncoder(handle_unknown='ignore'))])
processor = ColumnTransformer(transformers =[
  ('num_processing', numerical_processing, ('feature1', 'feature3')),
  ('cat_processing', categorical_processing, ('feature0', 'feature2'))])
pipeline = Pipeline([('data_processing', processor),
                      ('estimator', KNeighborsClassifier())])
pipeline.fit(X_train, y_train)
predictions = pipeline.predict(X_test)
```

