# Несбалансированная классификация

### Обучение модели со взвешиванием классов

```
In model = LogisticRegression(class_weight='balanced', random_state=12345)
```

## Соединение таблиц

```
In pd.concat([table1, table2])
```

### Перемешивание объектов

```
In features, target = shuffle(features, target, random_state=12345)
```

## Удаление случайных объектов из таблицы

```
In features_sample = features_train.sample(frac=0.1, random_state=12345)
# frac - доля объектов исходной таблицы, которая будет возвращена методом
```

# Вычисление вероятностей классов

```
In probabilities = model.predict_proba(features)
```

## Цикл по значениям диапазона

```
In for value in np.arange(first, last, step):
# first, last, step — могут быть дробными
```

# Построение ROC-кривой

```
In from sklearn.metrics import roc_curve
fpr, tpr, thresholds = roc_curve(target, probabilities)
# Возвращает значения FPR, TPR и thresholds
```

# Подсчёт метрики AUC-ROC

```
In from sklearn.metrics import roc_auc_score
auc_roc = roc_auc_score(target_valid, probabilities_one_valid)
# принимает на вход
# истинные значения классов объектов и предсказанную вероятность класса
```

# Словарь

### **Upsampling**

техника балансирования классов, которая заключается в увеличении числа объектов меньшего класса путём многократного копирования объектов меньшего класса

### **Downsampling**

техника балансирования классов, которая заключается в уменьшении числа объектов большего класса путём случайного удаления объектов большего класса

#### Порог

граница вероятности, которая отделяет положительный и отрицательный классы

#### PR-кривая

график зависимости точности от полноты

# Доля истинно положительных ответов (True Positive Rate, TPR)

отношение числа истинно положительных ответов к числу положительных ответов:

$$TPR = \frac{TP}{P}$$

# **Доля ложноположительных ответов** (False Positive Rate, FPR)

отношение числа ложноположительных ответов к числу положительных ответов:

$$FPR = \frac{FP}{P}$$

### **ROC-кривая (кривая ошибок)**

график зависимости доли истинно положительных ответов от долю ложноположительных ответов

#### **AUC-ROC**

метрика качества классификации, равная площади под ROC-кривой. Значения метрики изменяются от 0 до 1. AUC-ROC случайной модели равна 0.5