## 1 Зважена лінійна регресія

У цьому завданні ви працюватимете з реальними даними з <u>зарплатного</u> <u>опитування DOU.ua за травень 2016р</u>. Ви реалізуєте зважену лінійну регресію, яка передбачає зарплати Java-інженерів, та навчите свою модель за допомогою градієнтного спуску.

У записнику **salary-prediction-wlr.ipynb** уже реалізована підготовка даних, візуалізація та оцінка результатів моделі. Вам залишається реалізувати саму логіку зваженої лінійної регресії, заповнивши пропущені місця в коді.

Після того, як закінчите, запустіть останню комірку — вона містить автоматичні тести, що перевірять правильність ваших обчислень. Ви повинні побачити повідомлення «ОК», якщо все працює вірно.

- а. Реалізуйте функцію гіпотези зваженої лінійної регресії.
- Реалізуйте функцію зважування навчальних прикладів.
- с. Реалізуйте функцію втрат зваженої лінійної регресії.
- d. Обчисліть градієнт функції втрат зваженої лінійної регресії.
- е. Реалізуйте правило оновлення ваг при градієнтному спуску.

## 2 Класифікація спаму методом Баєса

Ви застосуєте наївний Баєсівський класифікатор зі згладжуванням Лапласа для навчання спам-фільтру (на основі даних <u>SpamAssassin Public Corpus</u>).

Потрібно реалізувати мультиноміальну модель подій для класифікації текстів — <u>multinomial event model</u> та порівняти з <u>multivariate Bernoulli event model</u>. Прочитати про деталі реалізації моделей можна у <u>статті</u>.

Заповніть пропущений код у записнику **spam-bayes.ipynb**. У вас повинен вийти кращий результат, ніж при multivariate Bernoulli (> 95% точності).

- а. Закодуйте лист у вигляді вектора ознак.
- b. Підрахуйте кількість слів у ham- та spam- листах.
- с. Обчисліть апріорні ймовірності для класів ham та spam.
- d. Обчисліть імовірності появи слів в рамках кожного класу.
- е. Реалізуйте функцію класифікації нового листа.
- f. Порівняйте точність вашого класифікатору із бібліотечними (BernoulliNB та MultinomialNB).