Самостійна робота №1 "Навчання персептрона"

> Група ТК-41 Соловей Євгеній

Генерація точок

Генеруємо точки в обмежених координатах. Першу групу точок обемежимо [0,0] та [0.5,0.5] другу групу обмежимо [0.5,0.5] та [1,1].

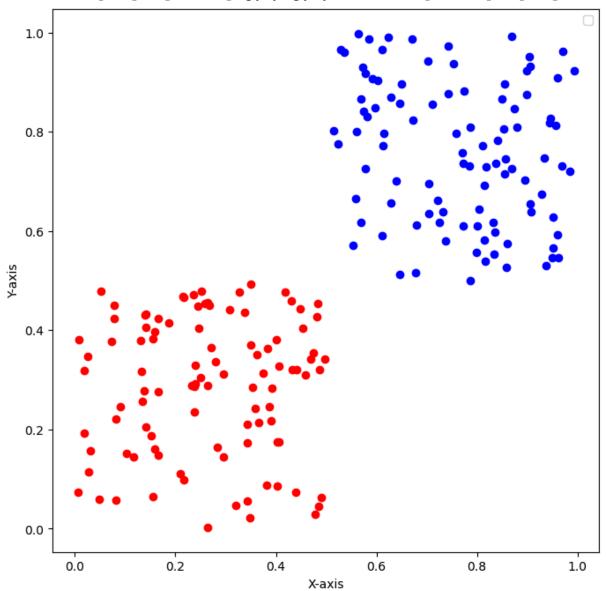


Рис. 1. Візуалізація 100 згенерованих точок для кожної з груп

Навчання перцептрона

Функція генерації 150000 точок написана за допомогою random:

```
def generate_points():
    X = []
    target = []
    for i in range(150000):
        x = np.random.uniform(0, 0.5)
        y = np.random.uniform(0, 0.5)
        z = np.random.uniform(0, 0.5)
        X.append(np.array((x, y, z)))
        target.append(-1)
    for i in range(150000):
        x = np.random.uniform(0.5, 1)
        y = np.random.uniform(0.5, 1)
        z = np.random.uniform(0.5, 1)
        X.append(np.array((x, y, z)))
        target.append(1)
    X = np.array(X)
    target = np.array(target)
    return X, target
```

Рис. 2. Функція для генерації точок

Алгоритм навчання перцептрона:

- 1. Покладемо вектор ваг w
- 2. Будемо повторювати N разів наступні кроки
- 3. Для кожного тестовуюго набору
- 4. Обчислити y = sing[(x,w)]
- 5. Якщо y*d < 0, то коригуємо ваги: w = w + a*d*x, де a деяке число (швидкість навчання) з інтервалу <math>(0;1)

```
X, y = generate_points()
w1 = -0.01
w2 = 0.02
w3 = 0.03
a = 0.15
errors = []
for i in range(10):
    correct = 0
    train = list(zip(X, y))
    random.shuffle(train)
    for x, target in train:
        pred = (w1 * x[0] + w2 * x[1])
        \# pred = (w1 * x[0] + w2 * x[1] + w3 * x[2])
        activation = pred if abs(pred) > 0.01 else -1 * pred
        if activation > 0:
            pred = 1
        else:
            pred = -1
        if target * pred <= 0:</pre>
            w1 += a * target * x[0]
            w2 += a * target * x[1]
            # w3 += a * target * x[2]
        else:
            correct += 1
    errors.append(correct)
print(errors)
print(w1, w2)
```

Рис. 3. Двовимірний випадок

Загальна кількість згенерованих даних була 300000, та було 10 епох. На наступному зображені можемо побачити як змінюється передбачання значенб протягом навчання:

```
[278198, 288691, 283805, 279689, 300000, 300000, 300000, 300000, 300000, 300000] 0.01695074557746047 0.003049044520187602
```

Бачимо що отримані ваги - це w1 = 0.016 та w2 = 0.003.

Для 3-х вимірного випадку трохи змінимо код на наступний:

```
pred = (w1 * x[0] + w2 * x[1] + w3 * x[2])
w3 += a * target * x[2]
print(w1, w2, w3),
```

та отримаємо результат:

[162199, 270721, 300000, 300000, 300000, 300000, 300000, 300000, 300000, 300000] 0.006264519271481014 0.0019920614606057964 0.011814891923571255

Бачимо що отримані ваги - це w1 = 0.0062, w2 = 0.0019 та w3 = 0.0118.