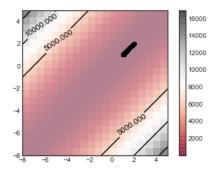
# ЛАБорАторнАя №2

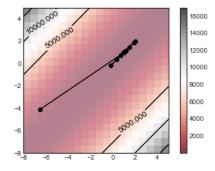
АНТОНОВА АЛЁНА, КУДАЙБЕРДИЕВА ДИАНА, МАНДРОЩЕНКО ЕКАТЕРИНА, ПОВАРОВА СОФЬЯ, ПЕНСКАЯ ТАИСИЯ

### 1. МЕТОД ГРАДИЕНТОГО СПУСКА



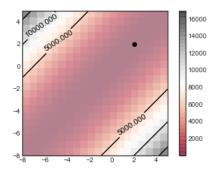
# 2. МЕТОД СОПРЯЖЕННЫХ НАПРАВЛЕНИЙ

В методе сопряженных направлений используется итерационный процесс  $x_k = x_{k-1} + h_k * p_k$ , где величина шага  $h_k$  ищется с помощью одномерной минимизации, а направление спуска  $p_k$  находится по формуле  $p_k = w_k + \gamma_k * p_{k-1}$ . При чем коэффициенты  $\gamma_k$  подбираются таким способом, чтобы вектора  $p_1..p_k$  являлись последовательностью ортогональных векторов. В данной лабароторной мы используем метод Флетчера - Ривса для подсчета коэфицентов гамма, то есть  $\gamma_k = norm(w_k)^2/norm(w_{k-1}^2)$ .

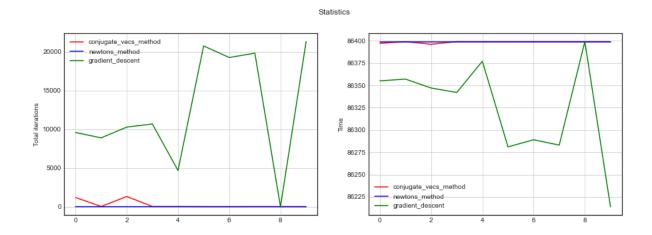


# 3. Метод Ньютона

Если функция f(x) дважды дифференцируема, то эффективность функции можно повысить за счет использования не только градиента, но и матрицы Гессе – матрица вторых производных функции. Тогда шаг в методе спуска будет следующим:  $x_{k+1} = x_k - H(x_k)^{-1} * g(x_k)$ . Однако важно, чтобы матрица являлась положительно определенной, потому что иначе вектор  $p_k = -H(x_k)^{-1} * g(x_k)$  может не соответствовать направлению спуска, вдоль которого эта функция убывает. Эту проблему решаем добавлением единичной матрицы  $I_n$  к матрицы Гессе  $H(x_k)$  до того момента, как их сумма не станет положительно определенной.



### 4. Сравнение методов



### 5. Полезные ссылки

- Ссылка на наше решение
- Условие лабораторной