Национальный исследовательский университет «Высшая школа экономики» Санкт-Петербургская школа физико-математических и компьютерных наук Машинное обучение и анализ данных

Лабораторная работа 3

на тему

Композитная оптимизация

Выполнила: студентка 1 курса магистратуры Шахвалиева Юлиана Сергеевна *увани* (подпись)

ОГЛАВЛЕНИЕ

Эксперимент 1: выбор длины шага в субградиентном методе	3
Эксперимент 2: среднее число итераций одномерного поиска в градиентных методах	5
Эксперимент 3: сравнение методов на реальной задаче логистической регрессии	6

Эксперимент 1: выбор длины шага в субградиентном методе

Целью данного эксперимента являлось исследование работы субградиентного метода в зависимости от выбора константы a_0 в формуле для длины шага. Предполагается рассмотрение различных начальных точек x_0 , а также выявление существования связи между наилучшим коэффициентом a_0 и начальной точкой x_0 .

Для проведения анализа были сгенерированы квадратичные задачи размера 5 из равномерного распределения U(0,1). На них был запущен субградиентный метод при разных начальных настройках, и было посчитано количество итераций, требуемое для сходимости субградиентного метода. Было исследовано 50 различных коэффициентов a_0 , которые менялись равномерно в диапазоне от 0.1 до 10. Начальная точка x_0 представляла собой случайный вектор длины 5 из равномерного распределения U(0,1), умноженный на коэффициент k, равный 0, 1, 10, 100. Далее был построен график зависимости числа итераций от a_0 для фиксированного x_0 .

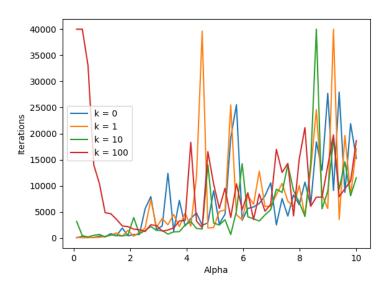


Рисунок 1.1 Зависимость количества итераций субградиентного метода от коэффициента a_0 при различных начальных значениях.

На графике наблюдается восходящий тренд — прямо пропорциональная зависимость количества итераций субградиентного метода от коэффициента a_0 . Начальная точка влияет на сходимость при маленьких значениях коэффициента a_0 , это наглядно демонстрирует красная кривая, обозначающая зависимость количества итераций от коэффициента с начальной точкой a_0 с a_0 с

Для исследования существования связи между наилучшим коэффициентом a_0 и начальной точкой x_0 были построены графики зависимости коэффициентов a_0 и начальных точек x_0 .

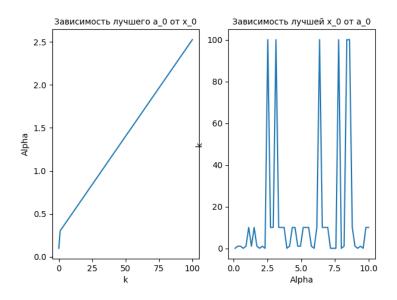


Рисунок 1.2 Двусторонняя зависимость лучших a_0 и начальных точек x_0 .

Левый график демонстрирует, при каком значении коэффициента a_0 субградиентному методу потребовалось минимальное количество итераций для сходимости при различных начальных точках, зависящих от k. Правый график показывает, при каком значении начальной точки, зависящем от k, субградиентному методу потребовалось минимальное количество итераций для сходимости при различных значениях коэффициента a_0 .

Из графиков видно, что чем больше k, определяющий начальную точку x_0 , тем большее необходимо значение коэффициента a_0 для минимального количества итераций субградиентного метода. Также интересно то, что коэффициент $a_0 > 2.5$ не показал минимальное количество итераций субградиентного метода ни при какой из начальных точек.

Из правого графика следует такой же вывод: маленькие значения коэффициента a_0 показывают себя лучше. Также на правом графике видно при каком значении коэффициента a_0 не была достигнута сходимость (было достигнуто максимально возможное количество итераций, равное 40000).

Эксперимент 2: среднее число итераций одномерного поиска в градиентных методах

Целью данного эксперимента являлось исследование зависимости суммарного числа итераций одномерного поиска от номера итерации в градиентном и быстром градиентном методах. Также предлагается убедиться в том, что среднее число итераций линейного поиска примерно равно двум в обоих методах.

Для проведения анализа были сгенерированы квадратичные задачи размера 5 из равномерного распределения U(0,1). На них были запущены градиентный и быстрый градиентный методы с параметрами по умолчанию из начальной точки $x_0=0$ и посчитано число итераций одномерного поиска на каждой итерации в обоих методах. Полученные результаты представлены на графике ниже:

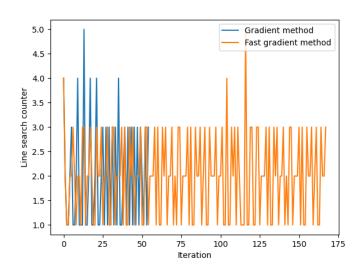


Рисунок 2.1 График зависимости суммарного числа итераций одномерного поиска от номера итерации в градиентном и быстром градиентном методах

На предоставленных графиках видно, что среднее число итераций линейного поиска примерно равно двум в обоих методах.

Эксперимент 3: сравнение методов на реальной задаче логистической регрессии

Целью данного эксперимента являлось сравнение субградиентного, градиентного и быстрого градиентного методов на задаче Lasso на различных данных.

Из равномерного распределения U(0,1) было сгенерировано три набора данных, имеющих различные значения размерности пространства n и размеры выборки m, где n – случайное число из равномерного распределения U(2,10), m - случайное число из равномерного распределения U(10,100). Коэффициент регуляризации в каждом наборе равен $\lambda = \frac{1}{m}$.

На этих данных с параметрами по умолчанию из начальной точки $x_0=0$ были запущены субградиентный, градиентный и быстрый градиентный методы. Далее были построены графики гарантируемой точности по зазору двойственности в логарифмической шкале от номера итерации метода и от реального времени работы. Полученные результаты представлены на рисунках ниже.

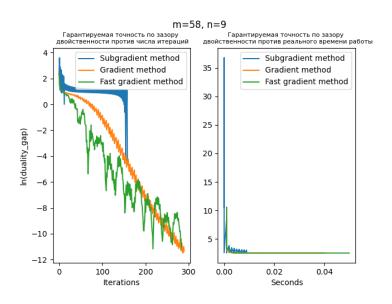


Рисунок 3.1 Графики сходимости для случайных данных при m=58, n=9

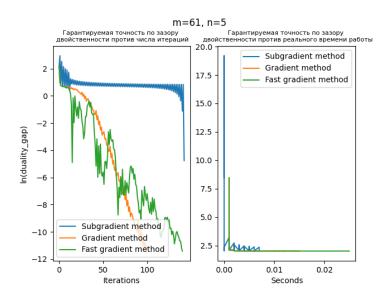


Рисунок 3.2 Графики сходимости для случайных данных при m=61, n=5

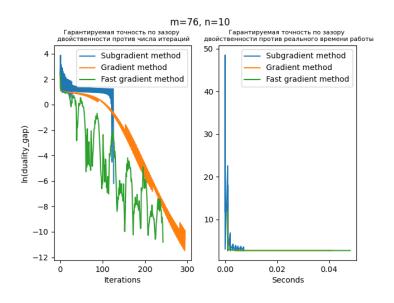


Рисунок 3.3 Графики сходимости для случайных данных при m=76, n=10

Как видно из графиков для всех наборов данных сходимость субградиентного метода достаточно резкая: какое-то количество итераций он не меняется, а потом резко сходится. Сходимость градиентного метода достаточно плавная, в то время как сходимость быстрого градиентного метода ступенчатая. В двух из трех рассмотренных примерах субградиентный метод сошелся быстрее остальных. Что касается времени работы, то для всех наборов данных быстрый градиентный метод работал дольше всех.