Модуль 4 Оптимизация

ЗАДАЧА ОПТИМИЗАЦИИ

МЕТОД ЛАГРАНЖА

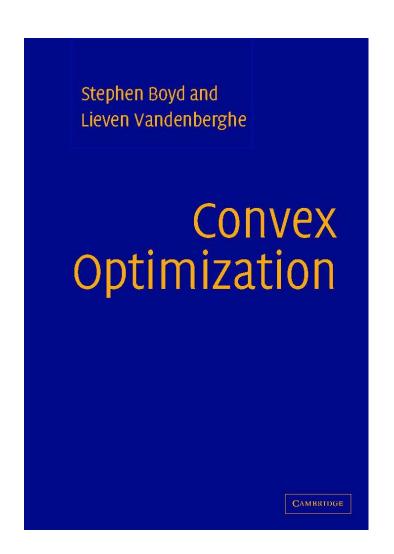
ЛИНЕЙНОЕ ПРОГРАММИРОВАНИЕ

План вебинара

- Общая информация о задачах оптимизации: понятия, постановка задачи
- Метод Лагранжа
- Линейное программирование
- Градиентный спуск

Литература для дополнительного изучения





Оптимизация – сердце data science

Оптимизация лежит в основе каждого крупного бизнеса, социального, экономического и - внезапно!-личного решения, которое принимается отдельным человеком, коллективным представлением людей или интеллектуальными машинами и программными агентами.

Мы решаем задачи оптимизации ежедневно:

- Планируем распорядок своих дел, чтобы затратить минимум времени
- Выбор оптимального маршрута домой, чтобы добраться как можно быстрее (минимизируем время!)
- Делаем список покупок, чтобы потратить минимум денег, купив все необходимое

С какими задачами оптимизации мы сталкиваемся при работе с данными

- Эффективное использование данных
- Минимизирование вычислительной нагрузки при обработке большого набора данных
- Поиск минимумов и лучшего решения из сложного многомерного пространства.

Общий вид задачи для нелинейной оптимизации



Типы задач минимизации

- Условные задачи
- Безусловные задачи
- Гладкие задачи
- Негладкие задачи
- Задачи с линейными ограничениями

Общая итеративная схема

Общая итеративная схема

Вводные данные: начальная точка x_0 и требуемая точность $\varepsilon > 0$.

Настройка. Полагаем k=0 и $I_{-1}=\emptyset$. Здесь k-1 это счетчик итераций, а I_k-1 это накапливаемая U_k-1 формационная модель решаемой задачи.

Основной цикл

- 1. Задаем вопрос оракулу \mathcal{O} в точке x_k .
- 2. Пересчитываем информационную модель:

$$I_k = I_{k-1} \cup (x_k, \mathscr{O}(x_k)).$$

- 3. Применяем правила метода \mathcal{M} для анализа модели I_k и формируем точку x_{k+1} .
- 4. Проверяем критерий остановки $\mathcal{T}_{\varepsilon}$. Если ответ положительный, то генерируем ответ \bar{x} . В противном случае полагаем k := k+1 и переходим на шаг 1.

Оракулы

- \circ Оракул нулевого порядка: возвращает значение функции f(x).
- Оракул первого порядка: возвращает значение функции f(x) и ее градиент f'(x).
- Оракул второго порядка: возвращает f(x), f'(x) и матрицу гессиана f''(x).

Важно:

Мы ВСЕГДА решаем задачу на нахождение минимума

$$\max f(x) \Leftrightarrow \min(-f(x))$$

Поиск экстремумов

Ищем экстремумы:

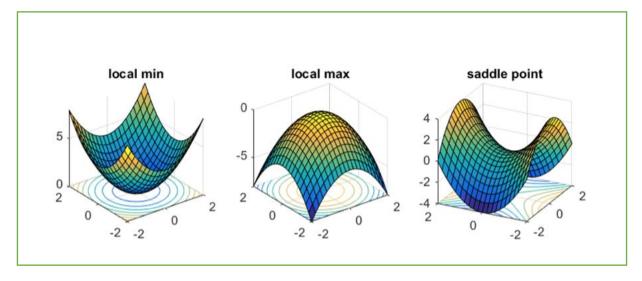
- Локальные и глобальные.
- Условные и безусловные.

Поиск экстремумов

- Если f'(x)>0, то функция локально возрастает.
- Если f'(x)<0, то функция локально убывает.
- Чем больше производная, тем быстрее растет функция.
- Нулевая производная означает отсутствие изменения функции.
- Может существовать единственный глобальный экстремум
- В точке перегиба производная обнуляется, но не меняет знак.

Функция многих переменных

- 1. Найти $\overrightarrow{grad}f$.
- 2. Решить $\overrightarrow{grad}f = \overrightarrow{0}$.
- 3. Если матрица Гессе положительно или неотрицательно определена, то имеем строгий или нестрогий минимум.
- 4. Если матрица Гессе отрицательно (неположительно) определена, то имеем строгий (нестрогий) максимум.
- 5. В противном случае имеем точку перегиба.



Матрица будет:

- положительно определённой, если все её собственные значения положительны,
- **отрицательно определённой**, если все её собственные значения отрицательны,
- положительно полуопределённой, если все её собственные значения неотрицательны,
- отрицательно полуопределённой, если все её собственные значения неположительны.

Метод Лагранжа. Условие в виде равенства

- Задача оптимизации с ограничением
- Составляется функция Лагранжа и вычисляются частные производные построенной функции Лагранжа по x и дополнительной переменной λ, далее знакомым образом находятся точки, в которых производные равны нулю, и точки экстремума.
- Задача условной оптимизации сводится к задаче безусловной оптимизации.
- Необходимое условие выполнения метода: функции f(x) и $\phi_i(x)$ и их производные непрерывны и дифференцируемы во всех исследуемых точках.

$$\min_{\phi_i(x)=0} f(x)$$

$$L(x,\lambda) = f(x) + \sum \lambda_i \phi_i(x)$$

Метод Лагранжа: пример вычисления

$$\min_{\substack{x_1 + x_2 - 10 = 0 \\ }} - x_1 x_2 \qquad \frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_2 + \lambda_1$$

$$L(x_1, x_2, \lambda_1) = -x_1 x_2 + \lambda_1 (x_1 + x_2 - 10) \longrightarrow \frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = x_1 + x_2 - 10$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = x_1 + x_2 - 10$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = x_1 + x_2 - 10$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_1 + x_2 - 10 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_1 + x_2 - 10 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_1 + x_2 - 10 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_1 + x_2 - 10 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_1 + x_2 - 10 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_1 + x_2 - 10 \longrightarrow \begin{cases} -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \end{cases}$$

$$\frac{dL(x_1,$$

Метод Лагранжа. Условие в виде неравенства

• Ограничения в виде неравенства можно свести к ограничениям равенства с помощью дополнительной переменной

$$\phi_i(x) \le 0$$
 \Leftrightarrow $\phi_i(x) + \widetilde{x_i}^2 = 0$

Метод Лагранжа. Условие в виде неравенства

$$\max_{\substack{2x_1+2x_2=20\\x_1\geq 6}} x_1x_2 \\ \min_{\substack{x_1+x_2-10=0\\-x_1+6+\widetilde{x}_1^2=0}} - x_1x_2 \\ \frac{dL}{d\lambda_1} = x_1 + x_2 - 10$$

$$\frac{dL}{d\lambda_2} = -x_1 + 6 + \widetilde{x}_1^2$$

$$\frac{dL}{d\lambda_1} = 2\lambda_2\widetilde{x}_1$$

$$\frac{dL}{dx_1} = -x_2 + \lambda_1 - \lambda_2$$

$$\frac{dL}{dx_2} = -x_1 + \delta + \widetilde{x}_1^2$$

$$\frac{dL}{dx_1} = -x_2 + \lambda_1 - \lambda_2$$

$$\frac{dL}{dx_2} = -x_1 + \delta + \widetilde{x}_1^2$$

$$\frac{dL}{dx_2} = -x_1 + \delta + \widetilde{x}_1^2$$

$$\frac{dL}{dx_1} = -x_2 + \lambda_1 - \lambda_2$$

$$\frac{dL}{dx_2} = -x_1 + \delta + \widetilde{x}_1^2 = 0$$

$$x_1 + x_2 - 10 = 0$$

$$x_1 + x_2 - 10 = 0$$

$$-x_1 + \delta + \widetilde{x}_1^2 = 0$$

Линейное программирование

Задача линейного программирования — это задача оптимизации, в которой целевая функция и функции—ограничения линейны, а все переменные неотрицательны

Целочисленным линейным программированием (ЦЛП) называется вариация задачи линейного программирования, когда все переменные — целые числа.

$$\min_{\substack{Ax \le b \\ x \ge 0}} c^T x$$

Кондитерская фабрика производит продукцию двух видов: конфеты и шоколад. Для производства продукции каждого вида требуются ресурсы двух типов: сахар и какао-бобы. Для производства одной тонны продукции каждого вида требуется по одной тонне сахара. Для производства одной тонны шоколада требуется 5 тонн какао, а для производства одной тонны конфет – 2 тонны какао. Суточные запасы ресурсов равны 4 и 10 тонн соответственно. Прибыль от реализации одной тонны шоколада и конфет составляет 5 и 3 тысячи рублей соответственно. Написать математическую модель для нахождения оптимального (т. е. максимизирующего прибыль) суточного плана производства.

Основные данные задачи можно представить в виде таблицы:

Исходные ресурсы	Расход ресурсов на 1 тонну готовой продукции		Запас ресурса
AMERICAN PROPERTY OF THE PROPE	Шоколад	Конфеты	
Caxap	1	1	4
Какао	5	2	10
Прибыль	5	3	

Вы сотрудник коммерческой фирмы и отвечаете за рекламу. Затраты на рекламу в месяц не должны превышать 10 000 денежных единиц (д.е). Минута радиорекламы стоит 5 д.е., а телерекламы 90 д.е. Фирма намерена использовать радиорекламу в три раза чаще чем телерекламу. Практика показывает, что 1 минута телерекламы обеспечивает объём продаж в 30 раз больший чем 1 минута радиорекламы.

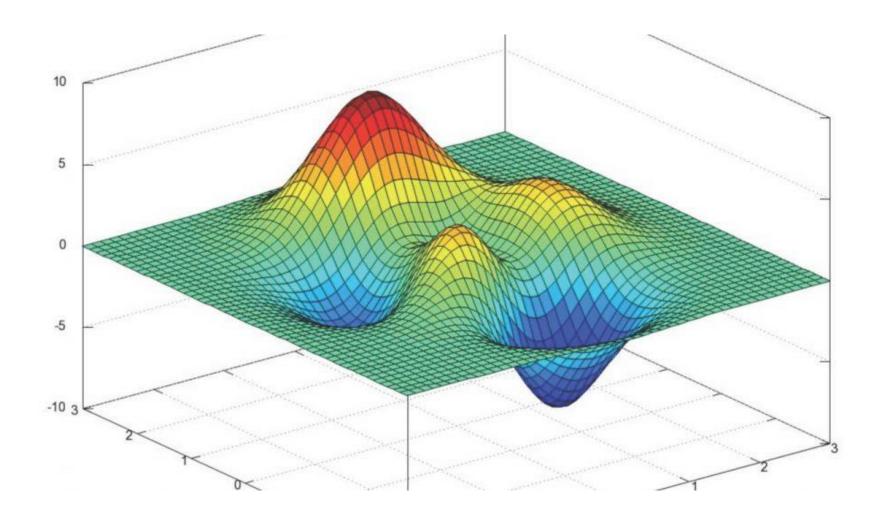
30х1+х2 –увеличение продаж от рекламы; **90х1+5х2** <=**10 000** – ограничение средств;

x2=3x1 – соотношение времён радио и теле рекламы.

Вы сотрудник коммерческой фирмы, которая оказывает транспортные услуги. Есть поставщики товара со складами в разных трёх городах, причём объёмы однородной продукции на этих складах соответственно равны a1, a2, a3. Есть и потребители в других трёх городах которым нужно привести товар от поставщиков в объёмах b1, b2, b3 соответственно. Известны также стоимости доставки c1÷c9 товаров от поставщиков к потребителям, согласно таблице.

	b1=74	b2=40	b3=36
a1= 56	c1=7	c2=3	c3=6
a2= 50	c3=4	c4=8	c5=2
a3= 44	c6=1	c7=5	c8=9

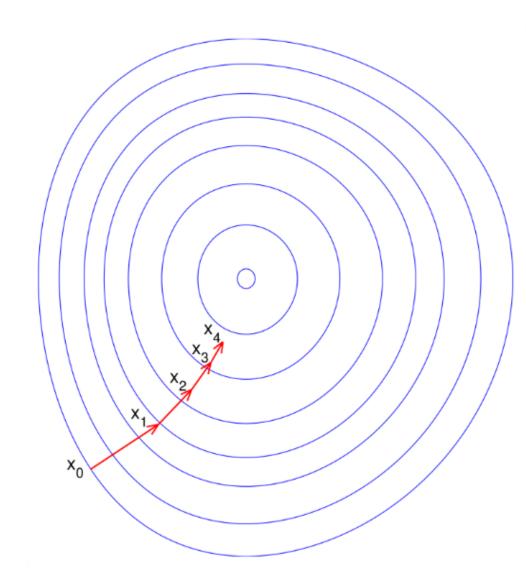
Градиентный спуск



- Градиент направление наискорейшего роста функции
- Антиградиент направление наискорейшего убывания функции

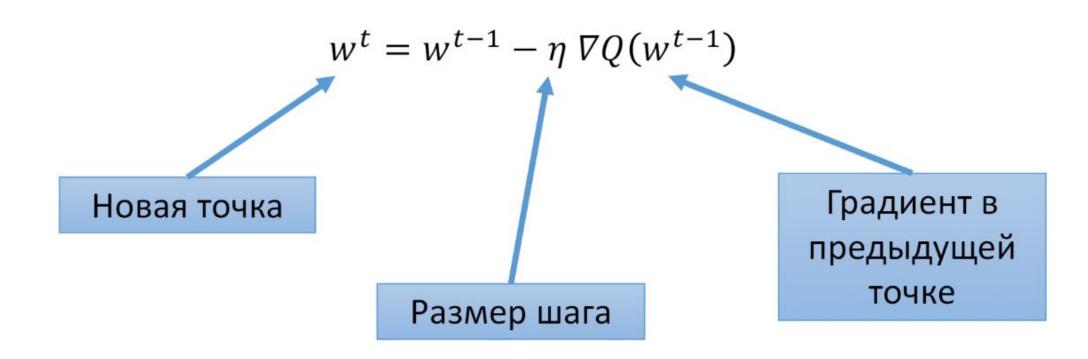
Градиентный спуск

- Допустим, мы выбрали начальное приближение $w^0 = (w_0^0, w_1^0)$
- Как его улучшить?
- Шагнуть в сторону наискорейшего убывания
- То есть в сторону антиградиента!



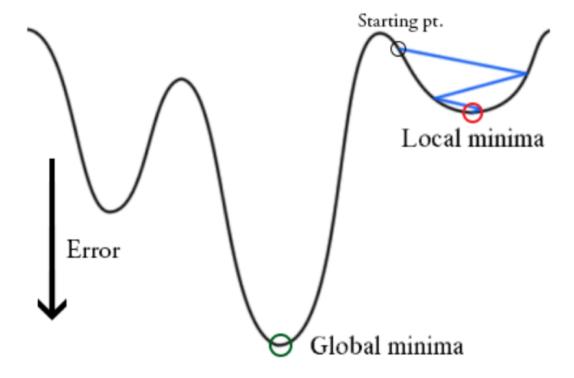
Градиентный спуск

• Повторять до сходимости:



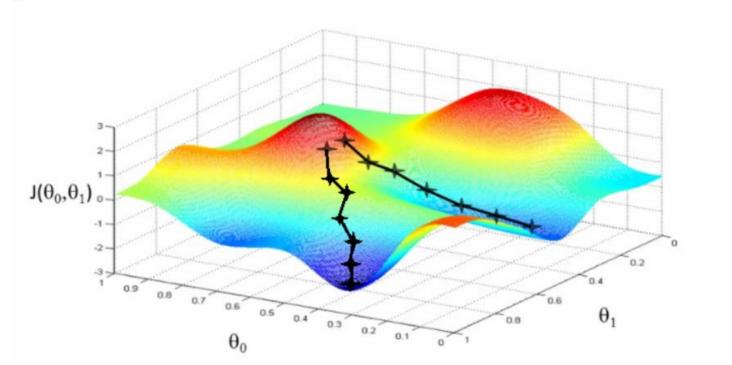
Локальные минимумы

• Градиентный спуск находит только локальные минимумы



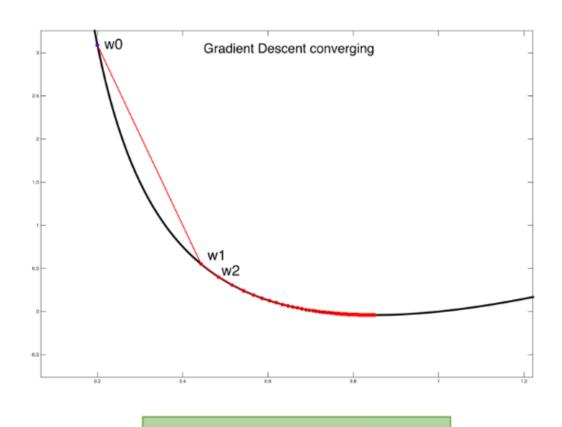
Локальные минимумы

- Результат зависит от начального приближения
- Мультистарт

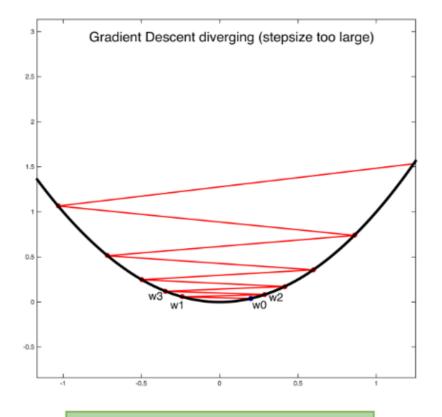


Размер шага

ullet Выбор размера шага η — искусство



Маленький шаг



Большой шаг