



Модуль 4

Оптимизация

ЗАДАЧА НЕЛИНЕЙНОЙ ОПТИМИЗАЦИИ

МЕТОД ЛАГРАНЖА

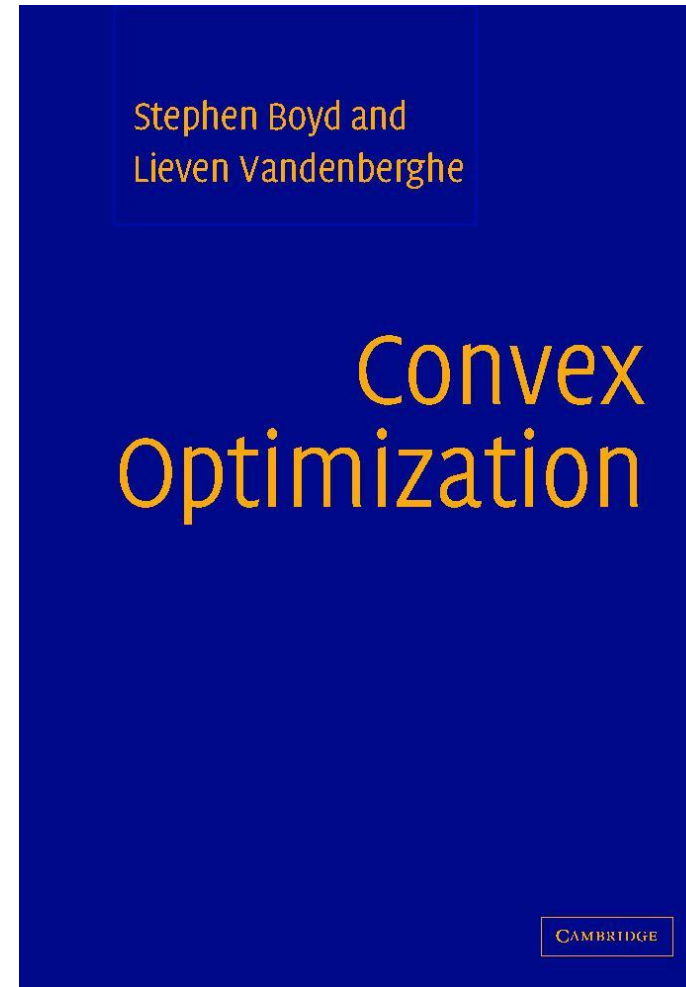
ЛИНЕЙНОЕ ПРОГРАММИРОВАНИЕ



План вебинара

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

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.

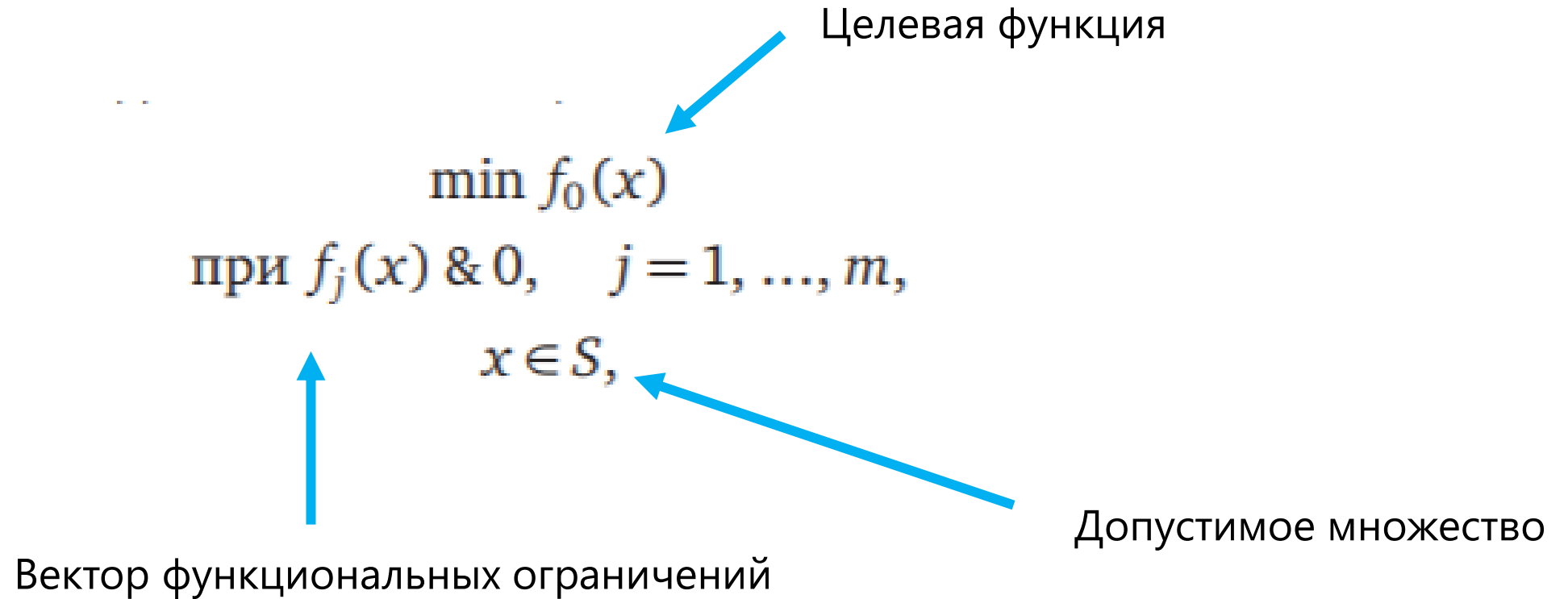
Мы решаем задачи оптимизации ежедневно:

- Планируем расписание 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 — это счетчик итераций, а I_k — это накапливаемая *информационная модель* решаемой задачи.

Основной цикл

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

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

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

Оракулы

- 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 гесс-сиана $f''(x)$.

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.

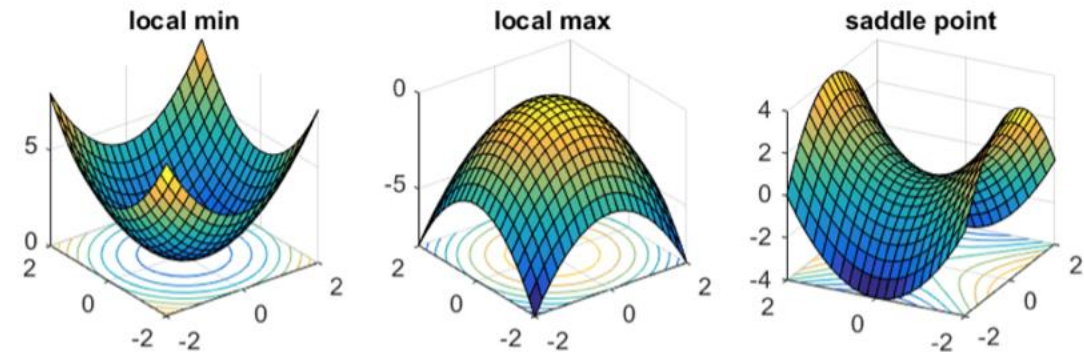
Поиск экстремумов

- 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 $\overrightarrow{\text{grad}} f$.
2. Решить $\overrightarrow{\text{grad}} f = \vec{0}$.
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 \mathbf{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 $f(\mathbf{x})$ и $\phi_i(\mathbf{x})$ и их производные непрерывны и дифференцируемы во всех исследуемых точках.

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

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

Метод Лагранжа: пример вычисления

$$\begin{array}{l}
 \min_{x_1+x_2-10=0} -x_1x_2 \\
 \downarrow \\
 L(x_1, x_2, \lambda_1) = -x_1x_2 + \lambda_1(x_1 + x_2 - 10) \rightarrow \begin{cases} \frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_1} = -x_2 + \lambda_1 \\ \frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1 \\ \frac{dL(x_1, x_2, \lambda_1)}{d\lambda_1} = x_1 + x_2 - 10 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} -x_2 + \lambda_1 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ x_1 + x_2 = 10 \end{cases}
 \end{array}$$

$$\begin{array}{c}
 x_1 \quad x_2 \quad \lambda_1 \\
 \left(\begin{array}{ccc|c} 0 & -1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 10 \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 0 & 10 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 0 & 10 \\ 0 & 1 & 1 & 10 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 0 & 10 \\ 0 & 1 & 1 & 10 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{array} \right) \rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 = 10 \\ x_2 + \lambda_1 = 10 \\ 2\lambda_1 = 10 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = 5 \\ x_2 = 5 \\ \lambda_1 = 5 \end{cases}
 \end{array}$$

Метод Лагранжа. Условие в виде неравенства

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

$$\phi_i(x) \leq 0 \quad \Leftrightarrow \quad \phi_i(x) + \tilde{x}_i^2 = 0$$

Метод Лагранжа. Условие в виде неравенства

$$\begin{array}{l} \max \quad x_1 x_2 \\ 2x_1 + 2x_2 = 20 \\ x_1 \geq 6 \end{array}$$

$$\begin{array}{l} \min \quad -x_1 x_2 \\ x_1 + x_2 - 10 = 0 \\ -x_1 + 6 + \tilde{x}_1^2 = 0 \end{array}$$

$$L(x_1, x_2, \tilde{x}_1, \lambda_1, \lambda_2) = -x_1 x_2 + \lambda_1 (x_1 + x_2 - 10) + \lambda_2 (-x_1 + 6 + \tilde{x}_1^2)$$

$$\frac{dL}{d\lambda_1} = x_1 + x_2 - 10$$

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

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

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

$$\frac{dL}{dx_2} = -x_1 + \lambda_1$$

$$\begin{cases} -x_2 + \lambda_1 - \lambda_2 = 0 \\ -x_1 + \lambda_1 = 0 \\ 2\lambda_2 \tilde{x}_1 = 0 \\ x_1 + x_2 - 10 = 0 \\ -x_1 + 6 + \tilde{x}_1^2 = 0 \end{cases}$$

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.

$$\begin{array}{l} \min c^T x \\ Ax \leq b \\ x \geq 0 \end{array}$$

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.

$30x_1 + x_2$ –увеличение продаж от рекламы;
 $90x_1 + 5x_2 \leq 10\,000$ – ограничение средств;
 $x_2 = 3x_1$ – 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 a_1 , a_2 , a_3 . Есть и потребители в других трёх городах которым нужно привести товар от поставщиков в объёмах b_1 , b_2 , b_3 соответственно. Известны также стоимости доставки $c_1 \div c_9$ товаров от поставщиков к потребителям, согласно таблице.

	$b_1 = 14$	$b_2 = 40$	$b_3 = 42$
$a_1 = 20$	$c_1 = 7$	$c_2 = 3$	$c_3 = 6$
$a_2 = 45$	$c_4 = 4$	$c_5 = 8$	$c_6 = 2$
$a_3 = 30$	$c_7 = 1$	$c_8 = 5$	$c_9 = 9$

$$F(x) = c_1 \cdot x_1 + c_2 \cdot x_2 + c_3 \cdot x_3 + c_4 \cdot x_4 + c_5 \cdot x_5 + c_6 \cdot x_6 + c_7 \cdot x_7 + c_8 \cdot x_8 + c_9 \cdot x_9.$$