Методы оптимизации. Семинар 2. Векторное дифференцирование

Александр Катруца

Московский физико-технический институт Факультет Инноваций и Высоких Технологий

11 сентября 2018 г.

Напоминание

- Зачем нужно решать оптимизационный задачи?
- Постановки задач оптимизации
- Выпуклые множества и конусы

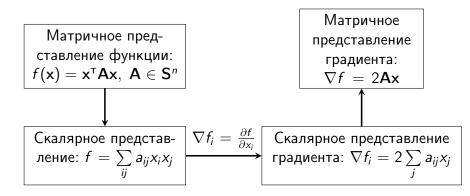
Основные определения

Более подробно смотрите здесь. Пусть $f:D \to E$, производная $\frac{\partial f}{\partial x} \in G$:

D	Ε	G	Название
\mathbb{R}	\mathbb{R}	\mathbb{R}	Производная, $f'(x)$
\mathbb{R}^n	\mathbb{R}	\mathbb{R}^n	Градиент, $\frac{\partial f}{\partial x_i}$
\mathbb{R}^n	\mathbb{R}^m	$\mathbb{R}^{n \times m}$	Матрица Якоби, $\frac{\partial f_i}{\partial x_i}$
$\mathbb{R}^{m \times n}$	\mathbb{R}	$\mathbb{R}^{m \times n}$	$\frac{\partial f}{\partial x_{ij}}$

Также квадратная $n\times n$ матрица вторых производных $\mathbf{H}=[h_{ij}]$ в случае $f:\mathbb{R}^n\to\mathbb{R}$ называется гессиан и равна $h_{ij}=\frac{\partial^2 f}{\partial x_i\partial x_j}.$

Основная техника



Примеры

- 1. Линейная функция: $f(\mathbf{x}) = \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}$
- 2. Квадратичная форма: $f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}^\mathsf{T}\mathbf{x}$
- 3. Квадрат ℓ_2 нормы разности: $f(\mathsf{x}) = \|\mathsf{A}\mathsf{x} \mathsf{b}\|_2^2$
- 4. Детерминант: $f(X) = \det X$
- 5. След: f(X) = Tr(AXB)
- 6. $f(x) = (x As)^TW(x As)$
- 7. $f(\mathbf{A}) = (\mathbf{x} \mathbf{A}\mathbf{s})^{\mathsf{T}}\mathbf{W}(\mathbf{x} \mathbf{A}\mathbf{s})$
- 8. $f(s) = (x As)^TW(x As)$

Сложная функция

Пусть $f(\mathbf{x}) = g(u(\mathbf{x}))$, тогда $\nabla f(\mathbf{x}) = \frac{\partial g}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial \mathbf{x}}$ Важно смотреть на размерности и понимать как записывать $\frac{\partial g}{\partial u}$.

Примеры:

- 1. ℓ_2 норма вектора: $f(x) = ||x||_2$
- 2. Экспонента: $f(x) = -e^{-x^{T}x}$

Резюме

- Производная по скаляру
- Производная по вектору
- Производная по матрице
- Производная сложной функции