

Минимизируем функцию

$$\triangle \varphi: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\text{найдем } t^* : \varphi(t^*) = 0$$

Идея:

выберем точку $t^0 \in \mathbb{R}$

в окрестности найдем Δt : $t^0 + \Delta t \approx t^*$

Запишем в ряд

$$\varphi(t^0 + \Delta t) = \varphi(t^0) + \varphi'(t^0)\Delta t + o(\Delta t)$$

$$\varphi(t^0) = 0$$

$$\varphi(t^0) + \varphi'(t^0)\Delta t = 0$$
$$\Delta t = - \frac{\varphi(t^0)}{\varphi'(t^0)}$$

$$t^1 = t^0 - \frac{\varphi(t^0)}{\varphi'(t^0)}$$

$$t^{k+1} = t^k - \frac{\varphi(t^k)}{\varphi'(t^k)}$$

← метод Ньютона
в численной
форме

Пример

$$\triangle \varphi(t) = \frac{t}{\sqrt{1+t^2}}$$

$$t^* = 0$$

$$\varphi'(t) = \frac{1}{(1+t^2)^{3/2}}$$

Итерация м. Ньютонна:

$$t^{k+1} = t^k - \frac{\varphi(t^k)}{\varphi'(t^k)} = t^k - \frac{\frac{t^k}{(1+(t^k)^2)^{1/2}}}{\frac{1}{(1+(t^k)^2)^{3/2}}} =$$

$$= t^k - t^k(1+(t^k)^2) = -(t^k)^3$$

Есть ли сходимость?

- $|t^0| > 1$ $t^0 = 2 \rightarrow -8 \rightarrow 8^2 \rightarrow -(8^2)^3 \rightarrow \dots \rightarrow 0$ *расход.*
- $|t^0| = 1$ $t^0 = 1 \rightarrow -1 \rightarrow 1 \rightarrow -1 \rightarrow \dots \rightarrow 0$ *колебл-т*
- $|t^0| < 1$ $t^0 = 1/2 \rightarrow -1/8 \rightarrow 1/8^2 \rightarrow \dots \rightarrow 0$ *сходимость*
 \leftarrow очень быстро

Вывод:

⊕ *быстро сходимость*

⊖ *медленно сходимость (медленно в окр.)*

Обращение к оптимизации

$$\min_{x \in \mathbb{R}^d} f(x)$$

Плюс нужен 0, но $\nabla f(x^*) = 0$

Минус Ньютонна где $\nabla f(x^*) = 0$

$$t^{k+1} = t^k - (\varphi'(t^k))^{-1} \varphi(t^k)$$

$$x^{k+1} = x^k - (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \nabla f(x^k)$$

Минус Ньютонна где задан Скорост. оптим.

Другая формула

Паклагодзець б пак б ор x^k

$$f(x) \approx f(x^k) + \langle \nabla f(x^k); x - x^k \rangle + \frac{1}{2} \langle x - x^k; \nabla^2 f(x^k)(x - x^k) \rangle$$

нуму. в. апрокс. функц f
 \approx перенос $\nabla^2 f$ \uparrow
 $\nabla = 0$

Нумуапракс. в. апрокс. функц:

$$\nabla f(x^k) + \nabla^2 f(x^k)(x^* - x^k) = 0$$

$$x_{k+1}^* = x^k - (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \nabla f(x^k)$$

Тыма

гэ в. згара $\min_{x \in \mathbb{R}^d} \frac{1}{2} x^T A x \quad A \succeq 0 \quad A \in S$

$$x^1 = x^0 - \underbrace{A^{-1}}_{\nabla^2} \underbrace{A x^0}_{\nabla} = 0 \leftarrow \text{перенос}$$

гэ в. згара за 1 ітэрацыю, не горава

Свойствы

- f - μ -мале бонгавя $\nabla^2 f(x) \succeq \mu I$
- f - M -нумуапракс. рэсн $\|\nabla^2 f(x) - \nabla^2 f(y)\|_2 \leq M \|x - y\|$
 \uparrow
 ачываюцца

Доказ:

$$x^{k+1} - x^* = x^k - \underbrace{(\nabla^2 f(x^k))^{-1}}_{(1)} \nabla f(x^k) - x^*$$

оп-на Королёва - теорема

$$\frac{\nabla^2 f(x^k) - \nabla^2 f(x^*)}{(2)} = \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) (x^k - x^*) d\tau$$

Теорема (2) б (1)

$$x^{k+1} - x^* = x^k - x^* - (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) (x^k - x^*) d\tau$$

мысли "1":

$$x^{k+1} - x^* = (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \nabla^2 f(x^k) (x^k - x^*) - (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) (x^k - x^*) d\tau$$

Берём за "состав"

$$x^{k+1} - x^* = (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \left(\nabla^2 f(x^k) - \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) d\tau \right) (x^k - x^*)$$

G_k

$$\begin{aligned} \|x^{k+1} - x^*\|_2 &= \|(\nabla^2 f(x^k))^{-1} G_k (x^k - x^*)\|_2 \\ &\leq \|\nabla^2 f(x^k)^{-1} G_k\|_2 \|x^k - x^*\|_2 \\ &\leq \|\nabla^2 f(x^k)^{-1}\|_2 \|G_k\|_2 \|x^k - x^*\|_2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \nabla^2 f(x^k) \geq \mu I &\Rightarrow (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \leq \frac{1}{\mu} I \Rightarrow \|(\nabla^2 f(x^k))^{-1}\|_2 \leq \frac{1}{\mu} \\ &\leq \frac{1}{\mu} \|G_k\|_2 \|x^k - x^*\|_2 \end{aligned}$$

$$\|G_k\|_2 = \left\| \nabla^2 f(x^k) - \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) d\tau \right\|_2$$

$$= \left\| \int_0^1 \left(\nabla^2 f(x^k) - \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) \right) d\tau \right\|_2$$

$$\leq \int_0^1 \left\| \nabla^2 f(x^k) - \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) \right\|_2 d\tau$$

M -лимитное значение

$$\leq \int_0^1 M \|x^k - x^* - \tau(x^k - x^*)\|_2 d\tau$$

$$= M \|x^k - x^*\|_2 \int_0^1 (1-\tau) d\tau = \frac{M}{2} \|x^k - x^*\|_2$$

$$\leq \frac{M}{2} \cdot \frac{1}{\mu} \|x^k - x^*\|_2^2$$

Свойства и. Кронена

$$\boxed{\|x^{k+1} - x^*\|_2 \leq \frac{M}{2\mu} \|x^k - x^*\|_2^2}$$

квадратичное сжатие

Свойства есть? $\|x^1 - x^*\|_2 < \|x^0 - x^*\|_2$

всегда $\|x^0 - x^*\|_2 < \frac{2\mu}{M}$

обращен за
пох. сжатие

Пример сжатия:

$$M=2 \quad \mu=1 \quad \|x^0 - x^*\| = \frac{1}{2}$$

$$\|x^k - x^*\|_2 : \quad \frac{1}{2} \rightarrow \frac{1}{4} \rightarrow \left(\frac{1}{4}\right)^2 \rightarrow \left(\left(\frac{1}{4}\right)^2\right)^2 \text{ кубическ.}$$

Выводы по к. Кротова:

- ⊕ выбравшие сложность
- ⊖ матричная сложность
- ⊖ гипотеза интеграции

Модификации градиентной сложности

1) Дифференцируемой (градиентная)

$$x^{k+1} = x^k - \gamma_k (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \nabla f(x^k)$$

как подобрать шаг?

- см. лекция 2

- $\arg \min_{\gamma \in \mathbb{R}} f(x^k + \gamma p^k)$

$$p^k = -(\nabla^2 f(x^k))^{-1} \nabla f(x^k)$$

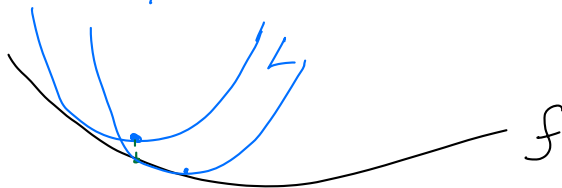
если f выпукла, то γ по γ можно выбрать

2) Выборочный метод Кротова

Упрощение

$$x^{k+1} = \arg \min_{x \in \mathbb{R}^d} \left(f(x^k) + \langle \nabla f(x^k); x - x^k \rangle + \frac{L}{2} \|x - x^k\|_2^2 \right)$$

$$x^{k+1} = x^k - \frac{1}{L} \nabla f(x^k)$$



Плюс же comes user в с. в. approx:

$$x^{k+1} = \arg \min_{x \in \mathbb{R}^d} \left(f(x^k) + \langle \nabla f(x^k); x - x^k \rangle + \frac{1}{2} \langle x - x^k; \nabla^2 f(x^k)(x - x^k) \rangle + \frac{M}{6} \|x - x^k\|_2^3 \right)$$

генеро
не самое простое задание

↑
M-лун. рекурсия

Квази-ньютоновские методы

$$x^{k+1} = x^k - H_k \nabla f(x^k)$$

в Ньютоновом: $H_k = (\nabla^2 f(x^k))^{-1}$ ← хотим генеро

user: невып. не $(\nabla^2)^{-1}$, а невып. аппроксим.

со сб-ами рекурсия

$$\nabla f(x^k) \approx \nabla f(x^{k+1}) + \underbrace{\nabla^2 f(x^{k+1})}_{H_{k+1}^{-1}} (x^k - x^{k+1})$$

$$H_{k+1} \underbrace{(\nabla f(x^k) - \nabla f(x^{k+1}))}_{y^k} \approx \underbrace{x^k - x^{k+1}}_{s^k}$$

свойство
ранг H_{k+1}
∞

$$\begin{cases} s^k = H_{k+1} y^k \\ H_{k+1}^+ = H_{k+1} \end{cases}$$

↓
вычисл. H_{k+1} через H_k

← квази-ньютонов y-е
(сб-во рекурсия)

Матричные циклы

- SR1 / Broyden (огранич. символьным):

$$H_{k+1} = H_k + \underbrace{\mu_k}_{\in \mathbb{R}} \underbrace{q^k (q^k)^T}_{\in \mathbb{R}^d}$$

$O(d^2)$
операций

Классическая гр-л:

$$s^k = H_{k+1} y^k = H_k y^k + \underbrace{\mu_k (q^k)^T y^k}_{\in \mathbb{R}} q^k$$

$$= \underbrace{H_k y^k}_{\in \mathbb{R}^d} + \underbrace{\mu_k (q^k)^T y^k}_{\in \mathbb{R}} \cdot \underbrace{q^k}_{\in \mathbb{R}^d}$$

$$s^k - H_k y^k = \underbrace{\mu_k (q^k)^T y^k}_{\in \mathbb{R}} \cdot q^k$$

$$\begin{aligned} q^k \parallel s^k - H_k y^k &\Rightarrow \boxed{q^k = s^k - H_k y^k} \quad O(d^2) \\ \mu_k (q^k)^T y^k = 1 &\Rightarrow \boxed{\mu_k = \frac{1}{(q^k)^T y^k}} \quad O(d) \end{aligned}$$

- BFGS

$$H_{k+1} = \underset{H \in \mathbb{R}^{d \times d}}{\operatorname{argmin}} \|H - H_k\| \quad \leftarrow \text{матрица}$$

s.t. $s^k = H y^k$
 $H^T = H$

BFGS эквив. б/век. форм. норма:

$$\|A\|_W = \|W^{1/2} A W^{1/2}\|_F \quad W y^k = s^k$$

Восходы не вписываются

- ⊕ генетическое улучшение $O(d^2)$ и не него вот. рисунок
- ⊕ проб. сложность суперлинейное
(нормой вбавлен.)
(имеет Nostron)