

Метод Ньютона

Найти t^* , где $\varphi(t^*) = 0$

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

исходные $t^0 \in \mathbb{R}$

хотим? Δt , где $t^0 + \Delta t \approx t^*$

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

$$\varphi(t^*) = 0 \Rightarrow \varphi(t^0) + \varphi'(t^0) \Delta t \approx 0$$

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

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

Метод Ньютона
в классическом
выражении

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

Пример работы

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

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

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

Итерационный метод Ньютона

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

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

Есть ли сходимость?

• $|t^0| > 1$ *расходится* $2 \rightarrow -8 \rightarrow 8^3 \rightarrow \dots$

• $|t^0| = 1$ *колеблется в $1; -1$* $1 \rightarrow -1 \rightarrow 1 \rightarrow -1 \dots$

• $|t^0| < 1$ *сходимость* $\frac{1}{2} \rightarrow -\frac{1}{8} \rightarrow \frac{1}{8^2} \rightarrow$ все сходится

Выводы из примера

• локальная сходимость (-)

• глобальная сходимость (+)

Обратимся к оптимизации

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

Нужно найти 0, то $\nabla f(x^*) = 0$

Метод Ньютона где $\nabla f(x^*) = 0$

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

метод Ньютона где *Секундари оптимизации*

Итерация: рассуждения f в окр. x^k

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

\approx решение \downarrow min x

минимизация квадратичной задачи:

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

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

Сформулируем задачу: $\min_{x \in \mathbb{R}^d} \frac{1}{2} x^T A x$ $A \succ 0$ $A \in \mathbb{S}$

$$x^1 = x^0 - A^{-1} A x^0 = 0 \leftarrow \text{решение}$$

это вырожденный \Rightarrow за 1 шаг, но *горюшко*
 (GD - матрица ∇^2
 Кронекер - ∇^2)

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

Предположения:

- μ -сильно выпукло $\nabla^2 f(x) \succeq \mu I$
- M -лимоньево $\nabla^2 f$:
 $\|\nabla^2 f(x) - \nabla^2 f(y)\|_2 \leq M \|x - y\|_2$
лимоньево

Док. б. монотонности:

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

горюшка кронекер-лимоньево (на 1 шаг)

$$\underbrace{\nabla f(x^k)}_{(2)} - \underbrace{\nabla f(x^*)}_{0} = \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) (x^k - x^*) d\tau$$

Применяем (2) в (1)

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

Горюшка "лимоньево"

$$x^{k+1} - x^* = \underbrace{(\nabla^2 f)^{-1}(\nabla^2 f)}_1 (x^k - x^*) - \underbrace{(\nabla^2 f(x^k))^{-1}} \int_0^1 \nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) \underbrace{(x^k - x^*)}_{\text{лимоньево}} d\tau$$

Выводим \sim, \sim за скобки

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

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

Рассуждение по лемме

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

$$\leq \|(\nabla^2 f(x^k))^{-1} G_k\|_2 \|x^k - x^*\|_2$$

$$\leq \underbrace{\|(\nabla^2 f(x^k))^{-1}\|_2}_{?} \|G_k\|_2 \|x^k - x^*\|_2$$

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

$$\begin{aligned} \|G_k\|_2 &= \left\| \int_0^1 (\nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) - \nabla^2 f(x^k)) d\tau \right\|_2 \\ &\leq \int_0^1 \|\nabla^2 f(x^* + \tau(x^k - x^*)) - \nabla^2 f(x^k)\|_2 d\tau \end{aligned}$$

M -л.м. ∇^2

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

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

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

Согласно лемме Карманы

$$\left. \begin{array}{l} \text{взаимно} \\ \text{согласно} \rightarrow \\ \text{(экв. пром.} \\ \text{близости)} \end{array} \right| \|x^{k+1} - x^*\|_2 \leq \frac{M}{2\mu} \|x^k - x^*\|_2^2$$

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

покажем сходимость

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

$$\|x^1 - x^*\|_2 \leq \frac{M}{2\mu} \|x^0 - x^*\|_2^2 < \|x^0 - x^*\|_2$$

Пример атласа сходимости

$M \geq \mu = 1$ $\|x^0 - x^*\|_2 = \frac{1}{2}$

тогда

$$\|x^1 - x^*\|_2 \leq \frac{1}{2^2} \quad \|x^2 - x^*\|_2 \leq \left(\frac{1}{2^2}\right)^2 \dots$$

Может ли быть про условие сходимости

- Децентрирование (глобальное мин)

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

как выбрать шаг?

- см. 1 лекция

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

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

оптимальная шаг: глобальное, глобальное

- Кусочный метод Ньютона

Минимизация:

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

\Downarrow $GD \subset \text{матрица } \frac{1}{L}$

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

Поэтому можно задать функцию:

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

M - константа, но это оптим. шаг

Квази-Ньютоновские методы

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

- в методе: $H_k = (\nabla^2 f(x^k))^{-1} \Rightarrow$ хитрое решение
 - второе-го порядка решение является хорошим в H_k
- $$\nabla f(x^k) = \nabla f(x^{k+1}) + \nabla^2 f(x^{k+1}) (x^k - x^{k+1}) + o(\|x^k - x^{k+1}\|_2)$$
- $$\nabla f(x^k) - \nabla f(x^{k+1}) \approx \nabla^2 f(x^{k+1}) (x^k - x^{k+1})$$
- $$(\nabla^2 f(x^{k+1}))^{-1} (\underbrace{\nabla f(x^k) - \nabla f(x^{k+1})}_{y^k}) \approx \underbrace{x^k - x^{k+1}}_{s^k}$$

скачко-
ремени
на H_{k+1} ?

$$\boxed{s^k = H_{k+1} y^k}$$

$$\boxed{H_{k+1}^+ = H_{k+1}}$$

квази-Ньютоновские
гр-е

H $d^2/2$ неизвестно
 d уравнений
 ∞ решений

\Rightarrow еще как-то нужно
улучшить процесс H

Улучшение схемы:

• SR1 / Broyden

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

ограниченное улучшение

Квадратное уравнение

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

$$= H_k y^k + \mu_k ((q^k)^T y^k) q^k$$

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

$$q^k \parallel s^k - H_k y^k \Rightarrow \boxed{q^k = s^k - H_k y^k}$$

$$\mu_k (q^k)^T y^k = 1 \quad \leftarrow \boxed{\mu_k = \frac{1}{(q^k)^T y^k}}$$

• BFGS

$$H_{k+1} = \underset{H \in \mathbb{R}^{d \times d}}{\operatorname{argmin}} \|H - H_k\|^2$$

$$s.t. \quad s^k = H y^k$$

$$H^T = H$$

норма Фробениуса (близкая): $\|A\|_W = \|W^{1/2} A W^{1/2}\|_F$
 $W y^k = s^k$

$$H_{k+1} = (I - \rho_k s^k (y^k)^T) H_k (I - \rho_k y^k (s^k)^T) + \rho_k s^k (s^k)^T$$

$$\rho_k = \frac{1}{(y^k)^T s^k}$$

То-гграву: $B_{k+1} = H_{k+1}^{-1}$

гд B квадратное урав: $B_{k+1} s^k = y^k$

SR1: $B_{k+1} = B_k + \frac{(y^k - B_k s^k)(y^k - B_k s^k)^T}{(y^k - B_k s^k)^T s^k}$
 гд B_k
 (не симметрично)

одно-этапное обновление SR1 по B_k
до 2х-этапного

$$B_{k+1} = B_k + \mu_1 y^k (y^k)^T + \mu_2 (B_k y^k) (B_k y^k)^T$$

применяя квадратичное

$$B_{k+1} = B_k + \frac{y^k (y^k)^T}{(y^k)^T s^k} + \frac{(B_k y^k) (B_k y^k)^T}{(s^k)^T B_k s^k}$$

B_{k+1} можно обрести и по формуле Hestenes
(Моренс-
Моррис-
Вудберри)
RFGS

Итого:

- общее количество $O(d^2)$ по сравнению с $O(d^2)$ у Хестенса
- общее количество **суперлинейно** уменьшается