

$$\min_{x \in Q} f(x)$$

Q - множество мн-во

1) \mathbb{R}^d 2) вып

3) симплекс

$$\Delta = \{x \in \mathbb{R}^d \mid x_i \geq 0 \sum x_i = 1\}$$

$$\left. \begin{array}{l} g_i(x) = 0 \\ h_j(x) \leq 0 \end{array} \right\} \text{ за граничными условиями}$$

Определения:

- 1) нулевого: f
- 2) первого: $\nabla f, f$
- 3) второго: $\nabla^2 f, \nabla f, f$
- p -члена: $\nabla^p f \dots$

Как оценивать сходимость?

- 1) число итераций
- 2) градиентная сходимость
- 3) критерии.

P.S. критерии сходимости

Критерии сходимости:

$$1) \|x^k - x^*\|_2 < \varepsilon \quad x^* - \text{решение}$$

$$2) f(x^k) - f^* < \varepsilon$$

\uparrow
 $\min f(x)$

$$3) \|\nabla f(x^k)\|_2 < \varepsilon$$

$$\|x^k - x^{k-1}\|_2 < \varepsilon$$

$$|f(x^k) - f(x^{k-1})| < \varepsilon$$

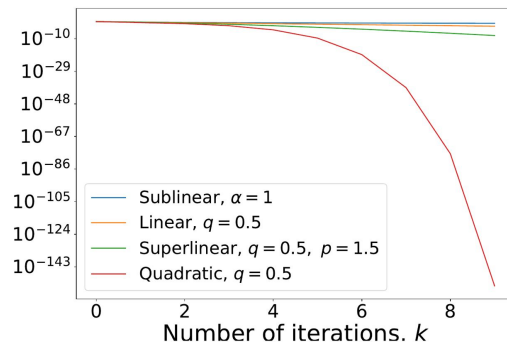
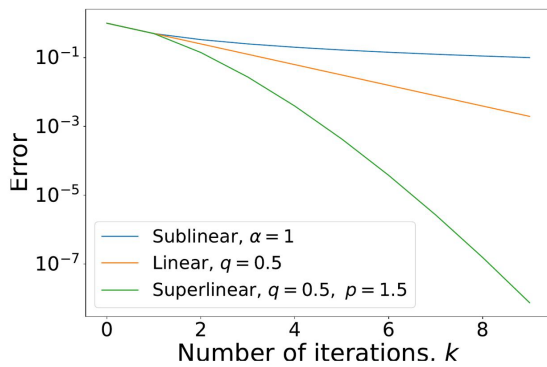
Скорости сходимости:

$$1) \text{ сублинейная} \quad \|x^k - x^*\|_2 \leq \frac{C}{k^\alpha} \quad C > 0 \quad \alpha > 0$$

$$2) \text{ линейная (геометрическая)} \quad \|x^k - x^*\|_2 \leq C q^k \quad q \in (0, 1) \quad C > 0$$

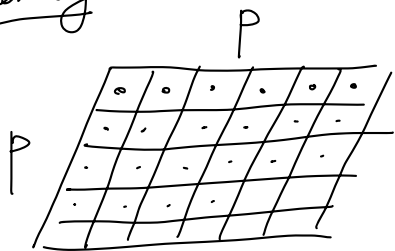
$$3) \text{ сверхлинейная} \quad \|x^k - x^*\|_2 \leq C q^{k^p} \quad p > 1$$

$$4) \text{ квадратичная} \quad \|x^k - x^*\|_2 \leq C q^{2^k}$$



Пример f - M -липушовой (∞ -норме)
 $|f(x) - f(y)| \leq M \|x - y\|_\infty = M \max_i |x_i - y_i|$
 $\min_{x \in B_{\infty}^d(1)} f(x)$

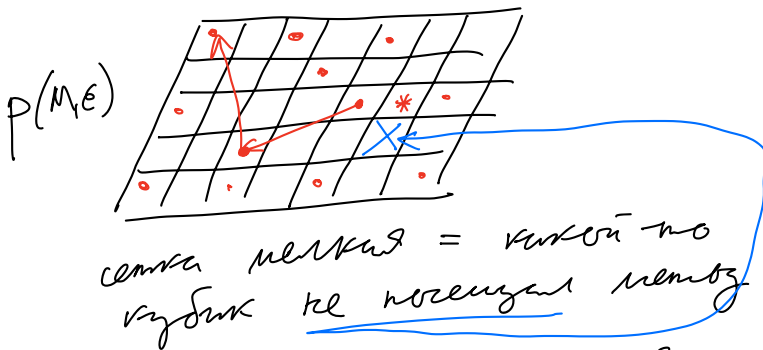
1). Метод - наивный перебор



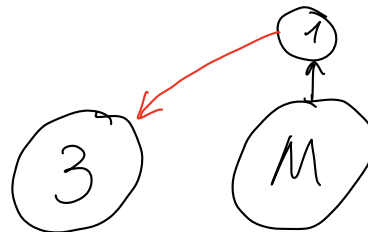
P^d выборов
 перебора или зная в центре
 $\left(\frac{M}{2\epsilon}\right)^d$ — количество точек в центре
 \uparrow P — размерность
 \uparrow d — глубина перебора

$f(x) - f^* \leq \epsilon \leftarrow$ хотим, но

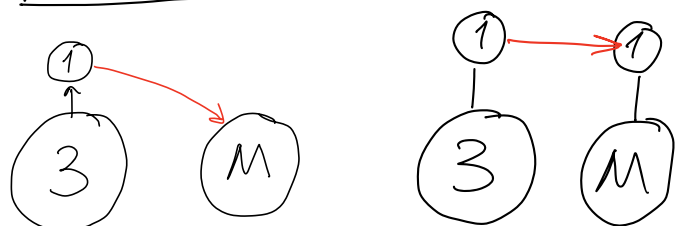
2). Грубые оценки



Верхние оценки



Грубые оценки



- Вогнутість

$f(x)$ вогнута на \mathbb{R}^d , якщо $\forall x, y \in \mathbb{R}^d$

$$f(x) \geq f(y) + \langle \nabla f(y); x - y \rangle + \frac{\mu}{2} \|x - y\|_2^2$$

μ -сильная вогнутість

- Липшицевість (Ліпшицевість)

- L -липшицевість градієнта (L -ліпшицевість)

$f(x)$ L -ліпшів на \mathbb{R}^d , якщо $\forall x, y \in \mathbb{R}^d$

$$\|\nabla f(x) - \nabla f(y)\|_2 \leq L \|x - y\|_2$$

Теорема (гладка сильная L -ліпшицевість градієнта)

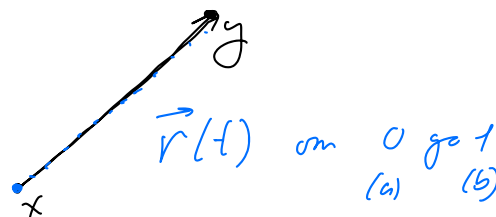
Если f L -ліпшів, то $\forall x, y \in \mathbb{R}^d$

$$|f(y) - f(x) - \langle \nabla f(x); y - x \rangle| \leq \frac{L}{2} \|y - x\|_2^2$$

Доведення:

$$f(y) - f(x) \stackrel{\text{ф. Н.-Л.}}{=} \int_0^1 \langle \nabla f(x + t(y-x)); y - x \rangle dt \quad \textcircled{=}$$

б параметризація
 $r(t) = x + t(y-x)$
 $t \in [0, 1]$



$$d\vec{r}(t) = (y-x) dt$$

$$\begin{aligned} f(\vec{r}(1)) - f(\vec{r}(0)) &= \\ &= \int_0^1 \langle \nabla f(\vec{r}(t)); d\vec{r}(t) \rangle \end{aligned}$$

$$\textcircled{=} \langle \nabla f(x); y - x \rangle + \int_0^1 \langle \nabla f(x + t(y-x)) - \nabla f(x); y - x \rangle dt$$

$$|f(y) - f(x) - \langle \nabla f(x); y-x \rangle| =$$

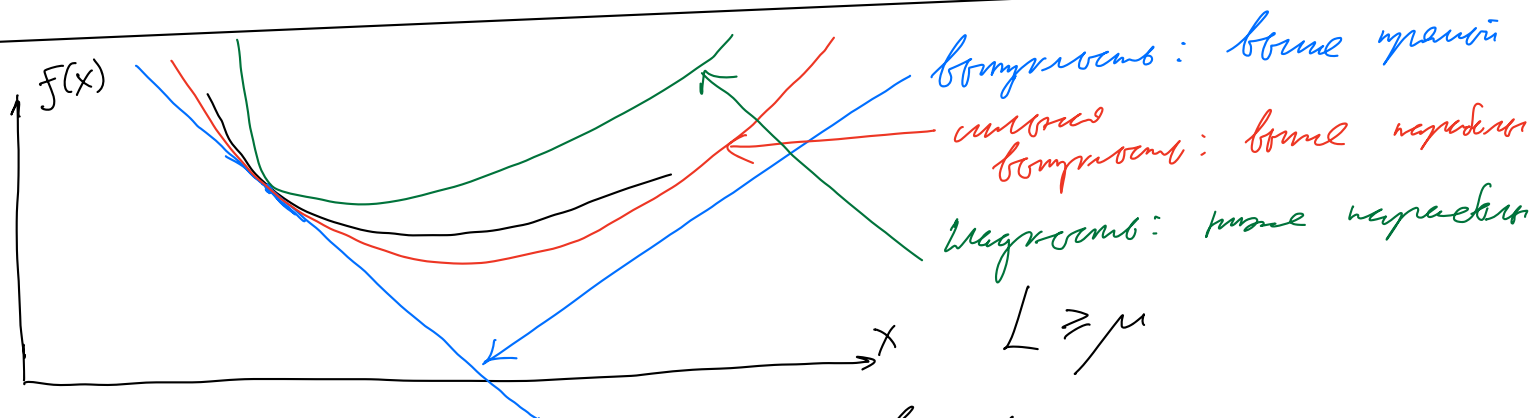
$$= \left| \int_0^1 \langle \nabla f(x+t(y-x)) - \nabla f(x); y-x \rangle dt \right|$$

$$\leq \int_0^1 \underbrace{|\langle \nabla f(x+t(y-x)) - \nabla f(x); y-x \rangle|}_{\text{КБЛН}} dt$$

$$\langle a; b \rangle \leq \|a\|_2 \|b\|_2$$

$$\leq \int_0^1 \underbrace{\|\nabla f(x+t(y-x)) - \nabla f(x)\|_2}_{L\text{-напряжение}} \|y-x\|_2 dt$$

$$\leq \int_0^1 L t \|y-x\|_2^2 dt = L \|y-x\|_2^2 \int_0^1 t dt = \frac{L}{2} \|y-x\|_2^2 \quad \blacksquare$$



участок: ∇ L -напряжение, μ -среднее вогнутости

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

$f(x)$ • L -напряжение
 • μ -среднее-вогнутость

Метод:

$$x^{l+1} = x^l - \underbrace{\gamma_k}_{\text{шаг}} \nabla f(x^k)$$

x_k - номер итерации
 x_i - номер точки

∇f - направление роста $\Rightarrow -\nabla f(x)$ - убывание
 γ_k - шаг (можно выбрать), м.к. минимума д-ва

Don't be confused ($\gamma_k \equiv \gamma$)

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

↑
unexpanded

$$= \|x^k - x^*\|_2^2 - 2\gamma \langle \nabla f(x^k); x^k - x^* \rangle + \gamma^2 \|\nabla f(x^k)\|_2^2 \leq$$

$$\|\nabla f(x^k)\|_2^2 = \|\nabla f(x^k) - \nabla f(x^*)\|_2^2 \leq L^2 \|x - y\|_2^2$$

||
0

↑
L-Lipschitz

$$- \langle \nabla f(x^k); x^k - x^* \rangle \leq f(x^*) - f(x^k) - \frac{\mu}{2} \|x^k - x^*\|_2^2$$

↑
 μ -strongly convex

$$\leq \|x^k - x^*\|_2^2 + 2\gamma \left(f(x^*) - f(x^k) - \frac{\mu}{2} \|x^k - x^*\|_2^2 \right) + \gamma^2 L^2 \|x^k - x^*\|_2^2$$

$$= (1 - \gamma\mu + \gamma^2 L^2) \|x^k - x^*\|_2^2 + \underbrace{2\gamma(f(x^*) - f(x^k))}_{\leq 0}$$

$$\|x^{k+1} - x^*\|_2^2 \leq \underbrace{(1 - \gamma\mu + \gamma^2 L^2)}_{? \text{ no sum} < 1} \|x^k - x^*\|_2^2 \leq$$

Comment: $(1 - \gamma\mu + \gamma^2 L^2)' = 0$ $-\mu + 2\gamma L^2 = 0$

$\gamma = \frac{\mu}{2L^2}$

$$\leq \left(1 - \frac{\mu^2}{4L^2}\right) \|x^k - x^*\|_2^2$$

$$\leq \left(1 - \frac{\mu^2}{4L^2}\right)^2 \|x^{k-1} - x^*\|_2^2$$

$$\leq \dots$$

$$\leq \left(1 - \frac{\mu^2}{4L^2}\right)^{k+1} \|x^0 - x^*\|_2^2$$

Свойство (мю-ласс - нормальное уравнение): для L -угрих и μ -сильн. л.
 $\gamma = \frac{\mu}{2L^2}$

$$\|X^{k+1} - X^*\|_2^2 \leq \left(1 - \frac{\mu^2}{4L^2}\right)^{k+1} \|X^0 - X^*\|_2^2$$

Следствие хотим $\|X^{k+1} - X^*\|_2^2 \sim \varepsilon$ чему равно k ?

$$\|X^{k+1} - X^*\|_2^2 \leq \left(1 - \frac{\mu^2}{4L^2}\right)^{k+1} \|X^0 - X^*\|_2^2$$

$$(1-x) \leq \exp(-x) \quad x \in (0,1)$$

$$\leq \exp\left(-\frac{\mu^2(k+1)}{4L^2}\right) \|X^0 - X^*\|_2^2$$

$$\|X^{k+1} - X^*\|_2^2 \sim \varepsilon$$

$$\exp\left(\frac{\mu^2(k+1)}{4L^2}\right) \sim \frac{\|X^0 - X^*\|_2^2}{\varepsilon} \quad | \log$$

$$\frac{\mu^2}{4L^2} (k+1) \sim \log \frac{\|X^0 - X^*\|_2^2}{\varepsilon}$$

$$\boxed{k \sim \frac{4L^2}{\mu^2} \log \frac{\|X^0 - X^*\|_2^2}{\varepsilon}}$$

оценка на число итер.
 (оценка на опр. решение)