

Лекция 5. Оптимизация в пространствах большой размерности: нелинейный метод сопряжённых градиентов и неточный метод Ньютона

Курс «Методы оптимизации в машинном обучении»

19 октября 2015 г.

$$\frac{1}{2} \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - \mathbf{x}^T \mathbf{b} \rightarrow \min_{\mathbf{x}}$$

$$\mathbf{g}_0 = \mathbf{A} \mathbf{x}_0 - \mathbf{b}$$

$$\mathbf{d}_0 = -\mathbf{g}_0, \mathbf{u}_0 = \mathbf{A} \mathbf{d}_0;$$

для $k = 0, 1, \dots, \#iter$

$$\alpha_k = \frac{\mathbf{g}_k^T \mathbf{g}_k}{\mathbf{d}_k^T \mathbf{u}_k};$$

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{d}_k;$$

$$\mathbf{g}_{k+1} = \mathbf{g}_k + \alpha_k \mathbf{u}_k;$$

если $\|\mathbf{g}_{k+1}\| < \varepsilon$ то

$$\mathbf{x}_* = \mathbf{x}_{k+1};$$

Выход из цикла;

$$\beta_k = \frac{\mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{g}_{k+1}}{\mathbf{g}_k^T \mathbf{g}_k};$$

$$\mathbf{d}_{k+1} = -\mathbf{g}_{k+1} + \beta_k \mathbf{d}_k;$$

$$\mathbf{u}_{k+1} = \mathbf{A} \mathbf{d}_{k+1};$$

$$f(\mathbf{x}) \rightarrow \min_{\mathbf{x}}$$

$$\mathbf{g}_0 = \nabla f(\mathbf{x}_0);$$

$$\mathbf{d}_0 = -\mathbf{g}_0;$$

для $k = 0, 1, \dots, \#iter$

$$\alpha_k = \arg \min_{\alpha \geq 0} f(\mathbf{x}_k + \alpha \mathbf{d}_k);$$

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{d}_k;$$

$$\mathbf{g}_{k+1} = \nabla f(\mathbf{x}_{k+1});$$

если $\|\mathbf{g}_{k+1}\| < \varepsilon$ то

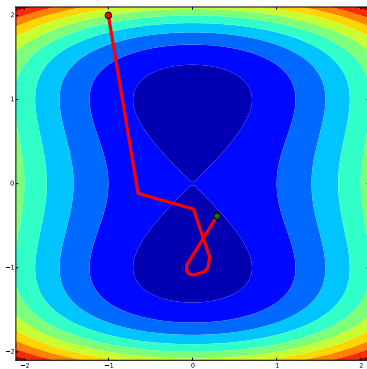
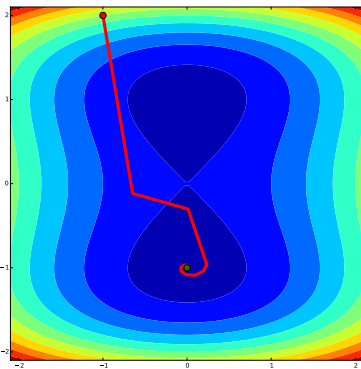
$$\mathbf{x}_* = \mathbf{x}_{k+1};$$

Выход из цикла;

$$\beta_k = \frac{\mathbf{g}_{k+1}^T \mathbf{g}_{k+1}}{\mathbf{g}_k^T \mathbf{g}_k};$$

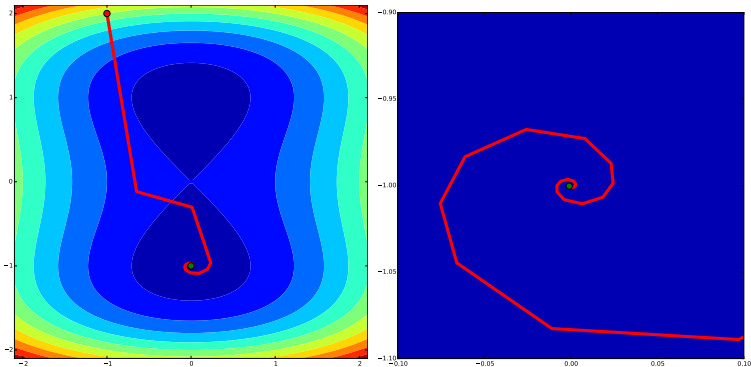
$$\mathbf{d}_{k+1} = -\mathbf{g}_{k+1} + \beta_k \mathbf{d}_k;$$

$$f(x, y) := \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{4}y^4 - \frac{1}{2}y^2 \rightarrow \min_{x, y}$$


 $c_2 = 0.9$

 $c_2 = 0.2$

- При $c_2 > 0.5$ метод может не сходиться.
- При $c_2 < 0.5$ метод сходится.

- Часто метод Флетчера–Ривса может делать очень маленькие шаги.
- Обычно это происходит когда d_k почти ортогонально g_k .
- Пример (движение по спирали):



$$\mathbf{d}_{k+1} = -\mathbf{g}_{k+1} + \beta_k \mathbf{d}_k$$

Другие способы выбора β_k :

Полак–Рибье:

$$\beta_k^{\text{PR}} := \frac{\mathbf{g}_{k+1}^\top \mathbf{y}_k}{\|\mathbf{g}_k\|_2^2}$$

Хестинс–Штифель:

$$\beta_k^{\text{HS}} := \frac{\mathbf{g}_{k+1}^\top \mathbf{y}_k}{\mathbf{d}_k^\top \mathbf{y}_k}$$

Полак–Рибье+:

$$\beta_k^{\text{PR}+} := \max\{0, \beta_k^{\text{PRP}}\}$$

Гильберт–Ноусидаль:

$$\beta_k^{\text{GN}} := \max\{-\beta_k^{\text{FR}}, \min\{\beta_k^{\text{PR}}, \beta_k^{\text{FR}}\}\}$$

Дай–Юань:

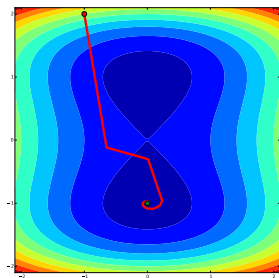
$$\beta_k^{\text{DY}} := \frac{\|\mathbf{g}_{k+1}\|_2^2}{\mathbf{d}_k^\top \mathbf{y}_k}$$

Агер–Джан:

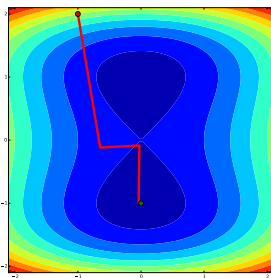
$$\beta_k^{\text{HZ}} := \frac{\mathbf{g}_{k+1}^\top}{\mathbf{d}_k^\top \mathbf{y}_k} \left(\mathbf{y}_k - \frac{2 \|\mathbf{y}_k\|_2^2}{\mathbf{d}_k^\top \mathbf{y}_k} \mathbf{d}_k \right)$$

Во всех формулах $\mathbf{y}_k := \mathbf{g}_{k+1} - \mathbf{g}_k$.

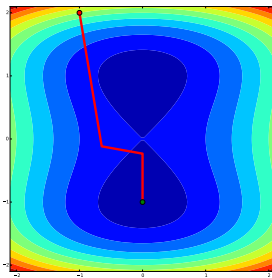
Пример: FR vs PR vs FR+restart



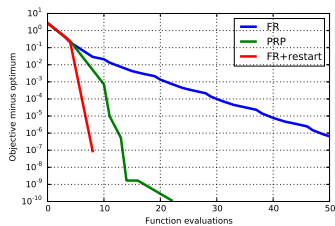
FR



PR



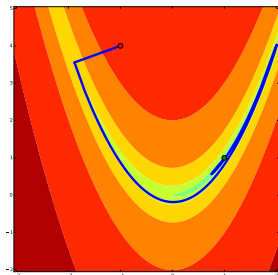
FR+restart



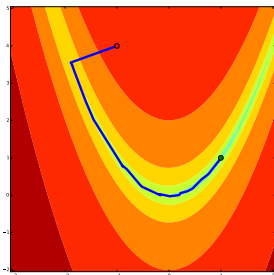
- Методы PR и FR+restart сходятся гораздо быстрее, чем просто FR.

Пример #2: функция Розенброка

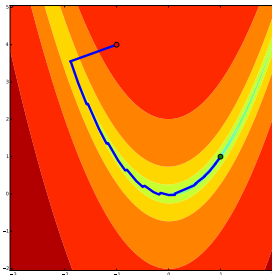
Функция Розенброка: $f(x, y) := (1 - x)^2 + 100(y - x^2)^2 \rightarrow \min_{x, y}$



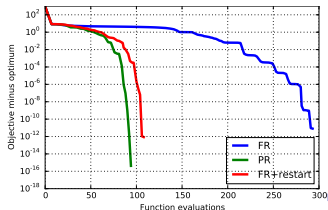
FR



PR



FR+restart



Вычислить $\nabla f(\mathbf{x}_0)$;

для $k = 0, 1, \dots, \#iter$

$$\varepsilon_k = \min(1/2, \sqrt{\|\nabla f_k\|}) \|\nabla f_k\|;$$

$$\mathbf{z}_0 = \mathbf{0}, \mathbf{g}_0 = H_k \mathbf{z}_0 + \nabla f_k, \mathbf{d}_0 = -\mathbf{g}_0;$$

для $j = 0, 1, \dots,$

$$\gamma_j = \frac{\mathbf{g}_j^T \mathbf{g}_j}{\mathbf{d}_j^T H_k \mathbf{d}_j};$$

$$\mathbf{z}_{j+1} = \mathbf{z}_j + \gamma_j \mathbf{d}_k, \mathbf{g}_{j+1} = \mathbf{g}_j + \gamma_j H_k \mathbf{d}_j;$$

если $\|\mathbf{z}_{j+1}\| < \varepsilon_k$ то

$$\mathbf{p}_k = \mathbf{z}_{j+1};$$

Выход из цикла;

$$\beta_j = \frac{\mathbf{g}_{j+1}^T \mathbf{g}_{j+1}}{\mathbf{g}_j^T \mathbf{g}_j};$$

$$\mathbf{d}_{j+1} = -\mathbf{g}_{j+1} + \beta_j \mathbf{d}_j;$$

$$\alpha_k = \arg \min_{\alpha \geq 0} f(\mathbf{x}_k + \alpha \mathbf{p}_k), \alpha_{start} = 1;$$

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{p}_k;$$

если $\|\nabla f_{k+1}\| < \varepsilon$ то

$$\mathbf{x}_* = \mathbf{x}_{k+1}, \text{Выход.}$$