

دانشگاه صنعتی خواجه نصیرالدین طوسی
۱۳۹۷

پروژه بهینه سازی غیرخطی

استاد درس: جناب آقای دکتر کوشکی

اعضای گروه:

مرضیه روشنی ۹۸۲۲۴۰۳

درسا عسگری ۹۸۲۳۶۸۳

❖ روش نیوتن برای مینیمم سازی توابع:

فرض کنید $f(x)$ یک تابع n متغیره حقیقی باشد که دوبار به طور پیوسته مشتقپذیر است. همچنین فرض کنید $x^{(0)} \in R^n$.

دنباله نیوتن $\{x^{(k)}\}$ با نقطه آغازین $x^{(0)}$ برای مینیمم سازی تابع $f(x)$ با فرمول بازگشتی

$$[Hf(x^{(k)})](x^{(k+1)} - x^{(K)}) = -\nabla f(x^{(K)}) \quad k \geq 0$$

یا به طور معادل با

$$x^{(k+1)} = x^{(K)} - [Hf(x^{(k)})]^{-1} \nabla f(x^{(K)}) \quad k \geq 0$$

تعریف می شود.

مثال روش نیوتن برای مینیمم سازی توابع:

مثال زیر روش نیوتن را برای یک تابع غیر درجه دو ساده نشان می دهد.

مثال. در این مثال، دنباله $\{x^{(k)}\}$ حاصل از روش نیوتن را برای مینیمم سازی تابع

$$f(x_1, x_2) = x_1^4 + 2x_1^2x_2^2 + x_2^4$$

به دست می آوریم. چون $f(x_1, x_2)$ نسبت به متغیرهای x_1 و x_2 متقارن است پس برای محاسبه تکرار بعدی از نقطه ای به صورت (a, a) استفاده می کنیم. توجه داریم که

$$\nabla f(x_1, x_2) = (4x_1^3 + 4x_1x_2^2, 4x_1^2x_2 + 4x_2^3),$$

$$Hf(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} 12x_1^2 + 4x_2^2 & 8x_1x_2 \\ 8x_1x_2 & 4x_1^2 + 12x_2^2 \end{bmatrix}$$

و در نتیجه

$$\nabla f(a, a) = (8a^3, 8a^3), \quad Hf(a, a) = \begin{bmatrix} 16a^2 & 8a^2 \\ 8a^2 & 16a^2 \end{bmatrix}.$$

بنابراین، معادله (۵) در نقطه فعلی (a, a) به صورت

$$16a^2(x_1 - a) + 8a^2(x_2 - a) = -8a^3$$

$$8a^2(x_1 - a) + 16a^2(x_2 - a) = -8a^3$$

یا

$$2x_1 + x_2 = 2a$$

$$x_1 + 2x_2 = 2a$$

می‌باشد. جواب دستگاه بالا برابر است با $(x_1, x_2) = (2a/3, 2a/3)$. پس، دنباله حاصل از روش نیوتن برای مینیم سازی $f(x_1, x_2)$ با نقطه آغازین، مثلاً، $x^{(0)} = (1, 1)$ به صورت

$$x^{(k)} = \left(\left(\frac{2}{3} \right)^k, \left(\frac{2}{3} \right)^k \right)$$

است. واضح است که، این دنباله همگرا به $x^* = (0, 0)$ می‌باشد که مینیمم کننده سراسری $f(x_1, x_2)$ است، چون

$$f(x_1, x_2) = (x_1^2 + x_2^2)^2.$$

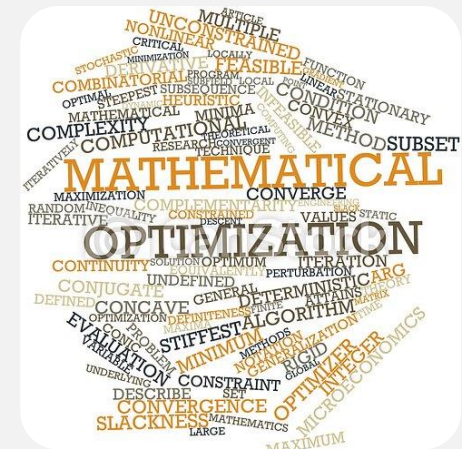
❖ روش سریع ترین کاهش (S.D) برای مینیمم سازی توابع:

فرض کنید تابع $f(x)$ مشتق های نسبی مرتبه اول پیوسته بر R^n داشته باشد و $x^{(0)} \in R^n$. در این صورت دنباله سریع ترین کاهش $\{x^{(k)}\}$ با نقطه آغازین $x^{(0)}$ برای مینیمم سازی تابع $f(x)$ با رابطه بازگشتی زیر تعریف می شود:

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

که در آن t_k مقداری برای $t \geq 0$ است که تابع

$$\varphi_k(t) = f(x^k - t \nabla f(x^{(K)})) \quad t \geq 0$$



الگوریتم روش سریع ترین کاهش برای مینیمم سازی توابع:

۱. $K=0$

۲. مقدار $x^{(K)}$ را به عنوان ورودی دریافت می کنیم.

۳. مقدار $\nabla f(x^{(K)})$ را محاسبه می کنیم و فرض می کنیم t_k مقدار بهینه مساله

تک متغیره $\varphi_k(t) = f(x^k - t\nabla f(x^{(K)}))$ $\min_{t>0}$ باشد.

۱. قرار می دهیم $x^{(k+1)} = x^{(K)} - t_k \nabla f(x^{(K)})$

۲. به k یک واحد اضافه میکنیم و به مرحله ۳ برمیگردیم (تا زمانی که الگوریتم شرط توقف را داشته باشد).

مثال برای روش سریع ترین کاهش برای مینیمم سازی توابع:

مثال. در زیر به محاسبه سه تکرار اول روش سریع ترین کاهش برای مینیمم سازی تابع

$$f(x, y) = 4x^2 - 4xy + 2y^2$$

از نقطه آغازین $x^{(0)} = (2, 3)$ می پردازیم. توجه داریم که

$$\nabla f(x, y) = (8x - 4y, -4x + 4y).$$

در نتیجه، $\nabla f(2, 3) = (4, 4)$ و بنابراین

$$\varphi_0(t) = f(2 - 4t, 3 - 4t).$$

چون

$$\begin{aligned}\varphi'_0(t) &= -\nabla f(x^{(0)} - t\nabla f(x^{(0)})) \cdot \nabla f(x^{(0)}) \\ &= -\nabla f(2 - 4t, 3 - 4t) \cdot (4, 4) \\ &= -([8(2 - 4t) - 4(3 - 4t)]4 + [-4(2 - 4t) + 4(3 - 4t)]4) \\ &= -16(2 - 4t)\end{aligned}$$

پس $\varphi_0(t)$ فقط یک نقطه بحرانی در $t = \frac{1}{4}$ دارد و این نقطه بحرانی یک مینیمم کننده سراسری است زیرا $\varphi''_0(\frac{1}{4}) = 64 > 0$. بنابراین $t_0 = \frac{1}{4}$ و

$$x^{(1)} = x^{(0)} - \frac{1}{4} \nabla f(x^{(0)}) = (2, 3) - \frac{1}{4} (4, 4) = (0, 1).$$

تکرار دوم $x^{(2)}$ روش سریع‌ترین کاهش را به طور مشابه محاسبه می‌کنیم. چون
 $\nabla f(x^{(1)}) = (-4, 4)$ پس

$$\varphi_1(t) = f(x^{(1)} - t\nabla f(x^{(1)})) = f(4t, 1 - 4t).$$

در نتیجه

$$\begin{aligned}\varphi_1'(t) &= -\nabla f(x^{(1)} - t\nabla f(x^{(1)})) \cdot \nabla f(x^{(1)}) \\ &= -\nabla f(4t, 1 - 4t) \cdot (-4, 4) \\ &= -([8(4t) - 4(1 - 4t)](-4) + [-4(4t) + 4(1 - 4t)](4)) \\ &= -16(2 - 20t).\end{aligned}$$

بنابراین، $t = \frac{1}{10}$ تنها نقطه بحرانی $\varphi_1(t)$ است و این نقطه بحرانی یک مینیمم کننده است؛ چون
 $\varphi_1''(\frac{1}{10}) = 320 > 0$ پس $t_1 = \frac{1}{10}$ و

$$x^{(2)} = x^{(1)} - \frac{1}{10} \nabla f(x^{(1)}) = (0, 1) - \frac{1}{10} (-4, 4) = (\frac{4}{10}, \frac{6}{10}).$$