

Επιλέγοντας $\underline{\alpha} = \pm e_i$, $i=1, \dots, n$ (e_i = μοναδιαία διανύσματα)
 βρίσκουμε ότι $\nabla f(\underline{x}^*) = 0$.

Επίσης αφού $\underline{g}'(0) = 0$, έχουμε:

$$\underline{g}(\underline{\alpha}, t) - \underline{g}(\underline{\alpha}, 0) = 0 + \frac{1}{2} \underline{g}''(\underline{\alpha}, 0) \cdot t^2 + o(t^2), \quad t \rightarrow 0.$$

οπότες, $\underline{g}''(\underline{\alpha}, 0) = \underline{\alpha}^T \cdot H f(\underline{x}^*) \cdot \underline{\alpha} \geq 0$, $\forall \underline{\alpha} \in \mathbb{R}^n$.

Άρα ο $H f(\underline{x}^*)$ είναι θετικά ημιορισμένος.

Τετάρτη 21/11/2012

Θέση

1. Έστω $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$ με τοπικό ελάχιστο \underline{x}^* .

Τότε: i) $\nabla f(\underline{x}^*) = 0$

ii) ο πίνακας $H f(\underline{x}^*)$ είναι θετικά ημιορισμένος.

$$(\underline{x}^T H f(\underline{x}^*) \underline{x} \geq 0)$$

2. Έστω $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$ κ' ισχύουν τα εξής:

i) $\nabla f(\underline{x}^*) = 0$

ii) ο πίνακας $H f(\underline{x}^*)$ είναι θετικά ορισμένος

Τότε το x^* είναι τομικό ελάχιστο του f .

Απόδειξη

2. Έχουμε ότι $\forall \alpha$

$$f(x^* + \alpha) = f(x^*) + \alpha \nabla f(x^*) + \frac{1}{2} \alpha^T \underbrace{H f(x^*)}_{(ii)} \alpha + o(\|\alpha\|^2)$$

Θεώρημα
Rayleigh $\geq \lambda_1 \alpha^T \alpha + o(\|\alpha\|^2) + f(x^*)$

Θεώρημα Rayleigh

Αν ο A είναι συμμετρικά ορισμένος, τότε $\lambda_1 \leq \frac{\alpha^T A \alpha}{\alpha^T \alpha} \leq \lambda_n$
όπου $0 \leq \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$

οπότε για α με $\|\alpha\| < \varepsilon$, για κάποιον ε έχουμε
 $f(x^* + \alpha) \geq f(x^*)$

Τα τομικά μέγιστα / ελάχιστα είναι κ' ομοια αν η f είναι κοίδη / κυρτή.

Θεώρημα

Έστω η f κυρτή σ' ένα σύνολο $F \subset \mathbb{R}^n$.

Τότε κάθε τομικό ελάχιστο είναι κ' ομοια.

Απόδειξη

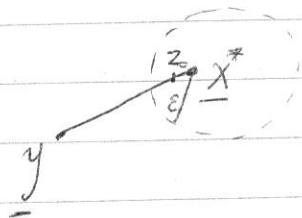
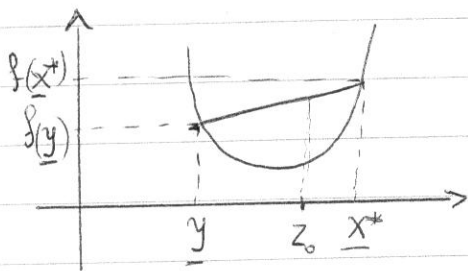
Έστω ότι το τομικό ελάχιστο x^* δεν είναι ομοια, δηλαδή

υπάρχει ένα y με $f(y) < f(x^*)$

Παίρνουμε ένα σημείο z_0 : $\|z_0 - x^*\| < \varepsilon$, $z_0 = \lambda x^* + (1-\lambda)y$, $\lambda \in (0, 1)$.

Αλλά η f είναι κυρτή, οπότε $f(z_0) = f(\lambda x^* + (1-\lambda)y) \leq \lambda f(x^*) + (1-\lambda)f(y) = f(x^*)$

κάθε σημείο του εσοχή f κυρτή f υπάρχει είναι πάνω από την f .



$$\rightarrow f(z_0) < f(x^*) \quad \underline{\text{Άζηση}}$$

αφού υποθέσαμε ότι $z_0 \in \varepsilon$ -γείρωσή του x^* ή x^* τουλάχιστο ελάττωσο.

Θεώρημα

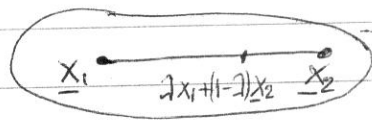
Έστω $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ κυρτή συνάρτηση

Τότε το σύνολο $F = \{x \in \mathbb{R}^n : g(x) \leq c\}$ για κάποιο $c > 0$, είναι κυρτό.

Απόδειξη

Έστω $x_1, x_2 \in F$, τότε

$$g(\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2) \leq \lambda g(x_1) + (1-\lambda)g(x_2)$$



$$\leq \lambda c + (1-\lambda)c = c$$

Θεώρημα

Έστω $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$

Η f είναι κυρτή αν και μόνο αν οι πίνακες $Hf(x)$ είναι θετικά ημιορισμένοι $\forall x \in \mathbb{R}^n$.

Αλγόριθμοι βελτιστοποίησης

Θέλουμε να λύσουμε ως εξίσωση $\nabla f(x^*) = 0$
μέσω επαναληπτικής διαδικασίας που παράγει σημεία $(x_k)_{k=1,2,\dots}$
τ.ω. $f(x_{k+1}) \leq f(x_k)$, $\forall k$ που ενδεχομένως ζύνται στο τοπικό
ελάχιστο x^* με $\|\nabla f(x^*)\| < \epsilon$. (← κριτήριο τερματισμού)

Μια πρώτη ιδέα είναι να πάμε αντίθετα από $\nabla f(x_k)$

$$\text{δηλαδή } x_{k+1} = x_k - \nabla f(x_k)$$

$$\text{Ισχύει ότι } f(x_{k+1}) \leq f(x_k) ;$$

(δηλαδή είναι μέθοδος κατόδου-descent method)

Από Taylor έχουμε:

$$f(x_k + \xi) = f(x_k) + \xi^T \nabla f(x_k) + o(\|\xi\|),$$

όπου $\xi = -\alpha \nabla f(x_k)$ αν α πολύ μικρό τότε ξ πολύ μικρό κ'

$$\begin{aligned} f(x_k) &= f(x_k - \alpha \nabla f(x_k)) + \alpha \nabla f(x_k)^T \nabla f(x_k) + \dots \\ &\geq f(x_k - \alpha \nabla f(x_k)), \text{ για } \alpha \text{ αρκετά μικρό} \end{aligned}$$

όχι όμως υποχρεωτικά κ' για κάθε άλλο α .

Οπότε δοκιμάζουμε: $x_{k+1} = x_k - \alpha_k \nabla f(x_k)$

ή ακόμη πιο γενικά: $x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$, για κάποιον d_k τ.ω.
 $d_k \cdot \nabla f(x_k) < 0$

Επί παραδείγματι, μπορούμε να κινηθούμε κατά μικράς ως ενδείας
από το x_k με κατεύθυνση d_k .

Έστω $g(\alpha) := f(x_k + \alpha d_k)$ κ' διαλέγουμε το α τ.ω.

$$\alpha_k := \inf \{ \alpha > 0 : g'(\alpha) = 0 \}$$

$$\text{Έχουμε: } f(0) = f(\alpha) - \alpha f'(\alpha) + \frac{\alpha^2}{2} f''(\xi), \quad \xi \in (0, \alpha)$$

$$\geq f(\alpha), \quad \text{αν } f''(\xi) \geq 0, \text{ δηλ } f \text{ κυρτή}$$

Μπορούμε επίσης να επιλέξουμε $d_k = -\nabla f(x_k)$
(steepest descent - απότομη κάθοδος)

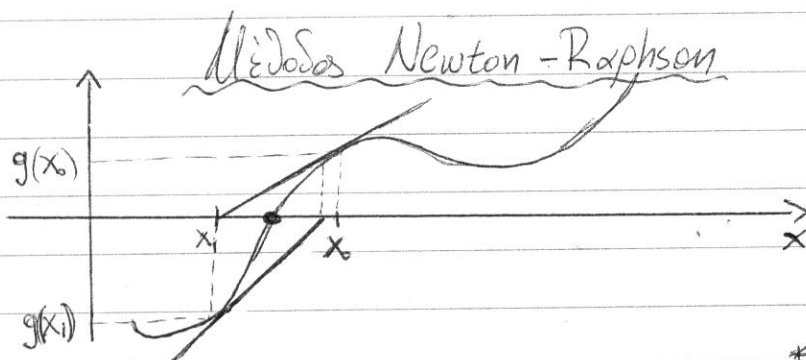
Αλλά αυτές οι μέθοδοι έχουν αρχή σύγκλισης.

Γρηνότερες μέθοδοι

- με αρχή σύγκλισης
- μέθοδοι ακρίβειας
κατά μήκος μιας γραμμής

ακριβότερες υπολογιστικά μέθοδοι

- γρήγορη σύγκλιση
- μέθοδος Newton-Raphson



Έστω ότι θέλουμε να βρούμε τα μηδενικά μιας συνάρτησης g :

$$g(x^*) \equiv \nabla f(x^*) = 0$$

Έστω μια αρχική τιμή x_k .

Χρησιμοποιούμε τη προσεγγιστική συνάρτηση (1η τάξη του Taylor)

$$g: x \mapsto g(x_k) + g'(x_k)(x - x_k), \quad x \in \mathbb{R}$$

Ξεκινώντας από κάποιο x_k β' επισκαμπε τότε μηδενίζεται

$$x_{k+1} = x_k - \frac{g(x_k)}{g'(x_k)}, \quad g'(x_k) \neq 0$$

Για $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, C^2 , έχουμε την εξίσωση

$$g(\underline{x}_k) + J_g(\underline{x}_k)(\underline{x} - \underline{x}_k) = 0.$$

όπου $J_g(\underline{x}_k)$ είναι η Jacobiana της g στο \underline{x}_k , οπότε αν είναι αντιστρέψιμος ($\det J_g \neq 0$) έχουμε:

$$\underline{x}_{k+1} = \underline{x}_k - (J_g(\underline{x}_k))^{-1} g(\underline{x}_k)$$

ή

$$\underline{x}_{k+1} = \underline{x}_k - (Hf(\underline{x}_k))^{-1} \nabla f(\underline{x}_k)$$