

Μέθοδοι πολυδιάστατης ελαχιστοποίησης χωρίς παραγώγους

Δ. Γ. Παπαγεωργίου
Τμήμα Μηχανικών Επιστήμης Υλικών
Πανεπιστήμιο Ιωαννίνων

dparageo@uoi.gr
http://pc164.materials.uoi.gr/dparageo

Μέθοδοι ελαχιστοποίησης πολυδιάστατων συναρτήσεων

Μέθοδοι χωρίς παραγώγους

Ενδεικτικά:

- Μη γραμμική μέθοδος Simplex
- Πολυκατευθυντική αναζήτηση (MDS)
- Αναζήτηση προτύπου

Πλεονεκτήματα:

- Χρησιμοποιούνται μόνο τιμές της συνάρτησης, όχι των παραγώγων.
- Μπορούν να εφαρμοστούν σε ασυνεχείς συναρτήσεις ή συναρτήσεις με θόρυβο.

Μειονεκτήματα:

- Χαμηλή απόδοση όταν έχουμε πολλές μεταβλητές, τυπικά $n > 10$

Μέθοδοι με παραγώγους

Ενδεικτικά:

- Μέθοδος της πιο απότομης καθόδου
- Μέθοδοι συζυγών διευθύνσεων
- Μέθοδος Newton
- Μέθοδος Gauss-Newton
- Μέθοδοι Quasi-Newton

Πλεονεκτήματα:

- Πιο αποδοτικές από μεθόδους χωρίς παραγώγους.
- Υπάρχουν θεωρητικές αποδείξεις σύγκλισης.

Μειονεκτήματα:

- Απαιτούνται οι παράγωγοι της συνάρτησης.
- Δυσκολία εφαρμογής σε μη συνεχείς συναρτήσεις.

Μέθοδος Simplex

Simplex ονομάζουμε την κυρτή θήκη που σχηματίζεται από $N + 1$ σημεία στον N -διάστατο χώρο.

1. Επιλέγουμε $N + 1$ σημεία.

$$\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3, \dots, \mathbf{x}_{N+1}$$

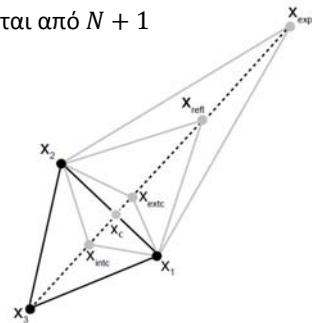
2. Υπολογίζουμε τις τιμές της συνάρτησης στα σημεία αυτά και τα αναδιατάσσουμε έτσι ώστε:

$$f(\mathbf{x}_1) \leq f(\mathbf{x}_2) \leq \dots \leq f(\mathbf{x}_N) \leq f(\mathbf{x}_{N+1})$$

Καλύτερο σημείο

Δεύτερο χειρότερο σημείο

Χειρότερο σημείο



Η βασική ιδέα

Να αντικαταστήσουμε το χειρότερο σημείο με ένα που έχει μικρότερη τιμή συνάρτησης

Μέθοδος Simplex

3. Επανάληψη για $k = 1, 2, \dots$

a. Υπολογίζουμε το κέντρο του Simplex:

$$\mathbf{x}_c = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbf{x}_i$$

b. Κατοπτρισμός του χειρότερου σημείου διαμέσου του κέντρου:

$$\mathbf{x}_{refl} = \mathbf{x}_c + \alpha(\mathbf{x}_c - \mathbf{x}_{N+1})$$

c. Εξετάζουμε τις παρακάτω περιπτώσεις:

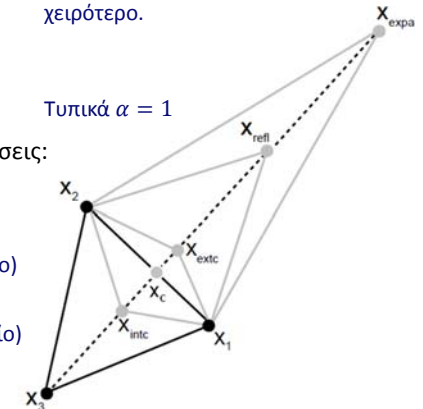
I. $f(\mathbf{x}_1) \leq f(\mathbf{x}_{refl}) \leq f(\mathbf{x}_N)$

II. $f(\mathbf{x}_{refl}) \leq f(\mathbf{x}_1)$
(Βρήκαμε ένα νέο καλύτερο σημείο)

III. $f(\mathbf{x}_N) < f(\mathbf{x}_{refl})$
(Βρήκαμε ένα νέο χειρότερο σημείο)

Μέση τιμή όλων των σημείων εκτός από το χειρότερο.

Τυπικά $\alpha = 1$



Μέθοδος Simplex

$$I. f(x_1) \leq f(x_{refl}) \leq f(x_N)$$



Το x_{refl} γίνεται αποδεκτό ως νέο σημείο του simplex και το x_{N+1} απορρίπτεται.

$$II. f(x_{refl}) \leq f(x_1)$$



Ευκαιρία να κινηθούμε σε ακόμη χαμηλότερες τιμές της συνάρτησης.

Εφαρμόζουμε επέκταση:

$$x_{expa} = x_c + \gamma(x_{refl} - x_c) \quad \text{Τυπικά } \gamma = 2$$

Αν $f(x_{expa}) \leq f(x_{refl})$ τότε δεχόμαστε το x_{expa} αλλιώς δεχόμαστε το x_{refl}

Το x_{N+1} απορρίπτεται.

Μέθοδος Simplex

$$III. f(x_N) < f(x_{refl})$$



Εφαρμόζουμε συστολή

$$x_{contr} = \begin{cases} x_{extc} = x_c + \beta(x_{refl} - x_c) & \text{αν } f(x_N) < f(x_{refl}) < f(x_{N+1}) \\ x_{intc} = x_c + \beta(x_{N+1} - x_c) & \text{αν } f(x_{N+1}) \leq f(x_{refl}) \end{cases}$$

Εξωτερική συστολή
Εσωτερική συστολή
Τυπικά $\beta = 0.5$

Αν $f(x_{contr}) < f(x_{refl})$ και $f(x_{contr}) < f(x_{N+1})$ τότε κρατάμε το x_{contr}

αλλιώς

εφαρμόζουμε σμίκρυνση όλου του simplex

$$x_i = \frac{1}{2}(x_i + x_1) \quad \text{για } i = 2, \dots, N+1$$

Μέθοδος Simplex

Κριτήρια τερματισμού

$$f(x_{N+1}) - f(x_1) < \varepsilon$$

$$\frac{1}{N+1} \sum_{i=1}^{N+1} |f(x_i) - \bar{f}| < \varepsilon$$

όπου

$$\bar{f} = \frac{1}{N+1} \sum_{i=1}^{N+1} f(x_i)$$

Πολυκατευθυντική αναζήτηση

Multidirectional Search Method - MDS

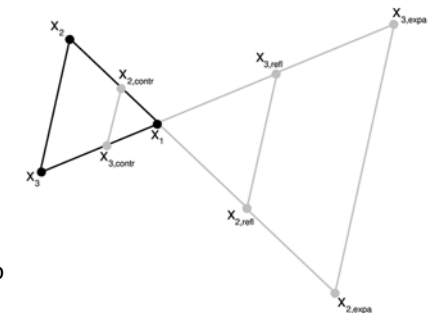
Παρόμοια με τη μέθοδο Simplex, όμως

Στη μέθοδο Simplex:

- Το χειρότερο σημείο προβάλλεται μέσω του κέντρου του simplex.
- Το χειρότερο σημείο αντικαθίσταται.

Στη μέθοδο MDS:

- Όλα τα σημεία προβάλλονται μέσω του καλύτερου σημείου.
- Όλα τα σημεία εκτός από το καλύτερο αντικαθίστανται.



Πολυκατευθυντική αναζήτηση

1. Επιλέγουμε $N + 1$ σημεία.

$$\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3, \dots, \mathbf{x}_{N+1}$$

2. Υπολογίζουμε τις τιμές της συνάρτησης στα σημεία \mathbf{x}_i και τα αναδιατάσσουμε έτσι ώστε:

$$f(\mathbf{x}_1) \leq f(\mathbf{x}_2) \leq \dots \leq f(\mathbf{x}_N) \leq f(\mathbf{x}_{N+1})$$

3. Επανάληψη για $k = 1, 2, \dots$

a. Εφαρμόζουμε κατοπτρισμό όλων των σημείων ως προς το καλύτερο.

$$\mathbf{x}_{i,refl} = \mathbf{x}_1 + (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_i)$$

b. Υπολογίζουμε τις τιμές

$$f(\mathbf{x}_{i,refl}) \quad i = 2 \dots N + 1$$

και βρίσκουμε τη μικρότερη από αυτές f_{refl}^*

c. Αν $f_{refl}^* < f(\mathbf{x}_1)$ τότε επιχειρείται **επέκταση**, αλλιώς **συστολή**

Πολυκατευθυντική αναζήτηση

Επέκταση

Εφαρμόζεται σε κάθε σημείο εκτός του \mathbf{x}_1

$$\mathbf{x}_{i,expa} = \mathbf{x}_1 + \gamma(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_i)$$

Υπολογίζονται οι τιμές της συνάρτησης

$$f(\mathbf{x}_{i,expa}) \quad i = 2 \dots N + 1$$

και βρίσκεται η μικρότερη f_{expa}^*

Αν $f_{expa}^* < f_{refl}^*$ τότε

τα σημεία της επέκτασης $\mathbf{x}_{i,expa}$ αντικαθιστούν τα σημεία του Simplex

Αλλιώς

τα σημεία του κατοπτρισμού $\mathbf{x}_{i,refl}$ αντικαθιστούν τα σημεία του Simplex

Τυπική τιμή $\gamma = 2$

Συστολή

Εφαρμόζεται σε κάθε σημείο εκτός του \mathbf{x}_1

$$\mathbf{x}_{i,contr} = \mathbf{x}_1 + \beta(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_i)$$

Τυπική τιμή $\beta = \frac{1}{2}$