# ΤΕΧΝΙΚΕΣ ΒΕΛΤΙΣΤΟΠΟΙΗΣΗΣ

Νικόλαος Γιακουμόγλου 9043

11 Δεκεμβρίου 2020

#### Part I

# Steepest Descent

### Steepest Descent

Στην μέθοδο αυτή έχουμε

$$\widehat{x(k+1)} = x(k) - \gamma(k) \cdot \Delta(k) \cdot \nabla f(x(k)) = x(k) + \gamma(k) \cdot d(k)$$
$$\Delta(k) = I > 0$$

$$d(k) = -\Delta(k) \cdot \nabla f(x(k)) = -\nabla f(x(k))$$

Άρα

$$x(k+1) = x(k) - \gamma(k) \cdot \nabla f(x(k))$$

όπου  $\gamma(k)=\gamma=ct$ . Κριτήριο τερματισμού αποτελεί αν το μέτρο της κλίσης  $\nabla f(x,y)<\varepsilon$  όπου  $\varepsilon$  η ακρίβεια ή αν υπερβούμε έναν ανώτερο αριθμό επαναλήψεων. Η μέθοδος Steepest Descent είναι η ίδια με προηγουμένως μόνο που αφαιρέθηκε η παράμετρος για τον τρόπο επιλογής του  $\gamma$  αφού θα τον θεωρήσουμε σταθερό.

#### $1 \Theta EMA1$

## 1.1 Εκτύπωση συνάρτησης $f(x_1,x_2)$

Εκτελούμε τον παρακάτω κώδικα για να δούμε την σνάρτηση  $f(x_1,x_2)$ 

```
syms x y
f = 0.5*x^2 + 0.5*y^2;
figure
title('Function f(x,y)');
fsurf(f)
xlabel('x');
ylabel('y');
zlabel('f(x,y)');
saveas(gcf,[pwd '\function.png'])
```

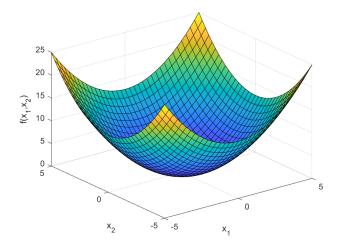


Figure 1:  $f(x_1, x_2) = \frac{1}{2}x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2$ 

# 1.2 Πειραματικά αποτελέσματα

Επιλέγουμε ως αρχικό σημείο οποιοδήποτε εκτός του (0,0) έστω  $(x_0,y_0)=(1,1)$ . Παρατίθενται τα αποτελέσματα.

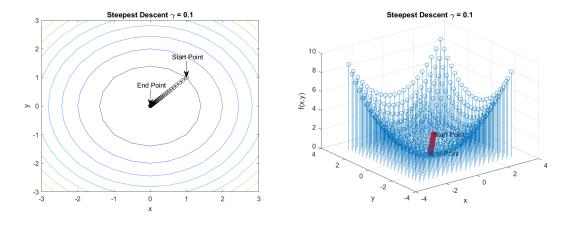


Figure 2: Αποτελέσματα για  $\gamma=0.1$ 

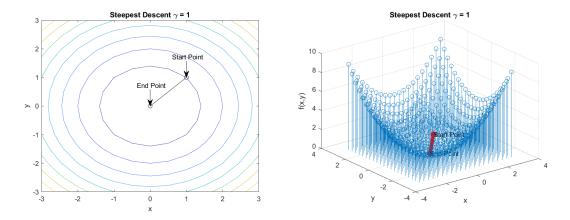


Figure 3: Αποτελέσματα για  $\gamma=1$ 

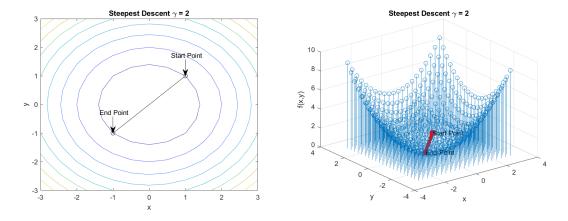
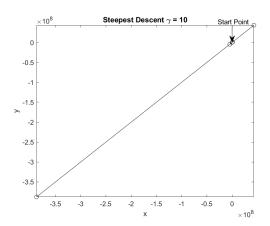


Figure 4: Αποτελέσματα για  $\gamma=2$ 



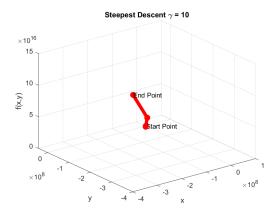


Figure 5: Αποτελέσματα για  $\gamma = 10$ 

Βλέπουμε ότι για  $\gamma=0.1$  και 1 ο αλγόριθμος συγκλίνει σε λίγα μόλις βήματα. Για  $\gamma\geq 2$  ο αλγόριθμος αποκλίνει. Συγκεκριμένα για  $\gamma=2$  τον σταματάμε γιατί υπερβαίνει τις μέγιστες επαναλήψεις που θέσαμε ως 10.000. Αυτό συμβαίνει γιατί υπάρχει ταλάντωση μεταξύ 2 σημείων. Για  $\gamma=10$  ο αλγόριθμος φεύγει πολύ γρήγορα στο άπειρο. Στα σχήματα μάλιστα δεν βλέπουμε την συνάρτηση γιατί ο αλγόριθμος εκτυπώνει ένα διάστημα αυτής, αλλά ούτως ή άλλως οι αριθμητικές τιμές φθάνουν το  $10^{16}!$  Ο αλγόριθμος σταματάει γιατί ικανοποιείται η συνθήκη με την ακρίβεια.

$\gamma$	0.1	1	2	10
Iterations	48	2	$MAX\_ITER$	325

Table 1: Αποτελέσματα

#### 1.3 Θεωρητική Ανάλυση

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{2}x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2$$

$$\nabla f(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\nabla^2 f(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} > 0$$

Έχουμε

$$x(k+1) = x(k) - \gamma(k) \cdot \nabla f(x(k)) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow x(k+1) = x(k) - \gamma(k) \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} x_1(k+1) \\ x_2(k+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \end{bmatrix} - \gamma \begin{bmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \end{bmatrix} \Rightarrow$$

$$x(k+1) = (1-\gamma) \cdot x(k)$$

Ο αλγόριθμος συγκλίνει αν

$$\frac{|x(k+1)|}{|x(k)|} < 1 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow |1 - \gamma| < 1 \Rightarrow$$

$$\gamma \in (0, 2)$$

Πράγματι επιβεβαιώνουμε τα πειραματικά αποτελέσματα σύγκλισης για σταθερό γ.

#### Part II

# Steepest Descent Projection

#### Steepest Descent Projection

Στην μέθοδο αυτή έχουμε περιορισμούς οπότε εισάγουμε την έννοια της προβολής. Αρχικά προβάλλουμε το x(k) στο X όπου X το σύνολο των περιορισμών. Μετά έχουμε:

$$x(k+1) = x(k) + \gamma(k) \cdot (\overline{x} - x(k))$$

όπου

$$\overline{x} = Pr_X \left\{ x(k) - s(k) \cdot \nabla f \left( x(k) \right) \right\}$$

Για την εργασία  $\gamma(k)=\gamma=ct$  και s(k)=s=ct. Η προβολή υπολογίζεται ως εξής. Έστω  $a\leq x\leq b$ . Τότε

$$Pr_X\{x\} = \begin{cases} a, & x \le a \\ x, & a < x < b \\ b, & x \ge b \end{cases}$$

Κριτήριο τερματισμού αποτελεί αν το μέτρο της κλίσης  $\nabla f(x,y) < \varepsilon$  όπου  $\varepsilon$  η ακρίβεια ή αν υπερβούμε έναν ανώτερο αριθμό επαναλήψεων. Οι περιορισμοί για την εργασία είναι της μορφής

$$-20 \le x_1 \le 10$$

$$-12 < x_2 < 15$$

## Σχέση με Steepest Descent

Αν αντικαταστήσουμε το  $\overline{x}$  στο x(k+1) και θεωρήσουμε ότι δεν παίρνουμε την προβολή, δηλαδή  $Pr_X\{x\}=x$ , έχουμε

$$x(k+1) = x(k) + \gamma(k) \left(x(k) - s(k) \cdot \nabla f(x(k)) - x(k)\right) = x(k) - \gamma(k) \cdot s(k) \cdot \nabla f(x(k))$$

που ουσιαστικά προκύπτει από τον απλό με την αντικατάσταση

$$\gamma(k) \leftarrow \gamma(k) \cdot s(k)$$

## $2 \Theta EMA 2$

#### 2.1 Πειραματικά αποτελέσματα

Θεωρούμε  $(x_0,y_0)=(8,3), \ \varepsilon=0.01, \ s(k)=15$  και  $\gamma(k)=0.1.$  Ο αλγόριθμος συγκλίνει σε 10 μόλις βήματα. Αν τρέχαμε τον απλό Steepest Descent θα είχαμε  $\gamma'(k)=1.5.$  Η σύγκλιση ήταν επομένως αναμενόμενη

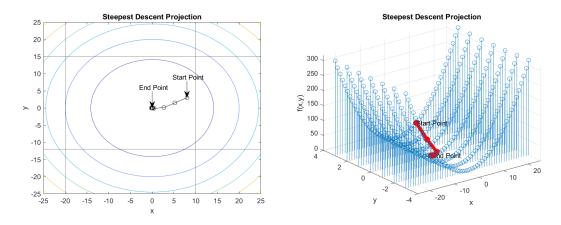


Figure 6: Αποτελέσματα

## $3 \Theta EMA 3$

Θεωρούμε  $(x_0,y_0)=(-5,7)$ ,  $\varepsilon=0.02$ , s(k)=20 και  $\gamma(k)=0.3$ . Ο αλγόριθμος συγκλίνει σε 1000 βήματα. Αν τρέχαμε τον απλό Steepest Descent θα είχαμε  $\gamma'(k)=6$ . Η προβολή αποτυγχάνει να βρεί το ελάχιστο. Για να βρούμε το ελάχιστο μια προφανής λύση θα ήταν να μειώσουμε το s(k) στο 1 για παράδειγμα. Με αυτόν τον τρόπο ο αλγόριθμος συγκλίνει σε 19 επαναλήψεις.

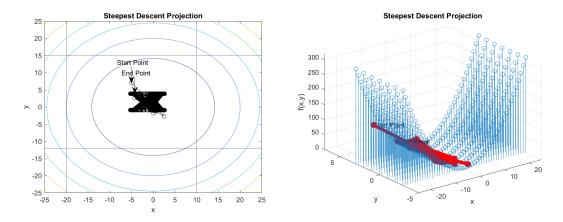


Figure 7: Αποτελέσματα

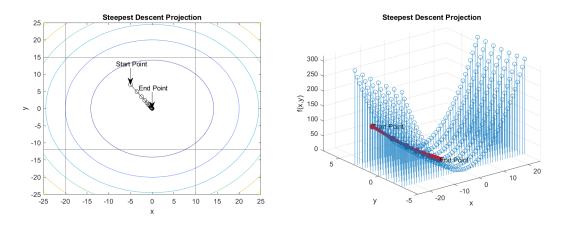


Figure 8: Βελτιωμένα Αποτελέσματα

# $4 \Theta EMA 4$

Θεωρούμε  $(x_0,y_0)=(11,3), \varepsilon=0.01, s(k)=0.1$  και  $\gamma(k)=0.01$ . Το αρχικό σημείο είναι εκτός των περιορισμών άρα προβάλλεται στο σύνολο X. Ο αλγόριθμος συγκλίνει σε  $\sim 7000$  βήματα. Αν τρέχαμε τον απλό Steepest Descent θα είχαμε  $\gamma'(k)=0.001$ . Η σύγκλιση ήταν επομένως αναμενόμενη αλλά λόγω του μικρού βήματος ο αλγόριθμος κάνει πολλές επαναλήψεις.

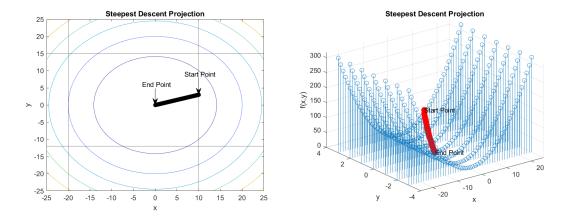


Figure 9: Αποτελέσματα