Ικανές συνθήκες δεύτερης τάξης για προβλήματα με μία και δύο ισοτικές δεσμεύσεις

Όνοματεπώνυμο: Γεώργιος Πατιώς ΑΕΜ: 4186

Εισαγωγή

Στην παρούσα εργασία θα μελετηθούν οι ικανές συνθήκες δεύτερης τάξης για προβλήματα με μία και δύο ισοτικές δεσμεύσεις. Αρχικά, θα εξεταστεί η περίπτωση μίας ισοτικής δεσμεύσεις και στη συνέχεια η περίπτωση δύο ισοτικών δεσμεύσεων. Στην περίπτωση των δύο ισοτικών δεσμεύσεων εξετάζεται μόνο η περίπτωση όπου η συνάρτηση f που βελτιστοποιείται έχει 3 μεταβλητές εισόδου. Τέλος, θα παρουσιαστούν τα αποτελέσματα των προβλημάτων όπως υπολογίστηκαν προγραμματιστικά στη γλώσσα προγραμματισμού Python.

Προαπαιτούμενες βιβλιοθήκες Python

Για την εκτέλεση του κώδικα που παρουσιάζεται στην παρούσα εργασία απαιτείται η χρήση των παρακάτω βιβλιοθηκών:

- numpy για αριθμητικές πράξεις https://www.sympy.org
- sympy για συμβολιχούς και αναλυτιχούς υπολογισμούς https://numpy.org

Στοιχεία Θεωρίας

Μία ισοτική δέσμευση

Έστω το πρόβλημα βελτιστοποίησης

minimize
$$f(\mathbf{x})$$

subject to $g(\mathbf{x}) = 0$ (1)

όπου $f:\mathbb{R}^n\to\mathbb{R}$ και $g:\mathbb{R}^n\to\mathbb{R},$ C^1 πραγματικές συναρτήσεις.

Δεσμευμένο χρίσιμο σημείο

Ένα σημείο $\mathbf{x}^* \in \mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$ είναι δεσμευμένο χρίσιμο της f υπο τη δέσμευση $g(\mathbf{x}) = 0$ όταν υπάρχει $\lambda^* \in \mathbb{R}$ τέτοιο ώστε να ισχύει:

$$\nabla f(\mathbf{x}^*) - \lambda^* \nabla g(\mathbf{x}^*) = 0 \tag{2}$$

χαι

$$g(\mathbf{x}^*) = 0 \tag{3}$$

Συνάρτηση Lagrange

Η συνάρτηση Lagrange ορίζεται ως εξής:

$$L(\mathbf{x}, \lambda) = f(\mathbf{x}) - \lambda g(\mathbf{x}) \tag{4}$$

όπου $\lambda \in \mathbb{R}$ είναι η πολλαπλασιαστής Lagrange.

Με βάση αυτόν τον ορισμό ένα σημείο $x^* \in \mathcal{X}$ είναι δεσμευμένο κρίσιμο σημείο ανν υπάρχει λ^* τέτοιο ώστε να ισχύει:

$$\nabla L(\mathbf{x}^*, \lambda^*) = 0 \tag{5}$$

δηλαδή

$$\nabla_{\mathbf{x}} L(\mathbf{x}^*, \lambda^*) = 0 \tag{6}$$

και

$$g(\mathbf{x}^*) = 0 \tag{7}$$

δηλαδή το σημείο $(\mathbf{x}^*, \lambda^*)$ είναι κρίσιμο σημείο της Λανγκρασιανής L.

Εσσιανός πίνακας Λανγκρασιανής

Ο εσσιανός πίνακας της Λανγκρασιανής ορίζεται ως εξής:

$$\nabla^{2}L(\mathbf{x},\lambda) = \begin{bmatrix} L_{x_{1}x_{1}} & L_{x_{1}x_{2}} & \dots & L_{x_{1}x_{n}} & L_{x_{1}\lambda} \\ L_{x_{2}x_{1}} & L_{x_{2}x_{2}} & \dots & L_{x_{2}x_{n}} & L_{x_{2}\lambda} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ L_{x_{n}x_{1}} & L_{x_{n}x_{2}} & \dots & L_{x_{n}x_{n}} & L_{x_{n}\lambda} \\ L_{\lambda x_{1}} & L_{\lambda x_{2}} & \dots & L_{\lambda x_{n}} & L_{\lambda \lambda} \end{bmatrix}$$
(8)

Πρωτεύουσες Ελάσσονες Ορίζουσες

Οι πρωτεύουσες ελάσσονες ορίζουσες της Λανγκρασιανής ορίζονται ως εξής:

$$\Delta_{1}(\mathbf{x}, \lambda) = L_{x_{1}x_{1}} = \frac{\partial^{2} L}{\partial x_{1}^{2}}$$

$$\Delta_{2}(\mathbf{x}, \lambda) = \begin{vmatrix} L_{x_{1}x_{1}} & L_{x_{1}x_{2}} \\ L_{x_{2}x_{1}} & L_{x_{2}x_{2}} \end{vmatrix} = \frac{\partial^{2} L}{\partial x_{1} \partial x_{2}}$$

$$\vdots$$

$$\Delta_{n+1}(\mathbf{x}, \lambda) = \begin{vmatrix} L_{x_{1}x_{1}} & L_{x_{1}x_{2}} & \dots & L_{x_{1}x_{n}} \\ L_{x_{2}x_{1}} & L_{x_{2}x_{2}} & \dots & L_{x_{2}x_{n}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ L_{x_{n}x_{1}} & L_{x_{n}x_{2}} & \dots & L_{x_{n}x_{n}} \end{vmatrix} = |\nabla^{2} L(\mathbf{x}, \lambda)|$$

$$(9)$$

Ικανή συνθήκη δεύτερης τάξης

Έστω $f=f(\mathbf{x})$ και $g=g(\mathbf{x}):X\subseteq\mathbb{R}^n\to\mathbb{R},C^2$ συναρτήσεις στο ανοικτό X,\mathbf{x}^* ένα δεσμευμένο κρίσιμο σημείο της f υπό τη δέσμευση $g(\mathbf{x})=0,\ L$ η Λανγκρασιανή των f και g και $\nabla^2 L(\mathbf{x}^*,\lambda^*)$ ο εσσιανός πίνακας της Λανγκρασιανής στο (\mathbf{x}^*,λ^*) . Υποθέτουμε ότι $|\nabla^2 L(\mathbf{x}^*,\lambda^*)|\neq 0$. Τότε ισχύουν οι ισχυριμσοί:

- Αν $\Delta_3<0, \Delta_4<0,\dots,\Delta_{n+1}<0$ τότε η f έχει στο \mathbf{x}^* τοπικό ελάχιστο υπό τη δέσμευση $g(\mathbf{x})=0.$
- Αν $\Delta_3>0, \Delta_4>0, \ldots, \Delta_{n+1}>0$ τότε η f έχει στο ${\bf x}^*$ τοπικό μέγιστο υπό τη δέσμευση $g({\bf x})=0.$
- Δ ιαφορετικά, το \mathbf{x}^* δεν είναι δεσμευμένος τοπικός βελτιστοποιητής της f.

Δ ύο ισοτιχές δεσμεύσεις

Έστω το πρόβλημα βελτιστοποίησης

minimize
$$f(\mathbf{x})$$

subject to $g_1(\mathbf{x}) = 0$ (10)
 $g_2(\mathbf{x}) = 0$

όπου $f:\mathbb{R}^n\to\mathbb{R}$ και $g_1,g_2:\mathbb{R}^n\to\mathbb{R},$ C^1 πραγματικές συναρτήσεις.

Δεσμευμένο χρίσιμο σημείο

Ένα σημείο $\mathbf{x}^* \in \mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$ είναι δεσμευμένο χρίσιμο της f υπο τη δέσμευση $g_1(\mathbf{x})=0$ χαι $g_2(\mathbf{x})=0$ όταν υπάρχουν $\lambda_1^*,\lambda_2^* \in \mathbb{R}$ τέτοια ώστε να ισχύει:

$$\nabla f(\mathbf{x}^*) - \lambda_1^* \nabla g_1(\mathbf{x}^*) - \lambda_2^* \nabla g_2(\mathbf{x}^*) = 0$$
(11)

και

$$g_1(\mathbf{x}^*) = 0$$

$$g_2(\mathbf{x}^*) = 0$$
(12)

Συνάρτηση Lagrange

Η συνάρτηση Lagrange ορίζεται ως εξής:

$$L(\mathbf{x}, \lambda_1, \lambda_2) = f(\mathbf{x}) - \lambda_1 g_1(\mathbf{x}) - \lambda_2 g_2(\mathbf{x})$$
(13)

όπου $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ είναι οι πολλαπλασιαστές Lagrange.

Με βάση αυτόν τον ορισμό ένα σημείο $x^* \in \mathcal{X}$ είναι δεσμευμένο κρίσιμο σημείο ανν υπάρχουν λ_1^*, λ_2^* τέτοια ώστε να ισχύει:

$$\nabla L(\mathbf{x}^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*) = 0 \tag{14}$$

δηλαδή

$$\nabla_{\mathbf{x}} L(\mathbf{x}^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*) = 0 \tag{15}$$

και

$$g_1(\mathbf{x}^*) = 0$$

$$g_2(\mathbf{x}^*) = 0$$
(16)

δηλαδή το σημείο $(\mathbf{x}^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*)$ είναι χρίσιμο σημείο της Λανγχρασιανής L.

Εσσιανός πίνακας Λανγκρασιανής

Ο εσσιανός πίνακας της Λανγκρασιανής ορίζεται ως εξής:

$$\nabla^{2}L(\mathbf{x},\lambda_{1},\lambda_{2}) = \begin{bmatrix} L_{x_{1}x_{1}} & L_{x_{1}x_{2}} & \dots & L_{x_{1}x_{n}} & L_{x_{1}\lambda_{1}} & L_{x_{1}\lambda_{2}} \\ L_{x_{2}x_{1}} & L_{x_{2}x_{2}} & \dots & L_{x_{2}x_{n}} & L_{x_{2}\lambda_{1}} & L_{x_{2}\lambda_{2}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ L_{x_{n}x_{1}} & L_{x_{n}x_{2}} & \dots & L_{x_{n}x_{n}} & L_{x_{n}\lambda_{1}} & L_{x_{n}\lambda_{2}} \\ L_{\lambda_{1}x_{1}} & L_{\lambda_{1}x_{2}} & \dots & L_{\lambda_{1}x_{n}} & L_{\lambda_{1}\lambda_{1}} & L_{\lambda_{1}\lambda_{2}} \\ L_{\lambda_{2}x_{1}} & L_{\lambda_{2}x_{2}} & \dots & L_{\lambda_{2}x_{n}} & L_{\lambda_{2}\lambda_{1}} & L_{\lambda_{2}\lambda_{2}} \end{bmatrix}$$

$$(17)$$

Ικανή συνθήκη δεύτερης τάξης για n=3

Ορίζω $\mathbf{x}=(x_1,x_2,x_3)$. Έστω $f=f(\mathbf{x})$ και $g_1=g_1(\mathbf{x}),g_2=g_2(\mathbf{x}): X\subseteq \mathbb{R}^3\to \mathbb{R}, C^2$ συναρτήσεις στο ανοικτό X,\mathbf{x}^* ένα δεσμευμένο κρίσιμο σημείο της f υπό τη δέσμευση $g_1(\mathbf{x})=0$ και $g_2(\mathbf{x})=0, \nabla g_1(\mathbf{x})$ και $\nabla g_2(\mathbf{x})$ γραμμικά ανεξάρτητα, L η Λανγκρασιανή των f και g_1,g_2 και $\nabla^2 L(\mathbf{x}^*,\lambda_1^*,\lambda_2^*)$ ο εσσιανός πίνακας της Λανγκρασιανής στο $(\mathbf{x}^*,\lambda_1^*,\lambda_2^*)$ και $|\nabla^2 L(\mathbf{x}^*,\lambda_1^*,\lambda_2^*)|\neq 0$ ο Εσσιανός της L στο κρίσιμο σημείο $(\mathbf{x}^*,\lambda_1^*,\lambda_2^*)$ Τότε ισχύουν οι ισχυριμσοί:

• Αν $|\nabla^2 L(\mathbf{x}^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*)| > 0$ τότε η f έχει στο x^* τοπικό ελάχιστο υπό τις δεσμεύσεις $g_1(\mathbf{x}) = 0$ και $g_2(\mathbf{x}) = 0$.

- Αν $|\nabla^2 L(\mathbf{x}^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*)| < 0$ τότε η f έχει στο x^* τοπικό μέγιστο υπό τη δεσμεύσεις $g_1(\mathbf{x}) = 0$ και $g_2(\mathbf{x}) = 0$.
- Διαφορετικά, το x^* δεν είναι δεσμευμένος τοπικός βελτιστοποιητής της f.

Προγραμματιστική Υλοποίηση σε Python

Στην παρούσα εργασία υλοποιήθηκαν οι παραπάνω θεωρητικές έννοιες στη γλώσσα προγραμματισμού Python. Παρακάτω επεξηγούνται εν συντομία η δομή του κώδικα και τα σημαντικότερα σημεία της υλοποίησης.

Δομή του κώδικα

Ο κώδικας υλοποίησης των παραπάνω θεωρητικών εννοιών χωρίζεται σε τέσσερα αρχεία:

- lagrangian_func.py: Υλοποιεί την κλάση lagrangian_func , η οποία αρχικοποιείται με τις συναρτήσεις f,g_1,g_2,\ldots,g_m και τις μεταβλητές που αξιοποιούν οι συναρτήσεις. Στη συνέχεια, υπολογίζονται οι m πολλαπλασιαστές Lagrange, η συνάρτηση Lagrange, το ανάδελτα και ο Εσσιανός πίνακας της Λανγκρασιανής και αποθηκεύονται ως πεδία του εκάστοτε αντικειμένου.
- system_solve.py: Υλοποιεί τη συνάρτηση system_solve, η οποία δέχεται ως ορίσματα μία λίστα απο συναρτήσεις τις οποίες εξισώνει με το μηδέν και επιστρέφει όλες τις λύσεις του συστήματος σε μορφή λίστας λεξικών.
- helper_funcs.py: Περιέχει τις βοηθητικές συναρτήσεις όπως:
 - calc_partial_derivative: Υπολογίζει τη μερική παράγωγο της συνάρτησης όρισμα με βάση τη μεταβλητή όρισμα.
 - calc_gradient: Υπολογίζει το ανάδελτα της συνάρτησης όρισμα.
 - calc_hessian_matrix: Υπολογίζει τον εσσιανό πίνακα της συνάρτησης όρισμα.
 - leading_principal_minor: Υπολογίζει την *i*-οστή πρωτεύουσα ελάσσα ορίζουσα του πίνακα όρισμα.
 - find_critical_points: Υπολογίζει τα δεσμευμένα κρίσιμα σημεία της συνάρτησης f.
 - sufficient_condition_second_grade_one_constraint: Κατηγοριοποιεί τα δεσμευμένα κρίσιμα σημεία της συνάρτησης f με μία ισοτική δέσμευση.
 - sufficient_condition_second_grade_two_constraints: Κατηγοριοποιεί τα δεσμευμένα κρίσιμα σημεία της συνάρτησης f με δύο ισοτικές δεσμεύσεις. Σημειώνεται ότι τα $\nabla g_1(\mathbf{x})$ και $\nabla g_2(\mathbf{x})$ θεωρούνται γραμμικώς ανεξάρτητα.

- main_solver.py: Περιέχει δυο συγχεντρωτικές συναρτήσεις (μία για μια ισοτική δέσμευση και μία για δύο) που υλοποιούν την επίλυση των προβλημάτων βελτιστοποίησης. Αρχικά, ορίζει το αντικείμενο της συνάρτησης Lagrange, καλεί τη συνάρτηση για την εύρεση των δεσμευμένων κρίσιμων σημείων και, τέλος, καλεί την αντίστοιχη συνάρτηση που υλοποιεί την εκάστοτε ικανή συνθήκη δεύτερης τάξης για την κατηγοριοποίηση των κρίσιμων σημείων.
- Τέλος, το εκάστοτε αρχείο example X.i.py περιέχει το *i*-οστό παράδειγμα προβλήματος βελτιστοποίησης με X ισοτικές δεσμεύσεις.

Αποτελέσματα

Παρακάτω παρουσιάζονται τα αποτελέσματα των προβλημάτων βελτιστοποίησης εξετάστηκαν στην παρούσα εργασία.

Μία ισοτική δέσμευση

Πρόβλημα 0

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με μία ισοτική δέσμευση:

minimize
$$f(x_1, x_2) = x_1 + x_2$$

subject to $g(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 - 2 = 0$ (18)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

```
Lagrange function: -lambda*(x1**2 + x2**2 - 2) + x1 + x2

Hessian matrix: [[-2*lambda, 0, -2*x1],

[0, -2*lambda, -2*x2],

[-2*x1, -2*x2, 0]]
```

Classification of critical points:

```
Critical point: x1 = -1, x2 = -1, Classification: local minimum Critical point: x1 = 1, x2 = 1, Classification: local maximum
```

Πρόβλημα 1

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με μία ισοτική δέσμευση:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$$

subject to $g(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + x_3 - 1 = 0$ (19)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

```
Lagrange function: -lambda*(x1 + x2 + x3 - 1) + x1**2 + x2**2 + x3**2

Hessian matrix: [[2, 0, 0, -1],

[0, 2, 0, -1],

[0, 0, 2, -1],

[-1, -1, -1, 0]]
```

Classification of critical points:

Critical point: x1 = 1/3, x2 = 1/3, x3 = 1/3, Classification: local maximum

Πρόβλημα 2

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με μία ισοτική δέσμευση:

minimize
$$f(x_1, x_2) = x_1^3 + x_2^3$$

subject to $g(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 - 4 = 0$ (20)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

```
Lagrange function: -lambda*(x1**2 + x2**2 - 4) + x1**3 + x2**3

Hessian matrix: [[-2*lambda + 6*x1, 0, -2*x1],

[0, -2*lambda + 6*x2, -2*x2],

[-2*x1, -2*x2, 0]]
```

Classification of critical points:

```
Critical point: x1 = -2, x2 = 0, Classification: local minimum Critical point: x1 = 0, x2 = -2, Classification: local minimum Critical point: x1 = 0, x2 = 2, Classification: local maximum Critical point: x1 = 2, x2 = 0, Classification: local maximum Critical point: x1 = -\text{sqrt}(2), x2 = -\text{sqrt}(2), Classification: local maximum Critical point: x1 = \text{sqrt}(2), x2 = \text{sqrt}(2), Classification: local minimum
```

Πρόβλημα 3

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με μία ισοτική δέσμευση:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1 * x_2 * x_3$$

subject to $g(x_1, x_2) = x_1 * x_2 + x_1 * x_3 + x_2 * x_3 - 6 = 0$ (21)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

```
Lagrange function: -lambda*(x1*x2 + x1*x3 + x2*x3 - 6) + x1*x2*x3

Hessian matrix: [[0, -lambda + x3, -lambda + x2, -x2 - x3],

[-lambda + x3, 0, -lambda + x1, -x1 - x3],

[-lambda + x2, -lambda + x1, 0, -x1 - x2],

[-x2 - x3, -x1 - x3, -x1 - x2, 0]]
```

Classification of critical points:

Πρόβλημα 4

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με μία ισοτική δέσμευση:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 - x_3^2$$

subject to $g(x_1, x_2) = x_1 + x_2 + x_3 - 1 = 0$ (22)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

Lagrange function: -lambda*(x1 + x2 + x3 - 1) + x1**2 + x2**2 - x3**2Hessian matrix: [[2, 0, 0, -1], [0, 2, 0, -1], [0, 0, -2, -1], [-1, -1, -1, 0]]

Classification of critical points: Critical point: x1 = 1, x2 = 1, x3 = -1, Classification: not a local optimizer

Δύο ισοτικές δέσμευσεις

Πρόβλημα 0

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με δύο ισοτικές δέσμευσεις:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$$

subject to $g_1(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 - x_3^2 = 0$ (23)
 $g_2(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 - x_3 + 2 = 0$

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

Lagrange function: -lambda1*(x1**2 + x2**2 - x3**2) -lambda2*(x1 + x2 - x3 + 2) + x1**2 + x2**2 + x3**2Hessian matrix: [[2 - 2*lambda1, 0, 0, -2*x1, -1], [0, 2 - 2*lambda1, 0, -2*x2, -1], [0, 0, 2*lambda1 + 2, 2*x3, 1], [-2*x1, -2*x2, 2*x3, 0, 0], [-1, -1, 1, 0, 0]]

Classification of critical points: Critical point: x1 = -2 - sqrt(2), x2 = -2 - sqrt(2), x3 = -2*sqrt(2) - 2, Classification: local minimum Critical point: x1 = -2 + sqrt(2), x2 = -2 + sqrt(2), x3 = -2 + 2*sqrt(2), Classification: local minimum

Πρόβλημα 1

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με δύο ισοτικές δέσμευσεις:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = 2 * x_1 + x_2^2 - x_3^2$$

subject to $g_1(x_1, x_2, x_3) = x_1 - 2 * x_2 = 0$
 $g_2(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_3 = 0$ (24)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

Lagrange function: -lambda1*(x1 - 2*x2) - lambda2*(x1 + x3) + 2*x1 + x2**2 - x3**2Hessian matrix: [[0, 0, 0, -1, -1], [0, 2, 0, 2, 0], [0, 0, -2, 0, -1], [-1, 2, 0, 0, 0], [-1, 0, -1, 0, 0]]

Classification of critical points:

Critical point: x1 = 4/3, x2 = 2/3, x3 = -4/3, Classification: local maximum

Πρόβλημα 2

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με δύο ισοτικές δέσμευσεις:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$$

subject to $g_1(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + x_3 - 1 = 0$ (25)
 $g_2(x_1, x_2, x_3) = x_2 - x_1 = 0$

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

Lagrange function: -lambda1*(x1 + x2 + x3 - 1) - lambda2*(-x1 + x2) + x1**2 + x2**2 + x3**2Hessian matrix: [[2, 0, 0, -1, 1], [0, 2, 0, -1, -1], [0, 0, 2, -1, 0], [-1, -1, -1, 0, 0], [1, -1, 0, 0, 0]]

Classification of critical points:

Critical point: x1 = 1/3, x2 = 1/3, x3 = 1/3, Classification: local minimum

Πρόβλημα 3

Πρόβλημα βελτιστοποίησης με δύο ισοτικές δέσμευσεις:

minimize
$$f(x_1, x_2, x_3) = 400 * x_1^2 + 800 * x_2^2 + 200 * x_1 * x_2 + 1600 * x_3^2 + 400 * x_2 * x_3$$

subject to $g_1(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + 1.5 * x_3 - 1.2 = 0$
 $g_2(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2 + x_3 - 1 = 0$ (26)

Η έξοδος του προγράμματος είναι:

```
Lagrange function: -lambda1*(x1 + x2 + 1.5*x3 - 1.2)
	- lambda2*(x1 + x2 + x3 - 1)
	+ 400*x1**2 + 200*x1*x2 + 800*x2**2
	+ 400*x2*x3 + 1600*x3**2
Hessian matrix: [[800, 200, 0, -1, -1],
	[200, 1600, 400, -1, -1],
	[0, 400, 3200, -1.5, -1],
	[-1, -1, -1.5, 0, 0], [-1, -1, -1, 0, 0]]
```

Classification of critical points:

Critical point: x1 = 0.5, x2 = 0.1, x3 = 0.4, Classification: local minimum