

ΠΡΟΧΕΙΡΕΣ ΣΗΜΕΙΩΣΕΙΣ
ΜΗ ΓΡΑΜΜΙΚΟΥ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΥ
ΓΙΑ ΤΟ ΜΑΘΗΜΑ
“ΓΡΑΜΜΙΚΟΣ ΚΑΙ ΜΗ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΣ”

Ν. Γ. ΧΡΗΣΤΑΚΗΣ

ΗΡΑΚΛΕΙΟ
ΙΟΥΝΙΟΣ 2005

ΜΗ ΓΡΑΜΜΙΚΟΣ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΣ

- Προβλήματα όπου οι αντικειμενικές συναρτήσεις ή/και οι περιορισμοί δεν είναι γραμμικές συναρτήσεις, αποτελούν προβλήματα μη γραμμικού προγραμματισμού (ΜΓΠ)

Παράδειγμα προβλήματος ΜΓΠ

Μεγιστοποίηση συνόλου αδόσους σε μια διαδικασία παραγωγής: Έστω το κλασικό πρόβλημα παραγωγής n ειδών προϊόντων με περίπου m ειδών πρώτων υλών. Συμβολίζουμε με b_i τη διαθέσιμη ποσότητα της πρώτης ύλης i και a_{ij} την ποσότητα πρώτης ύλης i που απαιτείται για παρασκευή μιας μονάδας του προϊόντος j . Έστω x_j ο αριθμός προϊόντων j που θα παραχθούν. Κάθε j -προϊόν έχει οικονομική αδόσους c_j και απαιτεί d_j εργατώρες για να παραχθεί. Η διαδικασία παραγωγής έχει ένα κώστος c_0 και απαιτεί d_0 εργατώρες για να ξεκινήσει. Συνολικά, η συνολική αδόσους της διαδικασίας είναι $\sum_{j=1}^n c_j x_j - c_0$, ενώ οι απαιτούμενες εργατώρες είναι $\sum_{j=1}^n d_j x_j + d_0$. Ο ευθέτος αδόσους της διαδικασίας ορίζεται ως

η αδόσους ανά εργατώρα. Για τη μεγιστοποίηση του ευθέτου αδόσους, κατασκευάζουμε το πρόβλημα ΜΓΠ

$$\max \frac{\sum_{j=1}^n c_j x_j - c_0}{\sum_{j=1}^n d_j x_j + d_0}$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i$$

$$i = 1, 2, \dots, m$$

$$x_j \geq 0 \quad j = 1, 2, \dots, n$$

Το πρόβλημα αυτό ανήκει στην κατηγορία προβλημάτων ΚΛΑΣΜΑΤΙΚΟΥ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΥ

Άλλες κατηγορίες προβλημάτων Μ.Π.

- Προβλήματα ΔΙΑΧΩΡΙΣΙΜΟΥ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΥ

(π.χ. πρόβλημα μεταφοράς προϊόντων όπου το κόστος μεταφοράς ανά μονάδα προϊόντος δεν είναι σταθερό αλλά μειώνεται όσο αυξάνεται η ποσότητα του μεταφερόμενου προϊόντος)

- Προβλήματα ΤΕΤΡΑΓΩΝΙΚΟΥ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΥ

(όπου οι περιορισμοί είναι γραμμικοί και η αντικειμενική συνάρτηση είναι ένα πολυώνυμο 2^{ου} βαθμού)

Η γραμμική διατύπωση του γενικού προβλήματος Μ.Π είναι η εξής:

Δίνεται γραμμική συνάρτηση $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ και ένα σύνολο $F \subseteq \mathbb{R}^n$. Συνολός είναι να βρεθεί $x^* \in F$:

$$f(x^*) = \max_{x \in F} f(x)$$

όπου τόσο η f όσο και το F δεν επιβάλλονται αυστηρά και από γραμμικές σχέσεις ως προς τις μεταβλητές $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$

- Εάν $F = \mathbb{R}^n$ το πρόβλημα Μ.Π ονομάζεται πρόβλημα βελτιστοποίησης ΧΩΡΙΣ ΠΕΡΙΟΡΙΣΜΟΥΣ (unconstrained optimization)

- Όταν το F είναι γνήσιο υποσύνολο του \mathbb{R}^n , τότε το πρόβλημα Μ.Π ονομάζεται πρόβλημα βελτιστοποίησης ΜΕ ΠΕΡΙΟΡΙΣΜΟΥΣ (constrained optimization).

Η εφικτή περιοχή F επιβάλλεται / καθορίζεται μέσω περιορισμών και συναρτήσεων όχι απαραίτητα γραμμικών.

Λύνοντας, στην ωριμή του μορφή το πρόβλημα ΜΜΠ
εμφανίζεται ως:

$$\text{με περιορισμούς} \quad \max f(\underline{x})$$

$$h_1(\underline{x}) = 0$$

$$\vdots$$

$$h_m(\underline{x}) = 0$$

$$g_1(\underline{x}) \leq 0$$

$$\vdots$$

$$g_p(\underline{x}) \leq 0$$

δωθούν: $m \leq n$ και οι συναρτήσεις $f, h_i (i=1, \dots, m)$
και $g_j (j=1, \dots, p)$ είναι 2-διαφορίσιμες συναρτι-
σεις επί του \mathbb{R}^n , και συνεχείς.

Η διαφορισιμότητα είναι πολύ σημαντική για να απού-
γαινω να ελαχιστοποιήσω ή να μεγιστοποιήσω κάποιες συναρτι-
σεις, χτυπώσω από τον Διαφορικό Λογισμό ότι θα πρέπει
να εξετάσω τις πρώτες και δεύτερες παραχίτους τους

Το σημείο αυτό αποδυναμώνει κάποιους βασικούς ορισμούς και
δευτερεύοντα που είναι απαραίτητα για τη συνέχεια

Ορισμός

Έστω $f: F \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ διαφορίσιμη συνάρτηση. Το
ανάδειγμα της f σε σημείο $\underline{x} \in F$ είναι το διάνυσμα

$$\nabla f(\underline{x}) = \left[\frac{\partial f(\underline{x})}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f(\underline{x})}{\partial x_n} \right]$$

Ο πίνακας Hesse της f στο $\underline{x} \in F$ είναι ο:

$$Hf(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

Το ανάθετα και ο πίνακας Hesse στον λογισμό πολλαπλών μεταβλητών έχουν τη σημασία της πρώτης και δεύτερης παραγώγου αντίστοιχα

Έχουμε ήδη αναφερθεί σε τετραγωνικές μορφές και τους συμμετρικούς πίνακες τους και έχουμε δώσει τα κριτήρια για το πότε αυτοί είναι θετικά ή αρνητικά (ημι)ορισμένοι. Εδώ θα εξετάσουμε πάλι τους πίνακες και αναζητούμε συνθήκες για να είναι ένας πραγματικός συμμετρικός πίνακας A θετικά ορισμένος:

- i) Οι ιδιοτιμές του A να είναι θετικές
- ii) Οι οδηγικοί κύριες ελάσσονες οριζόντιες να είναι θετικές (για θετικότητες ανατρέξτε στα εισαγωγικά μαθήματα)

Θα δούμε τώρα κάποια βασικά θεωρήματα ύψους τοπικού και ολικού μέγιστου τα οποία θα συνδέσουν στην επίλυση προβλημάτων είτε με είτε χωρίς περιορισμούς

Θεώρημα (Αναγκαία συνθήκη τοπικού μέγιστου)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 2-διαφορίσιμη ^{συνεχώς} συνάρτηση με τοπικό μέγιστο $x^* \in \mathbb{R}^n$. Τότε

- i) $\nabla f(x^*) = 0$
- ii) Ο πίνακας $Hf(x^*)$ είναι αρνητικά ημιορισμένος

Θεώρημα (Ναυαί Γουόλφουμ Τωσμού Μείζωτου)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ Διαφορίσιμη Γουάριση και $x^* \in \mathbb{R}^n$:

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

ii) Ο κλίμακας $H f(x^*)$ είναι αρνητικά ορισμένος

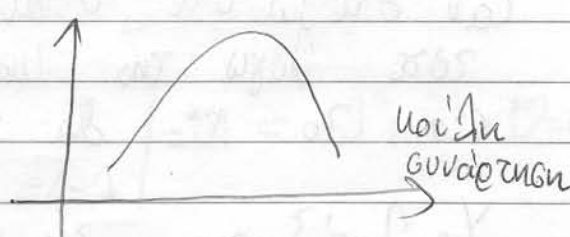
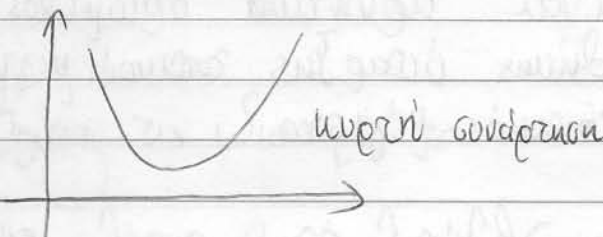
Τότε το x^* είναι τοσμού μείζωτο.

Θεώρημα Ορίμου Μείζωτου

Έστω $f: F \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ναίτη Γουάριση και F κωπό
όνοτο. Τότε κώδε τοσμού μείζωτο x^* τής f είναι και
ορίμου μείζωτο, και Γουώως λύση του κωβλήματος ΜΠΠ. κωείσ κωρο-
ορίμου $\max f(x), x \in \mathbb{R}^n$

Θεώρημα κωροορίμου κωπόρητας (κωοίδητας)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 2-Διαφορίσιμη ^{κωοίδητα} Γουάριση. Η f είναι
κωοίδη (κωοίδη) αν και μόνο αν ο κλίμακας $H f(x)$ είναι
δωτικά (αρνητικά) κωροορίμος $\forall x \in \mathbb{R}^n$.



Παρίδειγμα επίλυσης κωβλήματος ΜΠΠ. κωείσ κωροορίμου

$$\max (x_1 + 2x_3 + x_2 x_3 - x_1^2 - x_2^2 - x_3^2)$$
$$x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}$$

Η αναγκαία Γουόλφουμ Τωσμού Μείζωτου $\nabla f(x) = 0$ δώκα:

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x) = 1 - 2x_1 = 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2}(x) = x_3 - 2x_2 = 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_3}(x) = 2 + x_2 - 2x_3 = 0$$



Το $x^* = [1/2, 2/3, 4/3]^T$ είναι πιθανό μέγιστο. Έξοχα-
 σουσε τώρα τον πίνακα Hesse σε αυτόν σημείο x :

$$H f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_3} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_3} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3^2} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \end{bmatrix}$$

→ Συμμετρικός πίνακας

Εάν δείξω ότι ο πίνακας είναι αρνητικά ορισμένος,
 τότε λόγω της μανής συνθήκης ύπαρξης τομικού μέγισ-
 τρου το x^* θα είναι τομικό μέγιστο

Υποδοχί σουσε ως ιδιοτιμές του βλέπω ότι αυτές είναι
 $-2, -3$ και -1 , όλες αρνητικές \Rightarrow ο $H f(x)$ είναι
 αρνητικά ορισμένος. Αυτό σημαίνει λόγω του θέλου γεο-
 νότος $n \neq$ είναι κοινή συνάρτηση και αφού η εφωτα
 ωεριοχή $F = \mathbb{R}^n$ είναι κωρο βόνοδο, το σημείο
 $x^* = (1/2, 2/3, 4/3)$ είναι και όμω μέγιστο,
 άρα και άωη του ωροβλήματος ΜΓΠ.

Παράδειγμα από Άσκησης ΜΜ. χωρίς περιορισμούς

$$\max_{x_1, x_2 \in \mathbb{R}} (4x_1 + 6x_2 - 2x_1^2 - 2x_1x_2 - 2x_2^2)$$

Αναγκαία συνθήκη του πρώτου μέρους $\nabla f(x) = 0$:

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = 4 - 4x_1 - 2x_2 = 0 \quad \left. \vphantom{\frac{\partial f}{\partial x_1}} \right\} \Rightarrow \text{ωστόσο μέρους}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = 6 - 2x_1 - 4x_2 = 0 \quad \left. \vphantom{\frac{\partial f}{\partial x_2}} \right\} x^* = \left[\frac{1}{3}, \frac{4}{3} \right]^T$$

Εξετάζω τον $H_f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 & -2 \\ -2 & -4 \end{bmatrix}$

Βρίσκω τις ιδιοτιμές του αριστερού: $\begin{vmatrix} -4-\lambda & -2 \\ -2 & -4-\lambda \end{vmatrix} = 0 \Rightarrow \lambda^2 + 8\lambda + 12 = 0$

$$\Rightarrow \lambda_1 = -2 \quad \lambda_2 = -6$$

$\lambda_1, \lambda_2 < 0 \Rightarrow$ το x^* είναι το πρώτο μέρος

Επειδή όπως ο $H_f(x)$ είναι αρνητικά ορισμένος η f είναι κοίτη \Rightarrow το x^* είναι ο πρώτος μέρος επειδή η εξίσωση ορίζεται $F = \mathbb{R}^2$

Επίλυση Προβλημάτων ΜΓΠ με Εξισώσεις Περιορισμούς

Η γενική μορφή προβλημάτων αυτού του τύπου αντι-
χόνται σε:

$$\begin{aligned} & \max f(x) \\ \text{με περιορισμούς} & \quad h_1(x) = 0 \\ & \quad \vdots \\ & \quad h_m(x) = 0 \end{aligned}$$

όπου $x \in \mathbb{R}^n$, $m \leq n$ και $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$, $h_i \in C^2(\mathbb{R}^n)$
 $i=1, 2, \dots, m$, δηλαδή οι f και h_i είναι συνεχώς 2-διαφο-
ρίσιμες συναρτήσεις επί του \mathbb{R}^n .

Με διανυσματικό συμβολισμό $\underline{h} = [h_1, h_2, \dots, h_m]^T$,
το πρόβλημα ΜΓΠ. γράφεται ως:

$$\begin{aligned} & \max f(x) \\ \text{με περιορισμούς} & \quad \underline{h}(x) = \underline{0} \\ & \quad x \in \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

Για την επίλυση προβλημάτων αυτού του τύπου θα χειρι-
στούμε στοιχεία από τη γεωμετρία κλειστών και
ελλειψικών.

Η εφευρετική περιοχή F είναι τώρα κλειστά υπερελλειψι-
κεία εφευρεμένη στον \mathbb{R}^n . Εάν οι περιορισμοί που
τιν ορίζουν:

$$\begin{aligned} h_1(x) &= 0 \\ h_2(x) &= 0 \\ & \vdots \\ h_m(x) &= 0 \end{aligned}$$

είναι ανεξάρτητα, η υπερελλειψική που ορίζουν είναι

Διαστάση $n-m$. Εάν επιπλέον οι h_i είναι C^1 συναρτήσεις, τότε η υπερεπιφάνεια ονομάζεται λίγα.
 Στα προβλήματα ΜΠΠ οι υπερεπιφάνειες των επιπέδων περιοχών είναι λίγες, π.χ. και η αρχική δεικνύει είναι ότι $h_i \in C^2(\mathbb{R}^n)$

Ορισμοί

i) $\forall x \in F$, το ανάθετα της h στο x ορίζεται ως:

$$\nabla h(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial h_1(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial h_1(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial h_1(x)}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial h_m(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial h_m(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial h_m(x)}{\partial x_n} \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} \nabla h_1(x) \\ \vdots \\ \nabla h_m(x) \end{bmatrix} \quad (m \times n) \text{ πίνακας}$$

ii) $\forall x \in F$ και $\underline{J} \in \mathbb{R}^m$ ορίζουμε τον πίνακα

$$H(\underline{J}^T h) = \sum_{i=1}^m J_i H h_i(x) \quad \text{όπου}$$

$\underline{J} = [J_1, J_2, \dots, J_m]^T$ διάνυσμα και ο πίνακας $H h_i(x)$ ο πίνακας Hesse της συνάρτησης h_i στο x

iii) Εφαρμοζόμενο ελαστικό $M_{x^*}^F$ της F στο $x^* \in F$ ορίζεται το σύνολο των παραγώγων στο x^* όλων των διαφορίσιμων μαθημάτων που θεωρείται από το x^*

iv) Πηλείο $x^* \in F$ λέγεται κανονικό σημείο των περιοχών

ολογών $\underline{h}(\underline{x}) = \underline{0}$ είν τα διανύσματα $\nabla h_1(\underline{x}^*)$, $\nabla h_2(\underline{x}^*)$, ..., $\nabla h_m(\underline{x}^*)$ είναι γραμμικά ανεξάρτητα.

Θέωρημα (ορισμός εφαπτόμενου επιπέδου)

Έστω $\underline{x}^* \in F$ ένα κανονικό σημείο των περιορισμών $\underline{h}(\underline{x}) = \underline{0}$ που ορίζουν την επιφάνεια F . Τότε το εφαπτόμενο επίπεδο $M_{\underline{x}^*}^F$ της F στο \underline{x}^* είναι ίσο με:

$$M_{\underline{x}^*}^{\underline{h}} = \{ \underline{y} \in \mathbb{R}^n : \nabla \underline{h}(\underline{x}^*) \underline{y} = \underline{0} \}$$

Με βάση τους ορισμούς και το θεώρημα αυτό θα αναπτύξουμε τις συνθήκες για το κατά μέγιστα κάτω από εἰσιωρούς περιορισμούς

Θέωρημα (Karush's αναγκαία συνθήκη τοπικού μεγίστου)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $\underline{h}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ($m \leq n$) C^1 -συναρτήσεις και F η επιφάνεια που ορίζεται από τους περιορισμούς $\underline{h}(\underline{x}) = \underline{0}$. Έστω \underline{x}^* κανονικό σημείο των περιορισμών $\underline{h}(\underline{x}) = \underline{0}$, το οποίο είναι τοπικό μέγιστο της f υπό αυτούς τους περιορισμούς. Τότε

$$\forall \underline{y} \in M_{\underline{x}^*}^F \quad \nabla f(\underline{x}^*) \underline{y} = 0$$

Θέωρημα (Αναγκαία συνθήκη τοπικού μεγίστου)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $\underline{h}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ($m \leq n$) C^2 -συναρτήσεις και F η επιφάνεια που ορίζεται από τους περιορισμούς $\underline{h}(\underline{x}) = \underline{0}$. Αν το \underline{x}^* είναι τοπικό μέγιστο της f υπό τους περιορισμούς $\underline{h}(\underline{x}) = \underline{0}$ και εφεξής είναι κανονικό σημείο της F , τότε

i) $\exists \underline{\lambda} = [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m]^T \in \mathbb{R}^m$:

$$\nabla f(x^*) - \underline{\lambda}^T \nabla h(x^*) = \underline{0}$$

ii) 0 κρίσιμος

$$L(x^*) = Hf(x^*) - H(\underline{\lambda}^T h(x^*))$$

είναι αρνητικά ημιορισμένος στο εφαπτόμενο επίπεδο $M_{x^*}^F$,
 δηλαδή ισχύει ότι $\underline{y}^T L(x^*) \underline{y} \leq 0 \quad \forall \underline{y} \in M_{x^*}^F$

Θέωρημα (Κριτήριον συνόλου μέγιστου)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ($m \leq n$) C^2 -συναρτήσεις

και F η επιφάνεια που ορίζεται από τους περιορισμούς $h(x) = 0$

Έστω $x^* \in F$ και $\underline{\lambda} \in \mathbb{R}^m$:

i) $\nabla f(x^*) - \underline{\lambda}^T \nabla h(x^*) = \underline{0}$

ii) 0 κρίσιμος

$$L(x^*) = Hf(x^*) - H(\underline{\lambda}^T h(x^*))$$

είναι αρνητικά ορισμένος στο επίπεδο $M_{x^*}^h = \{ \underline{y} \in \mathbb{R}^n : \nabla h(x^*) \underline{y} = \underline{0} \}$, δηλαδή: $\underline{y}^T L(x^*) \underline{y} < 0$ για $\underline{y} \in M_{x^*}^h$ και $\underline{y} \neq \underline{0}$.

Τότε, το x^* είναι το μέγιστο της f υπό τους περιορισμούς $h(x) = 0$.

Από τις συνθήκες που αναφέραμε γίνεται φανερό ότι για την εύρεση τομικών αποστάσεων απαιτείται η ΣΥΝΑΡΤΗΣΗ LAGRANGE

$$L(x, \underline{\lambda}) = f(x) - \underline{\lambda}^T h(x)$$

όπου οι περιορισμοί $h(x) = 0$ και οι αναγκαίες συνθήκες για την ύπαρξη τομικών αποστάσεων δίδονται ως:

$$\nabla L(x^*, \underline{\lambda}^*) = \underline{0}$$

ή πιο αναλυτικά:

$$\frac{\partial f(x^*)}{\partial x_j} - \sum_{i=1}^m \lambda_i^* \frac{\partial h_i(x^*)}{\partial x_j} = 0, \quad (j=1, 2, \dots, n)$$
$$h_i(x^*) = 0, \quad (i=1, 2, \dots, m)$$

Επίσης, ο πίνακας $L(x^*)$ μπορεί να θεωρηθεί ως ο πίνακας Hesse της $\ell(x, \underline{\lambda})$, όπου τα λ θα δοχιστούν ως παραμέτρους και όχι ως μεταβλητές, με έτσι να έχουμε παραχώρους μόνο ως προς τα x .

Μεθοδολογία επίλυσης για εύρεση τοπικού μέγιστου

- Κατασκευάζουμε την συνάρτηση Lagrange $\ell(x, \underline{\lambda})$
και επιλύουμε την $\nabla \ell(x, \underline{\lambda}) = \underline{0}$

- Ελέγχουμε για κάθε λύση βεβαιωθεί ότι ο $L(x^*)$ είναι αρνητικά ορισμένος.

- Εάν η εφικτή περιοχή F είναι φραγμένη, τότε το μέγιστο από τα τοπικά μέγιστα θα είναι και ολικό μέγιστο, συν. λύση του προβλήματος Μ.Σ.Π.

Η μέθοδος αυτή είναι γνωστή ως ΜΕΘΟΔΟΣ ΠΟΛΥ-ΠΛΗΝΑΣΙΑΣΤΩΝ LAGRANGE.

Παράδειγμα 1 επιλογής υποβλημάτων ΜΓΠ με εφέδωτους
ώρολογους

Να επιλεγούν τα τρία αμφορεύα (x_1^*, x_2^*, x_3^*) τής:

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1 \cdot x_2 \cdot x_3$$

όταν

$$h(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1 = 0$$

με $x^* > 0$.

Λύση: Η συνάρτηση Lagrange είναι:

$$\ell(x_1, x_2, x_3, \lambda) = x_1 \cdot x_2 \cdot x_3 - \lambda(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1)$$

$$\nabla \ell(x, \lambda) = 0 \Rightarrow$$

$$\frac{\partial \ell}{\partial x_1} = x_2 x_3 - 2\lambda x_1 = 0$$

$$\frac{\partial \ell}{\partial x_2} = x_1 x_3 - 2\lambda x_2 = 0$$

$$\frac{\partial \ell}{\partial x_3} = x_1 x_2 - 2\lambda x_3 = 0$$

$$\frac{\partial \ell}{\partial \lambda} = -h(x_1, x_2, x_3) = 0 \Rightarrow h(x_1, x_2, x_3) = 0 \Rightarrow x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1 = 0$$

Πολλές φορές τών 1ης εξίσωσης με x_1 , τών 2ης με x_2 και τών 3ης με x_3 βλέπουμε ότι:

$$\begin{aligned} 2\lambda x_1^2 &= 2\lambda x_2^2 = 2\lambda x_3^2 = x_1 x_2 x_3 \\ \Rightarrow x_1^2 &= x_2^2 = x_3^2 = \frac{x_1 x_2 x_3}{2\lambda} \end{aligned}$$

Αντικαθιστώντας τών 1ης εξίσωσης για να βρω το λ^* και
μετακινώντας αλλιώς τών εξισώσεων και τών ωρολογίων $x^* > 0$

ότι $x_1^* = x_2^* = x_3^* = 2\lambda$ βλέπουμε ότι

$$\lambda^* = \frac{1}{\sqrt{12}} = \frac{\sqrt{3}}{6} \Rightarrow$$

Για να αποδείξουμε ότι ο $L(x^*)$ είναι αρνητικά
 ορισμένος στο $M_{x^*}^h$ πρέπει να έχουμε μια βάση
 του $M_{x^*}^h$:

$$\begin{aligned} M_{x^*}^h &= \{ [y_1, y_2, y_3]^T \in \mathbb{R}^3 : y_1 + y_2 + y_3 = 0 \} \\ &= \{ [y_1, y_2, -y_1 - y_2]^T : y_1, y_2 \in \mathbb{R} \} \\ &= \{ y_1 [1, 0, -1]^T + y_2 [0, 1, -1]^T : y_1, y_2 \in \mathbb{R} \} \\ &\Downarrow \end{aligned}$$

Ελέγχω την τετραγωνική μορφή $y^T L(x^*) y$:

$$[y_1, y_2, -y_1 - y_2] \frac{\sqrt{3}}{3} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ -y_1 - y_2 \end{bmatrix} =$$

$$= \frac{\sqrt{3}}{3} (-2y_1^2 - 2y_2^2 - 2(y_1 + y_2)^2)$$

Η παράσταση αυτή ΠΡΟΘΑΝΟΣ είναι $< 0 \quad \forall$
 $y_1, y_2 \in \mathbb{R}$ και $y_1, y_2 \neq 0$

Άρα το σημείο $[x_1^*, x_2^*, x_3^*] = [\sqrt{3}/3, \sqrt{3}/3, \sqrt{3}/3]$
 είναι το μόνο μέγιστο και μάλιστα είναι και ολικό
 μέγιστο αφού η εφελκυστική διεύθυνση είναι γραμμική.

Παράδειγμα 2 εύριστος ακρότατος ΜΠΠ με εξισώσεις περιορισμών

Να βρεθούν τα τοπικά μέγιστα της
όταν $f(x, y, z) = -(x + y + z)$

$$\begin{aligned}x^2 + y &= 3 \\ x + 3y + 2z &= 7\end{aligned}$$

Λύση:

$$\begin{aligned}h_1(x, y, z) &= x^2 + y - 3 = 0 \\ h_2(x, y, z) &= x + 3y + 2z - 7 = 0\end{aligned}$$

Η συνάρτηση Lagrange:

$$L(x, y, z, \lambda_1, \lambda_2) = -x - y - z - \lambda_1(x^2 + y - 3) - \lambda_2(x + 3y + 2z - 7)$$

$$\nabla L(x, \lambda) = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial x} = -1 - 2\lambda_1 x - \lambda_2 = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial y} = -1 - \lambda_1 - 3\lambda_2 = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial z} = -1 - 2\lambda_2 = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial x} = 0 \Rightarrow h_1(x) = 0 \Rightarrow x^2 + y - 3 = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial z} = 0 \Rightarrow h_2(x) = 0 \Rightarrow x + 3y + 2z - 7 = 0$$

Πυθαγόρειο σύστημα:

$$[x^*, y^*, z^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*] = [-1/2, 11/4, -3/8, 1/2, -1/2]$$

Εύρεση των $\nabla h_1(x)$ και $\nabla h_2(x)$ για τον υπολογισμό του ελαστικού $M_{x^*}^h$:

$$\begin{aligned}\nabla h_1(x^*) &= \left[\frac{\partial h_1(x^*)}{\partial x}, \frac{\partial h_1(x^*)}{\partial y}, \frac{\partial h_1(x^*)}{\partial z} \right] = \\ &= [2x^*, 1, 0] = [-1, 1, 0]\end{aligned}$$

και αναλόγως

$$\nabla h_2(x^*) = [1, 3, 2]$$



$$\begin{aligned}M_{x^*}^h &= \{ [y_1, y_2, y_3]^T \in \mathbb{R}^3 : \nabla h_1(x^*) y = 0, \nabla h_2(x^*) y = 0 \} \\ &= \{ [y_1, y_2, y_3]^T \in \mathbb{R}^3 : -y_1 + y_2 = 0, y_1 + 3y_2 + 2y_3 = 0 \}\end{aligned}$$

Για να βρούμε τον πίνακα $L(x^*)$ θα πάρουμε συνάρτηση Lagrange ως:

$$\ell(x, \lambda_1, \lambda_2) = -x - y - z - \frac{1}{2}(x^2 + y - 3) + \frac{1}{2}(x + 3y + 2z - 7)$$



$$\begin{aligned}L(x^*) &= \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 \ell}{\partial x^2}(x^*, \lambda^*) & \frac{\partial^2 \ell}{\partial x \partial y}(x^*, \lambda^*) & \frac{\partial^2 \ell}{\partial x \partial z}(x^*, \lambda^*) \\ \frac{\partial^2 \ell}{\partial y \partial x}(x^*, \lambda^*) & \frac{\partial^2 \ell}{\partial y^2}(x^*, \lambda^*) & \frac{\partial^2 \ell}{\partial y \partial z}(x^*, \lambda^*) \\ \frac{\partial^2 \ell}{\partial z \partial x}(x^*, \lambda^*) & \frac{\partial^2 \ell}{\partial z \partial y}(x^*, \lambda^*) & \frac{\partial^2 \ell}{\partial z^2}(x^*, \lambda^*) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}\end{aligned}$$

Για να εξετάσω αν ο $L(x^*)$ είναι αρνητικά ορισμένος στο $M_{x^*}^{\frac{1}{2}}$ πρέπει πρώτα να βρω μια βάση του $M_{x^*}^{\frac{1}{2}}$:

$$\begin{aligned} M_{x^*}^{\frac{1}{2}} &= \{ [y_1, y_2, y_3]^T \in \mathbb{R}^3 : -y_1 + y_2 = 0, y_1 + 3y_2 + 2y_3 = 0 \} \\ &= \{ [y_1, y_1, -2y_1]^T \in \mathbb{R}^3 : y_1 \in \mathbb{R} \} \\ &= \{ y_1 [1, 1, -2]^T : y_1 \in \mathbb{R} \} \end{aligned}$$

Εξετάζω τώρα αν τετραγωνική μορφή $y^T L(x^*) y$

$$[y_1, y_1, -2y_1] \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_1 \\ -2y_1 \end{bmatrix}$$

$$= -y_1^2 < 0 \quad \text{ΠΡΟΦΑΝΟΣ } \forall y_1 \neq 0$$

⇓

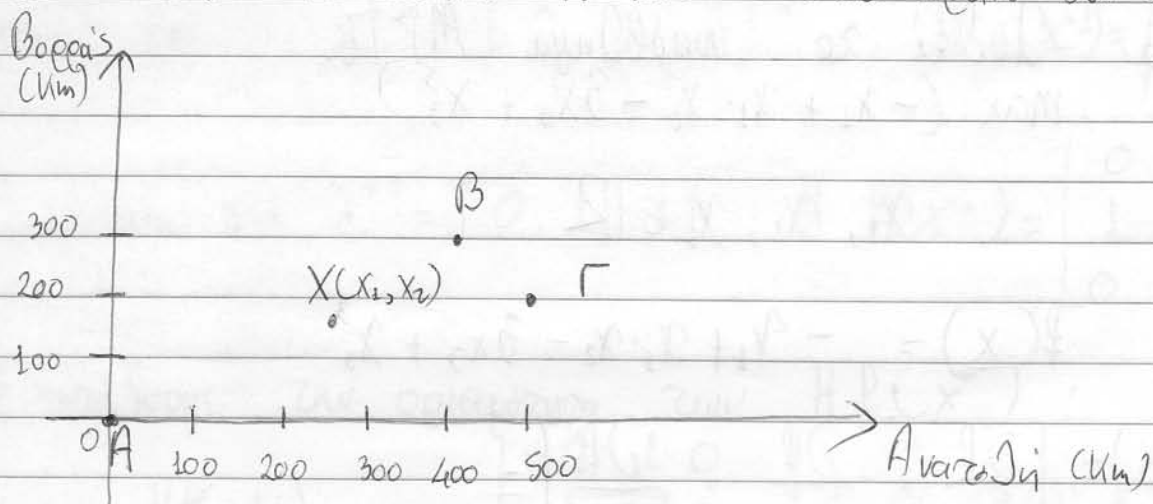
Το όριο $[x^*, y^*, z^*] = [-1/2, 1/4, -3/8]$ είναι το μοναδικό τοπικό μέγιστο της f με τους δοσμένους μέλους περιορισμούς.

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & - \\ 0 & 0 & 0 & \\ 0 & 0 & 0 & \end{bmatrix} =$$

Άσκηση

1. Μια εταιρεία θέλει να εγκαταστήσει ένα εργοστάσιο που παράγει 100 τόνους τσιμέντου ημερησίως και το οποίο θα βρίσκεται στις πόλεις Α, Β, Γ σε αποστάσεις 50, 30 και 20 τόνων αντίστοιχα. Η πόλη Β βρίσκεται 300 km βόρεια και 400 km ανατολικά της Α, ενώ η Γ βρίσκεται 200 km βόρεια και 500 km ανατολικά της Α. Αν η μεταφορά ενός τόνου τσιμέντου προς οποιαδήποτε πόλη κοστίζει 0,01 ευρώ/km, να διατυπώσει ένα πρόβλημα μη γραμμών προγραμματισμού για την εύρεση της θέσης του εργοστασίου που ελαχιστοποιεί το ημερήσιο συνολικό κόστος μεταφοράς.

Έστω σύστημα αξόνων Βόρεια-Νότου και Ανατολικά-Δυτικά στο οποίο η πόλη Α είναι στην αρχή των αξόνων:



Έστω X με συντεταγμένες (x_1, x_2) η θέση του εργοστασίου. Οι αποστάσεις του X από τις πόλεις Α, Β, Γ θα είναι

$$d_A = \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$$
$$d_B = \sqrt{(x_1 - 400)^2 + (x_2 - 300)^2}$$
$$d_\Gamma = \sqrt{(x_1 - 500)^2 + (x_2 - 200)^2}$$

Το συνολικό κόστος παραγωγής θα είναι

$$0,01(50d_A + 30d_B + 20d_C)$$

Το πρόβλημα μιν γαμπίλουι θεωρηματικου για τω
εωρεση τωσ δεικωσ τω εφοστασιωσ θα είναι:

$$\min [0,01(50\sqrt{x_1^2 + x_2^2} + 30\sqrt{(x_1 - 400)^2 + (x_2 - 300)^2} + 20\sqrt{(x_1 - 500)^2 + (x_2 - 200)^2})]$$

$$x_1, x_2 \in \mathbb{R}$$

Πρόβλημα ΜΜΠ. χωρις περιορισμοσ

2. Να λυθεί το πρόβλημα ΜΜΠ.
 $\max (-x_1 + x_1 \cdot x_2 - 3x_3 + x_3^3)$

$$x_1, x_2, x_3 \in \mathbb{R}$$

Λύση: $f(x) = -x_1 + x_1 \cdot x_2 - 3x_3 + x_3^3$

$$\nabla f(x) = \left[\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \frac{\partial f}{\partial x_3} \right] =$$
$$= [-1 + x_2, x_1, -3 + 3x_3^2]$$

$$\nabla f(x) = 0 \Rightarrow \begin{cases} -1 + x_2 = 0 \\ x_1 = 0 \\ -3 + 3x_3^2 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 0 \\ x_2 = 1 \\ x_3 = \pm 1 \end{cases}$$

Αρα 2 είναι τα πιθανά αυθάρτα $[x_1^*, x_2^*, x_3^*]^T$, τα $[0, 1, 1]^T$ και $[0, 1, -1]^T$

Προσέχουμε τώρα να υπολογίσουμε τον πίνακα $H_f(x)$ για x^* :

$$H_f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_3} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_3} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3^2} \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 6x_3 \end{bmatrix}$$

Αρα για $x^{*1} = [0, 1, 1]^T$ $H_f(x^{*1}) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{bmatrix}$

και για $x^{*2} = [0, 1, -1]^T$ $H_f(x^{*2}) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -6 \end{bmatrix}$

Εξετάζουμε την οριστικότητα των $H_f(x^*)$:

Για τον $H_f(x^{*1}) \Rightarrow \begin{vmatrix} -\lambda & 1 & 0 \\ 1 & -\lambda & 0 \\ 0 & 0 & 6-\lambda \end{vmatrix} = (6-\lambda)(\lambda^2-1) = 0$
 $\Rightarrow \begin{cases} \lambda = 6 \\ \lambda = 1 \\ \lambda = -1 \end{cases}$

\Rightarrow μη-ορισμένος

Για τον $H_f(x^{*2}) \Rightarrow \begin{vmatrix} -\lambda & 1 & 0 \\ 1 & -\lambda & 0 \\ 0 & 0 & -6-\lambda \end{vmatrix} = (-6-\lambda)(\lambda^2-1) = 0 \Rightarrow \begin{cases} \lambda = -6 \\ \lambda = 1 \\ \lambda = -1 \end{cases}$

\Rightarrow μη-ορισμένος

Εφόσον δεν ορίζεται ορισμότητα, αυτό σημαίνει ότι η αντισυμμετρική συνάρτηση μπορεί να πάρει οποδήποτε μεγάλες τιμές \Rightarrow το πρόβλημα είναι μη γραμμικό και δεν μπορούμε λοιπόν να υλοδο-
 γήσουμε βέλτιστη λύση.

3. Να ελεήσει η λύση στο πρόβλημα ΜΠΠ

$$\max [(x_1 - 3)^2 + (x_2 - 4)^2]$$

αν

$$x_1^2 + x_2^2 = 25$$

$$x_1, x_2 \in \mathbb{R}$$

Λύση: $f(x) = (x_1 - 3)^2 + (x_2 - 4)^2$

$$h(x) = x_1^2 + x_2^2 - 25 = 0$$

Βρίσκουμε ότι η συνάρτηση για μεγιστοποίηση ορίζεται πάνω στο κύκλο με κέντρο το σημείο $(3, 4)$ στον \mathbb{R}^2 .
 Ο περιορισμός ορίζεται πάνω στο κύκλο στον \mathbb{R}^2 με κέντρο την αρχή των αξόνων και ακτίνα 5.

Κατασκευάζουμε τη συνάρτηση Lagrange:

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(x, \lambda) &= f(x) - \lambda h(x) = \\ &= (x_1 - 3)^2 + (x_2 - 4)^2 - \lambda (x_1^2 + x_2^2 - 25) \end{aligned}$$

Για την ύπαρξη τοπικού ακρότατου απαιτείται:

$$\nabla \mathcal{L}(x, \lambda) = \underline{0}$$

$$\Rightarrow \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial x_1} = 2(x_1 - 3) - 2\lambda x_1 = 0$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial x_2} = 2(x_2 - 4) - 2\lambda x_2 = 0$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \lambda} = 0 \Rightarrow x_1^2 + x_2^2 - 25 = 0$$

$$\Rightarrow \left. \begin{array}{l} x_1(1-\lambda) = 3 \\ x_2(1-\lambda) = 4 \\ x_1^2 + x_2^2 = 25 \end{array} \right\} \Rightarrow \text{Έχουμε 2 ίδιες εξισώσεις αλλά} \\ \text{και 3^η εξίσωση } \lambda = \begin{cases} 0 \\ 2 \end{cases}$$

$$\text{Πιθανά αυθάρτα τα: } [x_1^*, x_2^*, \lambda^*] = \begin{cases} [-3, -4, 2] \\ [3, 4, 0] \end{cases}$$

Για να υπολογίσω την οριακή τιμή της $2^{\text{ης}}$ παραχίτου πρέπει πρώτα να υπολογίσω για τα σημεία αυτά το ελάχιστο $M_{x^*}^{\frac{1}{2}}$. Για το σημείο αυτό πρέπει να υπολογίσω το $\nabla h(x^*)$

Για το $\nabla h(x^*)$ έχω ότι:

$$\nabla h(x^*) = \left[\frac{\partial h(x^*)}{\partial x_1}, \frac{\partial h(x^*)}{\partial x_2} \right] = [2x_1^*, 2x_2^*] = \begin{cases} [6, 8] & \text{για } \lambda^* = 0 \\ [-6, -8] & \text{για } \lambda^* = 2 \end{cases}$$

$$\text{Άρα } M_{x^*}^{\frac{1}{2}} = \{ \underline{y} = [y_1, y_2]^T \in \mathbb{R}^2 : \nabla h(x) \cdot \underline{y} = 0 \}$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \{ [y_1, y_2]^T \in \mathbb{R}^2 : 6y_1 + 8y_2 = 0 \} \\ \{ [y_1, y_2]^T \in \mathbb{R}^2 : -6y_1 - 8y_2 = 0 \} \end{array} \right\} =$$

$$= \{ [y_1, y_2]^T \in \mathbb{R}^2 : 3y_1 + 4y_2 = 0 \} = \{ [y_1, -\frac{3}{4}y_1]^T : y_1 \in \mathbb{R} \}$$

$$= \{ y_1 [1, -3/4]^T : y_1 \in \mathbb{R} \}$$

10 πινες βρίσκω, για τα 2 μινάα αυπύρα τα ελλωρελά
 τους M_{x^*} τωρι τωρι:

$$L(x^*) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 L}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 L}{\partial x_1 \partial x_2} \\ \frac{\partial^2 L}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 L}{\partial x_2^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 - 2\lambda^* & 0 \\ 0 & 2 - 2\lambda^* \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} & \text{για } \lambda^* = 0 \\ \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} & \text{για } \lambda^* = 2 \end{cases}$$

Αρα για $\lambda^* = 0$:

$$\begin{bmatrix} y_1 & -3/4 y_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ -3/4 y_1 \end{bmatrix} = \frac{25}{8} y_1^2 > 0 \quad \forall y_1 \neq 0$$

\Rightarrow 0 μινάαα είναι άρνητά οριζώνια για $[3, 4, 0]$

Για $\lambda^* = 2$:

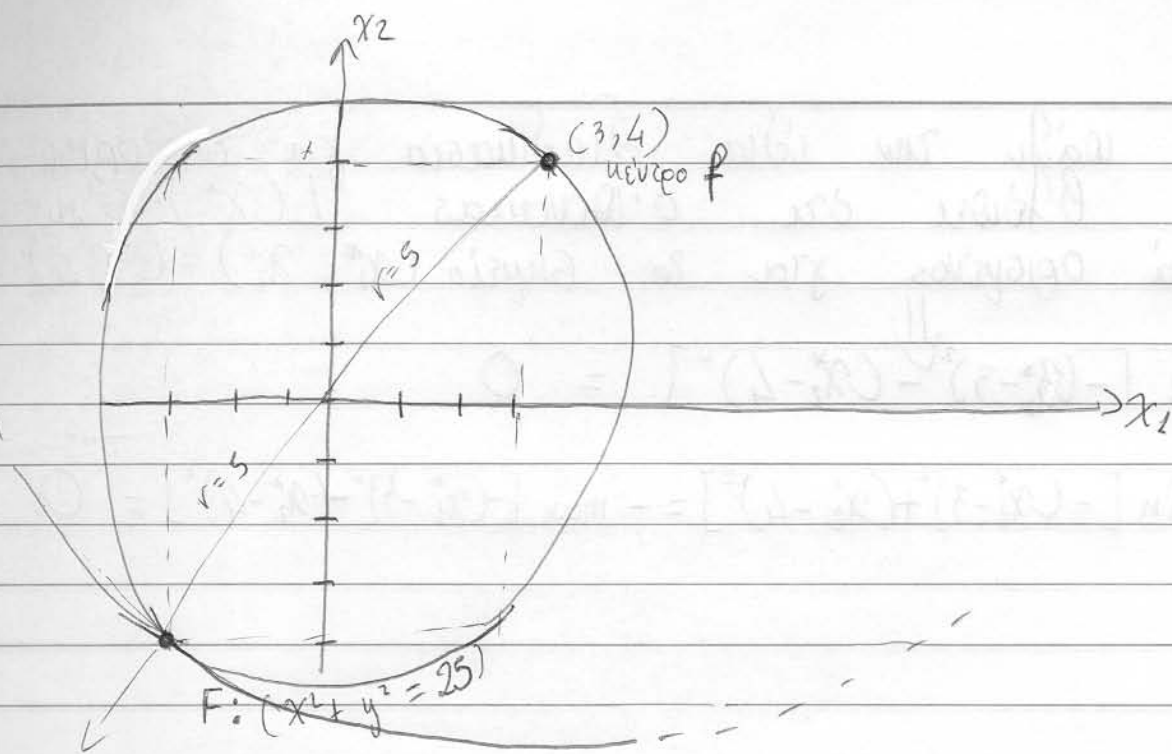
$$\begin{bmatrix} y_1 & -3/4 y_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ -3/4 y_1 \end{bmatrix} = -\frac{25}{8} y_1^2 < 0 \quad \forall y_1 \neq 0$$

\Rightarrow 0 μινάαα είναι άρνητά οριζώνια για $[-3, -4, 2]$

Λύση: αυτό το σημείο είναι το τωμύ μινάαα
 το ομοίο είναι άρνητά και ο μινάαα μινάαα για
 η γύρω άρνητά είναι άρνητά (είναι η άρνητά
 του μινάαα $x^2 + y^2 = 25$).

$$f_{\max} = (-3-3)^2 + (-4-4)^2 = 100 = 10^2$$

\Downarrow
 σημείο του άρνητά μινάαα με μινάαα $[3, 4]$ και αυτίν
 10.



Max f

Προφανώς εφόσον η τιμή της αντισυμετρικής συνάρτησης λόγω των τετραγώνων είναι πάντα μη αρνητική, εάν είχα πρόβλημα ελαχιστοποίησης, αυτό θα δινόταν από το σημείο $[3, 4]$ όπου η f παίρνει την μικρότερη ελιτρευόμενη τιμή της, δηλαδή 0.

Αυτό γίνεται επίσης προφανές από τη δομική ορατότητα του κώνου $L(x^*)$ στο σημείο αυτό στο επίπεδο $M_{x^*}^{\frac{1}{2}}$, κατ'αναλογία με τις συνάρτησεις μιας μεταβλητής.

Επίσης, εάν ήταν πρόβλημα ελαχιστοποίησης. Θα μπορούσε κάποιος να το μετατρέψει σε πρόβλημα μεγιστοποίησης ως: $\min f(x) = -\max(-f(x)) \Rightarrow$
 $\Rightarrow \min[(x_1-3)^2 + (x_2-4)^2] = -\max[-(x_1-3)^2 - (x_2-4)^2]$

και να ερμηνεύσει το πρόβλημα ως μεγιστοποίηση

Τότε και με τη βοήθεια της καρέιντας \Downarrow σημεία ως ακριβώς αφορούν:

$$[x_1^*, x_2^*, d^*] = \begin{cases} [3, 4, 0] \\ [-3, -4, -2] \end{cases}$$

Κάποιος ωστόσο ενν ίδια διαδικασία για την οργάνωση, βλέπει ότι ο διάνυσμα $L(x^*)$ είναι απλώς οργάνωση για το σημείο $(x_1^*, x_2^*) = (3, 4)$

$$\max [-(x_1^* - 3)^2 - (x_2^* - 4)^2] = 0$$

$$\Rightarrow \min [(x_1^* - 3)^2 + (x_2^* - 4)^2] = -\max [-(x_1^* - 3)^2 - (x_2^* - 4)^2] = 0$$

Λυμένες Kuhn-Tucker για ελεύθερα προβλήματα ΜΠ με περιορισμούς

Η γενική μορφή προβλήματος ΜΠ όπως έχουμε ήδη αναφέρει είναι:

$$\begin{aligned} \max & f(x) \\ & h_1(x) = 0 \\ & \vdots \\ & h_m(x) = 0 \\ & g_1(x) \leq 0 \\ & \vdots \\ & g_p(x) \leq 0 \\ \underline{x} & \in \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

Ορισμοί

i) Ο ανισωματικός περιορισμός $g_k(x) \leq 0$ του προβλήματος ΜΠ ονομάζεται **ΕΝΕΡΓΟΣ** για ένα σημείο x^* της ελεύθερης περιοχής F αν ισχύει σαν ισότητα, δηλαδή $g_k(x^*) = 0$. Διαφορετικά λέγεται **ανενεργός**. Ένας ελεύθερος περιορισμός θεωρείται πάντα ενεργός.

ii) Έστω σημείο x^* που ικανοποιεί τους περιορισμούς $h(x) = 0$, $g(x) \leq 0$ και έστω J το σύνολο των ενεργών ανισωματικών περιορισμών για το x^* , δηλαδή $J = \{j : g_j(x^*) = 0\}$

Τότε, το x^* ονομάζεται **κανονικό σημείο** των περιορισμών αν τα διανύσματα $\nabla h_i(x^*)$ ($i=1, 2, \dots, m$), $\nabla g_k(x^*)$ ($k \in J$) είναι γραμμικά ανεξάρτητα

Δηλώνουμε ότι τα τωρινά μέγιστα (είν υαίροτου) ειναι ΜΟΝΟ από τους ενεργούς περιορισμούς. Έτσι, εάν έχουμε εν των προτέρων ποιοι περιορισμοί σε μια λύση x^* είναι ενεργοί, θα μπορούσαμε να αγνοήσουμε τους ανενεργούς περιορισμούς, τους ενεργούς να τους μετατρέψουμε σε εξισώσεις και να λύσουμε ένα πρόβλημα ΜΠΠ με εξισωτικούς περιορισμούς με τη μέθοδο πολλαπλασίων Lagrange.

Ένας τρόπος επίλυσης θα ήταν να επιλέγαμε ένα υποσύνολο ανισωτικών περιορισμών, να τους μετατρέψουμε σε εξισωτικούς και, αγνοώντας τους υπόλοιπους, να λύναμε το πρόβλημα ΜΠΠ με αυτούς. Αυτό φέρνει να γίνει για όλους τους συναρτές συνδυασμού περιορισμών. Οι λύσεις θα ήταν λύσεις του αρχικού προβλήματος, εφόσον μεταμορφώσαν τις συνθήκες του αρχικού προβλήματος. Η διαδικασία αυτή είναι όπως αναπτύσσεται μιας και ο συναρτές συνδυασμού περιορισμών για την δημιουργία υποσυνόλων εξισωτικών περιορισμών είναι (όπου υποτίθεται και η απόφαση ότι οι περιορισμοί να είναι ανενεργοί $\forall x \in F$).

Η αναλυτική διαδικασία αποτελεί γενίκευση της θεωρίας που έχουμε αναπτύξει ήδη με εξισωτικούς περιορισμούς. Οι συνθήκες (ακτινικές και κανείς) που δίδουν τη μεθοδολογία επίλυσης προβλημάτων ΜΠΠ με ανισωτικούς περιορισμούς ονομάζονται ΣΥΝΘΗΚΕΣ KUHN-TUCKER.

Θεώρημα (Αναγκαία συνθήκη τοπικού μεγίστου)

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ($m \leq n$), $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$
 C^2 -συναρτήσεις και F η εφωδιασμένη περιοχή που ορίζεται
από τους περιορισμούς $h(x) = \underline{0}$, $g(x) \leq \underline{0}$. Αν το $x^* \in F$
είναι τοπικό μέγιστο της f υπό τους περιορισμούς $h(x) = \underline{0}$
 $g(x) \leq \underline{0}$ και είναι εσωτερικό και κανονικό σημείο της
 F , τότε

i) Υπάρχουν $\underline{\lambda} = [\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m]^T \in \mathbb{R}^m$ και

$\underline{\mu} = [\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_p]^T \in \mathbb{R}^p$:

$$\underline{\mu} \geq \underline{0},$$

$$\nabla f(x^*) - \underline{\lambda}^T \nabla h(x^*) - \underline{\mu}^T \nabla g(x^*) = \underline{0},$$

$$\mu_k g_k(x^*) = 0 \quad (k=1, 2, \dots, p)$$

ii) Ο πίνακας

$$L(x^*) = Hf(x^*) - H(\underline{\lambda}^T h(x^*)) - H(\underline{\mu}^T g(x^*))$$

είναι αρνητικά ημιορισμένος στο εφαπτόμενο επίπεδο των
επιπέδων περιορισμών στο x^*

$$M_{x^*}^F = \{ \underline{y} \in \mathbb{R}^n : \nabla h(x^*) \underline{y} = \underline{0}, \nabla g_j(x^*) \underline{y} = 0, j \in J \}$$

$$\text{όπου } J = \{ j : g_j(x^*) = 0 \}$$

δηλαδή ισχύει ότι $\underline{y}^T L(x^*) \underline{y} \leq 0$, $\underline{y} \in M_{x^*}^F$

Οι συνθήκες της i) μαζί με τους περιορισμούς
ονομάζονται ΣΥΝΘΗΚΕΣ KUHN-TUCKER.

Επιβεβαιώνει τη συνθήκη ii) παίρνουμε τις μακρές συνθήκες
τοπικού μεγίστου

Θεώρημα Κλασική συνθήκη τερματικού μεγίστου

Έστω $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $h: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$, C^2 -
συναρτήσεις και F η εφελκυστική γραμμή που ορίζει τον αλγό-
ριθμο μεγίστου $h(x) = 0$, $g(x) \leq 0$. Έστω $x^* \in \mathbb{R}^n$,
 $\lambda \in \mathbb{R}^m$ και $\mu \in \mathbb{R}^p$:

i) $\mu \geq 0$

$$\nabla f(x^*) - \lambda^T \nabla h(x^*) - \mu^T \nabla g(x^*) = 0$$

$$\mu_k g_k(x^*) = 0, (k=1, 2, \dots, p)$$

ii) 0 πίνακας

$$L(x^*) = H f(x^*) - H(\lambda^T h(x^*)) - H(\mu^T g(x^*))$$

είναι αρνητικά ορισμένος στον υπόχωρο

$$M' = \{ y \in \mathbb{R}^n : \nabla h(x^*) y = 0, \nabla g_j(x^*) y = 0, j \in J' \}$$

όπου $J' = \{ j : g_j(x^*) = 0, \mu_j > 0 \}$ το σύνολο των
εφελκυστικών γραμμών του x^* για τις οποίες
ο συντελεστής μ_j είναι και μεγαλύτερος από το 0.

Θυμίζουμε ότι για την αρνητική οριστικότητα λαμβάνει ότι
 $y^T L(x^*) y < 0$, $y \in M'$ και $y \neq 0$.

Εάν ισχύουν τα i) και ii) τότε το x^* είναι το-
μικό μέγιστο της f υπό τους περιορισμούς $h(x) = 0$
 $g(x) \leq 0$.

Οι συνθήκες Kuhn-Tucker μαζί με τους περιορισμούς μπορούν να γραφούν αναλυτικά ως:

$$\frac{\partial F(x^*)}{\partial x_j} - \sum_{i=1}^m \lambda_i \frac{\partial h_i(x^*)}{\partial x_j} - \sum_{k=1}^p \mu_k \frac{\partial g_k(x^*)}{\partial x_j} = 0 \quad (j=1,2,\dots,n)$$

$$\mu_k g_k(x^*) = 0 \quad (k=1,2,\dots,p)$$

$$g_k(x^*) \leq 0 \quad (k=1,2,\dots,p)$$

$$h_i(x^*) = 0 \quad (i=1,2,\dots,m)$$

Οι συνθήκες αυτές βοηθούν στην επίλυση προβλημάτων ΜΜΠ μέσω του ενσωματού τριών μεγίστων. Για μια σημαντική όμως κατηγορία προβλημάτων με ανισωμαίους περιορισμούς εξακολουθούν να είναι χρήσιμα. Η κατηγορία αυτή ονομάζεται ΚΥΡΤΟΣ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΣ και αφορά προβλήματα άπειρα εφελκυστικούς περιορισμούς της μορφής:

$$\begin{aligned} \max f(x) \\ \text{με περιορισμούς} \quad & g_1(x) \leq 0 \\ & g_2(x) \leq 0 \\ & \vdots \\ & g_p(x) \leq 0 \end{aligned}$$

όπου η f είναι κοίτη συνάρτηση και $g_k(x)$ ($k=1,2,\dots,p$) είναι κοίτες συναρτήσεις (και φυσικά, κατά είδηση και η εφελκυστική f είναι κοίτο σύνολο). Τα προβλήματα αυτά ονομάζονται προβλήματα κοίτου προγραμματισμού (Κ.Π.)

Πρόταση 1

Έστω το πρόβλημα ΚΠ

$$\max f(x)$$

$$g_1(x) \leq 0$$

⋮

$$g_p(x) \leq 0$$

με εφευχτή μεταβλητή F . Αν υπάρχει $\underline{x}^* \in \mathbb{R}^n$, $\underline{\mu} \in \mathbb{R}^p$:

$$\frac{\partial f}{\partial x_j}(\underline{x}^*) - \sum_{k=1}^p \mu_k \frac{\partial g_k}{\partial x_j}(\underline{x}^*) = 0 \quad (\mu_k \geq 0 \quad (k=1, \dots, p) \quad (k=1, 2, \dots, p))$$

$$\mu_k g_k(\underline{x}^*) = 0 \quad (k=1, 2, \dots, p)$$

$$g_k(\underline{x}^*) \leq 0 \quad (k=1, 2, \dots, p)$$

τότε το \underline{x}^* είναι λύση του προβλήματος ΚΠ, είναι δηλαδή σημείο μέγιστο της f υπό τους περιορισμούς $g(x) \leq 0$.

Πημείωση: Η συνάρτηση αμφιμερής ορισμότητας του $L(\underline{x}^*)$ και παύιστα εδώ στον \mathbb{R}^n είναι δεδομένο ότι ισχύει αφού η f είναι κοίτη (αμφιμερής ώμορης $H_f(\underline{x}^*)$) και g ωπρής (δευμής ώμορης $H_{g_k}(\underline{x}^*)$) και $\underline{\mu} \geq 0$, άρα και οι ώμορης του $H(f - \underline{\mu}^T g)$ στο \underline{x}^* da είναι αμφιμερής, άρα $L(\underline{x}^*) = H_f(\underline{x}^*) - H(\underline{\mu}^T g(\underline{x}^*)) = H(f(\underline{x}^*) - \underline{\mu}^T g(\underline{x}^*))$

Πρόβλημα 2

Έστω το πρόβλημα ΜΠΠ

$$\max f(x)$$

$$x \geq 0$$

με f κοίτη. Αν υπάρχει $x^* \geq 0$:

$$\frac{\partial f}{\partial x_j}(x^*) \leq 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

$$x_j^* \frac{\partial f}{\partial x_j}(x^*) = 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

τότε το x^* είναι λύση του προβλήματος

Ληψίωση: Η αλδοσεινή του είναι προφανής δεδομένου ότι
 $p=n$, $g_j(x) = -x_j$ και $\frac{\partial f}{\partial x_j}(x^*) + \mu_j = 0$, όπου

$$\mu_j \geq 0, \quad j=1, 2, \dots, p$$

Πρόβλημα 3

Έστω το πρόβλημα ΜΠΠ

$$\max f(x)$$

$$g_1(x) \leq 0$$

⋮

$$g_p(x) \leq 0$$

$$x \geq 0$$

με f κοίτη και g_k ($k=1, 2, \dots, p$) κοίτες. Αν υπάρχουν
 $x^* \in \mathbb{R}^n$ και $\mu \in \mathbb{R}^p$:

$$\frac{\partial f}{\partial x_j}(x^*) - \sum_{k=1}^p \mu_k \frac{\partial g_k}{\partial x_j}(x^*) \leq 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

$$x_j^* \left(\frac{\partial f(x^*)}{\partial x_j} - \sum_{k=1}^p \mu_k \frac{\partial g_k}{\partial x_j}(x^*) \right) = 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

$$\mu_k g_k(x^*) = 0 \quad (k=1, 2, \dots, p)$$

$$g_k(x^*) \leq 0 \quad (k=1, 2, \dots, p)$$

$$x_j^* \geq 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

τότε το x^* είναι λύση του προβλήματος

[Λύση: Η αλληλεξάρτηση του βασίσειου στην δέσφα
 [ώρα που γίνεται η αλληλεξάρτηση του προβλήματος 2]

Παράδειγμα 1 επίλυσης με συνθήκες ΚΤ

Να λυθεί το πρόβλημα ΜΜΠ

$$\begin{aligned} \text{av} \quad & \max [\ln(1+x_1+x_2)] \\ & x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Λύση: Έχουμε περιπτώσεις αυτή $p=1$

$$\begin{aligned} f(x) &= \ln(1+x_1+x_2) \\ g_1(x) &= x_1 + 2x_2 - 5 \leq 0 \end{aligned}$$

Η συνάρτηση $g_1(x)$ ως γραμμική είναι αυστηρά
 ενώ η $f(x)$ είναι κοίτη. Παίρνοντας την 1^η παράγωγο
 ως προς x_1 ή x_2 αυτή δίνει $\frac{1}{1+x_1+x_2}$ και 0

δίνοντας Hesse τότε της $f(x)$ είναι:

$$H f(x) = \begin{bmatrix} -\frac{1}{(1+x_1+x_2)^2} & -\frac{1}{(1+x_1+x_2)^2} \\ -\frac{1}{(1+x_1+x_2)^2} & -\frac{1}{(1+x_1+x_2)^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -A & -A \\ -A & -A \end{bmatrix}$$

όπου $A = \frac{1}{(1+x_1+x_2)^2}$ και $0 < A \leq 1$ αφού $x_1, x_2 \geq 0$

Παιρνοντας ως κώπες ελαγγοτες ορίζουτες του πίνακα αυτοί βγίωουμε ότι αυτές είναι $-A, 0, -A$, όλες ≤ 0 , άρα ο $Hf(x)$ είναι αρνητικά ημιορισμένος στον $\mathbb{R}^n \Rightarrow$ η συνάρτηση $f(x)$ είναι κοίτη.

Βάσει του θεωρήματος 3 τότε, έχουμε:

$$\begin{aligned} \mu_1 &\geq 0 && \text{(KT 1)} \\ \frac{1}{1+x_1+x_2} - \mu_1 \cdot 1 &\leq 0 && \text{(KT 2)} \\ \frac{1}{1+x_1+x_2} - \mu_1 \cdot 2 &\leq 0 && \text{(KT 3)} \\ x_1 \left(\frac{1}{1+x_1+x_2} - \mu_1 \cdot 1 \right) &= 0 && \text{(KT 4)} \\ x_2 \left(\frac{1}{1+x_1+x_2} - \mu_1 \cdot 2 \right) &= 0 && \text{(KT 5)} \\ \mu_1 (x_1 + 2x_2 - 5) &= 0 && \text{(KT 6)} \\ x_1 + 2x_2 - 5 &\leq 0 && \text{(KT 7)} \\ x_1 &\geq 0 && \text{(KT 8)} \\ x_2 &\geq 0 && \text{(KT 9)} \end{aligned}$$

Αυτές είναι και οι συνθήκες Kuhn-Tucker του προβλήματος.

Η επίλυση του συστήματος αυτού δει είναι τετραμε-

iii. Ο ενοποιημένος τρόπος είναι να ξεκρίσουμε περιπτώσεις ανάλογα με το αν $\mu_1 = 0$ ή > 0 , $x_1 = 0$ ή > 0 και $x_2 = 0$ ή > 0 . Οι δυνατοί συνδυασμοί είναι 8:

- 1 με όλα δεξιά
- 1 με όλα μπροστά
- $\frac{3!}{1!(3-1)!}$ με ένα μη μπροστά και τα άλλα μπροσ'
- $\frac{3!}{2!(3-2)!}$ με δύο μη μπροστά και τα άλλα μπροσ'

Περίπτωση 1 : $\mu_1 = 0$

Τότε (KT2) $\Rightarrow 1 + x_1 + x_2 \leq 0$ που δεν είναι συμβατή με τις (KT8), (KT9) \Rightarrow δεν δίνει λύση

Περίπτωση 2 $\mu_1 > 0$, $x_1 = 0$, $x_2 = 0$
 Δεν ικανοποιείται η (KT6) \Rightarrow δεν δίνει λύση

Περίπτωση 3 $\mu_1 > 0$, $x_1 > 0$, $x_2 = 0$

$$(KT6) \Rightarrow x_1 = 5$$

$$(KT4) \Rightarrow 5 \left(\frac{1}{1+5+0} - \mu_1 \cdot 1 \right) = 0 \Rightarrow \mu_1 = \frac{1}{6}$$

Η $(x_1^*, x_2^*, \mu_1^*) = (5, 0, 1/6)$ ικανοποιεί όλες τις συνθήκες και άρα είναι λύση του προβλήματος

Περίπτωση 4 $\mu_1 > 0$, $x_1 = 0$, $x_2 > 0$

$$(KT6) \Rightarrow x_2 = 5/2$$

$$(KT5) \Rightarrow \frac{5}{2} \left(\frac{1}{1+0+5/2} - 2\mu_1 \right) = 0 \Rightarrow \mu_1 = \frac{1}{7}$$

Όπως για $\mu_1 = 1/7$ δεν ικανοποιείται η
 (KT 2) \Rightarrow η περίπτωση αυτή δε δίνει λύση

Περίπτωση 5 $\mu_1 > 0, x_1 > 0, x_2 > 0$ τότε
 από (KT4) και (KT5) έχουμε ότι:

$$\frac{1}{1+x_1+x_2} - \mu_1 = \frac{1}{1+x_1+x_2}, -2\mu_1 = 0$$

$\Rightarrow \mu_1 = 2\mu_1 \Rightarrow$ αδύνατο για $\mu_1 \neq 0 \Rightarrow$
 \Rightarrow δεν δίνει λύση

Η μοναδική λύση του προβλήματος είναι αυτή
 της περίπτωσης 3 με $(x_1^*, x_2^*) = (5, 0)$
 και $f_{\max} = \ln 6$

Παράδειγμα 2 ελαττώσης με συνθήκες ΚΤ

Να ελαττώσει το πρόβλημα ΜΣΠ.

$$\begin{aligned} \text{όταν} \quad & \min(x_1^2 + x_2^2 - 2x_1 - 3x_2) \\ & 2 - x_1 - x_2 \geq 0 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Λύση: Το πρόβλημα χριζίζεται στα κορίνη

$$\begin{aligned} - \max(-x_1^2 - x_2^2 + 2x_1 + 3x_2) \\ x_1 + x_2 - 2 \leq 0 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Σημειών $p=1$ και

$$f(x_1, x_2) = -x_1^2 - x_2^2 + 2x_1 + 3x_2$$

$$g_1(x_1, x_2) = x_1 + x_2 - 2 \leq 0$$

Η g_1 είναι γραμμική και συνεπώς κοίτη. Για την $f(x)$ έχουμε:

$$Hf(x) = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$$

δεν είναι αρνητικά ορισμένος $\forall x \in \mathbb{R}^2$. Άρα, η $f(x)$ είναι κοίτη και συνεπώς, λόγω του ορισμού 3, έχουμε:

$$\begin{aligned} \mu_1 &\geq 0 && \text{(KT1)} \\ -2x_1 + 2 - \mu_1 &\leq 0 && \text{(KT2)} \\ -2x_2 + 3 - \mu_1 &\leq 0 && \text{(KT3)} \\ x_1(-2x_1 + 2 - \mu_1) &= 0 && \text{(KT4)} \\ x_2(-2x_2 + 3 - \mu_1) &= 0 && \text{(KT5)} \\ \mu_1(x_1 + x_2 - 2) &= 0 && \text{(KT6)} \\ x_1 + x_2 - 2 &\leq 0 && \text{(KT7)} \\ x_1 &\geq 0 && \text{(KT8)} \\ x_2 &\geq 0 && \text{(KT9)} \end{aligned}$$

Παίρνουμε κανονικά να αρχίσουμε 8 διαδοχικές περιπτώσεις, λόγω όπιας των συνθηκών, κάποιες θα τις εξετάσω ομαδικά.

Περίπτωση 1 $\mu_1 = 0$

Τότε από (KT2) και (KT3) έχω ότι

$$x_1 \geq 1$$

$$x_2 \geq 3/2$$

Τότε, το άριστερό μέτρο της (KT7) δίνει:

$$AM(KTF) \Rightarrow x_1 + x_2 - 2 \geq 1 + 3/2 - 2 = 1/2 > 0$$

το ομοίο έρχεται σε αντίθεση με τη συνθήκη (KTF).
 Συνεπώς, η περίπτωση αυτή δεν δίνει λύση

Περίπτωση 2: $\mu_1 > 0, x_1 > 0$

Τότε από (KT4) και (KT6) παίρνουμε το σύστημα:

$$-2x_1 + 2 - \mu_1 = 0$$

$$x_1 + x_2 - 2 = 0$$

οπότε τα x_1 και μ_1 ως συναρτήσεις του x_2 είναι:

$$x_1 = 2 - x_2$$

$$\mu_1 = 2x_2 - 2$$

Αρα, η (KT5) γίνεται:

$$(KT5) \Rightarrow x_2 (-2x_2 + 3 - 2x_2 + 2) = 0$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_2 = 0 \\ -4x_2 + 5 = 0 \Rightarrow x_2 = 5/4 \end{cases}$$

Αντικαθιστώντας το x_2 στις εξισώσεις για x_1, μ_1
 παίρνουμε ότι:

$$(x_1^*, x_2^*, \mu_1) = (2, 0, -2) \Rightarrow \text{απορρίπτεται λόγω (KT1)}$$

ή $(x_1^*, x_2^*, \mu_1) = (3/4, 5/4, 1/2)$ η οποία ικανοποιεί
 όλες τις συνθήκες (KT1) - (KT9)

Περίπτωση 3 $\mu_1 > 0, x_1 = 0$

Τότε, από (KT6) έχουμε:

$$(KT6) \Rightarrow x_1^2 + x_2 - 2 = 0 \Rightarrow \\ \Rightarrow x_2 = 2$$

Τότε, αφού $x_2 \neq 0$ από (KT5) έχουμε:

$$(KT5) \Rightarrow -2x_2 + 3 - \mu_1 = 0 \xrightarrow{x_2=2} \mu_1 = -1$$

Το οποίο έρχεται σε αντίθεση με την (KT1)

Λογώς η λύση του προβλήματος είναι αυτή που προέκυψε από την περίπτωση 2, δηλαδή

$$(x_1^*, x_2^*) = \left(\frac{3}{4}, \frac{5}{4} \right) \text{ με ελάχιστη τιμή της} \\ \text{αρχικής συνάρτησης την} \\ \left(\frac{3}{4} \right)^2 + \left(\frac{5}{4} \right)^2 - 2 \cdot \frac{3}{4} - 3 \cdot \frac{5}{4} = -\frac{25}{8}$$

Τετραγωνικός Προγραμματισμός (ΤΠ)

Τα προβλήματα ΤΠ είναι προβλήματα ΜΤΠ στα οποία οι περιορισμοί είναι γραμμικοί και η αντικειμενική συνάρτηση είναι ένα πολυώνυμο 2ου βαθμού. Στην γενική τους μορφή τα προβλήματα αυτά γράφονται ως:

$$\begin{aligned} \max & (c^T x + x^T D x) \\ & A x \leq b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

όπου $c, x \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, $b \in \mathbb{R}^{m \times 1}$, $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ και $D \in \mathbb{R}^{n \times n}$ συμμετρικός $n \times n$ πίνακας με $d_{ij} = d_{ji}$ για i, j

Στην περίπτωση που η αντικειμενική συνάρτηση είναι κοίτη, τότε έχουμε ένα πρόβλημα ΚΥΡΤΟΥ ΤΕΤΡΑΓΩΝΙΚΟΥ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑΤΙΣΜΟΥ (ΚΤΠ). Αυτό συμβαίνει αν και μόνο αν ο πίνακας D (που συμβαίνει με τον πίνακα Hesse της αντικειμενικής συνάρτησης) είναι αρνητικά ημιορισμένος. Στην περίπτωση αυτή μπορούμε να ακολουθήσουμε τη μέθοδο που περιγράψαμε για τα προβλήματα ΚΠ με τις συνθήκες Kuhn-Tucker. Υπάρχει ένας αλγόριθμος ο οποίος έχει αναπτυχθεί για τέτοια προβλήματα και ονομάζεται ΤΡΟΠΟΠΟΙΗΜΕΝΗ ΜΕΘΟΔΟΣ SIMPLEX. Η μέθοδος αυτή λειτουργεί όπως η μέθοδος Simplex με μια μικρή τροποποίηση ώστε να ικανοποιούνται οι συνθήκες ΚΤ του Προβλήματος 3 που έχουμε ήδη δει.

Για να καταλάβουμε ως εφαρμοζονται οι συνθήκες ΚΤ

γράφουμε το πρόβλημα ΚΤΠ ως εξής:

$$\max (C_1 x_1 + C_2 x_2 + \dots + C_n x_n + d_{11} x_1^2 + d_{22} x_2^2 + \dots + d_{nn} x_n^2 + 2d_{12} x_1 x_2 + 2d_{13} x_1 x_3 + \dots + 2d_{1n} x_1 x_n + 2d_{23} x_2 x_3 + 2d_{24} x_2 x_4 + \dots + 2d_{2n} x_2 x_n + \dots + 2d_{n-1n} x_{n-1} x_n)$$

$$a_{11} x_1 + a_{12} x_2 + \dots + a_{1j} x_j + \dots + a_{1n} x_n \leq b_1$$

$$a_{i1} x_1 + a_{i2} x_2 + \dots + a_{ij} x_j + \dots + a_{in} x_n \leq b_i$$

$$a_{m1} x_1 + a_{m2} x_2 + \dots + a_{mj} x_j + \dots + a_{mn} x_n \leq b_m$$

$$x_1, x_2, \dots, x_n \geq 0$$

Για να εφαρμόσουμε το Πρόβλημα 3 πρέπει να υλοποιήσουμε τις παραχωρούς στο αριστερό μέλος της 3ης και 3ης συνθήκης του Προβλήματος 3:

$$\frac{\partial F}{\partial x_j} - \sum_{u=1}^m \mu_u \frac{\partial g_u}{\partial x_j} =$$

$$= C_j + 2d_{jj} x_j + 2d_{1j} x_1 + 2d_{2j} x_2 + \dots + 2d_{j-1j} x_{j-1} + 2d_{j+1j} x_{j+1} + 2d_{j+2j} x_{j+2} + \dots + 2d_{jn} x_n - \mu_1 a_{1j} - \mu_2 a_{2j} - \dots - \mu_m a_{mj} =$$

$$= C_j + 2 \sum_{l=1}^n d_{lj} x_l - \sum_{i=1}^m \mu_i a_{ij}$$

Έτσι, οι συνθήκες ΚΤ του υποπρόβλητου 3 θα έχουν τη μορφή:

$$c_j + 2 \sum_{e=1}^n d_{ej} x_e - \sum_{i=1}^m \mu_i a_{ij} \leq 0 \quad (i=1, 2, \dots, m) \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

$$x_j \left(c_j + 2 \sum_{e=1}^n d_{ej} x_e - \sum_{i=1}^m \mu_i a_{ij} \right) = 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

$$\mu_i \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - b_i \right) = 0 \quad (i=1, 2, \dots, m)$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i \quad (i=1, 2, \dots, m)$$

$$x_j \geq 0 \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

Θέτουμε

$$y_j = - \left(c_j + 2 \sum_{e=1}^n d_{ej} x_e - \sum_{i=1}^m \mu_i a_{ij} \right) \quad (j=1, \dots, n)$$

$$\lambda_i = - \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - b_i \right)$$

ή, σε διανυσματική μορφή

$$\underline{y} = - (\underline{c} + 2 \underline{D} \underline{x} - \underline{A}^T \underline{\mu}) =$$

$$= - 2 \underline{D} \underline{x} + \underline{A}^T \underline{\mu} - \underline{c} \quad (E1)$$

$$\underline{\lambda} = - (\underline{A} \underline{x} - \underline{b}) = - \underline{A} \underline{x} + \underline{b} \quad (E2)$$

Οι παραπάνω συνθήκες γίνονται:

$$\underline{\mu} \geq 0$$

$$\underline{y} \geq 0$$

$$\begin{array}{l} x_j y_j = 0 \\ \mu_i \lambda_i = 0 \end{array} \quad \begin{array}{l} (j=1, 2, \dots, n) \\ (i=1, 2, \dots, m) \end{array}$$

$$\underline{\lambda} \geq 0$$

$$\underline{x} \geq 0$$

Έτσι, ουσιαστικά το πρόβλημα ανάγεται στο να βρεθούν $\underline{x}, \underline{y}, \underline{\mu}, \underline{\lambda}$:

$$(E1) \Rightarrow -2 D \underline{x} + A^T \underline{\mu} - \underline{y} = \underline{c}$$

$$(E2) \Rightarrow A \underline{x} + \underline{\lambda} = \underline{b}$$

$$\underline{x} \geq 0, \underline{\mu} \geq 0, \underline{y} \geq 0, \underline{\lambda} \geq 0$$

$$\begin{array}{l} x_j y_j = 0 \\ \mu_i \lambda_i = 0 \end{array} \quad \begin{array}{l} (j=1, 2, \dots, n) \\ (i=1, 2, \dots, m) \end{array}$$

Εάν δεν υπάρχουν οι 2 τελευταίες συνθήκες το πρόβλημα θα ήταν ένα πρόβλημα ΠΠ. και θα μπορούσε να λησγλωσσώσει η μέθοδος Simplex όπως την έχουμε ήδη δει για να το ελαττώσουμε. Οι 2 τελευταίες συνθήκες ονομάζονται ΠΕΡΙΟΡΙΣΜΟΙ ΣΥΜΠΛΗΡΩΜΑΤΙΚΟΤΗΤΑΣ και οι μεταβλητές y_j και λ_i ($i=1, \dots, m, j=1, \dots, n$) ονομάζονται

ΣΥΜΠΛΗΡΩΜΑΤΙΚΕΣ ΜΕΤΑΒΛΗΤΕΣ ΤΩΝ x_j και μ_i , αντίστοιχα. Αυτό που μας δίνει οι συμπληρωματικοί περιορισμοί είναι ότι:

- εάν $x_j \neq 0 \Rightarrow y_j = 0$ και αντίστροφα

- εάν $\mu_i \neq 0 \Rightarrow \lambda_i = 0$ και αντίστροφα

Η προαναφερμένη μέθοδος Simplex που χρησιμοποιείται για την επίλυση αυτού του προβλήματος είναι ουσιαστικά η μέθοδος Simplex, μόνο που λόγω των συμπληρωματικών περιορισμών, όταν η x_j είναι βασική (και συνεπώς $\neq 0$) στον κλίμακα Simplex, δεν επιτρέπεται στην y_j να γίνει από μη-βασική, βασική γιατί τότε δεν θα ικανοποιείτο ο περιορισμός $x_j y_j = 0$. Φυσικά ισχύει και το αντίστροφο (δηλ. για την y_j στη βάση και τη x_j μη βασική). Και οι δύο μεταβλητές επιτρέπεται να είναι ταυτόχρονα μη βασικές.

Παρόμοιους συνδυασμούς ισχύουν και για τα μ_i, λ_i λόγω του περιορισμού $\mu_i \lambda_i = 0$.

Για να γίνει κατανοητό αυτό, δίνουμε για παράδειγμα ένα πρόβλημα με 2 μεταβλητές x_1 και x_2 και 1 ανισώμενο περιορισμό (επιτός από το $x \geq 0$)
 τότε, τα ζεύγη των συμπληρωματικών θα είναι 3, δηλαδή:

$$\left. \begin{matrix} (x_1, y_1) \\ (x_2, y_2) \\ (\mu_1, \lambda_1) \end{matrix} \right\} \Rightarrow \text{δεν επιτρέπεται να είναι δηλαδή μαζί στη βάση: } \left\{ \begin{matrix} \text{το } x_1 \text{ με το } y_1 \\ \text{το } x_2 \text{ με το } y_2 \\ \text{το } \mu_1 \text{ με το } \lambda_1 \end{matrix} \right.$$

Το πρόβλημα ΜΠ που δίνουμε έχει αντισυμμετρική συνάρτηση $Z = 0$, μιας και το αρχικό πρόβλημα μεγιστοποίησης έχει τη μορφή μέσω των περιορισμών και των συνδυασμών Kuhn-Tucker. Η αντισυμμετρική συνάρτηση "κατασκευάζεται" με την προσθήκη τεχνητών μεταβλητών για να μπορέσουμε να πάρουμε μια αρχική βασική εφικτή λύση και να ξεκινήσουμε τη μέθοδο Simplex. Επειδή έχουμε ειδικότητα με τη μέθοδο του μεγάλου- M , έτσι ώστε η αντισυμμετρική συνάρτηση να γίνει

$$Z = -M(t_1 + t_2 + \dots + t_n), \quad 0 \leq k \leq m$$

και το πρόβλημα ΜΠ γίνεται πρόβλημα μεγιστοποίησης ως:

$$\max (Z = -M(t_1 + \dots + t_n))$$

Παράδειγμα ειδικότητας προβλήματος με τεχνητούς μεταβλητούς μέθοδο Simplex

Να λυθεί το πρόβλημα ΜΠ.

$$\begin{aligned} \max & (4x_1 + 6x_2 - 2x_1^2 - 2x_1x_2 - 2x_2^2) \\ \text{όταν} & \quad x_1 + 2x_2 \leq 2 \\ & \quad x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

Λύση: Οι γραμμικοί περιορισμοί είναι κλασικές συναρτήσεις. Για να δούμε ένα εφικτό πρόβλημα ΚΤΠ ώστε να εφαρμόσουμε την τεχνητούς μέθοδο Simplex, πρέπει να εφευρέσουμε ένα η αντισυμμετρική συνάρτηση

είναι κοίτη. Το ανώτερό της είναι:

$$\nabla f = [4 - 4x_2 - 2x_2, 6 - 2x_1 - 4x_2]$$

και ο πίνακας Hesse:

$$H f(x) = \begin{bmatrix} -4 & -2 \\ -2 & -4 \end{bmatrix}$$

Για την οριστικότητα του έχουμε ότι:

$$\begin{vmatrix} -4-\lambda & -2 \\ -2 & -4-\lambda \end{vmatrix} = (-4-\lambda)^2 - 4 = 0 \Rightarrow (\lambda+4) = \pm 2$$
$$\Rightarrow \lambda = \begin{cases} -2 < 0 \\ -6 \end{cases}$$

$\Rightarrow H f(x)$ αρνητικά ορισμένος $\forall x \in \mathbb{R}^2 \Rightarrow$
 $\Rightarrow f(x)$ είναι κοίτη

Συνεπώς, έχουμε πρόβλημα ΚΤΠ με έτσι μπορούμε να εφαρμόσουμε την τροποποιημένη μέθοδο Simplex. Έδώ:

$$\underline{c} = \begin{bmatrix} 4 \\ 6 \end{bmatrix} \quad D = \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$A = [1, 2], \quad \underline{b} = [2]$$

Οι σχέσεις-Παράγοντες:

$$-2D\underline{x} + A^T \underline{\mu} - \underline{y} = \underline{c}$$

$$\underline{Ax} + \underline{1} = \underline{b}$$
$$\underline{x} \geq \underline{0}, \quad \underline{y} \geq \underline{0}, \quad \underline{\mu} \geq \underline{0}, \quad \underline{1} \geq \underline{0}$$

$$x_j y_j = 0 \quad j=1, \dots, n$$
$$\mu_i 1_i = 0 \quad i=1, \dots, m$$

χίονται

$$4x_1 + 2x_2 + \mu_1 - y_1 = 4$$

$$2x_1 + 4x_2 + 2\mu_1 - y_2 = 6$$

$$x_1 + 2x_2 + \rho_1 = 2$$

$$x_1, x_2, \mu_1, y_1, y_2, \rho_1 \geq 0$$

$$x_1 y_1 = x_2 y_2 = 0 = \mu_1 \rho_1$$

Λογικώς, οι μεταβλητές που δεν μπορούν να είναι μαζί
στη βάση είναι οι:

x_1 και y_1

x_2 και y_2

μ_1 και ρ_1

Για την επίλυση του προβλήματος αυτού εισάγω 2 τεχνη-
τές μεταβλητές t_1 και t_2 στις 2 πρώτες εξισώσεις
ώστε να ξεκινήσω από μια βασική εφικτή λύση. Το
πρόβλημα λοιπόν γράφεται ως:

$$4x_1 + 2x_2 + \mu_1 - y_1 + t_1 = 4$$

$$2x_1 + 4x_2 + 2\mu_1 - y_2 + t_2 = 6$$

$$x_1 + 2x_2 + \rho_1 = 2$$

$$x_1, x_2, \mu_1, y_1, y_2, \rho_1, t_1, t_2 \geq 0$$

$$\max C - Mt_1 - Mt_2 =$$

$$= -10M - (C-6M)x_1 - (-6M)x_2 - (C-3M)\mu_1 - My_1 - My_2$$

όπου $M \gg 0$

Έτσι ο 1ος πίνακας Simplex του προβλήματος δίνεται:

1ος Simplex

BM	x_1	x_2	μ_1	y_1	y_2	I_1	t_1	t_2	θ
$\leftarrow t_1$	④	2	1	-1	0	0	1	0	4
t_2	2	4	2	0	-1	0	0	1	6
I_1	1	2	0	0	0	1	0	0	2
\bar{C}_j	-6M	-6M	3M	M	M	0	0	0	-10M

Αφού η I_1 είναι ΒΜ, η μ_1 δεν μπορεί να είναι ελεγχόμενη μεταβλητή, οπότε η συνθήκη του μ_1 εξαλείφεται κατά την εφαρμογή του κανόνα ελαχίστου ανήλιου.

\bar{C}_{x_1} και $\bar{C}_{x_2} < 0 \Rightarrow$ είτε x_1 είτε x_2 ελεγχόμενες μεταβλητές. Παρατηρούμε όμως ότι στη συνθήκη του x_1 το ελάχιστο ανήλιο είναι στη γραμμή της τεχνητής μεταβλητής t_1 , οπότε είτε τη βγάλουμε από τη βάση \Rightarrow

x_1 : ελεγχόμενη
 t_1 : εξαλειφόμενη

2ος Simplex

BM	x_1	x_2	μ_1	y_1	y_2	I_1	t_1	t_2	θ
x_1	1	1/2	1/4	-1/4	0	0	1/4	0	1
t_2	0	3	3/2	1/2	-1	0	-1/2	1	4
$\leftarrow I_1$	0	③/2	-1/4	1/4	0	1	-1/4	0	1
\bar{C}_j	0	-3M	-3/2M	-1/2M	M	0	3/2M	0	-4M

Αφού η I_1 και η x_1 είναι στη βάση, λόγω των συμπληρωματικών περιορισμών εξαλείφονται από τον κανόνα ουσίας της νέας ελεγχόμενης μεταβλητής οι y_1 και μ_1 .

Αφού $\bar{c}_2 < 0 \Rightarrow$ από κανόνα ελάχιστου κελύφους:

x_2 : Εξερχόμενη
 x_1 : Εξερχόμενη



3ος Simplex

BM	x_1	x_2	μ_1	y_1	y_2	λ_1	t_1	t_2	θ
x_1	1	0	1/3	-1/3	0	-1/3	1/3	0	2/3
$\leftarrow t_2$	0	0	②	0	-1	-2	0	1	2
x_2	0	1	-1/6	1/6	0	2/3	-1/6	0	2/3
\bar{c}_j	0	0	-2M	0	-M	2M	M	0	-2M

Επειδή οι x_1 και x_2 είναι ΒΜ, οι συμπληρωματικές τους y_1 και y_2 εξαχθούν από τη διαδικασία εύρεσης του ελάχιστου κελύφους

$\bar{c}_{\mu_1} < 0 \Rightarrow$ κανόνας ελάχιστου κελύφους στο στήλη του $\mu_1 \Rightarrow$

\Rightarrow μ_1 : Εξερχόμενη
 t_2 : Εξερχόμενη

4ος Simplex

BM	x_1	x_2	μ_1	y_1	y_2	λ_1	t_1	t_2	θ
x_1	1	0	0	-1/3	1/6	0	1/3	-1/6	1/3
μ_1	0	0	1	0	-1/2	-1	0	1/2	1
x_2	0	1	0	1/6	-1/12	1/2	-1/6	1/12	5/6
\bar{c}_j	0	0	0	0	0	0	M	M	0

Βλέπουμε ότι $\bar{c}_j \geq 0 \quad \forall j \Rightarrow$ όλα αυτά είναι
και ο τελευταίος πίνακας Simplex, με βέλτεστη λύση

$(x_1^*, x_2^*, p_1^*, y_1^*, y_2^*, \lambda_1^*, t_1^*, t_2^*) = (1/3, 5/6, 1, 0, 0, 0, 0, 0)$
και η βέλτεστη τιμή της αντικειμενικής συνάρτησης
θα είναι η:

$$4x_1^* + 6x_2^* - 2x_1^* - 2x_1^* \cdot x_2^* - 2x_2^{*2} = 190/36.$$

Άσκησης

1. Να βρεθεί το απόβλημα ΜΤΠ

$$\max [\ln(1+x_1) + x_1 - x_2]$$

av

$$x_1 \leq 1$$
$$x_1 + x_2 \leq 2$$
$$x_1, x_2 \geq 0$$

Λύση:

$$f(x) = \ln(1+x_1) + x_1 - x_2$$

$$g_1(x) = x_1 - 1 \leq 0$$

$$g_2(x) = x_1 + x_2 - 2 \leq 0$$

Πρώτα πρέπει να ελέγξουμε εάν έχουμε απόβλημα ΚΤ
ώστε να εφαρμόσουμε τις συνθήκες Kuhn-Tucker όπως αυτές
ορίζονται από το Πρόβλημα 3.

Οι $g_1(x)$, $g_2(x)$ ως γραμμικές είναι ωπρές. Για
τον $f(x)$ έχουμε:

$$\nabla f(x) = \left[\frac{1}{1+x_1} + 1, -1 \right] \quad \text{και}$$

$$Hf(x) = \begin{bmatrix} -\frac{1}{(1+x_1)^2} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Ο $Hf(x)$ είναι αρνητικά ημιορισμένος στο $\mathbb{R} \forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}$
(είναι ωπράνεις ότι οι ιδιοτιμές του είναι $\leq 0 \forall x_1 \geq 0$)

↓
Έχω απόβλημα ΚΤ και εφαρμόζω τις συνθήκες ΚΤ του
Πρόβληματος 3

$$\mu_1 \geq 0 \quad (1)$$

$$\mu_2 \geq 0 \quad (2)$$

$$\frac{1}{1+x_1} + 1 - \mu_1 - \mu_2 \leq 0 \quad (3)$$

$$-1 - \mu_1 \cdot 0 - \mu_2 \leq 0 \quad (4)$$

$$x_1 \left(\frac{1}{1+x_1} + 1 - \mu_1 - \mu_2 \right) = 0 \quad (5)$$

$$x_2 \left(-1 - \mu_2 \right) = 0 \quad (6)$$

$$\mu_1 (x_1 - 1) = 0 \quad (7)$$

$$\mu_2 (x_1 + x_2 - 2) = 0 \quad (8)$$

$$x_1 - 1 \leq 0 \quad (9)$$

$$x_1 + x_2 - 2 \leq 0 \quad (10)$$

$$x_1 \geq 0 \quad (11)$$

$$x_2 \geq 0 \quad (12)$$

Για την ερώτηση της ιδιότητας da πρέπει να εξετάσω θεωρητικές για $\mu_1 \geq 0$, $\mu_2 \geq 0$, $x_1 \geq 0$, $x_2 \geq 0$.

Έχω όμως ανακαταγράψει ότι $x_2 = 0$, γιατί από την (6) da οδηγούσε σε $\mu_2 = -1 \Rightarrow$ άτοπο λόγω της (2).

Περίπτωση 1 $\mu_1 = 0$ $\mu_2 = 0$
Εάν από την περίπτωση (3) σε κανονική είναι από $x_1 \geq 0$ με την η απαίτηση του αριθμού μέλους σε μπορεί ώστε να γίνει ≤ 0

Περίπτωση 2 $\mu_1 = 0$ $\mu_2 > 0$
Τότε από την (8) σε συνδυασμό με το ότι $x_2 = 0$

έχουμε ότι $x_1 = 2$. Γνωρίζουμε όμως την τιμή του x_1 σε μοναδιαία ή συνθήκη (9), οπότε η περίπτωση αυτή δεν δίνει λύση

Περίπτωση 3 $\mu_1 > 0, \mu_2 = 0$

Τότε (7) $\Rightarrow x_1 = 1$

\Downarrow
(5) $\Rightarrow \mu_1 = 3/2$

Η λύση $[x_1^*, x_2^*, \mu_1^*, \mu_2^*] = [1, 0, 3/2, 0]$ ικανοποιεί όλες τις συνθήκες, οπότε αποτελεί λύση του προβλήματος

Περίπτωση 4 $\mu_1 > 0, \mu_2 > 0$

Τότε οι συνθήκες (7) και (8) για $x_2 = 0$ δίνουν 2 τιμές για το $x_1 \Rightarrow$ άρα \Rightarrow η περίπτωση αυτή δεν δίνει λύση

Έτσι, η μοναδική λύση του προβλήματος είναι η:
 $(x_1^*, x_2^*) = (1, 0)$ με μέγιστη τιμή της αντικειμενικής συνάρτησης: $[\ln(2) + 1]$

2. Να λύσει το πρόβλημα ΜΠΠ.

$$\begin{aligned} & \max (9 - 2x_1 - 2x_1^2 + 2x_1 \cdot x_2 - x_2^2 - 2x_3) \\ \text{όπου} \quad & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{aligned}$$

Λύση:

Πρώτα πρέπει να δούμε εάν η
 $f(x) = 9 - 2x_1 - 2x_1^2 + 2x_1 \cdot x_2 - x_2^2 - 2x_3$
είναι κοίτη ώστε να μπορούμε να εφαρμό-
σουμε το Πρόγραμμα 2 για προβλήματα τέτοιας
μορφής

$$\nabla f(x) = [-2 - 4x_1 + 2x_2, 2x_1 - 2x_2, -2]$$

$$H f(x) = \begin{bmatrix} -4 & 2 & 0 \\ 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Ο πίνακας $H f(x)$ είναι αρνητικά ημιορισμένος γιατί
όλες οι ιδιοτιμές του πίνακα είναι ≤ 0 (οι ιδιο-
τιμές του πίνακα είναι 0 και $\frac{-6 \pm \sqrt{20}}{2}$)

Επομένως το Πρόγραμμα 2 είναι εφαρμόσιμο και έτσι
θα έχω ότι:

$$\begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial x_j} & \leq 0, \quad j=1, 2, 3 \\ x_j \frac{\partial f}{\partial x_j} & = 0, \quad j=1, 2, 3 \end{aligned}$$

Άρα:

$$-2 - 4x_1 + 2x_2 \leq 0 \quad (1)$$

$$2x_1 - 2x_2 \leq 0 \quad (2)$$

$$-2 \leq 0 \quad (3)$$

$$x_1 (-2 - 4x_1 + 2x_2) = 0 \quad (4)$$

$$x_2 (2x_1 - 2x_2) = 0 \quad (5)$$

$$x_3 (-2) = 0 \quad (6)$$

Από την (6) έχω κατάναίχην ότι $x_3 = 0$.
Θα διασπείνω περαιτέρω για τα $x_1 \geq 0$ και $x_2 \geq 0$

Περίπτωση 1 $x_1 = 0$, $x_2 = 0$

Βλέπουμε ότι ικανοποιούνται όλες οι συνθήκες (1) - (6) και η $(x_1^*, x_2^*, x_3^*) = (0, 0, 0)$ είναι λύση του προβλήματος

Περίπτωση 2 $x_1 = 0$, $x_2 > 0$

Τότε (5) $\Rightarrow x_1 = x_2 = 0 \Rightarrow$ άρα αφού υπέθεσαμε ότι $x_2 > 0 \Rightarrow$ η περίπτωση αυτή δε δίνει λύση

Περίπτωση 3 $x_1 > 0$, $x_2 = 0$

Τότε (4) $\Rightarrow x_2 = -1/2 < 0 \Rightarrow$ άρα
 \Rightarrow η περίπτωση αυτή δε δίνει λύση

Περίπτωση 4 $x_1 > 0$, $x_2 > 0$

Τότε (4) $\Rightarrow \begin{cases} -2 - 4x_1 + 2x_2 = 0 \\ 2x_1 - 2x_2 = 0 \end{cases} \Rightarrow x_1 = x_2 = -1$

\Rightarrow άρα \Rightarrow η περίπτωση αυτή δε δίνει λύση

Άρα, η μοναδική λύση είναι αυτή της Περίπτωσης 1
με $(x_1^*, x_2^*, x_3^*) = (0, 0, 0)$

3. Να λύσει το πρόβλημα ΚΤΠ

$$\max (2x_1 - 2x_2 - 2x_3 - x_1^2 - x_2^2 - x_3^2)$$
$$x_1 + x_2 + x_3 \leq 1$$
$$4x_1 + 2x_2 \leq 2$$
$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$

Λύση: Το πρόβλημα γράφεται στη μορφή

$$\max (\underline{c}^T \underline{x} + \underline{x}^T \underline{D} \underline{x})$$
$$\underline{A} \underline{x} \leq \underline{b}$$
$$\underline{x} \geq 0$$

όπου $\underline{c} = [2, -2, -2]^T$

$$\underline{D} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\underline{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 4 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\underline{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\underline{x} = [x_1, x_2, x_3]^T$$

Το πρόβλημα μετασχηματίζεται σε πρόβλημα ΠΠ
μέσω των:

$$-2\underline{D}\underline{x} + \underline{A}^T \underline{\mu} - \underline{y} = \underline{c}$$
$$\underline{A}\underline{x} + \underline{1} = \underline{b}$$

$$\underline{x} \geq 0, \underline{\mu} \geq 0, \underline{y} \geq 0, \underline{1} \geq 0$$

οαυ $\underline{y} = [y_1, y_2, y_3]^T$

$\underline{\mu} = [\mu_1, \mu_2]^T$ και $\underline{g} = [g_1, g_2]^T$

Άρα:

$$2x_1 + \mu_1 + 4\mu_2 - y_1 = 2$$

$$2x_2 + \mu_1 + 2\mu_2 - y_2 = -2$$

$$2x_3 + \mu_1 - y_3 = -2$$

$$x_1 + x_2 + x_3 + g_1 = 1$$

$$4x_1 + 2x_2 + g_2 = 2$$

$$x_1, x_2, x_3, \mu_1, \mu_2, y_1, y_2, y_3, g_1, g_2 \geq 0$$

$$x_1 y_1 = x_2 y_2 = x_3 y_3 = 0 = \mu_1 g_1 = \mu_2 g_2$$

Πολλ/ζονται τω 2η και 3η εξίσωση με (-1) και υποδείχονται ότι 1η εξίσωση για τεχνική μεταβλητή t_1 έχουμε:

$$2x_1 + \mu_1 + 4\mu_2 - y_1 + t_1 = 2$$

$$-2x_2 - \mu_1 - 2\mu_2 + y_2 = 2$$

$$-2x_3 - \mu_1 + y_3 = 2$$

$$x_1 + x_2 + x_3 + g_1 = 1$$

$$4x_1 + 2x_2 + g_2 = 2$$

για $\max (-Mt_1 = -2M - (-2M)x_1 - (-M)\mu_1 - (-4M)\mu_2 - My_1)$

$$x_1, x_2, x_3, \mu_1, \mu_2, y_1, y_2, y_3, g_1, g_2 \geq 0$$

και $M \gg 0$

Λόγω συμπληρωματικότητας ότι βέβαια δεν μπορούμε να είναι μαζί

$$\text{ολ: } \left\{ \begin{array}{l} x_1 \text{ και } y_1 \\ x_2 \text{ και } y_2 \\ x_3 \text{ και } y_3 \end{array} \right\} ; \left\{ \begin{array}{l} \mu_1 \text{ και } g_1 \\ \mu_2 \text{ και } g_2 \end{array} \right\}$$

1ος Simplex

BM	↓	x_1	x_2	x_3	μ_1	μ_2	y_1	y_2	y_3	λ_1	λ_2	t_1	θ
	x_1	x_2	x_3	μ_1	μ_2	y_1	y_2	y_3	λ_1	λ_2	t_1		
t_1		2	0	0	1	4	-1	0	0	0	0	1	2
y_2		0	-2	0	-1	-2	0	1	0	0	0	0	2
y_3		0	0	-2	-1	0	0	0	1	0	0	0	2
λ_1		1	1	1	0	0	0	0	0	1	0	0	1
← λ_2		④	2	0	0	0	0	0	0	0	1	0	2
\bar{C}_j		-2M	0	0	-M	-4M	M	0	0	0	0	0	-2M

Ποσω συμπληρωματικότητας - στα βίαια δεν μπορούν να μισούν
 οι x_2, x_3, μ_1, μ_2 .

$\bar{C}_{x_1} < 0$ και από ελάχιστο ανάλυση \Rightarrow x_1 : εισερχόμενη
 λ_2 : εξερχόμενη

2ος Simplex

BM		x_1	x_2	x_3	μ_1	↓	y_1	y_2	y_3	λ_1	λ_2	t_1	θ
		x_1	x_2	x_3	μ_1	μ_2	y_1	y_2	y_3	λ_1	λ_2	t_1	
← t_1		0	-1	0	1	④	-1	0	0	0	-1/2	1	1
y_2		0	-2	0	-1	-2	0	1	0	0	0	0	2
y_3		0	0	-2	-1	0	0	0	1	0	0	0	2
λ_1		0	1/2	1	0	0	0	0	0	1	-1/4	0	1/2
x_1		1	1/2	0	0	0	0	0	0	0	1/4	0	1/2
\bar{C}_j		0	M	0	-M	-4M	M	0	0	0	1/2M	0	-M

Ποσω συμπληρωματικότητας στα βίαια δεν μπορούν να
 μισούν οι: x_2, x_3, μ_1, y_1 .

$\bar{C}_{\mu_2} < 0$ και από ελάχιστο ανάλυση \Rightarrow μ_2 : εισερχόμενη
 t_1 : εξερχόμενη

3ος Simplex

BM	x_1	x_2	x_3	μ_1	μ_2	ν_1	ν_2	ν_3	I_1	I_2	t_1	θ
μ_2	0	$-\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$	1	$-\frac{1}{4}$	0	0	0	$-\frac{1}{8}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$
ν_2												$\frac{5}{2}$
ν_3												2
I_1												$\frac{1}{2}$
x_1												$\frac{1}{2}$
\bar{C}_j	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	M	0

$\bar{C}_j \geq 0 \quad \forall j \Rightarrow$ βέλτιστη λύση του αρχικού προβλήματος n:

$$\underline{X}_{opt} = [x_1^*, x_2^*, x_3^*]^T = [\frac{1}{2}, 0, 0]^T$$

με τιμή αντικειμενικής συνάρτησης $\frac{3}{4}$