

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι

Μέχρι στιγμής είδαμε την εφαρμογή της μεθόδου Simplex σε προβλήματα όπου το δεξιό μέλος ήταν θετικό. Δηλαδή όλοι οι περιορισμοί ήταν της μορφής:

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

όπου

$$b_i \geq 0.$$

Η παραδοχή ότι  $b \geq 0$  μας δίνει τη δυνατότητα να υπολογίσουμε σχετικά εύκολα μια εφικτή λύση ως: θέτουμε μηδέν τις πραγματικές παραμέτρους (δλδ όχι τις παραμέτρους υστέρησης) και υπολογίζουμε:

$$\mathbf{x} = (0, 0, \dots, 0, b_1, b_2, \dots, b_m).$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι

Όμως υπάρχουν προβλήματα στα οποία δεν μπορούν όλοι οι περιορισμοί να μετατραπούν στην μορφή της (1). Για παράδειγμα ο περιορισμός:

$$2x + 3y \geq 4$$

μετατρέπεται στον

$$-2x - 3y \leq -4,$$

αλλά πλέον το δεξί μέλος είναι  $< 0$ .

Εισάγοντας μια παράμετρο υστέρησης γίνεται:

$$-2x - 3y + u = -4. \quad (3)$$

Οπότε για  $x=y=0$  προκύπτει  $u=-4$  το οποίο δεν αποτελεί μια εφικτή λύση.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι

Είδαμε ότι για να εφαρμόσουμε τα παραπάνω έπρεπε:

1) το πρόβλημα να είναι στην κανονική του μορφή,

2) τα  $b_i$  να ήταν  $>0$ , και

3) να υπάρχει (αυστηρά) σε κάθε ισότητα μια παράμετρος με συντελεστή  $+1$ , ενώ ταυτόχρονα (αυστηρά) αυτή η παράμετρος θα πρέπει να εμφανίζεται μόνο σε μια ισότητα.

Παρόλα αυτά θα μπορούσαν να υπάρχουν εξισώσεις στην κανονική τους μορφή όπου μια τέτοια (όπως περιγράφεται στο -3-) μεταβλητή δεν υπάρχει. Την εξίσωση (3) μπορούμε να τη γράψουμε:

$$2x + 3y - u = 4.$$

Όμως τώρα δεν υπάρχει συντελεστής  $+1$ , και προφανώς τα  $x, y$  υπάρχουν και σε άλλες εξισώσεις, οπότε δεν μπορούν χαρακτηριστούν ειδικές παράμετροι.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι

Θα περιγράψουμε τη διαδικασία εισαγωγής μιας παραμέτρου η οποία μπορεί να δράσει ως βασική παράμετρος για την εύρεση μιας αρχικής εφικτής λύσης.  
Έστω το γενικό πρόβλημα:

$$\begin{aligned} \text{Maximize } z &= \mathbf{c}^T \mathbf{x} & (4) \\ \text{subject to} & \end{aligned}$$

$$\left. \begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n & (\leq) (=) (\geq) b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n & (\leq) (=) (\geq) b_2 \\ \vdots & \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n & (\leq) (=) (\geq) b_m \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, n. \quad (6)$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι

Στη συνέχεια γράφουμε το σύστημα των περιορισμών της (5) έτσι ώστε να μην υπάρχει αρνητικό δεξί μέλος, δηλ πολλαπλασιάζω τις αντίστοιχες ανισώσεις με -1. Με ανακατάταξη φέρνουμε τις " $\leq$ " πρώτες και τις " $\geq$ " στη συνέχεια, και στο τέλος τις " $=$ ". Έστω ότι υπάρχουν  $r_1$  περιορισμοί με  $\geq$ ,  $r_2$  με  $\leq$  και  $r_3$  με  $=$ .

Θεωρούμε την (5) στην εξής μορφή:

$$\left. \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \leq b_1, \quad b_1 \geq 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \leq b_2, \quad b_2 \geq 0 \\ \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \\ a_{r_11}x_1 + a_{r_12}x_2 + \cdots + a_{r_1n}x_n \leq b_{r_1}, \quad b_{r_1} \geq 0 \end{array} \right\} \quad (7a)$$

$$\left. \begin{array}{l} a'_{11}x_1 + a'_{12}x_2 + \cdots + a'_{1n}x_n \geq b'_1, \quad b'_1 \geq 0 \\ a'_{21}x_1 + a'_{22}x_2 + \cdots + a'_{2n}x_n \geq b'_2, \quad b'_2 \geq 0 \\ \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \\ a'_{r_21}x_1 + a'_{r_22}x_2 + \cdots + a'_{r_2n}x_n \geq b'_{r_2}, \quad b'_{r_2} \geq 0 \end{array} \right\} \quad (7b)$$

$$\left. \begin{array}{l} a''_{11}x_1 + a''_{12}x_2 + \cdots + a''_{1n}x_n = b''_1, \quad b''_1 \geq 0 \\ a''_{21}x_1 + a''_{22}x_2 + \cdots + a''_{2n}x_n = b''_2, \quad b''_2 \geq 0 \\ \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \\ a''_{r_31}x_1 + a''_{r_32}x_2 + \cdots + a''_{r_3n}x_n = b''_{r_3}, \quad b''_{r_3} \geq 0 \end{array} \right\} \quad (7c)$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι

Έπειτα μετατρέπουμε τις παραπάνω ανισότητες σε ισότητες με την εισαγωγή μεταβλητών υστέρησης. Κάθε τέτοια παράμετρος πρέπει να είναι θετική οπότε στις 7α εισάγεται με πρόσημο “+” ενώ στις 7β με πρόσημο “-”, και γίνονται:

$$\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j + x_{n+i} = b_i, \quad b_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, r_1 \quad (8a)$$

$$\sum_{j=1}^n a'_{ij}x_j - x_{n+r_1+i} = b'_i, \quad b'_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, r_2. \quad (8b)$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι (παράδειγμα)

Έστω το πρόβλημα:

$$\text{Maximize } z = 2x_1 + 5x_2$$

subject to

$$2x_1 + 3x_2 \leq 6$$

$$-2x_1 + x_2 \leq -2$$

$$x_1 - 6x_2 = -2$$

$$x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0.$$

Αρχικά ξαναγράφουμε τους περιορισμούς έτσι ώστε να μην έχουμε αρνητικά “δεξιά μέλη”. Οπότε προκύπτει το:

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι (παράδειγμα)

Οπότε προκύπτει το:

$$\begin{aligned} \text{Maximize } & z = 2x_1 + 5x_2 \\ \text{subject to } & \\ & 2x_1 + 3x_2 \leq 6 \\ & 2x_1 - x_2 \geq 2 \\ & -x_1 + 6x_2 = 2 \\ & x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0. \end{aligned}$$

Στη συνέχεια εισάγουμε μεταβλητές υστέρησης και:



# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Εικονικές Παράμετροι (παράδειγμα)

Στη συνέχεια εισάγουμε μεταβλητές υστέρησης και:

$$\text{Maximize } z = 2x_1 + 5x_2$$

subject to

$$\left. \begin{array}{rcl} 2x_1 + 3x_2 + x_3 & & = 6 \\ 2x_1 - x_2 & - x_4 & = 2 \\ -x_1 + 6x_2 & & = 2 \end{array} \right\}$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, 3, 4.$$

Ενώ παρατηρούμε ότι δεν πληρούνται το κριτήριο που θέλει σε κάθε εξίσωση να υπάρχει μια μεταβλητή με συντελεστή +1 η οποία να εμφανίζεται μόνο μια φορά σε όλο το σύστημα.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων

Έστω ένα πρόβλημα της μορφής:

$$\text{Maximize } z = \sum_{j=1}^s c_j x_j \quad (10)$$

subject to

$$\sum_{j=1}^s a_{ij} x_j = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (11)$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, s \quad (12)$$

with  $b_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$ .

Για την εύρεση μια αρχικής εφικτής λύσης, εισάγουμε μια μεταβλητή, έστω  $y_i$ , σε κάθε εξίσωση της (11). Αυτές οι μεταβλητές καλούνται τεχνητές και δεν έχουν καμία φυσική σημασία.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων

Το κέρδος φαίνεται αν  $y_i=0$  για το πρόβλημα:

$$\text{Maximize } z = \sum_{j=1}^s c_j x_j \quad (13)$$

subject to

$$\sum_{j=1}^s a_{ij} x_j + y_i = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (14)$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, s; \quad y_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (15)$$

with  $b_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$ .

Το διάνυσμα  $x$  στον χώρο  $R^s$  είναι λύση στο πρόβλημα που ορίζουν οι (10), (11) και (12) μόνο αν το διάνυσμα  $[x \ 0]^T$  του  $R^{s+m}$  είναι εφικτή λύση των (13), (14), και (15). Για το πρόβλημα αυτό είναι  $x=0$ , και  $y=b$ .

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1)

Τώρα θα προσπαθήσουμε να μετατρέψουμε το πρόβλημα εύρεσης εφικτής λύσης (14,15,16) στο ίδιο πρόβλημα όταν όμως  $y_i=0$ . Δηλαδή να βρούμε μια εφικτή λύση για το (10,11,12). Αυτή είναι η **φάση 1** της μεθόδου **δύο φάσεων**.

Εφόσον τα  $y_i$  πρέπει να είναι μη αρνητικά, ένας τρόπος που εξασφαλίζει ότι κάθε  $y_i$  είναι μηδέν είναι το να ζητάμε το άθροισμα τους να είναι μηδέν. Άρα θέτουμε ένα βοηθητικό πρόβλημα όπου ελαχιστοποιούμε τα  $y_i$  ως προς τις (14,15) και ελπίζοντας αυτή η ελάχιστη τιμή να είναι το 0. Αν δεν είναι μηδέν τότε θα είναι μια θετική τιμή, και τουλάχιστο ένα  $y_i$  θα πρέπει να είναι  $>0$ . Επιπλέον, ποτέ όλα τα  $y_i$  δε θα είναι μηδέν, εφόσον έχουμε βρει το ελάχιστο από το άθροισμα τους. Σε αυτή την περίπτωση το αρχικό πρόβλημα δεν έχει εφικτή λύση.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1)

Μετατρέπουμε το αρχικό πρόβλημα (10, 11, 12) στην μορφή με τις τεχνητές μεταβλητές και εισάγουμε την καινούρια αντικειμενική συνάρτηση. Τότε είναι:

$$\text{Minimize } z' = \sum_{i=1}^m y_i \quad (16)$$

subject to

$$\sum_{j=1}^s a_{ij}x_j + y_i = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (17)$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, s; \quad y_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (18)$$

with  $b_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, m$ .

Αυτό το πρόβλημα έχει αρχική εφικτή λύση την:  $[0 \ 0 \ \dots \ 0 \ b_1 \ b_2 \ \dots \ b_m]^T$

$x_i = 0$ .

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1)

Αν γράψουμε το πρόβλημα που αντιστοιχεί στις (16), (17), και (18) σε μορφή πίνακα, οι στήλες που αντιστοιχούν στα  $y_i$  είναι οι στήλες ενός μοναδιαίου  $m \times m$  πίνακα, άρα είναι γραμμικά ανεξάρτητες. Οπότε προκύπτει μια βασική λύση για το πρόβλημα.

Για να χρησιμοποιήσουμε την μέθοδο Simplex θα πρέπει να πολλαπλασιάσουμε την (16) με -1 για να έχουμε ένα πρόβλημα μεγιστοποίησης και για να γράψουμε:

$$z + \sum_{i=1}^m y_i = 0, \quad (19)$$

where  $z = -z'$ .

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1)

Θυμηθείτε ότι όταν μελέτησαμε την μέθοδο Simplex είδαμε ότι οι αρχικές βασικές μεταβλητές ήταν οι μεταβλητές υστέρησης και είχαν μηδενικούς συντελεστές στην αντικειμενική συνάρτηση (δλδ δεν συμμετείχαν). Οπότε και στον πίνακα είχαν μηδενικά οι αντίστοιχες στήλες. Αυτό χρειαζόταν για την επαλήθευση του κριτηρίου βέλτιστης τιμής. Για τον λόγο αυτό πρέπει να απομακρύνουμε τα  $y_i$  από την (19). Αυτό μπορεί να γίνει λύνοντας την (17) ως προς  $y_i$ . Δηλαδή:

$$y_i = b_i - \sum_{j=1}^s a_{ij}x_j,$$

και με αντικατάσταση στην (19) προκύπτει:

$$z + \sum_{i=1}^m \left( b_i - \sum_{j=1}^s a_{ij}x_j \right) = 0.$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1)

Με αναδιάταξη η αντικειμενική συνάρτηση γίνεται:

$$z - \sum_{j=1}^s \left( \sum_{i=1}^m a_{ij} \right) x_j = - \sum_{i=1}^m b_i. \quad (20)$$

Και μπορούμε να λύσουμε το πρόβλημα από τις (20), (17) και (18).



# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Έστω το πρόβλημα γραμμικού προγραμματισμού στην κανονική του μορφή:

$$\text{Maximize } z = x_1 - 2x_2 - 3x_3 - x_4 - x_5 + 2x_6$$

subject to

$$x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 + x_5 = 12$$

$$x_1 + 2x_2 + x_3 + x_4 + 2x_5 + x_6 = 18$$

$$3x_1 + 6x_2 + 2x_3 + x_4 + 3x_5 = 24$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6.$$

Εισάγουμε  $y_1$ ,  $y_2$  και  $y_3$ , και έχουμε:

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Εισάγουμε  $y_1, y_2$  και  $y_3$ , και έχουμε:

$$\text{Minimize } z' = y_1 + y_2 + y_3 \quad (21)$$

subject to

$$\left. \begin{array}{l} x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 + x_5 + y_1 = 12 \\ x_1 + 2x_2 + x_3 + x_4 + 2x_5 + x_6 + y_2 = 18 \\ 3x_1 + 6x_2 + 2x_3 + x_4 + 3x_5 + y_3 = 24 \end{array} \right\} \quad (22)$$

$$x_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, 6; \quad y_i \geq 0, \quad i = 1, 2, 3 \quad (23)$$

Μετατρέποντάς το σε πρόβλημα μεγιστοποίησης, η αντικειμενική συνάρτηση (21) μπορεί να γίνει:

$$z' + y_1 + y_2 + y_3 = 0. \quad (24)$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Για να απομακρύνουμε τα  $y_1$ ,  $y_2$  και  $y_3$  από την (24) προσθέτουμε -1 φορές τους περιορισμούς της (22) στην (24), οπότε:

$$z' - 5x_1 - 10x_2 - 5x_3 - 3x_4 - 6x_5 - x_6 = -54. \quad (25)$$

Και η αρχική εφικτή λύση είναι για

$$x_1 = x_2 = x_3 = x_4 = x_5 = x_6 = 0 \quad (\text{nonbasic variables})$$

τότε

$$y_1 = 12, \quad y_2 = 18, \quad y_3 = 24 \quad (\text{basic variables}).$$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Από τις (25), (22) και (23) προκύπτει ο αρχικός πίνακας:

↓

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	
$y_1$	1	2	2	1	1	0	1	0	0	12
$y_2$	1	2	1	1	2	1	0	1	0	18
← $y_3$	3	Ⓟ	2	1	3	0	0	0	1	24
	-5	-10	-5	-3	-6	-1	0	0	0	-54

Η πιο αρνητική τιμή είναι το -10, οπότε  $x_2$  είναι η εισελθούσα μεταβλητή. Οι λόγοι  $\Theta$  είναι  $12/2$ ,  $18/2$  και  $24/6$  και ο  $\min$  είναι ο  $24/6$ , οπότε η απελθούσα μεταβλητή είναι η  $y_3$ . Ο  $\rhoivot$  είναι το 6.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Για τον πίνακα που προκύπτει:

↓

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	
← $y_1$	0	0	$\frac{4}{3}$	$\frac{2}{3}$	0	0	1	0	$-\frac{1}{3}$	4
$y_2$	0	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$	1	1	0	1	$-\frac{1}{3}$	10
$x_2$	$\frac{1}{2}$	1	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{2}$	0	0	0	$\frac{1}{6}$	4
	0	0	$-\frac{5}{3}$	$-\frac{4}{3}$	-1	-1	0	0	$\frac{5}{3}$	-14

Η πιο αρνητική τιμή είναι το  $-\frac{5}{3}$ , οπότε  $x_3$  είναι η εισελθούσα μεταβλητή. Οι λόγοι  $\Theta$  είναι  $4/(\frac{4}{3})$ ,  $10/(\frac{1}{3})$  και  $4/(\frac{1}{3})$  και ο min είναι ο  $4/(\frac{4}{3})$ , οπότε η απελθούσα μεταβλητή είναι η  $y_1$ . Ο pivot είναι το 4.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Για τον πίνακα που προκύπτει:

↓

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	
$x_3$	0	0	1	$\frac{1}{2}$	0	0	$\frac{3}{4}$	0	$-\frac{1}{4}$	3
$y_2$	0	0	0	$\frac{1}{2}$	1	①	$-\frac{1}{4}$	1	$-\frac{1}{4}$	9
$x_2$	$\frac{1}{2}$	1	0	0	$\frac{1}{2}$	0	$-\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$	3
	0	0	0	$-\frac{1}{2}$	-1	-1	$\frac{5}{4}$	0	$\frac{5}{4}$	-9

Διαλέγουμε την  $x_6$ .

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 1, παράδειγμα)

Για τον πίνακα που προκύπτει:

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	
$x_3$	0	0	1	$\frac{1}{2}$	0	0	$\frac{3}{4}$	0	$-\frac{1}{4}$	3
$x_6$	0	0	0	$\frac{1}{2}$	1	1	$-\frac{1}{4}$	1	$-\frac{1}{4}$	9
$x_2$	$\frac{1}{2}$	1	0	0	$\frac{1}{2}$	0	$-\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$	3
	0	0	0	0	0	0	1	1	1	0

όλες οι τεχνητές μεταβλητές είναι μη-βασικές μεταβλητές και είναι μηδενικές. Οπότε προκύπτουν οι τιμές:

$$x_2 = 3, \quad x_3 = 3, \quad x_6 = 9$$
$$x_1 = x_4 = x_5 = y_1 = y_2 = y_3 = 0$$

Ενώ η αντικειμενική συνάρτηση είναι:  $z=0$

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

### Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 2)

Όταν η αντικειμενική συνάρτηση είναι  $z=0$ , τότε πρέπει να αρχίσει η **φάση 2**.

Υποθέτουμε ότι καμία τεχνητή μεταβλητή δεν είναι βασική μεταβλητή στο τέλος της φάσης 1 και η τιμή της αντικειμενικής συνάρτησης είναι μηδέν. Η λύση της φάσης 1 χρησιμοποιείται για να βρούμε μια αρχική εφικτή λύση για το αρχικό πρόβλημα των (10), (11) και (12). Διαγράφοντας τα  $y$  από την βέλτιστη λύση, βρίσκουμε μια εφικτή λύση για το αρχικό πρόβλημα ακριβώς γιατί υποθέσαμε ότι δεν υπάρχουν τεχνητές μεταβλητές στην βέλτιστη λύση. Ο αρχικός πίνακας της φάσης 2 είναι ο τελικός της φάσης 1, με τις ακόλουθες μετατροπές.

(α) διαγράψτε τις στήλες που περιέχουν τεχνητές μεταβλητές, και  
(β) υπολογίστε μια καινούρια αντικειμενική σειρά ως: για κάθε μια από τις βασικές παραμέτρους στον τελικό πίνακα της φάσης 1, εισάγεται μηδενικά στην στήλη που αντιστοιχεί σε αυτή και στο αντίστοιχο στοιχείο της αντικειμενικής σειράς πολ/ζοντας την αντίστοιχη σειρά και προσθέτοντας στην αντικειμενική σειρά.



## Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

### Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 2, συνέχεια του παραδείγματος)

Διαγράφουμε τις στήλες (στον παρακάτω πίνακα) με τα  $y$

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	
$x_3$	0	0	1	$\frac{1}{2}$	0	0	$\frac{3}{4}$	0	$-\frac{1}{4}$	3
$x_6$	0	0	0	$\frac{1}{2}$	1	1	$-\frac{1}{4}$	1	$-\frac{1}{4}$	9
$x_2$	$\frac{1}{2}$	1	0	0	$\frac{1}{2}$	0	$-\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$	3
	0	0	0	0	0	0	1	1	1	0

και μετά χρησιμοποιούμε την αρχική αντικειμενική συνάρτηση:

$$z = x_1 - 2x_2 - 3x_3 - x_4 - x_5 + 2x_6.$$

Οπότε η αντικειμενική σειρά θα γίνει:

-1	2	3	1	1	-2	0
----	---	---	---	---	----	---

(26)

## Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

### Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 2, συνέχεια του παραδείγματος)

Όμως τα στοιχεία της 2ης (το 2), 3ης (το 3) και 6ης (το -2) στήλης που βρίσκονται στην αντικειμενική σειρά πρέπει να μηδενιστούν δηλ

- (α) προσθέτω (-2) φορές την σειρά του  $x_2$ ,
- (β) προσθέτω (-3) φορές την σειρά του  $x_3$ ,
- (γ) προσθέτω (+2) φορές την σειρά του  $x_6$ .

-1	2	3	1	1	-2	0	[Equation (26)]
-1	-2	0	0	-1	0	-6	(-2 times $x_2$ row)
0	0	-3	$-\frac{3}{2}$	0	0	-9	(-3 times $x_3$ row)
0	0	0	1	2	2	18	(2 times $x_6$ row)
-2	0	0	$\frac{1}{2}$	2	0	3	(objective row for Phase 2).

Οπότε σχηματίσαμε τον αρχικό πίνακα της φάσης 2.

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 2, συνέχεια του παραδείγματος)

Οπότε σχηματίσαμε τον αρχικό πίνακα της φάσης 2.

↓

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	
$x_3$	0	0	1	$\frac{1}{2}$	0	0	3
$x_6$	0	0	0	$\frac{1}{2}$	1	1	9
← $x_2$	$\left(\frac{1}{2}\right)$	1	0	0	$\frac{1}{2}$	0	3
	-2	0	0	$\frac{1}{2}$	2	0	3

# Συνδυαστική Βελτιστοποίηση

## Εισαγωγή στον γραμμικό προγραμματισμό (ΓΠ)

Η μέθοδος των δύο φάσεων (φάση 2, συνέχεια του παραδείγματος)

Και ο επόμενος πίνακας είναι ο:

	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	
$x_3$	0	0	1	$\frac{1}{2}$	0	0	3
$x_6$	0	0	0	$\frac{1}{2}$	1	1	9
$x_1$	1	2	0	0	1	0	6
	0	4	0	$\frac{1}{2}$	4	0	15

Και από τη στιγμή που η αντικειμενική σειρά δεν έχει αρνητικές τιμές, βρήκαμε τη βέλτιστη λύση:

$$x_1 = 6, \quad x_2 = 0, \quad x_3 = 3, \quad x_4 = 0, \quad x_5 = 0, \quad x_6 = 9,$$

Που δίνει  $z=15$ .