

BÁO CÁO ĐỀ CƯƠNG NGHIÊN CỨU KHOA HỌC  
NGÀNH: TOÁN ỨNG DỤNG



# Phương pháp giải bài toán Tối ưu tuyến tính nguyên

Hướng dẫn: PGS.TS. Tạ Quang Sơn

---

Thực hiện: Đỗ Ngọc Minh Thư, Nguyễn Chí Bằng

Ngày 10 tháng 5 năm 2024

Sinh viên lớp: DTU1221, Khóa: 22 @ Đại học Sài Gòn

- 1 Giới thiệu và Đặt vấn đề
- 2 Phương pháp lát cắt Gomory
- 3 Phương pháp Land-Doig
- 4 Kết luận và Hướng phát triển

## **Giới thiệu và Đặt vấn đề**

---

# Mục đích nghiên cứu

**Tối ưu tuyến tính** là một nội dung quan trọng trong chương trình đào tạo Cử nhân Toán ứng dụng. Lý thuyết về việc giải bài toán tối ưu tuyến tính đã được cung cấp cho sinh viên. Tuy vậy, có nhiều bài toán tối ưu cần được giải với nghiệm nguyên. Chẳng hạn như:

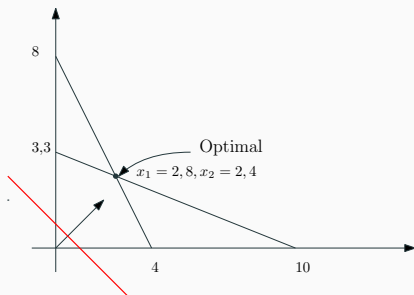
- Bài toán tối ưu nhân lực.
- Bài toán tối ưu vận chuyển hàng hóa.
- Bài toán tối ưu áp dụng trong tin học.

Có một lý thuyết riêng cho việc xử lý các bài toán Tối ưu tuyến tính và **tìm nghiệm nguyên**.

*Mục đích của đề tài này là tìm hiểu một số phương pháp giải bài toán Tối ưu tuyến tính và tìm nghiệm nguyên cho bài toán.*

# Tại sao cần có một lý thuyết riêng cho bài toán Tối ưu tuyến tính nguyên

$$\begin{aligned} \text{Max} \quad & f(x) = 2x_1 + 2x_2 \\ & \begin{cases} 2x_1 + x_2 \leq 8 \\ x_1 + 3x_2 \leq 10 \\ x_i \geq 0, \forall i = 1, 2. \end{cases} \end{aligned}$$



**Hình 1:** Hình minh họa bài toán

- Nếu giải bài toán trên bằng phương pháp thông thường, ta nhận được nghiệm  $x_1 = 2.8$ ,  $x_2 = 2.4$ .
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 3$  và  $x_2 \rightarrow 3$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  không còn thuộc miền chấp nhận được.
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 2$  và  $x_2 \rightarrow 2$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  chưa biết có phải nghiệm tối ưu hay không?

Nếu giải bài toán QHTT rồi sau đó làm tròn số thì có thể cho kết quả không như mong đợi.

- Nếu giải bài toán trên bằng phương pháp thông thường, ta nhận được nghiệm  $x_1 = 2.8$ ,  $x_2 = 2.4$ .
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 3$  và  $x_2 \rightarrow 3$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  không còn thuộc miền chấp nhận được.
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 2$  và  $x_2 \rightarrow 2$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  chưa biết có phải nghiệm tối ưu hay không?

Nếu giải bài toán QHTT rồi sau đó làm tròn số thì có thể cho kết quả không như mong đợi.

- Nếu giải bài toán trên bằng phương pháp thông thường, ta nhận được nghiệm  $x_1 = 2.8$ ,  $x_2 = 2.4$ .
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 3$  và  $x_2 \rightarrow 3$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  không còn thuộc miền chấp nhận được.
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 2$  và  $x_2 \rightarrow 2$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  chưa biết có phải nghiệm tối ưu hay không?

Nếu giải bài toán QHTT rồi sau đó làm tròn số thì có thể cho kết quả không như mong đợi.



- Nếu giải bài toán trên bằng phương pháp thông thường, ta nhận được nghiệm  $x_1 = 2.8$ ,  $x_2 = 2.4$ .
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 3$  và  $x_2 \rightarrow 3$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  không còn thuộc miền chấp nhận được.
- Nếu làm tròn nghiệm  $x_1 \rightarrow 2$  và  $x_2 \rightarrow 2$  thì điểm  $(x_1, x_2)$  chưa biết có phải nghiệm tối ưu hay không?

**Nếu giải bài toán QHTT rồi sau đó làm tròn số thì có thể cho kết quả không như mong đợi.**

# Tối ưu nguyên hoàn toàn (Pure integer linear program)

$$(H) \quad z_h = c^T x \longrightarrow \text{Max} \\ \begin{cases} Ax \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \end{cases} \quad (1)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với

$x \in \mathbb{Z}^n$ .

- Bài toán (H) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên hoàn toàn**.
- Tập  $S_h := \{x \in \mathbb{Z}_+^n : Ax \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên hoàn toàn.

# Tối ưu nguyên hoàn toàn (Pure integer linear program)

$$(H) \quad z_h = c^T x \longrightarrow \text{Max} \\ \begin{cases} Ax \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \end{cases} \quad (1)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với

$$x \in \mathbb{Z}^n.$$

- Bài toán (H) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên hoàn toàn**.
- Tập  $S_h := \{x \in \mathbb{Z}_+^n : Ax \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán **Tối ưu nguyên hoàn toàn**.

# Tối ưu nguyên hoàn toàn (Pure integer linear program)

$$(H) \quad z_h = c^T x \longrightarrow \text{Max} \\ \begin{cases} Ax \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \end{cases} \quad (1)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với

$$x \in \mathbb{Z}^n.$$

- Bài toán (H) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên hoàn toàn**.
- Tập  $S_h := \{x \in \mathbb{Z}_+^n : Ax \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên hoàn toàn.

# Tối ưu nguyên hoàn toàn (Pure integer linear program)

$$(H) \quad z_h = c^T x \longrightarrow \text{Max} \\ \begin{cases} Ax \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \end{cases} \quad (1)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với

$$x \in Z^n.$$

- Bài toán (H) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên hoàn toàn**.
- Tập  $S_h := \{x \in Z_+^n : Ax \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên hoàn toàn.

$$\begin{aligned} 2x_1 + 2x_2 &\longrightarrow \text{Max} \\ \left\{ \begin{array}{l} x_1 + 3x_2 \leq 24 \\ \frac{13}{3}x_1 + 2x_2 \leq 32.5 \\ x_1 \geq 0, \text{ nguyên.} \\ x_2 \geq 0, \text{ nguyên.} \end{array} \right. \end{aligned} \quad (2)$$



**Hình 2:** Tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên hoàn toàn

# Tối ưu nguyên bộ phận (Mixed integer linear program)

$$(B) \quad z_b = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \\ y \geq 0. \end{cases} \quad (3)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $h^T = (h_1 \ h_2 \ \dots \ h_p)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,

$G$  là ma trận  $m \times p$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với  $x \in Z^n$  và  $y \in R^p$ .

- Bài toán (B) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên bộ phận**.
- Tập  $S_b := \{(x, y) \in Z_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên bộ phận.



# Tối ưu nguyên bộ phận (Mixed integer linear program)

$$(B) \quad z_b = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \\ y \geq 0. \end{cases} \quad (3)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $h^T = (h_1 \ h_2 \ \dots \ h_p)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,

$G$  là ma trận  $m \times p$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với  $x \in Z^n$  và  $y \in R^p$ .

- Bài toán (B) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên bộ phận**.
- Tập  $S_b := \{(x, y) \in Z_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán **Tối ưu nguyên bộ phận**.

# Tối ưu nguyên bộ phận (Mixed integer linear program)

$$(B) \quad z_b = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \\ y \geq 0. \end{cases} \quad (3)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $h^T = (h_1 \ h_2 \ \dots \ h_p)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,

$G$  là ma trận  $m \times p$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với  $x \in Z^n$  và  $y \in R^p$ .

- Bài toán (B) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên bộ phận**.
- Tập  $S_b := \{(x, y) \in Z_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên bộ phận.

# Tối ưu nguyên bộ phận (Mixed integer linear program)

$$(B) \quad z_b = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x \geq 0, \text{ nguyên} \\ y \geq 0. \end{cases} \quad (3)$$

- Trong đó  $c^T = (c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n)$ ,  $h^T = (h_1 \ h_2 \ \dots \ h_p)$ ,  $A$  là ma trận  $m \times n$ ,

$G$  là ma trận  $m \times p$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ , với  $x \in Z^n$  và  $y \in R^p$ .

- Bài toán (B) gọi là bài toán **Tối ưu nguyên bộ phận**.
- Tập  $S_b := \{(x, y) \in Z_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên bộ phận.

$$\begin{aligned} x_1 + 2x_2 &\longrightarrow \text{Max} \\ \left\{ \begin{array}{l} 5x_1 + \frac{15}{7}x_2 \leq 20 \\ -2.4x_1 + \frac{30}{7}x_2 \leq 15 \\ x_1 \geq 0, \text{ nguyên.} \\ x_2 \geq 0. \end{array} \right. & \quad (4) \end{aligned}$$



**Hình 3:** Tập nghiệm của bài toán Tối ưu nguyên bộ phận

## Phương pháp lát cắt Gomory

---

Ta xét:

$$\begin{array}{ll} (P) & \text{Min} \quad \langle c, x \rangle \\ & \text{s.t} \quad \begin{cases} Ax = b, \\ x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n. \end{cases} \end{array} \quad (5)$$

Ta ký hiệu tập  $F \subset \mathbb{R}^n$  là miền xác định của bài toán (P).

$$\begin{aligned} (P^N) \quad & \text{Min} \quad \langle c, x \rangle \\ \text{s.t} \quad & \begin{cases} Ax = b, \\ x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n. \\ x_j \text{ nguyên}, j = 1, 2, \dots, n_1 \ (n_1 \leq n). \end{cases} \end{aligned} \tag{6}$$

Ta gọi:

$P^N$  là bài toán tối ưu nguyên.

$F^N$  là miền xác định của bài toán.



## Ý tưởng về phương pháp cắt

---

Ta kí hiệu  $co(F)$  là bao lồi của đa diện lồi  $F$

## **Định lý 3.1**

*Giả sử  $F$  là một đa diện lồi,  $F^N$  là tập các điểm nguyên của nó,  $R$  là bao lồi của  $F^N$  ( tức là  $R = co(F^N)$  ) khi đó:*

- 1)  $R$  là một đa diện nguyên.*
- 2)  $R^N = F^N$ .*
- 3) Tập  $R^*$  các phương án chấp nhận được của đa diện  $R$  chứa trong  $R^N$ :*

$$R^* \subseteq R^N.$$

## Hệ quả 3.1

*Giả sử  $X$  là phương án tựa tối ưu của bài toán  $Q$  (bài toán tối ưu tuyến tính có miền xác định là đa diện  $R$ , khi đó  $X$  cũng là phương án tối ưu của bài toán  $P^N$ . Vì vậy để giải bài toán quy hoạch tuyến tính nguyên  $P^N$  ta đi giải bài toán  $Q$ .*

## Định lý 3.2

*Giả sử  $L$  là một đa diện lồi,  $U$  là một đa diện lồi nguyên và  $U^N = F^N$ , khi đó :*

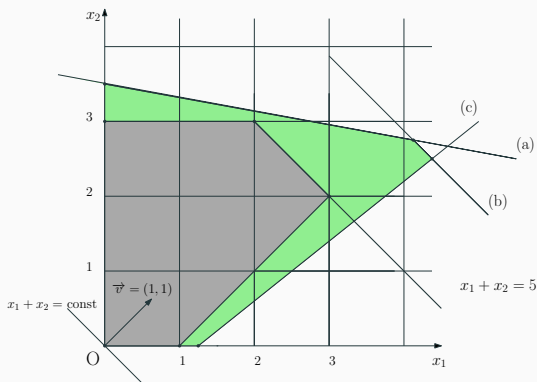
$$U = R = co(F^N).$$

# Sử dụng bao lồi của đa diện lồi

Ví dụ minh họa:

BÀI TOÁN ( $P^N$ )	BÀI TOÁN ( $P$ )	BÀI TOÁN ( $Q$ )
$Max(x_1 + x_2)$ $2x_1 + 11x_2 \leq 38$ (a) $x_1 + x_2 \leq 7$ (b) $4x_1 - 5x_2 \leq 5$ c $x_j \geq 0$ $x_j$ nguyên	$Max(x_1 + x_2)$ $2x_1 + 11x_2 \leq 38$ (a) $x_1 + x_2 \leq 7$ (b) $4x_1 - 5x_2 \leq 5$ (c) $x_j \geq 0$	$Max(x_1 + x_2)$ $x_2 \leq 3$ $x_1 + x_2 \leq 5$ $x_1 - x_2 \leq 1$ $x_j \geq 0$
$Max = 5$ Tối ưu là 2 điểm $(2; 3); (3; 2)$	$Max = 7$ Tối ưu là một đoạn $[(\frac{13}{3}, \frac{8}{3}); (\frac{40}{9}, \frac{23}{9})]$	$Max = 5$ Tối ưu là đoạn $[(2; 3); (3; 2)]$

# Sử dụng bao lồi của đa diện lồi



Hình 4: Ảnh minh họa

# Khái niệm lát cắt đúng

Giả sử bài toán  $P^N$  là bài toán quy hoạch nguyên nào đó và phương án tựa tối ưu của bài toán quy hoạch tuyến tính tương ứng  $X$  không thỏa mãn điều kiện nguyên, tức là  $X \notin F^N$ .

Khi đó, bất đẳng thức:

$$\sum_j a_j x_j \leq \beta$$

được gọi là lát cắt đúng nếu thỏa mãn hai điều kiện.

## 1) Điều kiện cắt:

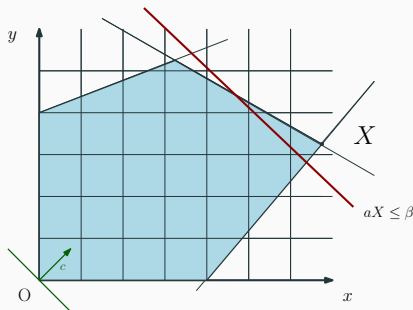
$X$  không thỏa mãn điều kiện (29), tức là  $Ax > \beta$ .

## 2) Điều kiện đúng:

Nếu  $X$  là phương án của bài toán tối ưu nguyên thì  $X$  thỏa mãn điều kiện (29), tức là  $F^N \subset \{X \mid aX \leq \beta\}$ .

# Khái niệm lát cắt đúng

Nói cách khác, lát cắt thêm vào sẽ không cắt đi một phương án nguyên nào của bài toán.



# Ý tưởng phương pháp cắt của Danzig

Việc giải một bài toán  $P^N$  là một quá trình gồm nhiều bước:

a) Ở bước thứ  $r$ , giải bài toán bài toán quy hoạch tuyến tính phụ

$P_r, r = 0, 1, \dots$  với  $F_0 = F$

b) Tập các điểm nguyên của tất cả các đa diện lồi là như nhau:

$$F_0^N = F_1^N = F_2^N = \dots = F_r^N = \dots$$

Do đó, nếu phương án tối ưu  $X_r^*$  của bài toán  $P_r$  thỏa mãn điều kiện nguyên thì nó cũng là phương án tối ưu  $X_0$  của bài toán xuất phát  $P_0^N$  và quá trình kết thúc.



## Ý tưởng phương pháp cắt của Danzig

c) Nếu  $X_r^*$  không thoả mãn điều kiện nguyên thì  $X_r^*$  không phải là phương án của bài toán  $P_{r+1}$ , tức là  $X_r^* \notin F_{r+1}$ .

Chuyển từ bước  $r$  sang bước  $r + 1$ , tức là chuyển từ bài toán  $P_r$  sang  $P_{r+1}$  khi  $X_r^*$  không nguyên được thực hiện nhờ một lát cắt đúng  $a_r x \leq \beta_r$ .

Việc bổ sung lát cắt này vào ràng buộc của bài toán  $P_r$  sẽ chuyển đa diện lồi  $F_r$  thành  $F_{r+1}$ .

# Thuật toán Gomory

---

Ta xét bài toán tối ưu nguyên hoàn toàn:

$$\begin{aligned} (P^N) \quad & \text{Max} \langle c, x \rangle \\ \text{s.t} \quad & \begin{cases} Ax = b, \\ x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n. \\ x_j \text{ nguyên}, j = 1, 2, \dots, n. \end{cases} \end{aligned} \quad (7)$$

## Định nghĩa 4.1

Giả sử hệ véc-tơ  $\{A^j, j \in J\}$  là cơ sở tương ứng với phương án cực biên ban đầu của bài toán  $P^N$ , các véc-tơ  $A^j$  và các biến  $x_j$  với  $j \in J$  được gọi là các véc-tơ cơ sở và biến cơ sở; còn các véc-tơ  $A^j$  và các biến  $x_j$  mà  $j \notin J$  được gọi là các véc-tơ tự do và các biến tự do (biến phi cơ sở).

Giả sử  $X$  là phương án tối ưu của bài toán  $P^N$ , từ đó ta có thể biểu diễn các biến cơ sở qua Các biến phi cơ sở:

$$x_i = x_{i0} + \sum_{j \in N} x_{ij}(-x_j), i = \overline{0, m}. \quad (8)$$

## Định lý 4.1

Giả sử  $X$  có  $x_{i0}$  không nguyên với  $1 \leq i \leq n$  và:

1)

$$z_i \equiv z_i(X) = -\{x_{i0}\} + \sum_{j \in \mathbb{N}} (-\{x_{ij}\})(-x_j), i = \overline{1, n}. \quad (9)$$

2)  $x$  là phương án của bài toán  $P^N$ .

Khi đó:

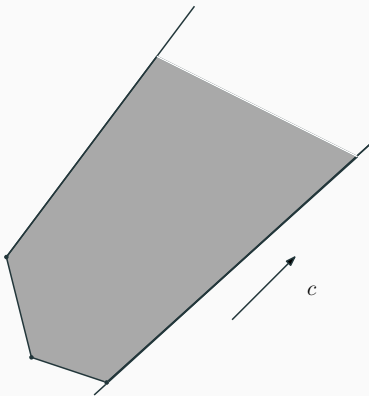
a)  $z_i$  nguyên.

b)  $z_i \geq 0$ .

## Hệ quả 4.1

*Giả sử  $X(L, C)$  không thoả mãn điều kiện nguyên, như vậy đối với  $i$  nào đó ( $1 \leq i \leq n$ )  $x_{i0}$  không nguyên. Khi đó các hệ thức (9) và  $z_i \geq 0$  xác định một lát cắt đúng.*

## Dấu hiệu bài toán không có lời giải



Hình 5:  $\overline{P}$  không có lời giải

# Dấu hiệu bài toán không có lời giải

Về sau ta sẽ giả thiết:

- 1) Hàm mục tiêu  $x_0 \equiv CX$  bị chặn trên  $F$ .
- 2) Nếu tập hợp các phương án tối ưu của  $P$  khác trống thì nó phải bị chặn, tức là nếu bài toán  $P$  giải được thì bài toán  $\overline{P}$  cũng giải được.



**Bước 1:** Giải bài toán  $P \equiv P_0$  đã cho bằng phương pháp đơn hình đối ngẫu.

- Nếu  $P_0$  không giải được thì  $P_0^N$  cũng không giải được.
- Nếu  $P_0$  giải được và nghiệm của nó thỏa mãn điều kiện nguyên thì nó cũng là phương án tối ưu của  $P_0^N$ , còn nếu chưa thỏa điều kiện thì chuyển sang bước 2.

**Bước 2:** Chọn dòng đầu tiên ứng với thành phần không nguyên:  
 $k = \min\{i | i \in \{1, \dots, n\}, x_{i0}^r \text{ không nguyên}\}$  và xây dựng lát cắt đúng:

$$\begin{cases} x_{n+r+1} = -\{x_{k0}^r\} + \sum_{j \in N_r} (-\{x_{kj}^r\})(-x_j) \\ x_{n+r+1} \geq 0 \\ x_{n+r+1} \text{ nguyên} \end{cases}$$

Thêm lát cắt vào bảng đơn hình và tiếp tục giải bài toán  $P_{r+1}^N$ .

**Bước 3:** Sau khi tính toán với lát cắt nếu được phương án tối ưu thỏa mãn điều kiện nguyên thì thuật toán dừng lại. Nếu không thỏa mãn thì quay lại bước 2 cứ lần lượt như vậy thực hiện các bước lặp  $r \geq 0$  cho đến khi thỏa mãn điều kiện.

## Định lý 4.2

*Giả sử có các điều kiện sau:*

1) *Tính nguyên của hàm mục tiêu  $x_0 \equiv CX$  được đảm bảo và  $x_0$  được xét khi chọn dòng xây dựng lát cắt đúng.*

2) *Một trong các khẳng định sau là đúng:*

i) *Hàm mục tiêu  $x_0$  bị chặn dưới trên  $F_0$ .*

ii) *Bài toán  $P_0^N$  có ít nhất một phương án  $X'$ .*

*Khi đó thuật toán Gomory thứ nhất kết thúc sau một số hữu hạn bước lặp lớn.*

## Phương pháp Land-Doig

---

$$(P) \quad z_p = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x, y \geq 0. \end{cases} \quad (10)$$

- Trong đó  $(P)$  là bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ) với nghiệm thuộc tập số thực.
- Bài toán  $(P)$  là một bài toán **Tối ưu tuyến tính thông thường** hay gọi đơn giản là bài toán Tối ưu tuyến tính (Natural linear programming relaxation).
- Tập  $S_p := \{(x, y) \in R_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu tuyến tính.

$$(P) \quad z_p = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \text{Max} \\ \begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x, y \geq 0. \end{cases} \quad (10)$$

- Trong đó  $(P)$  là bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ) với nghiệm thuộc tập số thực.
- Bài toán  $(P)$  là một bài toán **Tối ưu tuyến tính thông thường** hay gọi đơn giản là bài toán Tối ưu tuyến tính (Natural linear programming relaxation).
- Tập  $S_p := \{(x, y) \in R_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu tuyến tính.

$$(P) \quad z_p = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x, y \geq 0. \end{cases} \quad (10)$$

- Trong đó  $(P)$  là bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ) với nghiệm thuộc tập số thực.
- Bài toán  $(P)$  là một bài toán **Tối ưu tuyến tính thông thường** hay gọi đơn giản là bài toán Tối ưu tuyến tính (Natural linear programming relaxation).
- Tập  $S_p := \{(x, y) \in R_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu tuyến tính.

$$(P) \quad z_p = c^T x + h^T y \quad \longrightarrow \quad Max$$
$$\begin{cases} Ax + Gy \leq b, \\ x, y \geq 0. \end{cases} \quad (10)$$

- Trong đó  $(P)$  là bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ) với nghiệm thuộc tập số thực.
- Bài toán  $(P)$  là một bài toán **Tối ưu tuyến tính thông thường** hay gọi đơn giản là bài toán Tối ưu tuyến tính (Natural linear programming relaxation).
- Tập  $S_p := \{(x, y) \in R_+^n \times R_+^p : Ax + Gy \leq b\}$  là tập nghiệm của bài toán Tối ưu tuyến tính.



Giả sử ta nhận được tập phương án tối ưu của bài toán (8) sau hữu hạn lần giải, ký hiệu  $(x_b, y_b)$  và giá trị tối ưu là  $z_b$  thì ta có nhận xét sau:

## Nhận xét 5.1

- Nếu  $S_b \subseteq S_p$  thì ta luôn nhận được  $z_b \leq z_p$  và phương án có thể cải thiện.
- Nếu  $S_b = S_p$  thì ta nhận được  $z_b = z_p$  và bài toán được giải.

Vì thế, ta chọn xử lý bài toán (B) (hoặc (H)) thông qua bài toán (P) bằng cách cải thiện phương án thu được từ bài toán (P) sao cho thoả điều kiện của bài toán (B) (hoặc (H)).

Giả sử ta nhận được tập phương án tối ưu của bài toán (8) sau hữu hạn lần giải, ký hiệu  $(x_b, y_b)$  và giá trị tối ưu là  $z_b$  thì ta có nhận xét sau:

## Nhận xét 5.1

- Nếu  $S_b \subseteq S_p$  thì ta luôn nhận được  $z_b \leq z_p$  và phương án có thể cải thiện.
- Nếu  $S_b = S_p$  thì ta nhận được  $z_b = z_p$  và bài toán được giải.

Vì thế, ta chọn xử lý bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ) thông qua bài toán  $(P)$  bằng cách cải thiện phương án thu được từ bài toán  $(P)$  sao cho thoả điều kiện của bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ).

Giả sử ta nhận được tập phương án tối ưu của bài toán (8) sau hữu hạn lần giải, ký hiệu  $(x_b, y_b)$  và giá trị tối ưu là  $z_b$  thì ta có nhận xét sau:

## Nhận xét 5.1

- Nếu  $S_b \subseteq S_p$  thì ta luôn nhận được  $z_b \leq z_p$  và phương án có thể cải thiện.
- Nếu  $S_b = S_p$  thì ta nhận được  $z_b = z_p$  và bài toán được giải.

Vì thế, ta chọn xử lý bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ) thông qua bài toán  $(P)$  bằng cách cải thiện phương án thu được từ bài toán  $(P)$  sao cho thoả điều kiện của bài toán  $(B)$  (hoặc  $(H)$ ).

$$(H) \quad 5.5x_1 + 2.1x_2 \longrightarrow \text{Max}$$
$$\left\{ \begin{array}{lll} -1x_1 & +x_2 & \leq 2 \\ 8x_1 & +2x_2 & \leq 17 \\ x_1 & & \geq 0, \text{ nguyên} \\ & x_2 & \geq 0, \text{ nguyên.} \end{array} \right. \implies \left\{ \begin{array}{lll} x_1 & = & 1.3 \\ x_2 & = & 3.3 \\ z & = & 14.08 \end{array} \right. \quad (11)$$

Phương án có thể cải thiện.

$$(H) \quad 3x_1 + 4x_2 \longrightarrow \text{Max}$$
$$\left\{ \begin{array}{rcl} 2.5x_1 & + \frac{15}{4}x_2 & \leq 20 \\ x_1 & + \frac{5}{3}x_2 & \leq \frac{50}{3} \\ x_1 & & \geq 0, \\ & x_2 & \geq 0. \end{array} \right. \Rightarrow \left\{ \begin{array}{rcl} x_1 & = & 5 \\ x_2 & = & 7 \\ z & = & 43 \end{array} \right. \quad (12)$$

Bài toán được giải.

# Thuật toán Land-Doig

---

Ta gọi  $x_j$  với  $1 \leq j \leq n$  là nghiệm thu được từ bài toán  $(P)$ .

## Định lý 6.1

- Với mỗi  $x_j \in \mathbb{R}$ , tồn tại duy nhất số nguyên  $k \in \mathbb{Z}$  sao cho  $k \leq x_j < k + 1$ .
  - Giá trị  $k$  khi đó ta gọi là phần nguyên nhỏ nhất của  $x_j$ , ký hiệu là  $\lfloor x_j \rfloor$ .
  - Giá trị  $k + 1$  gọi là phần nguyên lớn nhất của  $x_j$ , ký hiệu là  $\lceil x_j \rceil$ .

## Ví dụ 6.1

Ta có  $x_1 = 3.3$ , vậy khi đó phần nguyên nhỏ nhất của  $x_1$  là  $\lfloor x_1 \rfloor = 3$  và phần nguyên lớn nhất là  $\lceil x_1 \rceil = 4$ .

- Từ bài toán minh hoạ (11) và (12), ta thấy rằng nếu  $\exists x_j \notin \mathbb{Z}$ , thì ta có thể tiếp tục cải thiện phương án cho đến khi  $\forall x_j \in \mathbb{Z}$ .
- Nếu nghiệm thu được là  $x_j \notin \mathbb{Z}$  ta thiết lập được 2 bài toán con từ bài toán  $(P)$  ban đầu, ký hiệu  $(P_1)$  và  $(P_2)$ .



- Từ bài toán minh hoạ (11) và (12), ta thấy rằng nếu  $\exists x_j \notin \mathbb{Z}$ , thì ta có thể tiếp tục cải thiện phương án cho đến khi  $\forall x_j \in \mathbb{Z}$ .
- Nếu nghiệm thu được là  $x_j \notin \mathbb{Z}$  ta thiết lập được 2 bài toán con từ bài toán  $(P)$  ban đầu, ký hiệu  $(P_1)$  và  $(P_2)$ .

$$\begin{aligned}
 (P_1) \quad z_1 = c^T x + h^T y \quad &\longrightarrow \text{Max} \\
 \begin{cases} Ax + Gy \leq b \\
 \textcolor{blue}{x_j \leq \lfloor x_j \rfloor}, \\
 x, y \geq 0. \end{cases}
 \end{aligned} \tag{13}$$

- Tập  $S_1 := S_p \cap \{(x, y) : x_j \leq \lfloor x_j \rfloor\}$  là tập nghiệm tối ưu của bài toán con  $(P_1)$ .

$$\begin{aligned}
 (P_2) \quad z_2 = c^T x + h^T y \quad &\longrightarrow \text{Max} \\
 \begin{cases} Ax + Gy \leq b \\
 \textcolor{blue}{x_j \geq \lceil x_j \rceil}, \\
 x, y \geq 0. \end{cases} & \quad (14)
 \end{aligned}$$

- Tập  $S_2 := S_p \cap \{(x, y) : x_j \geq \lceil x_j \rceil\}$  là tập nghiệm tối ưu của bài toán con  $(P_2)$ .

# Điều kiện nghiệm

- Nếu tồn tại  $(P_i)$  với  $i = 1, 2$  không giải được ( $S_i = \emptyset$ ), ta gọi bài toán **vô nghiệm**.
- Giả sử  $x^{(i)}$  là nghiệm tối ưu của bài toán  $(P_i)$  và giá trị tối ưu là  $z_i$  với  $i = 1, 2$ .

Nếu  $x^{(1)} \in X$ , ta nói  $X$  là tập nghiệm tối ưu của bài toán tối ưu nguyên bộ và  $z_1$  là giá trị tối ưu của bài toán của  $(P_1)$  được giải bằng tập nghiệm nguyên).

Nếu  $x^{(2)} \in X$  đồng thời  $x^{(1)} \in X$ , ta đang giải quyết và tối ưu bài toán (tập bài toán).

Nếu  $x^{(1)} \in X$  đồng thời  $x^{(2)} \in X$ , bài toán chưa giải và có thể tiếp tục giải tiếp.

## Chú ý 6.1

Ta gọi  $x_j^{(i)}$  là biến thứ  $j$  của bài toán thứ  $i$ .

# Điều kiện nghiệm

- Nếu tồn tại  $(P_i)$  với  $i = 1, 2$  không giải được ( $S_i = \emptyset$ ), ta gọi bài toán **vô nghiệm**.
- Giả sử  $x^{(i)}$  là nghiệm tối ưu của bài toán  $(P_i)$  và giá trị tối ưu là  $z_i$  với  $i = 1, 2$ .
  - Nếu  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta nói  $S_i$  là tập nghiệm thoả mãn bài toán tối ưu nguyên bộ phận,  $z_i^*$  là giá trị tối ưu và bài toán con  $(P_i)$  được giải (gọt bởi nghiệm nguyên).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i \leq z_i^*$ , ta dừng phân nhánh và bỏ qua bài toán (gọt bởi cận).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i > z_i^*$ , bài toán chưa tối ưu và có thể tiếp tục cải thiện.

## Chú ý 6.1

Ta gọi  $x_j^{(i)}$  là biến thứ  $j$  của bài toán thứ  $i$ .

# Điều kiện nghiệm

- Nếu tồn tại  $(P_i)$  với  $i = 1, 2$  không giải được ( $S_i = \emptyset$ ), ta gọi bài toán **vô nghiệm**.
- Giả sử  $x^{(i)}$  là nghiệm tối ưu của bài toán  $(P_i)$  và giá trị tối ưu là  $z_i$  với  $i = 1, 2$ .
  - Nếu  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta nói  $S_i$  là tập nghiệm thoả mãn bài toán tối ưu nguyên bộ phận,  $z_i^*$  là giá trị tối ưu và bài toán con  $(P_i)$  được giải (**gọt bởi nghiệm nguyên**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i \leq z_i^*$ , ta dùng phân nhánh và bỏ qua bài toán (**gọt bởi cận**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i > z_i^*$ , bài toán chưa tối ưu và có thể tiếp tục cải thiện.

## Chú ý 6.1

Ta gọi  $x_j^{(i)}$  là biến thứ  $j$  của bài toán thứ  $i$ .

# Điều kiện nghiệm

- Nếu tồn tại  $(P_i)$  với  $i = 1, 2$  không giải được ( $S_i = \emptyset$ ), ta gọi bài toán **vô nghiệm**.
- Giả sử  $x^{(i)}$  là nghiệm tối ưu của bài toán  $(P_i)$  và giá trị tối ưu là  $z_i$  với  $i = 1, 2$ .
  - Nếu  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta nói  $S_i$  là tập nghiệm thoả mãn bài toán tối ưu nguyên bộ phận,  $z_i^*$  là giá trị tối ưu và bài toán con  $(P_i)$  được giải (**gọt bởi nghiệm nguyên**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i \leq z_i^*$ , ta dừng phân nhánh và bỏ qua bài toán (**gọt bởi cận**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i > z_i^*$ , bài toán chưa tối ưu và có thể tiếp tục cải thiện.

## Chú ý 6.1

Ta gọi  $x_j^{(i)}$  là biến thứ  $j$  của bài toán thứ  $i$ .

# Điều kiện nghiệm

- Nếu tồn tại  $(P_i)$  với  $i = 1, 2$  không giải được ( $S_i = \emptyset$ ), ta gọi bài toán **vô nghiệm**.
- Giả sử  $x^{(i)}$  là nghiệm tối ưu của bài toán  $(P_i)$  và giá trị tối ưu là  $z_i$  với  $i = 1, 2$ .
  - Nếu  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta nói  $S_i$  là tập nghiệm thoả mãn bài toán tối ưu nguyên bộ phận,  $z_i^*$  là giá trị tối ưu và bài toán con  $(P_i)$  được giải (**gọt bởi nghiệm nguyên**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i \leq z_i^*$ , ta dừng phân nhánh và bỏ qua bài toán (**gọt bởi cận**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i > z_i^*$ , bài toán chưa tối ưu và có thể tiếp tục cải thiện.

## Chú ý 6.1

Ta gọi  $x_j^{(i)}$  là biến thứ  $j$  của bài toán thứ  $i$ .



# Điều kiện nghiệm

- Nếu tồn tại  $(P_i)$  với  $i = 1, 2$  không giải được ( $S_i = \emptyset$ ), ta gọi bài toán **vô nghiệm**.
- Giả sử  $x^{(i)}$  là nghiệm tối ưu của bài toán  $(P_i)$  và giá trị tối ưu là  $z_i$  với  $i = 1, 2$ .
  - Nếu  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta nói  $S_i$  là tập nghiệm thoả mãn bài toán tối ưu nguyên bộ phận,  $z_i^*$  là giá trị tối ưu và bài toán con  $(P_i)$  được giải (**gọt bởi nghiệm nguyên**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i \leq z_i^*$ , ta dừng phân nhánh và bỏ qua bài toán (**gọt bởi cận**).
  - Nếu  $\exists x^{(i)} \notin Z_+^n$  đồng thời  $z_i > z_i^*$ , bài toán chưa tối ưu và có thể tiếp tục cải thiện.

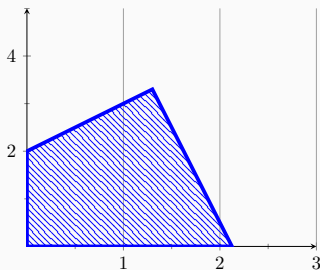
## Chú ý 6.1

Ta gọi  $x_j^{(i)}$  là biến thứ  $j$  của bài toán thứ  $i$ .

$$(P) \quad z_p = 5.5x_1 + 2.1x_2 \quad \longrightarrow \quad Max$$

$$\left\{ \begin{array}{rcl} -x_1 & +x_2 & \leq 2 \\ 8x_1 & +2x_2 & \leq 17 \\ x_1 & & \geq 0, \\ & x_2 & \geq 0. \end{array} \right.$$

Giải bài toán bằng phương pháp đơn hình thông thường ta được nghiệm  $x_1 = 1.3$ ,  $x_2 = 3.3$  và  $z_p = 14.08$ .



**Hình 6:** Tập nghiệm của bài toán

Chọn  $x_1 = 1.3$  để cải thiện phương án, ta thu được 2 bài toán con sau:

$$(P_1) \quad z_1 = 5.5x_1^{(1)} + 2.1x_2^{(1)}$$

$$\begin{cases} -x_1^{(1)} + x_2^{(1)} \leq 2 \\ 8x_1^{(1)} + 2x_2^{(1)} \leq 17 \\ x_1^{(1)} \leq 1 \\ x_1^{(1)} \geq 0 \\ x_2^{(1)} \geq 0. \end{cases}$$

$$(P_2) \quad z_2 = 5.5x_1^{(2)} + 2.1x_2^{(2)}$$

$$\begin{cases} -x_1^{(2)} + x_2^{(2)} \leq 2 \\ 8x_1^{(2)} + 2x_2^{(2)} \leq 17 \\ x_1^{(2)} \geq 2 \\ x_1^{(2)} \geq 0 \\ x_2^{(2)} \geq 0. \end{cases}$$

Chọn  $x_1 = 1.3$  để cải thiện phương án, ta thu được 2 bài toán con sau:

$$(P_1) \quad z_1 = 5.5x_1^{(1)} + 2.1x_2^{(1)}$$

$$\left\{ \begin{array}{lll} -x_1^{(1)} & +x_2^{(1)} & \leq 2 \\ 8x_1^{(1)} & +2x_2^{(1)} & \leq 17 \\ x_1^{(1)} & & \leq 1 \\ x_1^{(1)} & & \geq 0 \\ & x_2^{(1)} & \geq 0. \end{array} \right.$$

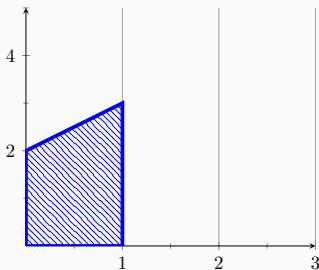
$$(P_2) \quad z_2 = 5.5x_1^{(2)} + 2.1x_2^{(2)}$$

$$\left\{ \begin{array}{lll} -x_1^{(2)} & +x_2^{(2)} & \leq 2 \\ 8x_1^{(2)} & +2x_2^{(2)} & \leq 17 \\ x_1^{(2)} & & \geq 2 \\ x_1^{(2)} & & \geq 0 \\ & x_2^{(2)} & \geq 0. \end{array} \right.$$

$$(P_1) \quad z_1 = 5.5x_1^{(1)} + 2.1x_2^{(1)}$$

$$\left\{ \begin{array}{lll} -x_1^{(1)} & +x_2^{(1)} & \leq 2 \\ 8x_1^{(1)} & +2x_2^{(1)} & \leq 17 \\ \textcolor{blue}{x}_1^{(1)} & & \leq \textcolor{blue}{1} \\ x_1^{(1)} & & \geq 0 \\ & x_2^{(1)} & \geq 0. \end{array} \right.$$

Giải bài toán ta được  $x_1^{(1)} = 1, x_2^{(1)} = 3$  và  $z_1 = 11.8$ . Bài toán được giải (gọt bởi nghiệm nguyên).



Hình 7: Tập nghiệm của bài toán ( $P_1$ )

- Tương tự bài toán  $(P_2)$  ta được  $x_1^{(2)} = 2, x_2^{(2)} = 0.5$  và  $z_2 = 12.05$ .
- Chọn  $x_2^{(2)} = 0.5$  để cải thiện phương án. Ta được 2 bài toán con  $(P_3)$  và  $(P_4)$ :

$$(P_3) \quad z_3 = 5.5x_1^{(3)} + 2.1x_2^{(3)}$$

$$\begin{cases} -x_1^{(3)} + x_2^{(3)} \leq 2 \\ 8x_1^{(3)} + 2x_2^{(3)} \leq 17 \\ x_1^{(3)} \geq 2 \\ x_2^{(3)} \leq 0 \\ x_1^{(3)} \geq 0 \\ x_2^{(3)} \geq 0. \end{cases}$$

$$(P_4) \quad z_4 = 5.5x_1^{(4)} + 2.1x_2^{(4)}$$

$$\begin{cases} -x_1^{(4)} + x_2^{(4)} \leq 2 \\ 8x_1^{(4)} + 2x_2^{(4)} \leq 17 \\ x_1^{(4)} \geq 2 \\ x_2^{(4)} \geq 1 \\ x_1^{(4)} \geq 0 \\ x_2^{(4)} \geq 0. \end{cases}$$



- Tương tự bài toán  $(P_2)$  ta được  $x_1^{(2)} = 2, x_2^{(2)} = 0.5$  và  $z_2 = 12.05$ .
- Chọn  $x_2^{(2)} = 0.5$  để cải thiện phương án. Ta được 2 bài toán con  $(P_3)$  và  $(P_4)$ :

$$(P_3) \quad z_3 = 5.5x_1^{(3)} + 2.1x_2^{(3)}$$

$$\left\{ \begin{array}{lll} -x_1^{(3)} & +x_2^{(3)} & \leq 2 \\ 8x_1^{(3)} & +2x_2^{(3)} & \leq 17 \\ x_1^{(3)} & & \geq 2 \\ & x_2^{(3)} & \leq 0 \\ x_1^{(3)} & & \geq 0 \\ & x_2^{(3)} & \geq 0. \end{array} \right.$$

$$(P_4) \quad z_4 = 5.5x_1^{(4)} + 2.1x_2^{(4)}$$

$$\left\{ \begin{array}{lll} -x_1^{(4)} & +x_2^{(4)} & \leq 2 \\ 8x_1^{(4)} & +2x_2^{(4)} & \leq 17 \\ x_1^{(4)} & & \geq 2 \\ & x_2^{(4)} & \geq 1 \\ x_1^{(4)} & & \geq 0 \\ & x_2^{(4)} & \geq 0. \end{array} \right.$$

- Giải bài toán  $(P_3)$  ta được  $x_1^{(3)} = 2.125, x_2^{(3)} = 0$  và  $z_3 = 11.6875 \Rightarrow$  không khả thi do  $z_3 < z_1$  (**gọt bởi cận**).
- Bài toán  $(P_4)$  **vô nghiệm**.
- Vậy phương án tối ưu của bài toán là  $x_1^{(1)} = 1, x_2^{(1)} = 3$  và  $z = 11.8$ .

- Giải bài toán  $(P_3)$  ta được  $x_1^{(3)} = 2.125, x_2^{(3)} = 0$  và  $z_3 = 11.6875 \Rightarrow$  không khả thi do  $z_3 < z_1$  (**gọt bớt cận**).
- Bài toán  $(P_4)$  **vô nghiệm**.
- Vậy phương án tối ưu của bài toán là  $x_1^{(1)} = 1, x_2^{(1)} = 3$  và  $z = 11.8$ .

- Ta gọi bài toán  $(P)$  có nút ban đầu là  $N_0$ , tương ứng mỗi bài toán tối ưu tuyến tính thông thường  $(P_i)$  ứng với mỗi nút  $N_i$  trên sơ đồ nhánh và  $\mathcal{L}$  là danh sách chứa các nút được lập thông qua lý thuyết xác định cận và lý thuyết nghiệm.
- Ta đánh dấu giá trị tối ưu tốt nhất và nghiệm tối ưu tốt nhất của bài toán lần lượt là  $z^*$  và  $(x^*, y^*)$ .

- Ta gọi bài toán  $(P)$  có nút ban đầu là  $N_0$ , tương ứng mỗi bài toán tối ưu tuyến tính thông thường  $(P_i)$  ứng với mỗi nút  $N_i$  trên sơ đồ nhánh và  $\mathcal{L}$  là danh sách chứa các nút được lập thông qua lý thuyết xác định cận và lý thuyết nghiệm.
- Ta đánh dấu giá trị tối ưu tốt nhất và nghiệm tối ưu tốt nhất của bài toán lần lượt là  $z^*$  và  $(x^*, y^*)$ .

## Bước 1. Thiết lập

Đặt  $\mathcal{L} := \{N_0\}$ ,  $z^* = z_p$  và  $(x^*, y^*) = (x, y)$ .

## Bước 2. Kiểm tra

Nếu  $\mathcal{L} = \emptyset$  thì nghiệm tối ưu của bài toán là  $(x^*, y^*)$ , giá trị tối ưu là  $z^*$  và bài toán được giải.

Nếu  $\mathcal{L} \neq \emptyset$ , chuyển sang bước 3.

## Bước 3. Chọn nút

Chọn nút  $N_i$  từ danh sách  $\mathcal{L}$  và xoá khỏi  $\mathcal{L}$  sau đó chuyển sang bước 4.

## Bước 4. Xác định cận

Giải bài toán  $(P_i)$ , nếu bài toán vô nghiệm hoặc  $z_i \leq z^*$ , quay lại bước 2, nếu không, chuyển sang bước 5.

## Bước 5. Gọt nghiệm

Nếu tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , ta thêm nút  $N_{i+1}, \dots, N_k$  vào  $\mathcal{L}$  và quay về bước 2.

Nếu không tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , tức  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta đặt  $z_i = z^*$ ,  $(x^{(i)}, y^{(i)}) = (x^*, y^*)$  và quay lại bước 2.

## Bước 1. Thiết lập

Đặt  $\mathcal{L} := \{N_0\}$ ,  $z^* = z_p$  và  $(x^*, y^*) = (x, y)$ .

## Bước 2. Kiểm tra

Nếu  $\mathcal{L} = \emptyset$  thì nghiệm tối ưu của bài toán là  $(x^*, y^*)$ , giá trị tối ưu là  $z^*$  và bài toán được giải.

Nếu  $\mathcal{L} \neq \emptyset$ , chuyển sang bước 3.

## Bước 3. Chọn nút

Chọn nút  $N_i$  từ danh sách  $\mathcal{L}$  và xoá khỏi  $\mathcal{L}$  sau đó chuyển sang bước 4.

## Bước 4. Xác định cận

Giải bài toán  $(P_i)$ , nếu bài toán vô nghiệm hoặc  $z_i \leq z^*$ , quay lại bước 2, nếu không, chuyển sang bước 5.

## Bước 5. Gọt nghiệm

Nếu tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , ta thêm nút  $N_{i+1}, \dots, N_k$  vào  $\mathcal{L}$  và quay về bước 2.

Nếu không tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , tức  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta đặt  $z_i = z^*$ ,  $(x^{(i)}, y^{(i)}) = (x^*, y^*)$  và quay lại bước 2.

# Sơ đồ thuật toán

## Bước 1. Thiết lập

Đặt  $\mathcal{L} := \{N_0\}$ ,  $z^* = z_p$  và  $(x^*, y^*) = (x, y)$ .

## Bước 2. Kiểm tra

Nếu  $\mathcal{L} = \emptyset$  thì nghiệm tối ưu của bài toán là  $(x^*, y^*)$ , giá trị tối ưu là  $z^*$  và bài toán được giải.

Nếu  $\mathcal{L} \neq \emptyset$ , chuyển sang bước 3.

## Bước 3. Chọn nút

Chọn nút  $N_i$  từ danh sách  $\mathcal{L}$  và xoá khỏi  $\mathcal{L}$  sau đó chuyển sang bước 4.

## Bước 4. Xác định cận

Giải bài toán  $(P_i)$ , nếu bài toán vô nghiệm hoặc  $z_i \leq z^*$ , quay lại bước 2, nếu không, chuyển sang bước 5.

## Bước 5. Gọt nghiệm

Nếu tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , ta thêm nút  $N_{i+1}, \dots, N_k$  vào  $\mathcal{L}$  và quay về bước 2.

Nếu không tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , tức  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta đặt  $z_i = z^*$ ,  $(x^{(i)}, y^{(i)}) = (x^*, y^*)$  và quay lại bước 2.



# Sơ đồ thuật toán

## Bước 1. Thiết lập

Đặt  $\mathcal{L} := \{N_0\}$ ,  $z^* = z_p$  và  $(x^*, y^*) = (x, y)$ .

## Bước 2. Kiểm tra

Nếu  $\mathcal{L} = \emptyset$  thì nghiệm tối ưu của bài toán là  $(x^*, y^*)$ , giá trị tối ưu là  $z^*$  và bài toán được giải.

Nếu  $\mathcal{L} \neq \emptyset$ , chuyển sang bước 3.

## Bước 3. Chọn nút

Chọn nút  $N_i$  từ danh sách  $\mathcal{L}$  và xoá khỏi  $\mathcal{L}$  sau đó chuyển sang bước 4.

## Bước 4. Xác định cận

Giải bài toán  $(P_i)$ , nếu bài toán vô nghiệm hoặc  $z_i \leq z^*$ , quay lại bước 2, nếu không, chuyển sang bước 5.

## Bước 5. Gọt nghiệm

Nếu tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , ta thêm nút  $N_{i+1}, \dots, N_k$  vào  $\mathcal{L}$  và quay về bước 2.

Nếu không tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , tức  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta đặt  $z_i = z^*$ ,  $(x^{(i)}, y^{(i)}) = (x^*, y^*)$  và quay lại bước 2.

## Bước 1. Thiết lập

Đặt  $\mathcal{L} := \{N_0\}$ ,  $z^* = z_p$  và  $(x^*, y^*) = (x, y)$ .

## Bước 2. Kiểm tra

Nếu  $\mathcal{L} = \emptyset$  thì nghiệm tối ưu của bài toán là  $(x^*, y^*)$ , giá trị tối ưu là  $z^*$  và bài toán được giải.

Nếu  $\mathcal{L} \neq \emptyset$ , chuyển sang bước 3.

## Bước 3. Chọn nút

Chọn nút  $N_i$  từ danh sách  $\mathcal{L}$  và xoá khỏi  $\mathcal{L}$  sau đó chuyển sang bước 4.

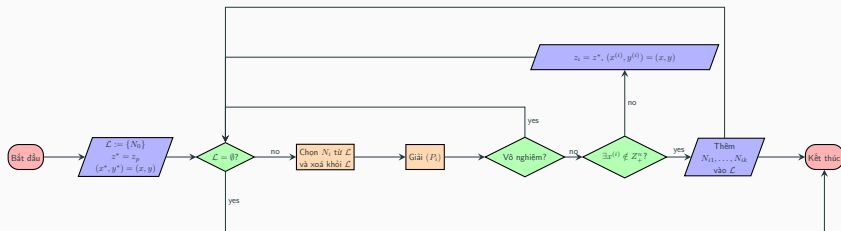
## Bước 4. Xác định cận

Giải bài toán  $(P_i)$ , nếu bài toán vô nghiệm hoặc  $z_i \leq z^*$ , quay lại bước 2, nếu không, chuyển sang bước 5.

## Bước 5. Gọt nghiệm

Nếu tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , ta thêm nút  $N_{i+1}, \dots, N_k$  vào  $\mathcal{L}$  và quay về bước 2.

Nếu không tồn tại  $x^{(i)} \notin Z_+^n$ , tức  $\forall x^{(i)} \in Z_+^n$ , ta đặt  $z_i = z^*$ ,  $(x^{(i)}, y^{(i)}) = (x^*, y^*)$  và quay lại bước 2.



Hình 8: Lưu đồ giải thuật của thuật toán nhánh cận.

## Kết luận và Hướng phát triển

---





*Cảm ơn quý thầy cô và các anh chị  
đã quan tâm theo dõi!*