

# UPDATE PROGRESS

Penelitian Mandiri dalam Sains Komputasi  
Metode Branch and Bound pada MILP

Mohammad Rizka Fadhli  
20921004@mahasiswa.itb.ac.id

12 November 2021

## PENDAHULUAN

Pada minggu lalu, saya telah menjelaskan bagaimana metode *simplex* bisa dilakukan secara:

1. Geometris,
2. Transisi geometris ke aljabar,
3. Operasi matriks (*tableau*).

Sebagai pengingat, metode *simplex* digunakan untuk menyelesaikan masalah *linear programming*. Sedangkan masalah yang saya hadapi (***supplier selection problem***) merupakan masalah *mixed integer linear programming*.

Lantas bagaimana saya bisa menyelesaikannya?

## SOLUSI

### Metode *Branch and Bound* untuk *MILP*

Metode *simplex* adalah metode eksak yang digunakan untuk menyelesaikan *linear programming*. Solusi yang dihasilkan merupakan bilangan *real* atau kontinu. Pada *MILP*, variabel yang terlibat sangat beragam (*integer*, *binary*, dan kontinu). Membulatkan bilangan solusi *linear programming* untuk mendapatkan solusi *integer* atau *binary* dari suatu masalah *MILP* tidak menjamin keoptimalan tercapai.

Oleh karena itu, kita akan melakukan pendekatan tertentu dari *linear programming* agar hasilnya bisa digunakan di *MILP*.

### *Relaxation of Discrete Optimization Models*

Salah satu pendekatan yang bisa dilakukan adalah melakukan *constraint relaxation* [Benoit].

**Definisi** Model  $R$  disebut dengan *constraint relaxation* dari model  $P$  jika:

- Setiap *feasible solution* dari  $P$  juga *feasible* di  $R$ .
- $P$  dan  $R$  memiliki fungsi objektif yang sama.

**Contoh** Berikut adalah *original MILP*:

$$\begin{aligned}
 & \min_{x,y} 7x_1 + x_2 + 3y_1 + 6y_2 \\
 & \text{s.t. } x_1 + 10x_2 + 2y_1 + y_2 \geq 100 \\
 & y_1 + y_2 \leq 1 \\
 & x_1, x_2 \geq 0, y_1, y_2 \in \{0, 1\}
 \end{aligned}$$

**Relaxation I** : relax constraints RHS

$$\begin{aligned}
 & \min_{x,y} 7x_1 + x_2 + 3y_1 + 6y_2 \\
 & \text{s.t. } x_1 + 10x_2 + 2y_1 + y_2 \geq 50 \\
 & y_1 + y_2 \leq 1 \\
 & x_1, x_2 \geq 0, y_1, y_2 \in \{0, 1\}
 \end{aligned}$$

**Relaxation II** : Drop constraint

$$\begin{aligned}
 & \min_{x,y} 7x_1 + x_2 + 3y_1 + 6y_2 \\
 & \text{s.t. } x_1 + 10x_2 + 2y_1 + y_2 \geq 100 \\
 & x_1, x_2 \geq 0, y_1, y_2 \in \{0, 1\}
 \end{aligned}$$

**Relaxation III** : remove integrality

$$\begin{aligned}
 & \min_{x,y} 7x_1 + x_2 + 3y_1 + 6y_2 \\
 & \text{s.t. } x_1 + 10x_2 + 2y_1 + y_2 \geq 100 \\
 & y_1 + y_2 \leq 1 \\
 & x_1, x_2 \geq 0, 0 \leq y_1, y_2 \leq 1
 \end{aligned}$$

## Linear Programming Relaxation

**Definisi** *LP relaxation* dari *MILP* dibentuk dengan memperlakukan variabel diskrit sebagai variabel kontinu sambil mempertahankan semua *constraints* yang ada [Benoit].

$$y \in \{0, 1\} \Rightarrow 0 \leq y \leq 1$$

Oleh karena itu bisa terjadi hal sebagai berikut:

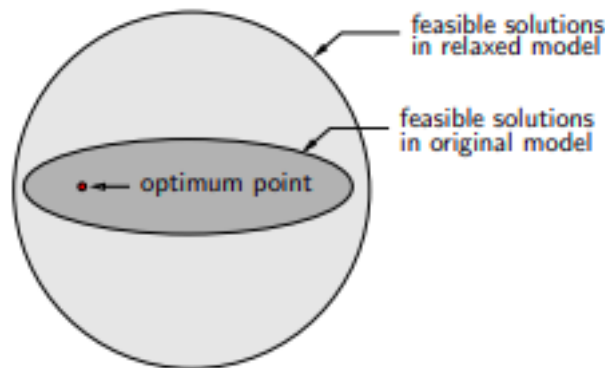


Figure 1: Solusi LP Relaxation

Apakah *LP relaxation* menjamin mendapatkan hasil yang *valid*?

Berikut adalah sifat dari *LP relaxation*:

1. Jika *LP relaxation* *infeasible*, maka model *MILP* asalnya juga.
2. Hasil optimal *LP relaxation* dari *MILP* yang bertujuan untuk maksimisasi berada pada *upper bound*.
3. Hasil optimal *LP relaxation* dari *MILP* yang bertujuan untuk minimisasi berada pada *lower bound*.
4. Jika suatu solusi optimal *LP relaxation* ternyata *feasible*, maka solusi tersebut optimal di model *MILP* asalnya.

## Algoritma Branch and Bound

Algoritma *branch and bounds* mengkombinasikan beberapa strategi *relaxation* secara iteratif untuk memilih kemungkinan solusi paling optimal.

**Ilustrasi** Perhatikan contoh berikut:

$$\max z = 4x_1 - x_2$$

$$\text{s.t. } 7x_1 - 2x_2 \leq 14$$

$$x_2 \leq 3$$

$$2x_1 - 2x_2 \leq 3$$

$$x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+$$

Misalkan  $S$  adalah himpunan solusi *feasible* dari *LP relaxation* (dibuat suatu *LP relaxation* dengan  $x$  berupa variabel kontinu). Menggunakan metode simplex kita bisa dapatkan  $x_1 = 2.857143, x_2 = 3, z = 8.428571$ .

Kita misalkan  $z^* = -\infty$ , karena  $x_1$  bukan integer, maka kita akan uat *branch out* dari variabel ini.

$$S_1 = S \cap \{x : x_1 \leq 2\}$$

$$S_2 = S \cap \{x : x_1 \geq 3\}$$

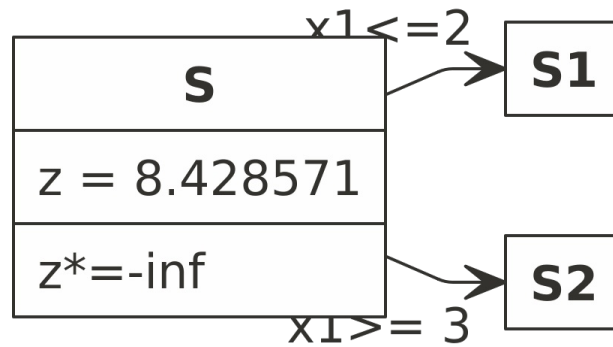


Figure 2: Branch Out Tahap I

Kita akan evaluasi kembali dengan *LP relaxation* yang baru.

- Pada  $S_1$  kita dapatkan dengan metode *simplex* solusinya adalah  $x_1 = 2, x_2 = 0.5, z = 0.75$ . Oleh karena itu, kita akan *branch out* kembali dengan pemecahan sebagai berikut:

$$S_{11} = S \cap \{x : x_2 = 0\}$$

$$S_{12} = S \cap \{x : x_2 \geq 1\}$$

- Pada  $S_2$  kita dapatkan bahwa kondisi  $x_1 \geq 3$  membuat model menjadi *infeasible*. Kita akan hentikan *branch out* dari  $S_2$ .

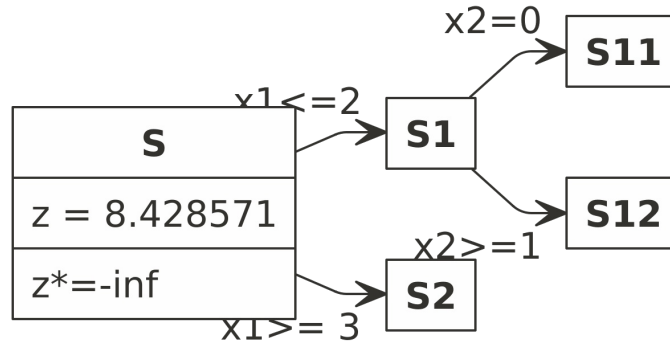


Figure 3: Branch Out Tahap II

Kita lakukan kembali *LP relaxation* pada  $S_{11}$  dan  $S_{12}$  sebagai berikut:

- Pada  $S_{12}$ , metode *simplex* menghasilkan solusi  $x_1 = 2, x_2 = 1, z = 7$ . Kita akan *update* nilai  $z^* = 7$ .
- Pada  $S_{11}$ , metode *simplex* menghasilkan solusi  $x_1 = 1.5, x_2 = 0, z = 6$ . Karena  $z < z^*$ , maka tidak ada lagi *branch out*.

**Kesimpulan** Solusi optimal didapatkan pada  $S_{12}$ .