

# Metody optymalizacji

## Wykład nr 4

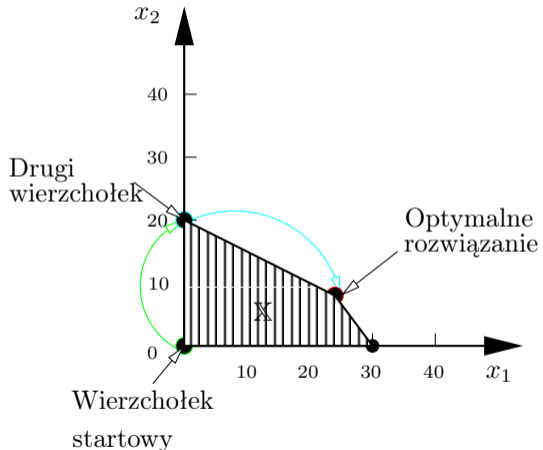
Paweł Zieliński

Katedra Podstaw Informatyki,  
Wydział Informatyki i Telekomunikacji,  
Politechnika Wroclawska



# Idea algorytmu sympleks - przypomnienie

$$\mathbb{X} = \begin{cases} -4x_1 - 5x_2 \rightarrow \min \\ x_1 + \frac{3}{4}x_2 \leq 30 \\ 2x_1 + 4x_2 \leq 80 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases}$$



# Postać standardowa problemu LP

$$\mathbb{X} = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{cases}$$



# Postać standardowa problemu LP

$$\mathbb{X} = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{cases}$$

Założmy, że  $\mathbf{x}$  jest rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym,  
 $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$  ( $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ).



# Postać standardowa problemu LP

$$\mathbb{X} = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{cases}$$

Założmy, że  $\mathbf{x}$  jest rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym,  
 $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$  ( $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ).

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \Leftrightarrow [\mathbf{B}, \mathbf{P}] \begin{bmatrix} \mathbf{x}^B \\ \mathbf{x}^P \end{bmatrix} = \mathbf{b}$$

$$\mathbf{Bx}^B = \mathbf{b}, \quad \mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \text{ i } \mathbf{x}^B \geq \mathbf{0},$$

$$\mathbf{B} \in \mathbb{R}^{m \times m} \text{ i } \text{rank}(\mathbf{B}) = m, \quad \mathbf{P} \in \mathbb{R}^{m \times (n-m)}, \quad \mathbf{x}^B \in \mathbb{R}^m \text{ i } \mathbf{x}^P \in \mathbb{R}^{n-m}.$$



## Postać standardowa problemu LP...

$$\mathbf{A} = [\mathbf{B}|\mathbf{P}]$$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_m]$$

kolumny bazowe

$$\mathbf{P} = [\mathbf{P}_{m+1}, \dots, \mathbf{P}_n]$$

kolumny niebazowe,

gdzie  $\mathbf{B}_i \in \mathbb{R}^m$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $\mathbf{P}_k \in \mathbb{R}^m$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ .



## Postać standardowa problemu LP...

$$\mathbf{A} = [\mathbf{B}|\mathbf{P}]$$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_m]$$

kolumny bazowe

$$\mathbf{P} = [\mathbf{P}_{m+1}, \dots, \mathbf{P}_n]$$

kolumny niebazowe,

gdzie  $\mathbf{B}_i \in \mathbb{R}^m$ ,  $i = 1, \dots, m$ ,  $\mathbf{P}_k \in \mathbb{R}^m$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ .

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \leftrightarrow x_1^{\mathbf{B}}\mathbf{B}_1 + x_2^{\mathbf{B}}\mathbf{B}_2 + \dots + x_m^{\mathbf{B}}\mathbf{B}_m = \mathbf{b}.$$

$x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}$  są zmiennymi bazowymi,  
współzrzednymi wektora  $\mathbf{b}$  w bazie  $\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \mathbf{B}_2, \dots, \mathbf{B}_m]$ .



## Przejsie do sasiedniego wierzchołka

Przejsie od rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\mathbf{B}$ ) do sasiedniego rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\bar{\mathbf{x}} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\bar{\mathbf{B}}$ ), tzn.

$$\mathbf{x}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{j^*}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, \mathbf{0}]^T \rightarrow \bar{\mathbf{x}}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{i^*-1}^{\mathbf{B}}, x_{i^*+1}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, x_k^{\mathbf{P}}, \mathbf{0}]^T$$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{j^*}, \dots, \mathbf{B}_m] \rightarrow \bar{\mathbf{B}} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{i^*-1}, \mathbf{B}_{i^*+1}, \dots, \mathbf{B}_m, \mathbf{P}_k].$$





## Przejsie do sasiedniego wierzchołka

Przejsie od rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\mathbf{B}$ ) do sasiedniego rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\bar{\mathbf{x}} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\bar{\mathbf{B}}$ ), tzn.

$$\mathbf{x}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{j^*}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, \mathbf{0}]^T \rightarrow \bar{\mathbf{x}}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{i^*-1}^{\mathbf{B}}, x_{i^*+1}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, x_k^{\mathbf{P}}, \mathbf{0}]^T$$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{j^*}, \dots, \mathbf{B}_m] \rightarrow \bar{\mathbf{B}} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{i^*-1}, \mathbf{B}_{i^*+1}, \dots, \mathbf{B}_m, \mathbf{P}_k].$$

Przejsie polega na wymianie jednej zmiennej (kolumny):



## Przejsie do sasiedniego wierzchołka

Przejsie od rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\mathbf{B}$ ) do sasiedniego rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\bar{\mathbf{x}} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\bar{\mathbf{B}}$ ), tzn.

$$\mathbf{x}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{j^*}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, \mathbf{0}]^T \rightarrow \bar{\mathbf{x}}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{i^*-1}^{\mathbf{B}}, x_{i^*+1}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, x_k^{\mathbf{P}}, \mathbf{0}]^T$$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{j^*}, \dots, \mathbf{B}_m] \rightarrow \bar{\mathbf{B}} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{i^*-1}, \mathbf{B}_{i^*+1}, \dots, \mathbf{B}_m, \mathbf{P}_k].$$

Przejsie polega na wymianie jednej zmiennej (kolumny):

- zmienna bazowa  $x_{j^*}$  (kolumna bazowa  $\mathbf{B}_{j^*}$ ) wychodzi z bazy a zmienna niebazowa  $x_k$  (kolumna niebazowa  $\mathbf{P}_k$ ) wchodzi,



## Przejsie do sasiedniego wierzchołka

Przejsie od rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\mathbf{B}$ ) do sasiedniego rozwiazania bazowego dopuszczalnego  $\bar{\mathbf{x}} \in \mathbb{X}$  (bazy dopuszczalnej  $\bar{\mathbf{B}}$ ), tzn.

$$\mathbf{x}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{j^*}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, \mathbf{0}]^T \rightarrow \bar{\mathbf{x}}^T = [x_1^{\mathbf{B}}, \dots, x_{i^*-1}^{\mathbf{B}}, x_{i^*+1}^{\mathbf{B}}, \dots, x_m^{\mathbf{B}}, x_k^{\mathbf{P}}, \mathbf{0}]^T$$

$$\mathbf{B} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{j^*}, \dots, \mathbf{B}_m] \rightarrow \bar{\mathbf{B}} = [\mathbf{B}_1, \dots, \mathbf{B}_{i^*-1}, \mathbf{B}_{i^*+1}, \dots, \mathbf{B}_m, \mathbf{P}_k].$$

Przejsie polega na wymianie jednej zmiennej (kolumny):

- zmienna bazowa  $x_{j^*}$  (kolumna bazowa  $\mathbf{B}_{j^*}$ ) wychodzi z bazy a zmienna niebazowa  $x_k$  (kolumna niebazowa  $\mathbf{P}_k$ ) wchodzi,
- $\bar{\mathbf{x}}$  jest sasiednim rozwiazaniem bazowym dopuszczalnym (sasiednim wierzchołkiem) a  $\bar{\mathbf{B}}$  jest sasiednią bazą.



## Kryteria wyjścia i wejścia do bazy

**Kryteria wyjścia:** wyznacza zmienną  $x_{j^*}$  (kolumnę  $B_{i^*}$ ), która wychodzi z bazy, indeks  $i^*$ ,



## Kryteria wyjścia i wejścia do bazy

**Kryteria wyjścia:** wyznacza zmienną  $x_{j^*}$  (kolumnę  $B_{i^*}$ ), która wychodzi z bazy, indeks  $i^*$ ,

**Kryterium wejścia:** wyznacza zmienną  $x_k$  (kolumnę  $P_k$ ), która wchodzi do bazy, indeks  $k$ .



## Kryteria wyjścia i wejścia do bazy

**Kryteria wyjścia:** wyznacza zmienną  $x_{j^*}$  (kolumnę  $B_{j^*}$ ), która wychodzi z bazy, indeks  $j^*$ ,

**Kryterium wejścia:** wyznacza zmienną  $x_k$  (kolumnę  $P_k$ ), która wchodzi do bazy, indeks  $k$ .

Oczywiście wszystko przy zachowaniu dopuszczalności konstruowanego sąsiedniego rozwiązania bazowego!!



## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^{\bar{B}}$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.



## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^{\bar{B}}$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.

Wyberzemy teraz indeks  $i^*$  zmiennej (kolumny), która przestanie być zmienną bazową (kolumną bazową).





## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^B$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.

Wyberzemy teraz indeks  $i^*$  zmiennej (kolumny), która przestanie być zmienną bazową (kolumną bazową).

$$Bx^B - P_k \Theta_k + P_k \Theta_k = b,$$



## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^B$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.

Wyberzemy teraz indeks  $i^*$  zmiennej (kolumny), która przestanie być zmienną bazową (kolumną bazową).

$$Bx^B - P_k\Theta_k + P_k\Theta_k = b,$$

$$B(x^B - B^{-1}P_k\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$



## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^B$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.

Wyberzemy teraz indeks  $i^*$  zmiennej (kolumny), która przestanie być zmienną bazową (kolumną bazową).

$$Bx^B - P_k \Theta_k + P_k \Theta_k = b,$$

$$B(x^B - B^{-1} P_k \Theta_k) + P_k \Theta_k = b,$$

$$B(x^B - y^k \Theta_k) + P_k \Theta_k = b,$$



## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^B$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.

Wyberzemy teraz indeks  $i^*$  zmiennej (kolumny), która przestanie być zmienną bazową (kolumną bazową).

$$Bx^B - P_k\Theta_k + P_k\Theta_k = b,$$

$$B(x^B - B^{-1}P_k\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$

$$B(x^B - y^k\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$

$$B\bar{x}^B(\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$



## Kryterium wyjścia

$x_k$  ( $P_k$ ),  $x_k = 0$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzi do  $\bar{x}^B$  (wchodzi do  $\bar{B}$ ).

Kryterium wejścia podamy później.

Wyberzemy teraz indeks  $i^*$  zmiennej (kolumny), która przestanie być zmienną bazową (kolumną bazową).

$$Bx^B - P_k\Theta_k + P_k\Theta_k = b,$$

$$B(x^B - B^{-1}P_k\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$

$$B(x^B - y^k\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$

$$B\bar{x}^B(\Theta_k) + P_k\Theta_k = b,$$

gdzie  $\Theta_k \in \mathbb{R}$ ,  $y^k = B^{-1}P_k \in \mathbb{R}^m$ ,  $y^k$  jest przedstawieniem kolumny niebazowej  $P_k$  w aktualnej bazie  $B$ .



## Kryterium wyjścia...

$$\bar{\mathbf{x}}(\Theta_k) = \begin{bmatrix} \mathbf{x}^B - \mathbf{y}^k \Theta_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \Theta_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$



## Kryterium wyjścia...

$$\bar{\mathbf{x}}(\Theta_k) = \begin{bmatrix} \mathbf{x}^B - \mathbf{y}^k \Theta_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \Theta_k \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

Wymuszamy dopuszczalność sąsiedniego rozwiązania  $\bar{\mathbf{x}} \in \mathbb{X}$ .

$$\begin{cases} \mathbf{x}^B - \mathbf{y}^k \Theta_k \geq \mathbf{0} \\ \Theta_k \geq 0 \end{cases} \quad \begin{cases} x_i^B - y_i^k \Theta_k \geq 0 & 1 \leq i \leq m \\ \Theta_k \geq 0 \end{cases}$$



# Kryterium wyjścia...

Musimy rozpatrzyć dwa przypadki:





## Kryterium wyjścia...

Musimy rozpatrzyć dwa przypadki:

1. jeśli  $y_i^k \leq 0$ , to  $x_i^B - y_i^k \Theta_k \geq 0$  dla  $\Theta_k \in [0, +\infty)$ ,



## Kryterium wyjścia...

Musimy rozpatrzyć dwa przypadki:

1. jeśli  $y_i^k \leq 0$ , to  $x_i^B - y_i^k \Theta_k \geq 0$  dla  $\Theta_k \in [0, +\infty)$ ,
2. jeśli  $y_i^k > 0$ , to  $x_i^B - y_i^k \Theta_k \geq 0$  dla  $\Theta_k \in [0, \frac{x_i^B}{y_i^k}]$ .

## Kryterium wyjścia...

Musimy rozpatrzyć dwa przypadki:

1. jeśli  $y_i^k \leq 0$ , to  $x_i^B - y_i^k \Theta_k \geq 0$  dla  $\Theta_k \in [0, +\infty)$ ,
2. jeśli  $y_i^k > 0$ , to  $x_i^B - y_i^k \Theta_k \geq 0$  dla  $\Theta_k \in [0, \frac{x_i^B}{y_i^k}]$ .

## Spostrzeżenie

*Skonstruowane rozwiązanie  $\bar{x}(\Theta_k)$  jest rozwiązaniem dopuszczalnym  $\bar{x}(\Theta_k) \in \mathbb{X}$  (niekoniecznie bazowym), wtedy i tylko wtedy, gdy  $0 \leq \Theta_k \leq \bar{\Theta}_k$ , gdzie*

$$\bar{\Theta}_k = \begin{cases} +\infty & \text{jeśli dla } i = 1, \dots, m \ y_i^k \leq 0, \\ \min \left\{ \frac{x_i^B}{y_i^k} : y_i^k > 0, 1 \leq i \leq m \right\} & \text{w przeciwnym przypadku.} \end{cases}$$



## Kryterium wyjścia...

### Twierdzenie (Kryterium wyjścia)

Niech  $\mathbf{x}$  będzie rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym,  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$  ( $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ). Jeżeli w wektorze  $(\mathbf{y}^k)^T = [y_1^k, \dots, y_m^k]^T$  przynajmniej jedna składowa jest dodatnia i

$$\bar{\Theta}_k = \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} = \min \left\{ \frac{x_i^B}{y_i^k} : y_i^k > 0, 1 \leq i \leq m \right\}, \quad (1)$$

to  $\bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k)$  jest sąsiednim rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym.



# Kryterium wyjścia...

Założmy, że minimum w (1) zostało osiągnięte dla  $\frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k}$ ,  
 czyli  $\bar{\Theta}_k = \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k}$ .

$$\bar{x} = \bar{x}(\bar{\Theta}_k) = \bar{x}(x_{i^*}^B / y_{i^*}^k) = \begin{bmatrix} x_1^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_1^k \\ \vdots \\ x_{i^*-1}^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_{i^*-1}^k \\ x_{i^*}^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_{i^*}^k \\ x_{i^*+1}^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_{i^*+1}^k \\ \vdots \\ x_m^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_m^k \\ 0 \\ \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_1^k \\ \vdots \\ x_{i^*-1}^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_{i^*-1}^k \\ 0 \\ x_{i^*+1}^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_{i^*+1}^k \\ \vdots \\ x_m^B - \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} y_m^k \\ 0 \\ \frac{x_{i^*}^B}{y_{i^*}^k} \\ 0 \end{bmatrix}$$

Nowa sąsiednia baza  $\bar{B} = [B_1, \dots, B_{i^*-1}, B_{i^*+1}, \dots, B_m, P_k]$ .



## Kryterium wyjścia...

### Uwagi:

- Jeżeli żadna składowa wektora  $\mathbf{y}^k$  nie jest dodatnia (zob. Kryterium wyjścia), wówczas zbiór rozwiązań dopuszczalnych  $\mathbb{X}$  jest **nieograniczony**.

## Kryterium wyjścia...

### Uwagi:

- Jeżeli żadna składowa wektora  $\mathbf{y}^k$  nie jest dodatnia (zob. Kryterium wyjścia), wówczas zbiór rozwiązań dopuszczalnych  $\mathbb{X}$  jest **nieograniczony**.
- Zatem przy konstrukcji sąsiedniego rozwiązania bazowego dopuszczalnego algorytm jest w stanie stwierdzić, czy wartość funkcji celu jest ograniczona z dołu na zbiorze rozwiązań dopuszczalnych.  
Jeśli nie jest, to algorytm sympleks **kończy działanie!**



## Kryterium wejścia

Prześledźmy jak zmienia się wartość celu  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$  przy przejściu od rozwiązania  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  do  $\bar{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) \in \mathbb{X}$ .



## Kryterium wejścia

Prześledźmy jak zmienia się wartość celu  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$  przy przejściu od rozwiązania  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  do  $\bar{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) \in \mathbb{X}$ .

Wartość funkcji celu (stara) dla rozwiązania  $\mathbf{x} = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T \in \mathbb{X}$  (starego):

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B,$$

gdzie  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$  i  $(\mathbf{c}^B)^T = [c_1, \dots, c_m]$ .

## Kryterium wejścia

Prześledźmy jak zmienia się wartość celu  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$  przy przejściu od rozwiązania  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  do  $\bar{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) \in \mathbb{X}$ .

Wartość funkcji celu (stara) dla rozwiązania  $\mathbf{x} = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T \in \mathbb{X}$  (starego):

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B,$$

gdzie  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$  i  $(\mathbf{c}^B)^T = [c_1, \dots, c_m]$ .

Wartość funkcji celu (nowa) dla rozwiązania  $\bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) \in \mathbb{X}$  (nowego):

$$\mathbf{c}^T \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) = (\mathbf{c}^B)^T (\mathbf{x}^B - \bar{\Theta}_k \mathbf{y}^k) + c_k \bar{\Theta}_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B - \bar{\Theta}_k (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k + c_k \bar{\Theta}_k$$



## Kryterium wejścia

Prześledźmy jak zmienia się wartość celu  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$  przy przejściu od rozwiązania  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  do  $\bar{\mathbf{x}} = \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) \in \mathbb{X}$ .

Wartość funkcji celu (stara) dla rozwiązania  $\mathbf{x} = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T \in \mathbb{X}$  (starego):

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B,$$

gdzie  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$  i  $(\mathbf{c}^B)^T = [c_1, \dots, c_m]$ .

Wartość funkcji celu (nowa) dla rozwiązania  $\bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) \in \mathbb{X}$  (nowego):

$$\begin{aligned} \mathbf{c}^T \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k) &= (\mathbf{c}^B)^T (\mathbf{x}^B - \bar{\Theta}_k \mathbf{y}^k) + c_k \bar{\Theta}_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B - \bar{\Theta}_k (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k + c_k \bar{\Theta}_k \\ &= (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B + \bar{\Theta}_k (c_k - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k) = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B + \bar{\Theta}_k (c_k - z_k), \end{aligned}$$

gdzie  $z_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k$ .



## Kryterium wejścia...

Wyrażenie  $\bar{\Theta}_k(c_k - z_k)$  jest poprawką starej wartości funkcji celu

$$(c^B)^T x^B$$



## Kryterium wejścia...

Wyrażenie  $\bar{\Theta}_k(\mathbf{c}_k - z_k)$  jest poprawką starej wartości funkcji celu

$$(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B$$

Jeśli  $c_k - z_k < 0$ , to

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B > \mathbf{c}^T \bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k),$$

co prowadzi do poprawy wartości funkcji celu dla nowego rozwiązania  $\bar{\mathbf{x}}(\bar{\Theta}_k)$ .



## Kryterium wejścia...

Wyrażenie  $\bar{\Theta}_k(c_k - z_k)$  jest poprawką starej wartości funkcji celu

$$(c^B)^T x^B$$

Jeśli  $c_k - z_k < 0$ , to

$$c^T x = (c^B)^T x^B > c^T \bar{x}(\bar{\Theta}_k),$$

co prowadzi do poprawy wartości funkcji celu dla nowego rozwiązania  $\bar{x}(\bar{\Theta}_k)$ .

## Spostrzeżenie

*Jeżeli istnieje kolumna niebazowa  $P_k$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , dla której  $c_k - z_k < 0$ , to aktualne rozwiązanie bazowe dopuszczalne  $x \in \mathbb{X}$  jest nieoptymalne.*



# Kryterium wejścia (zachłanne)

## Kryterium wejścia (zachłanne)

Indeks zmiennej (kolumny)  $k$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzącej do bazy może być wyznaczony w sposób zachłanny, tj.

$$c_k - z_k = \min\{c_j - z_j : c_j - z_j < 0, m + 1 \leq j \leq n\}. \quad (2)$$



# Kryterium wejścia (zachłanne)

## Kryterium wejścia (zachłanne)

Indeks zmiennej (kolumny)  $k$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzącej do bazy może być wyznaczony w sposób zachłanny, tj.

$$C_k - Z_k = \min\{C_j - Z_j : C_j - Z_j < 0, m + 1 \leq j \leq n\}. \quad (2)$$

- Kryterium zachłanne (2) jest jednym z kryteriów wejścia - wadą tego kryterium jest koszt obliczeniowy.





# Kryterium wejścia (zachłanne)

## Kryterium wejścia (zachłanne)

Indeks zmiennej (kolumny)  $k$ ,  $k = m + 1, \dots, n$ , wchodzącej do bazy może być wyznaczony w sposób zachłanny, tj.

$$c_k - z_k = \min\{c_j - z_j : c_j - z_j < 0, m + 1 \leq j \leq n\}. \quad (2)$$

- Kryterium zachłanne (2) jest jednym z kryteriów wejścia - wadą tego kryterium jest koszt obliczeniowy.
- Możemy również wybrać pierwszą kolumnę niebazową  $j$ , dla której  $c_j - z_j < 0$ .



## Kryterium optymalności

### Twierdzenie (Kryterium optymalności)

*Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  będzie rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym,  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$  ( $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ). Jeżeli dla wszystkich kolumn  $\mathbf{P}_k$  (zmiennych) niebazowych,  $k = m + 1, \dots, n$ , zachodzą nierówności:*

$$c_k - z_k \geq 0, \quad k = m + 1, \dots, n,$$

*gdzie  $z_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k$ , to  $\mathbf{x}$  jest rozwiązaniem optymalnym problemu LP.*



## Kryterium optymalności

### Twierdzenie (Kryterium optymalności)

Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  będzie rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym,  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$  ( $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ). Jeżeli dla wszystkich kolumn  $\mathbf{P}_k$  (zmiennych) niebazowych,  $k = m + 1, \dots, n$ , zachodzą nierówności:

$$c_k - z_k \geq 0, \quad k = m + 1, \dots, n,$$

gdzie  $z_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k$ , to  $\mathbf{x}$  jest rozwiązaniem optymalnym problemu LP. Dla kolumn bazowych  $\mathbf{B}_i$  zachodzą równości:  $c_i - z_i = 0$ ,  $i = 1, \dots, m$ .



## Kryterium optymalności

### Twierdzenie (Kryterium optymalności)

*Niech  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}$  będzie rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym,  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$  ( $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ). Jeżeli dla wszystkich kolumn  $\mathbf{P}_k$  (zmiennych) niebazowych,  $k = m + 1, \dots, n$ , zachodzą nierówności:*

$$c_k - z_k \geq 0, \quad k = m + 1, \dots, n,$$

*gdzie  $z_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k$ , to  $\mathbf{x}$  jest rozwiązaniem optymalnym problemu LP. Dla kolumn bazowych  $\mathbf{B}_i$  zachodzą równości:  $c_i - z_i = 0$ ,  $i = 1, \dots, m$ . Zatem kryterium wejścia można zapisać w formie wektorowej:*

$$\mathbf{c} - \mathbf{z} \geq \mathbf{0}, \quad \mathbf{c}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^n.$$



# Kryterium optymalności

Dowód.

Niech  $\mathbf{y} \in \mathbb{X}$  będzie dowolnym rozwiązaniem dopuszczalnym, niekoniecznie, bazowym, tj.

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{y} &= \mathbf{b} \\ \mathbf{y} &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$



## Kryterium optymalności

Dowód.

Niech  $\mathbf{y} \in \mathbb{X}$  będzie dowolnym rozwiązaniem dopuszczalnym, niekoniecznie, bazowym, tj.

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{y} &= \mathbf{b} \\ \mathbf{y} &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Pokażemy, że

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{y}.$$



## Kryterium optymalności

Dowód.

Niech  $\mathbf{y} \in \mathbb{X}$  będzie dowolnym rozwiązaniem dopuszczalnym, niekoniecznie, bazowym, tj.

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{y} &= \mathbf{b} \\ \mathbf{y} &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Pokażemy, że

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{y}.$$

Macierz  $\mathbf{A}$  możemy zapisać jako wektor kolumn, tj.  $\mathbf{A} = [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n]$ .



## Kryterium optymalności

Dowód.

Niech  $\mathbf{y} \in \mathbb{X}$  będzie dowolnym rozwiązaniem dopuszczalnym, niekoniecznie, bazowym, tj.

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{y} &= \mathbf{b} \\ \mathbf{y} &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Pokażemy, że

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{y}.$$

Macierz  $\mathbf{A}$  możemy zapisać jako wektor kolumn, tj.  $\mathbf{A} = [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n]$ .  
Spełniony jest warunek optymalności

$$\mathbf{c} - \mathbf{z} \geq \mathbf{0}.$$





## Kryterium optymalności...

Ponieważ  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ , więc

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} - \mathbf{z}^T \mathbf{y} \geq 0.$$

## Kryterium optymalności...

Ponieważ  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ , więc

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} - \mathbf{z}^T \mathbf{y} \geq 0.$$

Stąd

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{z}^T \mathbf{y} = [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \mathbf{y}$$



## Kryterium optymalności...

Ponieważ  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ , więc

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} - \mathbf{z}^T \mathbf{y} \geq 0.$$

Stąd

$$\begin{aligned} \mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{z}^T \mathbf{y} &= [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \mathbf{y} \\ &= (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B = \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \end{aligned}$$



## Kryterium optymalności...

Ponieważ  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ , więc

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} - \mathbf{z}^T \mathbf{y} \geq 0.$$

Stąd

$$\begin{aligned} \mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{z}^T \mathbf{y} &= [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \mathbf{y} \\ &= (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B = \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \end{aligned}$$

Pokazaliśmy, że dla dowolnego  $\mathbf{y} \in \mathbb{X}$  jest spełniona nierówność

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$



## Kryterium optymalności...

Ponieważ  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ , więc

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} - \mathbf{z}^T \mathbf{y} \geq 0.$$

Stąd

$$\begin{aligned} \mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{z}^T \mathbf{y} &= [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \mathbf{y} \\ &= (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{y} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B = \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \end{aligned}$$

Pokazaliśmy, że dla dowolnego  $\mathbf{y} \in \mathbb{X}$  jest spełniona nierówność

$$\mathbf{c}^T \mathbf{y} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$

Zatem  $\mathbf{x}$  jest optymalnym rozwiązaniem.  $\square$



# Szkic algorytmu sympleks

krok 1. Wybierz bazę początkową  $\mathbf{B}$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  
 $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$   $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$ ).



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $\mathbf{B}$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$ ,  $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $y^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $\mathbf{B}$ .



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $B$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$ ,  $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = B^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $\mathbf{y}^j$  kolumn  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $B$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1.** Wybierz bazę początkową  $B$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$ ,  $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = B^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $\mathbf{y}^j$  kolumn  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $B$ .
- krok 2.** Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $\mathbf{x}$  jest optymalne, to **STOP**.



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $B$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $x^T = [x^B, x^P]^T$ ,  $x^B \geq 0$ ,  $x^P = 0$ ,  $x^B = B^{-1}b$ ).  
Wyznacz współrzędne  $y^j$  kolumn  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $B$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $x$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $P_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $B$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $x^T = [x^B, x^P]^T$ ,  $x^B \geq 0$ ,  $x^P = 0$ ,  $x^B = B^{-1}b$ ).  
Wyznacz współrzędne  $y^j$  kolumn  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $B$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $x$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $P_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.
- krok 4. Wybierz kolumnę  $B_{j^*}$  (zmienną  $x_{j^*}$ ) wychodzącą, **kryterium wyjścia**.



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $B$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $x^T = [x^B, x^P]^T$ ,  $x^B \geq 0$ ,  $x^P = 0$ ,  $x^B = B^{-1}b$ ).  
Wyznacz współrzędne  $y^j$  kolumn  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $B$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $x$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $P_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.
- krok 4. Wybierz kolumnę  $B_{i^*}$  (zmienną  $x_{i^*}$ ) wychodzącą, **kryterium wyjścia**.  
Jeżeli dla wszystkich  $i = 1, \dots, m$ ,  $y_i^k \leq 0$ , to **STOP** (nie ma rozwiązania optymalnego skończonego).



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $B$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$ ,  $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = B^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $y^j$  kolumn  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $B$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $\mathbf{x}$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $P_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.
- krok 4. Wybierz kolumnę  $B_{i^*}$  (zmienną  $x_{i^*}$ ) wychodzącą, **kryterium wyjścia**.  
Jeżeli dla wszystkich  $i = 1, \dots, m$ ,  $y_i^k \leq 0$ , to **STOP** (nie ma rozwiązania optymalnego skończonego).
- krok 5. Skonstruuj sąsiednie rozwiązanie bazowe  $\bar{\mathbf{x}}$ .



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $\mathbf{B}$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$   $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $\mathbf{y}^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $\mathbf{B}$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $\mathbf{x}$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $\mathbf{P}_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.
- krok 4. Wybierz kolumnę  $\mathbf{B}_{i^*}$  (zmienną  $x_{i^*}$ ) wychodzącą, **kryterium wyjścia**.  
Jeżeli dla wszystkich  $i = 1, \dots, m$ ,  $y_i^k \leq 0$ , to **STOP** (nie ma rozwiązania optymalnego skończonego).
- krok 5. Skonstruuj sąsiednie rozwiązanie bazowe  $\bar{\mathbf{x}}$ . Wyznacz współrzędne  $\bar{\mathbf{y}}^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w nowej bazie  $\bar{\mathbf{B}}$ .



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $\mathbf{B}$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$ ,  $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $\mathbf{y}^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $\mathbf{B}$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $\mathbf{x}$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $\mathbf{P}_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.
- krok 4. Wybierz kolumnę  $\mathbf{B}_{i^*}$  (zmienną  $x_{i^*}$ ) wychodzącą, **kryterium wyjścia**.  
Jeżeli dla wszystkich  $i = 1, \dots, m$ ,  $y_i^k \leq 0$ , to **STOP** (nie ma rozwiązania optymalnego skończonego).
- krok 5. Skonstruuj sąsiednie rozwiązanie bazowe  $\bar{\mathbf{x}}$ . Wyznacz współrzędne  $\bar{\mathbf{y}}^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w nowej bazie  $\bar{\mathbf{B}}$ .  
Podstaw  $\mathbf{x} \leftarrow \bar{\mathbf{x}}$ ,  $\mathbf{y}^j \leftarrow \bar{\mathbf{y}}^j$ ,  $\mathbf{B} \leftarrow \bar{\mathbf{B}}$ .



# Szkic algorytmu sympleks

- krok 1. Wybierz bazę początkową  $\mathbf{B}$  (bazowe rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}^T = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T$ ,  $\mathbf{x}^B \geq \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ ).  
Wyznacz współrzędne  $\mathbf{y}^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w bazie  $\mathbf{B}$ .
- krok 2. Sprawdź **kryterium optymalności**.  
Jeżeli  $\mathbf{x}$  jest optymalne, to **STOP**.
- krok 3. Ustal kolumnę  $\mathbf{P}_k$  (zmienną  $x_k$ ) wchodzącą do bazy, **kryterium wejścia**.
- krok 4. Wybierz kolumnę  $\mathbf{B}_{i^*}$  (zmienną  $x_{i^*}$ ) wychodzącą, **kryterium wyjścia**.  
Jeżeli dla wszystkich  $i = 1, \dots, m$ ,  $y_i^k \leq 0$ , to **STOP** (nie ma rozwiązania optymalnego skończonego).
- krok 5. Skonstruuj sąsiednie rozwiązanie bazowe  $\bar{\mathbf{x}}$ . Wyznacz współrzędne  $\bar{\mathbf{y}}^j$  kolumn  $\mathbf{P}_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ , w nowej bazie  $\bar{\mathbf{B}}$ .  
Podstaw  $\mathbf{x} \leftarrow \bar{\mathbf{x}}$ ,  $\mathbf{y}^j \leftarrow \bar{\mathbf{y}}^j$ ,  $\mathbf{B} \leftarrow \bar{\mathbf{B}}$ . Przejdź do **kroku 2**.





## Szkic algorytmu sympleks...

Wyjaśnienia wymaga **krok 1** algorytmu sympleks.

W kroku tym wybieramy początkowe rozwiązanie bazowe dopuszczalne.

W dalszej części wykładu przedstawimy metodę konstrukcji takiego rozwiązania - jeśli zbiór rozwiązań dopuszczalnych jest niepusty.

W przypadku, gdy zbiór rozwiązań jest pusty algorytm zasygnalizuje ten fakt i zakończy działanie.



# Uwagi na temat treści wykładu

Treść wykładu w całości została przygotowana na podstawie książek



Ireneusz Nykowski.

*Programowanie liniowe.*

PWE, Warszawa, 1980.



Christos H. Papadimitriou, Kenneth Steiglitz.

*Combinatorial optimization: algorithms and complexity.*

Dover Publications Inc., 1998.

