

# Metody optymalizacji

## Wykład nr 6

Paweł Zieliński

Katedra Podstaw Informatyki,  
Wydział Informatyki i Telekomunikacji,  
Politechnika Wroclawska



# Dualność w programowaniu liniowym

Rozważmy zagadnienie **prymalne** w postaci kanonicznej:

$$\mathbb{X}_P = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{cases} \quad (1)$$

gdzie  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$  i  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ .  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  jest wektorem  $n$  nieujemnych zmiennych decyzyjnych **prymalnych**.



# Dualność w programowaniu liniowym

Rozważmy zagadnienie **prymalne** w postaci kanonicznej:

$$\mathbb{X}_P = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{cases} \quad (1)$$

gdzie  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\mathbf{c} \in \mathbb{R}^n$  i  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ .  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  jest wektorem  $n$  nieujemnych **zmiennych decyzyjnych prymalnych**.

Zagadnienie **dualne** do zagadnienia prymalnego (1) jest następującej postaci:

$$\mathbb{X}_D = \begin{cases} \max \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi} \\ \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ \boldsymbol{\pi} \geq \mathbf{0} \end{cases} \Leftrightarrow \mathbb{X}_D = \begin{cases} \max \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi} \\ \mathbf{A}^T \boldsymbol{\pi} \leq \mathbf{c} \\ \boldsymbol{\pi} \geq \mathbf{0}, \end{cases} \quad (2)$$

gdzie  $\boldsymbol{\pi} \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem  $m$  nieujemnych **zmiennych decyzyjnych dualnych**.



# Dualność w programowaniu liniowym...

W przypadku zagadnienia prymalnego w postaci standardowej

$$\mathbb{X}_P = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{cases} \quad (3)$$



# Dualność w programowaniu liniowym...

W przypadku zagadnienia primalnego w postaci standardowej

$$\mathbb{X}_P = \begin{cases} \min \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \end{cases} \quad (3)$$

zagadnienia dualnego jest postaci:

$$\mathbb{X}_D = \begin{cases} \max \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi} \\ \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{R}^m \end{cases} \Leftrightarrow \mathbb{X}_D = \begin{cases} \max \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi} \\ \mathbf{A}^T \boldsymbol{\pi} \leq \mathbf{c} \\ \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{R}^m, \end{cases} \quad (4)$$

gdzie  $\boldsymbol{\pi} \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem  $m$  zmiennych decyzyjnych dualnych nieograniczonych co do znaku.



## Dualność w programowaniu liniowym...

- Zmienna dualna  $\pi_i$  odpowiada  $i$ -temu ograniczeniu z zagadnienia prymalnym,  $i \in [m]$ .

## Dualność w programowaniu liniowym...

- Zmienna dualna  $\pi_i$  odpowiada  $i$ -temu ograniczeniu z zagadnieniu prymalnym,  $i \in [m]$ .
- Zmienna prymalna  $x_j$  odpowiada  $j$ -temu ograniczeniu w zagadnieniu dualnym,  $j \in [n]$ .



# Dualność w programowaniu liniowym...

- Zmienna dualna  $\pi_j$  odpowiada  $i$ -temu ograniczeniu z zagadnieniu prymalnym,  $i \in [m]$ .
- Zmienna prymalna  $x_j$  odpowiada  $j$ -temu ograniczeniu w zagadnieniu dualnym,  $j \in [n]$ .

Zależności między zadaniami prymalnym i dualnym, gdzie  $\mathbf{a}_i^T$  i  $\mathbf{A}_j$  są odpowiednio  $i$ -tym wierszem i  $j$ -tą kolumną macierzy  $\mathbf{A}$  i

$$|M_{=}| + |M_{\geq}| = m \text{ i } |N_{\geq}| + |N_{\mathbb{R}}| = n.$$





## Dualność w programowaniu liniowym...

- Zmienna dualna  $\pi_i$  odpowiada  $i$ -temu ograniczeniu z zagadnieniu prymalnym,  $i \in [m]$ .
- Zmienna prymalna  $x_j$  odpowiada  $j$ -temu ograniczeniu w zagadnieniu dualnym,  $j \in [n]$ .

Zależności między zadaniami prymalnym i dualnym, gdzie  $\mathbf{a}_i^T$  i  $\mathbf{A}_j$  są odpowiednio  $i$ -tym wierszem i  $j$ -tą kolumną macierzy  $\mathbf{A}$  i  $|M_{=}| + |M_{\geq}| = m$  i  $|N_{\geq}| + |N_{\mathbb{R}}| = n$ .

Prymalne		Dualne
$\min \mathbf{c}^T \mathbf{x}$		$\max \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}$
$\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} = b_i$	$i \in M_{=}$	$\pi_i \in \mathbb{R}$
$\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} \geq b_i$	$i \in M_{\geq}$	$\pi_i \geq 0$
$x_j \geq 0$	$j \in N_{\geq}$	$\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}_j \leq c_j$
$x_j \in \mathbb{R}$	$j \in N_{\mathbb{R}}$	$\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}_j = c_j$



# Dualność w programowaniu liniowym...

Zadanie prymalne:

$$\min 40x_1 + 216x_2 + 240x_3$$

$$2x_1 + 18x_2 + 24x_3 \geq 160 \quad (\pi_1 \geq 0)$$

$$4x_1 + 18x_2 + 12x_3 \geq 200 \quad (\pi_2 \geq 0)$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0.$$



# Dualność w programowaniu liniowym...

Zadanie prymalne:

$$\begin{aligned} \min \quad & 40x_1 + 216x_2 + 240x_3 \\ & 2x_1 + 18x_2 + 24x_3 \geq 160 \quad (\pi_1 \geq 0) \\ & 4x_1 + 18x_2 + 12x_3 \geq 200 \quad (\pi_2 \geq 0) \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0. \end{aligned}$$

Zadanie dualne:

$$\begin{aligned} \max \quad & 160\pi_1 + 200\pi_2 \\ & 2\pi_1 + 4\pi_2 \leq 40 \quad (x_1 \geq 0) \\ & 18\pi_1 + 18\pi_2 \leq 216 \quad (x_2 \geq 0) \\ & 24\pi_1 + 12\pi_2 \leq 240 \quad (x_3 \geq 0) \\ & \pi_1 \geq 0, \pi_2 \geq 0. \end{aligned}$$



# Dualność w programowaniu liniowym...

Zadanie prymalne:

$$\min 10x_1 + 4x_2$$

$$2x_1 + 3x_2 \geq 0 \quad (\pi_1 \geq 0)$$

$$2x_1 + 1x_2 = 3 \quad (\pi_2 \in \mathbb{R})$$

$$1x_1 + 12x_2 \geq 1 \quad (\pi_3 \geq 0)$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \in \mathbb{R}.$$



# Dualność w programowaniu liniowym...

Zadanie prymalne:

$$\begin{aligned}
 \min \quad & 10x_1 + 4x_2 \\
 & 2x_1 + 3x_2 \geq 0 \quad (\pi_1 \geq 0) \\
 & 2x_1 + 1x_2 = 3 \quad (\pi_2 \in \mathbb{R}) \\
 & 1x_1 + 12x_2 \geq 1 \quad (\pi_3 \geq 0) \\
 & x_1 \geq 0, x_2 \in \mathbb{R}.
 \end{aligned}$$

Zadanie dualne:

$$\begin{aligned}
 \max \quad & 0\pi_1 + 3\pi_2 + 1\pi_3 \\
 & 2\pi_1 + 2\pi_2 + 1\pi_3 \leq 10 \quad (x_1 \geq 0) \\
 & 3\pi_1 + 1\pi_2 + 12\pi_3 = 4 \quad (x_2 \in \mathbb{R}) \\
 & \pi_1 \geq 0, \pi_2 \in \mathbb{R}, \pi_3 \geq 0.
 \end{aligned}$$



# Dualność w programowaniu liniowym...

Bez straty ogólności przyjmijmy, następujące założenie.

## Założenie

*Zadanie prymalne jest problemem minimalizacyjnym (oczywiście wtedy dualne jest problemem maksymalizacyjnym).*

# Dualność w programowaniu liniowym...

Bez straty ogólności przyjmijmy, następujące założenie.

## Założenie

*Zadanie prymalne jest problemem minimalizacyjnym (oczywiście wtedy dualne jest problemem maksymalizacyjnym).*

## Twierdzenie

*Zadanie dualne do dualnego jest zdaniem prymalnym.*

## Dowód.

Oczywisty.



# Dualność w programowaniu liniowym...

## Twierdzenie (Słabe twierdzenie o dualności)

*Jeśli zbiory rozwiązań dopuszczalnych  $\mathbb{X}_P$  i  $\mathbb{X}_D$ , odpowiednio, zadania prymalnego i dualnego są niepuste, to dla dowolnych rozwiązań dopuszczalnych  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}_P$  i  $\boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D$  zachodzi nierówność*

$$\mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \quad (5)$$





## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Podamy dowód dla postaci kanonicznej (wszystkie inne postaci są równoważne).

## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Podamy dowód dla postaci kanonicznej (wszystkie inne postaci są równoważne).

Z założenia wiemy, że  $\mathbb{X}_P \neq \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D \neq \emptyset$ .



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Podamy dowód dla postaci kanonicznej (wszystkie inne postaci są równoważne).

Z założenia wiemy, że  $\mathbb{X}_P \neq \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D \neq \emptyset$ .

Zatem

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \wedge \mathbf{x} \geq \mathbf{0}) \text{ i } (\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \wedge \boldsymbol{\pi} \geq \mathbf{0}).$$



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Podamy dowód dla postaci kanonicznej (wszystkie inne postaci są równoważne).

Z założenia wiemy, że  $\mathbb{X}_P \neq \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D \neq \emptyset$ .

Zatem

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \wedge \mathbf{x} \geq \mathbf{0}) \text{ i } (\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \wedge \boldsymbol{\pi} \geq \mathbf{0}).$$

Stąd mnożąc obustronnie powyższe nierówności przez  $\mathbf{x}$  i  $\boldsymbol{\pi}$  otrzymujemy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \geq \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} \wedge \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}),$$



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Podamy dowód dla postaci kanonicznej (wszystkie inne postaci są równoważne).

Z założenia wiemy, że  $\mathbb{X}_P \neq \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D \neq \emptyset$ .

Zatem

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \wedge \mathbf{x} \geq \mathbf{0}) \text{ i } (\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \wedge \boldsymbol{\pi} \geq \mathbf{0}).$$

Stąd mnożąc obustronnie powyższe nierówności przez  $\mathbf{x}$  i  $\boldsymbol{\pi}$  otrzymujemy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \geq \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} \wedge \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}),$$

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} \leq \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}),$$



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Podamy dowód dla postaci kanonicznej (wszystkie inne postaci są równoważne).

Z założenia wiemy, że  $\mathbb{X}_P \neq \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D \neq \emptyset$ .

Zatem

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b} \wedge \mathbf{x} \geq \mathbf{0}) \text{ i } (\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \wedge \boldsymbol{\pi} \geq \mathbf{0}).$$

Stąd mnożąc obustronnie powyższe nierówności przez  $\mathbf{x}$  i  $\boldsymbol{\pi}$  otrzymujemy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \geq \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} \wedge \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}),$$

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} \leq \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{Ax} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}),$$

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\forall \boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D)(\boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}). \quad \square$$



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Wniosek (Równość wartości funkcji celu)

*Jeżeli  $\mathbf{x}'$  jest rozwiązaniem dopuszczalnym zadania prymalnego i  $\boldsymbol{\pi}'$  jest rozwiązaniem dopuszczalnym zadania dualnego i*

$$\mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}' = \mathbf{c}^T \mathbf{x}', \quad (6)$$

*wówczas  $\mathbf{x}'$  i  $\boldsymbol{\pi}'$  są rozwiązaniami optymalnymi, odpowiednio, zadania prymalnego i dualnego.*



# Słabe twierdzenie o dualności...

Dowód.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}').$$





## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}').$$

Z założenia (6) wiemy, że  $\mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}' = \mathbf{c}^T \mathbf{x}'$ . Stąd

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}').$$



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}').$$

Z założenia (6) wiemy, że  $\mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}' = \mathbf{c}^T \mathbf{x}'$ . Stąd

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}').$$

Zatem  $\mathbf{x}'$  jest rozwiązaniem optymalnym zadania prymalnego.



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}').$$

Z założenia (6) wiemy, że  $\mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi}' = \mathbf{c}^T \mathbf{x}'$ . Stąd

$$(\forall \mathbf{x} \in \mathbb{X}_P)(\mathbf{c}^T \mathbf{x} \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}').$$

Zatem  $\mathbf{x}'$  jest rozwiązaniem optymalnym zadania prymalnego. Podobnie dowodzimy, że  $\boldsymbol{\pi}'$  jest rozwiązaniem optymalnym zadania dualnego. □



## Słabe twierdzenie o dualności...

Wniosek (nieograniczone  $\rightarrow$  sprzeczne)

*Jeżeli zadanie dualne jest nieograniczone, to zadanie prymalne jest sprzeczne.*

Dowód.



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Wniosek (nieograniczone $\rightarrow$ sprzeczne)

*Jeżeli zadanie dualne jest nieograniczone, to zadanie prymalne jest sprzeczne.*

### Dowód.

Założmy nie wprost, że istnieje rozwiązanie dopuszczalne  $x'$  zadania prymalnego.



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Wniosek (nieograniczone → sprzeczne)

*Jeżeli zadanie dualne jest nieograniczone, to zadanie prymalne jest sprzeczne.*

### Dowód.

Założmy nie wprost, że istnieje rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}'$  zadania prymalnego.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \pi \in \mathbb{X}_D)(\mathbf{b}^T \pi \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}').$$



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Wniosek (nieograniczone → sprzeczne)

*Jeżeli zadanie dualne jest nieograniczone, to zadanie prymalne jest sprzeczne.*

### Dowód.

Założmy nie wprost, że istnieje rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}'$  zadania prymalnego.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \pi \in \mathbb{X}_D)(\mathbf{b}^T \pi \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}').$$

Sprzeczność z faktem, że zadanie dualne jest nieograniczone. □



## Słabe twierdzenie o dualności...

### Wniosek (nieograniczone $\rightarrow$ sprzeczne)

*Jeżeli zadanie dualne jest nieograniczone, to zadanie prymalne jest sprzeczne.*

### Dowód.

Założmy nie wprost, że istnieje rozwiązanie dopuszczalne  $\mathbf{x}'$  zadania prymalnego.

Ze słabego twierdzenia o dualności mamy:

$$(\forall \pi \in \mathbb{X}_D)(\mathbf{b}^T \pi \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}').$$

Sprzeczność z faktem, że zadanie dualne jest nieograniczone. □

### Wniosek (nieograniczone $\rightarrow$ sprzeczne)

*Jeżeli zadanie prymalne jest nieograniczone, to dualne jest sprzeczne.*





# Silne twierdzenie o dualności

## Twierdzenie (Silne twierdzenie o dualności)

*Jeżeli jedno zadań, prymalne lub dualne, ma skończone rozwiązanie optymalne, to drugie też ma skończone rozwiązanie optymalne i wartość funkcji celu są równe, tj.*

$$\max_{\pi \in \mathbb{X}_D} \mathbf{b}^T \pi = \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{X}_P} \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \quad (7)$$



## Silne twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Założmy, że zadanie prymalne ma skończone rozwiązanie optymalne (dla zadania dualnego dowód jest podobny).



## Silne twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Założmy, że zadanie prymalne ma skończone rozwiązanie optymalne (dla zadania dualnego dowód jest podobny).

Stąd istnieje optymalne rozwiązanie bazowe dopuszczalne  $\mathbf{x}$ , tj.

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \mathbf{x} = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T,$$

gdzie  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$  i  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ , a podmacierz  $\mathbf{B}$  jest bazą.



## Silne twierdzenie o dualności...

### Dowód.

Założmy, że zadanie prymalne ma skończone rozwiązanie optymalne (dla zadania dualnego dowód jest podobny).

Stąd istnieje optymalne rozwiązanie bazowe dopuszczalne  $\mathbf{x}$ , tj.

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \mathbf{x} = [\mathbf{x}^B, \mathbf{x}^P]^T,$$

gdzie  $\mathbf{x}^B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$  i  $\mathbf{x}^P = \mathbf{0}$ , a podmacierz  $\mathbf{B}$  jest bazą.  
 $\mathbf{x}$  spełnia warunek optymalności

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

gdzie  $\mathbf{c}^T = [c_1, \dots, c_n]$ ,  $\mathbf{z} = [z_1, \dots, z_n]^T$ ,  $z_k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^k = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_k$ , a  $\mathbf{A}_k$  jest  $k$ -tą kolumną macierzy  $\mathbf{A}$ ,  $k \in [n]$ .



# Silne twierdzenie o dualności...

Zatem



## Silne twierdzenie o dualności...

Zatem

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



## Silne twierdzenie o dualności...

Zatem

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

$$\mathbf{c}^T - [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$



## Silne twierdzenie o dualności...

Zatem

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

$$\mathbf{c}^T - [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$





## Silne twierdzenie o dualności...

Zatem

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

$$\mathbf{c}^T - [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \geq \mathbf{0}^T,$$



## Silne twierdzenie o dualności...

Zatem

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

$$\mathbf{c}^T - [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \geq \mathbf{0}^T,$$

$$(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T.$$



## Silne twierdzenie o dualności...

Zatem

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

$$\mathbf{c}^T - [(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_1, \dots, (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} [\mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_n] \geq \mathbf{0}^T,$$

$$\mathbf{c}^T - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \geq \mathbf{0}^T,$$

$$(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T.$$

Oznaczając  $(\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1}$  przez  $\pi^T$  dostajemy rozwiązanie dopuszczalne zadania dualnego:

$$\pi^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T.$$



## Silne twierdzenie o dualności...

Trzeba jeszcze pokazać, że wartość funkcji celu zadania dualnego dla  $\pi$  jest równa wartości funkcji celu zadania prymalnego dla  $x$  i że  $\pi$  jest rozwiązaniem optymalnym.



## Silne twierdzenie o dualności...

Trzeba jeszcze pokazać, że wartość funkcji celu zadania dualnego dla  $\pi$  jest równa wartości funkcji celu zadania prymalnego dla  $x$  i że  $\pi$  jest rozwiązaniem optymalnym.

$$\mathbf{b}^T \boldsymbol{\pi} = \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B = \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$



## Silne twierdzenie o dualności...

Trzeba jeszcze pokazać, że wartość funkcji celu zadania dualnego dla  $\pi$  jest równa wartości funkcji celu zadania prymalnego dla  $x$  i że  $\pi$  jest rozwiązaniem optymalnym.

$$\mathbf{b}^T \pi = \pi^T \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} = (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{x}^B = \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$

Stąd i wniosku (równość wartości funkcji celu) wynika optymalność  $\pi$  dla zadania dualnego.  $\square$



# Trzy sytuacje w liniowym programowaniu



# Trzy sytuacje w liniowym programowaniu

1. Zadanie ma skończone rozwiązanie optymalne - wartości funkcji celu są ograniczone z dołu (odp. z góry) dla zadania minimalizacji (odp. maksymalizacji) na zbiorze rozwiązań dopuszczalnych.





# Trzy sytuacje w liniowym programowaniu

1. Zadanie ma skończone rozwiązanie optymalne - wartości funkcji celu są ograniczone z dołu (odp. z góry) dla zadania minimalizacji (odp. maksymalizacji) na zbiorze rozwiązań dopuszczalnych.
2. Wartości funkcji celu nie są ograniczone z dołu (odp. z góry) dla zadania minimalizacji (odp. maksymalizacji) na zbiorze rozwiązań dopuszczalnych - zadanie nieograniczone.



# Trzy sytuacje w liniowym programowaniu

1. Zadanie ma skończone rozwiązanie optymalne - wartości funkcji celu są ograniczone z dołu (odp. z góry) dla zadania minimalizacji (odp. maksymalizacji) na zbiorze rozwiązań dopuszczalnych.
2. Wartości funkcji celu nie są ograniczone z dołu (odp. z góry) dla zadania minimalizacji (odp. maksymalizacji) na zbiorze rozwiązań dopuszczalnych - zadanie nieograniczone.
3. Zbiór rozwiązań dopuszczalnych jest pusty - zadanie sprzeczne.



# Zależności między zadaniami prymalnym i dualnym

		Zadanie dualne		
		skończone rozwiązanie optymalne	zadanie nieograniczone	zadanie sprzeczne
Zadanie prymalne	skończone rozwiązanie optymalne	①	X	X
	zadanie nieograniczone	X	X	③
	zadanie sprzeczne	X	③	②



# Zależności między zadaniami...

		Zadanie dualne		
		skończone rozwiązanie optymalne	zadanie nieograniczone	zadanie sprzeczne
Zadanie prymalne	skończone rozwiązanie optymalne	①	X	X
	zadanie nieograniczone	X	X	③
	zadanie sprzeczne	X	③	②



# Zależności między zadaniami...

- Z silnego twierdzenie o dualności wynika przypadek ①. Ponadto twierdzenie to eliminuje również pozostałe przypadki w pierwszym wierszu i pierwszej kolumnie (X).

		Zadanie dualne		
		skończone rozwiązanie optymalne	zadanie nieograniczone	zadanie sprzeczne
Zadanie prymalne	skończone rozwiązanie optymalne	①	X	X
	zadanie nieograniczone	X	X	③
	zadanie sprzeczne	X	③	②



# Zależności między zadaniami...

- Z silnego twierdzenie o dualności wynika przypadek ①. Ponadto twierdzenie to eliminuje również pozostałe przypadki w pierwszym wierszu i pierwszej kolumnie (X).
- Z wniosków (nieograniczone → sprzeczne) otrzymujemy przypadek ③, kiedy zadanie prymalne (dualne) jest nieograniczone i eliminujemy przypadek w drugim wierszu i drugiej kolumnie (X).

		Zadanie dualne		
		skończone rozwiązanie optymalne	zadanie nieograniczone	zadanie sprzeczne
Zadanie prymalne	skończone rozwiązanie optymalne	①	X	X
	nieograniczone	X	X	③
	zadanie sprzeczne	X	③	②



# Zależności między zadaniami...

		Zadanie dualne		
		skończone rozwiązanie optymalne	zadanie nieograniczone	zadanie sprzeczne
Zadanie prymalne	skończone rozwiązanie optymalne	①	X	X
	nieograniczone	X	X	③
	zadanie sprzeczne	X	③	②

- Z silnego twierdzenie o dualności wynika przypadek ①. Ponadto twierdzenie to eliminuje również pozostałe przypadki w pierwszym wierszu i pierwszej kolumnie (X).
- Z wniosków (nieograniczone → sprzeczne) otrzymujemy przypadek ③, kiedy zadanie prymalne (dualne) jest nieograniczone i eliminujemy przypadek w drugim wierszu i drugiej kolumnie (X).
- Pozostaje jeszcze rozpatrzeć przypadki, kiedy zadanie prymalne (dualne) jest sprzeczne.



## Zależności między zadaniami...

Okazuje się, że jeżeli zadanie prymalne (odp. dualne) jest sprzeczne to zadanie dualne (odp. prymalne) może być też sprzeczne - jest to przypadek (2).





## Zależności między zadaniami...

Okazuje się, że jeżeli zadanie prymalne (odp. dualne) jest sprzeczne to zadanie dualne (odp. prymalne) może być też sprzeczne - jest to przypadek (2).

Poniższy przykład ilustruje tę sytuację:

$$\mathbb{X}_P = \begin{cases} \min x_1 \\ x_1 + x_2 \geq 1 \\ -x_1 - x_2 \geq 1 \\ x_1 \in \mathbb{R}, x_2 \in \mathbb{R} \end{cases} \quad \mathbb{X}_D = \begin{cases} \max \pi_1 + \pi_2 \\ \pi_1 - \pi_2 = 1 \\ \pi_1 - \pi_2 = 0 \\ \pi_1 \geq 0, \pi_2 \geq 0 \end{cases}$$

Łatwo zauważyć, że  $\mathbb{X}_P = \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D = \emptyset$  (przypadek (2)).



## Zależności między zadaniami...

Ponadto, z faktu, że zadanie dualne (odp. prymalne) jest sprzeczne może wynikać, że zadanie dualne (odp. prymalne) jest nieograniczone (przypadek ③).



## Zależności między zadaniami...

Ponadto, z faktu, że zadanie dualne (odp. prymalne) jest sprzeczne może wynikać, że zadanie dualne (odp. prymalne) jest nieograniczone (przypadek ③).

Założmy, że w zadaniu prymalnym  $x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$ , wtedy nadal  $\mathbb{X}_P = \emptyset$ , i

$$\mathbb{X}_P = \begin{cases} \min x_1 \\ x_1 + x_2 \geq 1 \\ -x_1 - x_2 \geq 1 \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{cases} \quad \mathbb{X}_D = \begin{cases} \max \pi_1 + \pi_2 \\ \pi_1 - \pi_2 \leq 1 \\ \pi_1 - \pi_2 \leq 0 \\ \pi_1 \geq 0, \pi_2 \geq 0 \end{cases}$$

Teraz  $\mathbb{X}_P = \emptyset$  i  $\mathbb{X}_D \neq \emptyset$ , ale zadanie dualne jest nieograniczone



# Twierdzenie o różnicach dopełniających

## Twierdzenie (o różnicach dopełniających)

*Dwa rozwiązania dopuszczalne  $\mathbf{x} \in \mathbb{X}_P$  i  $\boldsymbol{\pi} \in \mathbb{X}_D$ , odpowiednio, zadania prymalnego i dualnego są optymalne wtedy i tylko wtedy, gdy spełnione są następujące warunki:*

$$(\forall i \in [m])(\pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) = 0), \quad (8)$$

$$(\forall j \in [n])(c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}_j)x_j = 0), \quad (9)$$

*gdzie  $\mathbf{a}_i^T$  i  $\mathbf{A}_j$  są, odpowiednio,  $i$ -tym wierszem,  $j$ -tą kolumną macierzy  $\mathbf{A}$ .*



# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Dowód.

Przyjmijmy oznaczenia

$$u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) \text{ i } v_j = (c_j - \pi^T \mathbf{A}_j)x_j.$$



# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Dowód.

Przyjmijmy oznaczenia

$$u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) \text{ i } v_j = (c_j - \pi^T \mathbf{A}_j)x_j.$$

Z dualnych zależności

$$\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \pi^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T, \pi \geq \mathbf{0}$$

dostajemy

$$(\forall i \in [m])(u_i \geq 0) \text{ i } (\forall j \in [n])(v_j \geq 0).$$



# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Dowód.

Przyjmijmy oznaczenia

$$u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) \text{ i } v_j = (c_j - \pi^T \mathbf{A}_j)x_j.$$

Z dualnych zależności

$$\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, \pi^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T, \pi \geq \mathbf{0}$$

dostajemy

$$(\forall i \in [m])(u_i \geq 0) \text{ i } (\forall j \in [n])(v_j \geq 0).$$

Zdefiniujmy

$$u = \sum_{i \in [m]} u_i \geq 0,$$

$$v = \sum_{j \in [n]} v_j \geq 0.$$



# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Oczywiście

$$u = 0 \Leftrightarrow (\forall i \in [m])(u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) = 0),$$

$$v = 0 \Leftrightarrow (\forall j \in [n])(v_j = (c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}_j)x_j = 0).$$





# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Oczywiście

$$u = 0 \Leftrightarrow (\forall i \in [m])(u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) = 0),$$

$$v = 0 \Leftrightarrow (\forall j \in [n])(v_j = (c_j - \pi^T \mathbf{A}_j)x_j = 0).$$

Zauważmy, że

$$u + v = \sum_{i \in [m]} u_i + \sum_{j \in [n]} v_j = \pi^T (\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) + (\mathbf{c}^T - \pi^T \mathbf{A})\mathbf{x} = -\pi^T \mathbf{b} + \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$



# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Oczywiście

$$u = 0 \Leftrightarrow (\forall i \in [m])(u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) = 0),$$

$$v = 0 \Leftrightarrow (\forall j \in [n])(v_j = (c_j - \pi^T \mathbf{A}_j)x_j = 0).$$

Zauważmy, że

$$u + v = \sum_{i \in [m]} u_i + \sum_{j \in [n]} v_j = \pi^T (\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) + (\mathbf{c}^T - \pi^T \mathbf{A})\mathbf{x} = -\pi^T \mathbf{b} + \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$

Zatem warunki (8) i (9) są spełnione wtedy i tylko wtedy, gdy  $u + v = 0$  lub równoważnie

$$\pi^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \quad (10)$$



# Twierdzenie o różnicach dopełniających...

Oczywiście

$$u = 0 \Leftrightarrow (\forall i \in [m])(u_i = \pi_i(\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i) = 0),$$

$$v = 0 \Leftrightarrow (\forall j \in [n])(v_j = (c_j - \pi^T \mathbf{A}_j)x_j = 0).$$

Zauważmy, że

$$u + v = \sum_{i \in [m]} u_i + \sum_{j \in [n]} v_j = \pi^T (\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) + (\mathbf{c}^T - \pi^T \mathbf{A})\mathbf{x} = -\pi^T \mathbf{b} + \mathbf{c}^T \mathbf{x}.$$

Zatem warunki (8) i (9) są spełnione wtedy i tylko wtedy, gdy  $u + v = 0$  lub równoważnie

$$\pi^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}. \quad (10)$$

Z wniosku (równość wartości funkcji celu) i silnego twierdzenia o dualności wynika, że warunek (10) jest warunkiem koniecznym i dostatecznym na to, aby rozwiązania dopuszczalne  $\mathbf{x}$  i  $\pi$  były optymalnymi, odpowiednio, zadań prymalnego i dualnego.



## Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Założmy, że pierwsze rozwiązanie bazowe dopuszczalne jest otrzymane za pomocą zmiennych sztucznych (jak w metodzie dwóch faz) lub za pomocą zmiennych uzupełniających. Założmy, bez straty ogólności, że  $\mathbf{I}$  zajmuje pierwsze  $m$  kolumn, np.

$$\begin{cases} \mathbf{I} \mathbf{x}^A + \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \\ \mathbf{x}^A \geq \mathbf{0} \end{cases}$$

gdzie  $\mathbf{x}^A \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem sztucznych zmiennych,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem oryginalnych zmiennych, a  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  jest oryginalną macierzą



## Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Założmy, że pierwsze rozwiązanie bazowe dopuszczalne jest otrzymane za pomocą zmiennych sztucznych (jak w metodzie dwóch faz) lub za pomocą zmiennych uzupełniających. Założmy, bez straty ogólności, że  $\mathbf{I}$  zajmuje pierwsze  $m$  kolumn, np.

$$\begin{cases} \mathbf{I} \mathbf{x}^A + \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \\ \mathbf{x}^A \geq \mathbf{0} \end{cases}$$

gdzie  $\mathbf{x}^A \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem sztucznych zmiennych,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem oryginalnych zmiennych, a  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  jest oryginalną macierzą. W tym przypadku baza początkowa jest postaci  $\mathbf{B} = \mathbf{I}$  a  $[\mathbf{x}, \mathbf{x}^A]^T, \mathbf{x} = \mathbf{0}, \mathbf{x}^A = \mathbf{b}, \mathbf{b} \geq \mathbf{0}$ , jest pierwszym rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym problemu.



## Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Założmy, że pierwsze rozwiązanie bazowe dopuszczalne jest otrzymane za pomocą zmiennych sztucznych (jak w metodzie dwóch faz) lub za pomocą zmiennych uzupełniających. Założmy, bez straty ogólności, że  $\mathbf{I}$  zajmuje pierwsze  $m$  kolumn, np.

$$\begin{cases} \mathbf{I} \mathbf{x}^A + \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \\ \mathbf{x}^A \geq \mathbf{0} \end{cases}$$

gdzie  $\mathbf{x}^A \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem sztucznych zmiennych,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem oryginalnych zmiennych, a  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  jest oryginalną macierzą. W tym przypadku baza początkowa jest postaci  $\mathbf{B} = \mathbf{I}$  a  $[\mathbf{x}, \mathbf{x}^A]^T$ ,  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ ,  $\mathbf{x}^A = \mathbf{b}$ ,  $\mathbf{b} \geq \mathbf{0}$ , jest pierwszym rozwiązaniem bazowym dopuszczalnym problemu. Teraz macierz ograniczeń  $\mathbf{A}' \in \mathbb{R}^{m \times n'}$  jest postaci  $\mathbf{A}' = [\mathbf{I}, \mathbf{A}]$ , gdzie  $n' = m + n$ .









# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \qquad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^j \qquad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}'_j \qquad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{e}_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{e}_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \pi_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

gdzie  $\mathbf{e}_j$  jest  $j$ -tą kolumną macierzy jednostkowej.



# Info o rozwiązaniu dualnym w tablicy sympleksowej

Warunki optymalności są spełnione, w szczególności, dla pierwszych  $m$  kolumn macierzy jednostkowej, czyli

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \geq 0 \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$

Zatem

$$\bar{c}_j = c_j - z_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{y}^j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - (\mathbf{c}^B)^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{A}'_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \boldsymbol{\pi}^T \mathbf{e}_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

$$\bar{c}_j = c_j - \pi_j \quad \text{dla } j = 1, \dots, m,$$

gdzie  $\mathbf{e}_j$  jest  $j$ -tą kolumną macierzy jednostkowej. Stąd


$$\pi_j = c_j - \bar{c}_j \text{ dla } j = 1, \dots, m.$$





# Uwagi na temat treści wykładu

Treść wykładu w całości została przygotowana na podstawie książek

 **Christos H. Papadimitriou, Kenneth Steiglitz.**  
*Combinatorial optimization: algorithms and complexity.*  
Dover Publications Inc., 1998.

 **Ireneusz Nykowski.**  
*Programowanie liniowe.*  
PWE, Warszawa, 1980.

