

# Programowanie nieliniowe

Badania operacyjne  
Wykład 3  
**Metoda Lagrange'a**

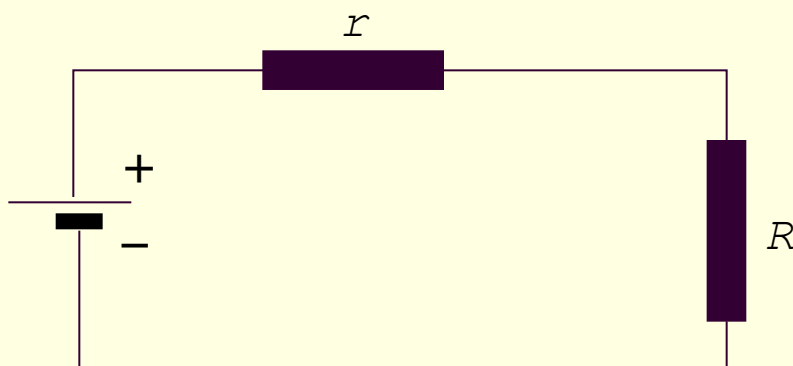
# Plan wykładu

---

- ⊙ Przykład problemu z nieliniową funkcją celu
- ⊙ Sformułowanie problemu programowania matematycznego
- ⊙ Podstawowe definicje
- ⊙ Problem z ograniczeniami w postaci równości
- ⊙ Twierdzenie Lagrange'a
- ⊙ Metoda Lagrange'a
- ⊙ Przykład

# Nieliniowa funkcja celu

Na schemacie  $v$  oznacza napięcie źródła,  $r$  opór wewnętrzny źródła, a  $R$  opór odbiornika. Znaleźć taką wartość  $R$ , aby strata mocy była maksymalna, jeżeli dopuszczalny spadek napięcia na oporniku wynosi  $E$ ?

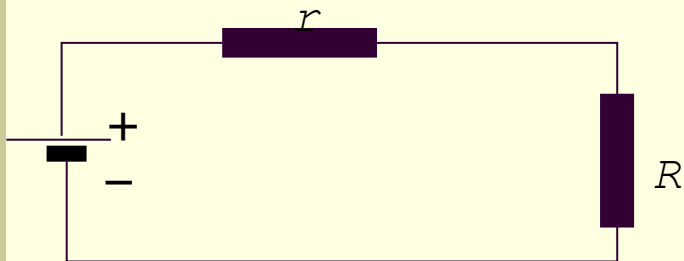


$$P = i^2 R$$

$$i = \frac{v}{r + R}$$

$$E = iR$$

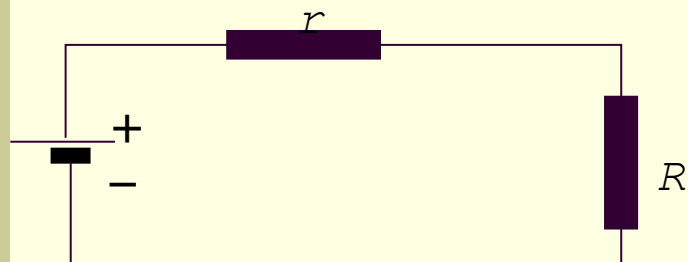
# Nieliniowa funkcja celu i ograniczenia



zmaksymalizować  $P = \left( \frac{v}{r + R} \right)^2 R$

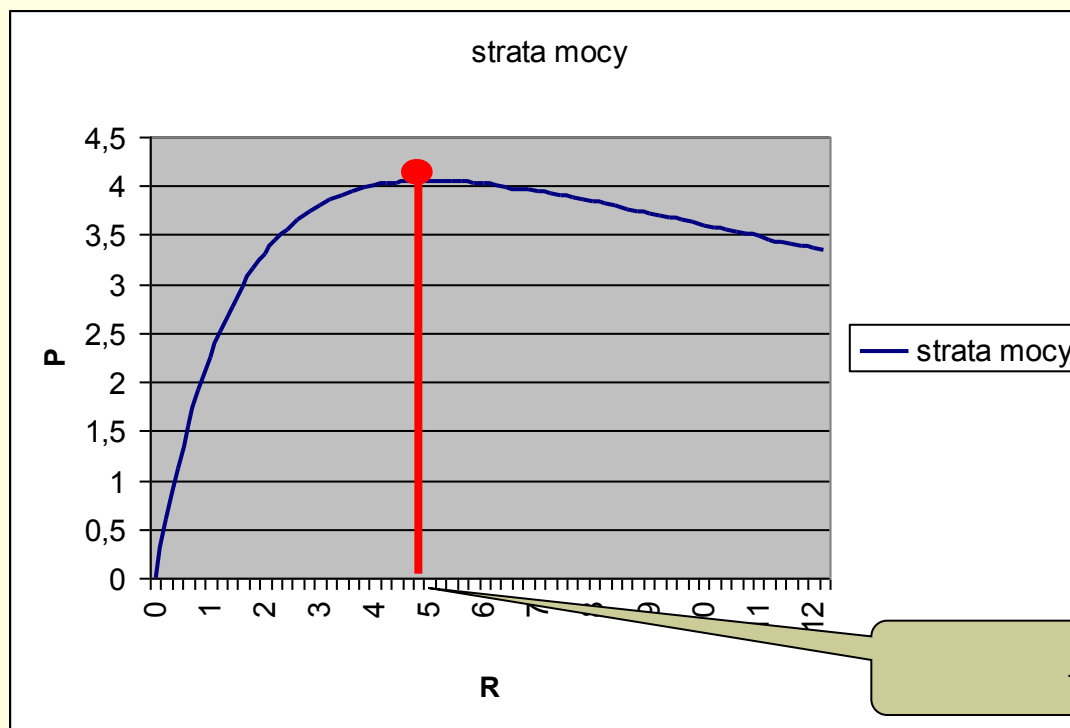
przy ograniczeniach:  $\frac{vR}{r + R} < E$

# Nieliniowa funkcja celu

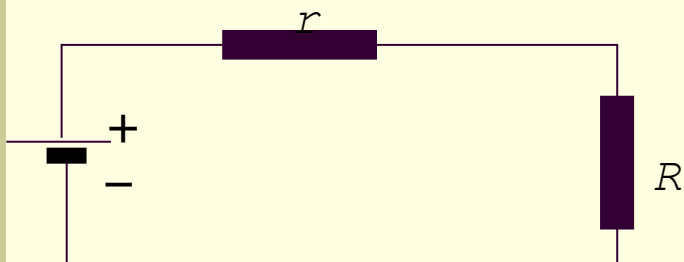


zmaksymalizować  $P = \left( \frac{v}{r+R} \right)^2 R$

$$\frac{dP}{dR} = \frac{v^2 (r+R)^2 - 2(r+R)v^2 R}{(r+R)^4}$$

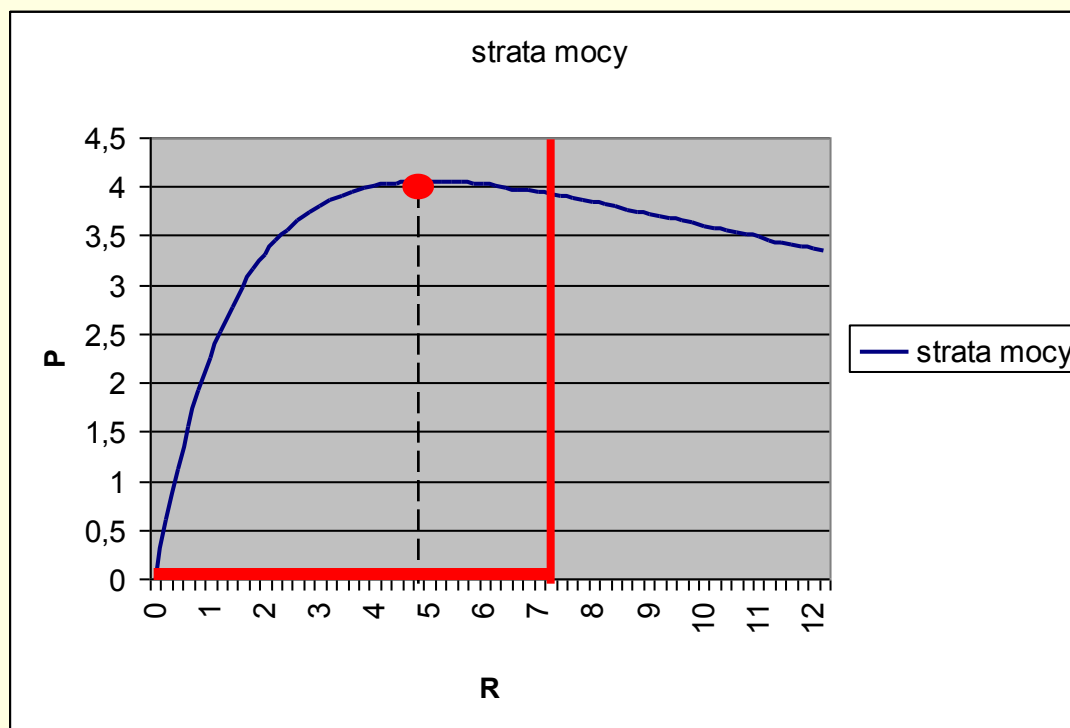


# Nieliniowa funkcja celu i ograniczenia

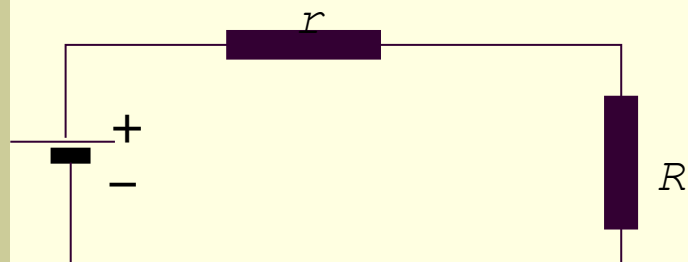


zmaksymalizować  $P = \left( \frac{v}{r+R} \right)^2 R$

przy ograniczeniach:  $R < \frac{Er}{v-e}$

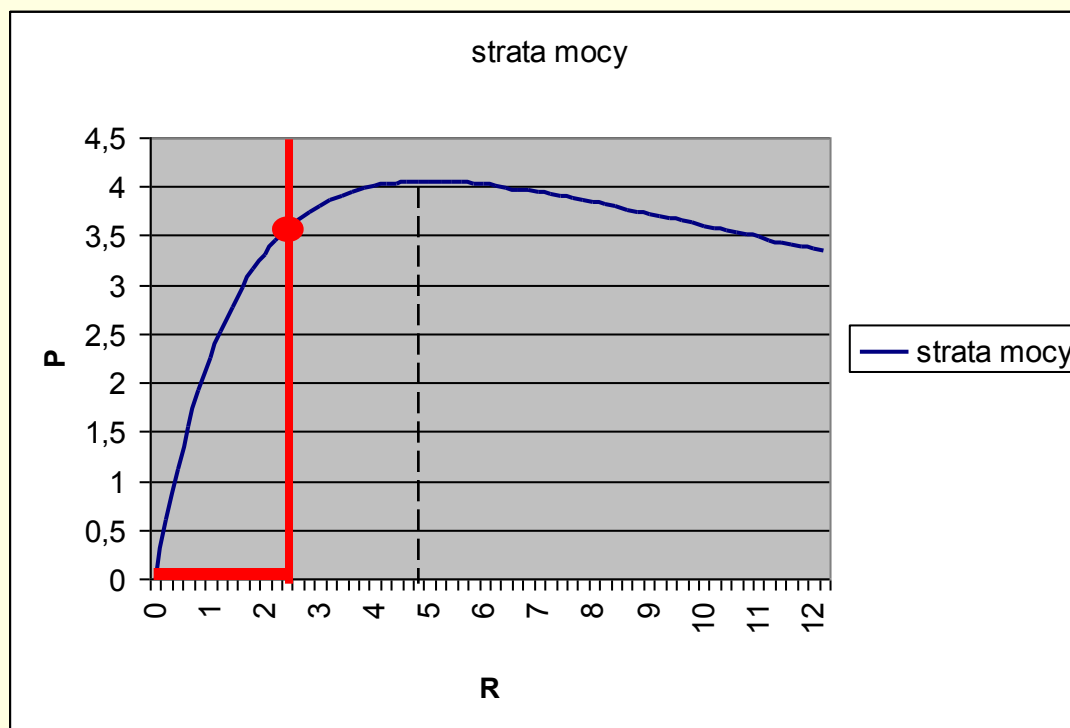


# Nieliniowa funkcja celu i ograniczenia



zmaksymalizować  $P = \left( \frac{v}{r+R} \right)^2 R$

przy ograniczeniach:  $R < \frac{Er}{v-e}$



# Sformułowanie problemu programowania matematycznego

zminimalizować (zmaksymalizować)

$$z = f_0(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

przy ograniczeniach

$$f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq 0$$

$$f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq 0$$

.....

$$f_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq 0$$



# Sformułowanie problemu programowania matematycznego

zminimalizować (zmaksymalizować)

$$z = f_0(\mathbf{x})$$

przy ograniczeniach:

$$f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m$$

$$\mathbf{x} \in \mathcal{R}^n$$

# Sformułowanie problemu programowania matematycznego

zminimalizować (zmaksymalizować)

$$z = f_0(\mathbf{x})$$

przy ograniczeniach:

$$f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m$$

$$\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$$

Problem programowania liniowego jest szczególnym przypadkiem problemu programowania matematycznego

zminimalizować (zmaksymalizować)

$$z = f_0(\mathbf{x}) = \mathbf{c}\mathbf{x}$$

przy ograniczeniach:

$$f_i(\mathbf{x}) = \mathbf{A}_i\mathbf{x} - b_i \leq 0, i = 1, \dots, m$$

$$\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{n+}$$

# Klasyfikacja problemów NLP

---

- Problemy bez ograniczeń
- Problemy z ograniczeniami
  - Ograniczenia w postaci równań
  - Ograniczenia w postaci nierówności

# Ekstremum funkcji

Niech:

- $S = \{\mathbf{x}: f_i(\mathbf{x}) \leq 0, i = 1, \dots, m\}$  - *zbiór rozwiązań dopuszczalnych*
- $\Delta = \{\mathbf{x}: 0 < \|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}\| < \delta\}$
- $E = S \cap \Delta$

Funkcja  $f_0$  ma w punkcie  $\mathbf{x}^*$  **słabe minimum**  
**(maksimum) lokalne**, jeśli istnieje  $\delta > 0$  takie, że  
dla każdego  $\mathbf{x} \in E$

$$f_0(\mathbf{x}^*) \leq f_0(\mathbf{x}), \quad (f_0(\mathbf{x}^*) \geq f_0(\mathbf{x}))$$

# Ekstremum funkcji

Niech:

- $S = \{\mathbf{x}: f_i(\mathbf{x}) \leq 0, i = 1, \dots, m\}$  - *zbiór rozwiązań dopuszczalnych*
- $\Delta = \{\mathbf{x}: 0 < \|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}\| < \delta\}$
- $E = S \cap \Delta$

Funkcja  $f_0$  ma w punkcie  $\mathbf{x}^*$  **właściwe minimum** **(maksimum) lokalne**, jeśli istnieje  $\delta > 0$  takie, że dla każdego  $\mathbf{x} \in E$

$$f_0(\mathbf{x}^*) < f_0(\mathbf{x}), (f_0(\mathbf{x}^*) > f_0(\mathbf{x}))$$

# Ekstremum funkcji

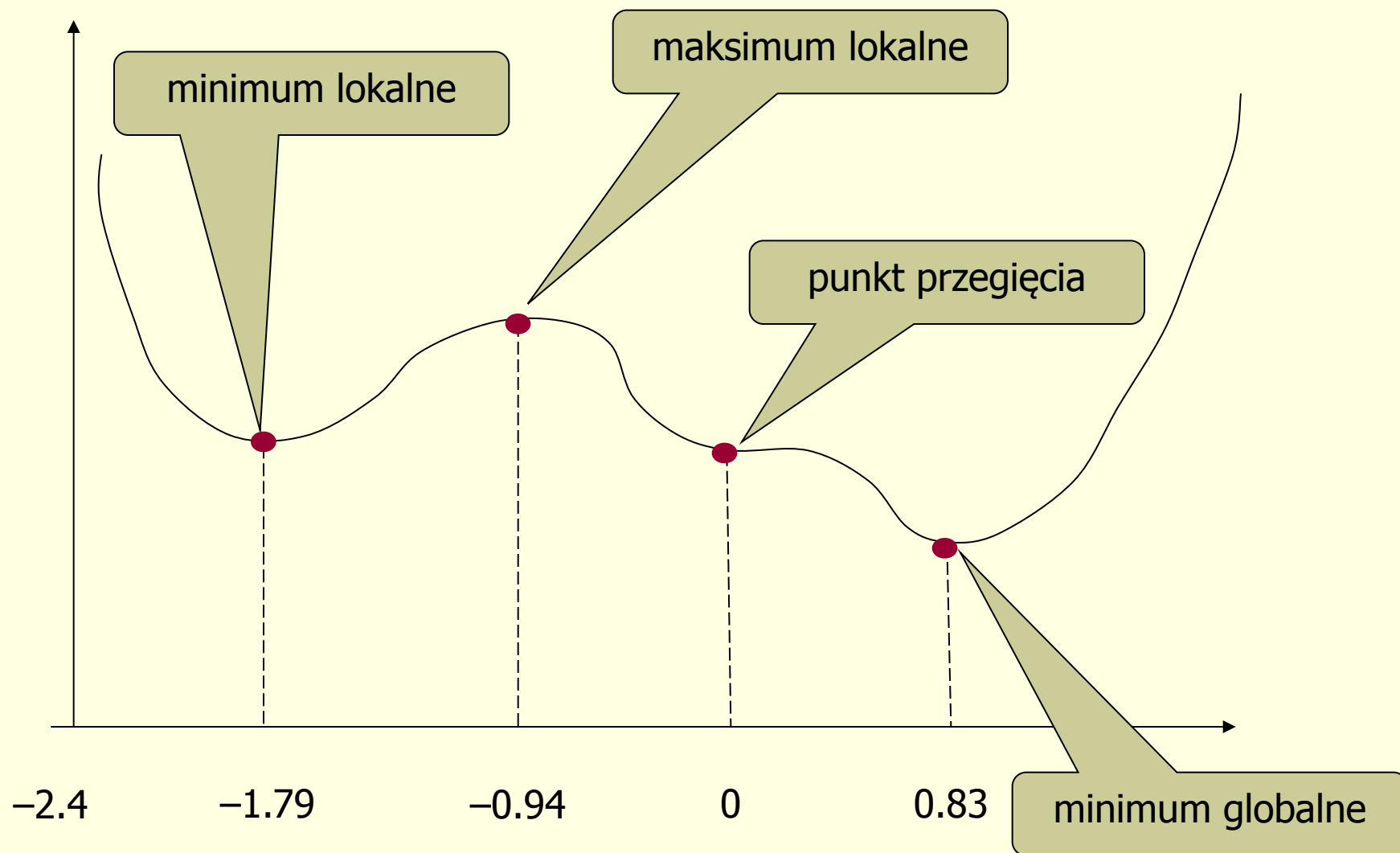
Niech:

- $S = \{\mathbf{x}: f_i(\mathbf{x}) \leq 0, i = 1, \dots, m\}$  - *zbiór rozwiązań dopuszczalnych*
- $\Delta = \{\mathbf{x}: 0 < \|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}\| < \delta\}$
- $E = S \cap \Delta$

Funkcja  $f_0$  ma w punkcie  $\mathbf{x}^*$  **właściwe minimum**  
**(maksimum) globalne**, jeśli dla każdego  $\mathbf{x} \in S$

$$f_0(\mathbf{x}^*) < f_0(\mathbf{x}), (f_0(\mathbf{x}^*) > f_0(\mathbf{x}))$$

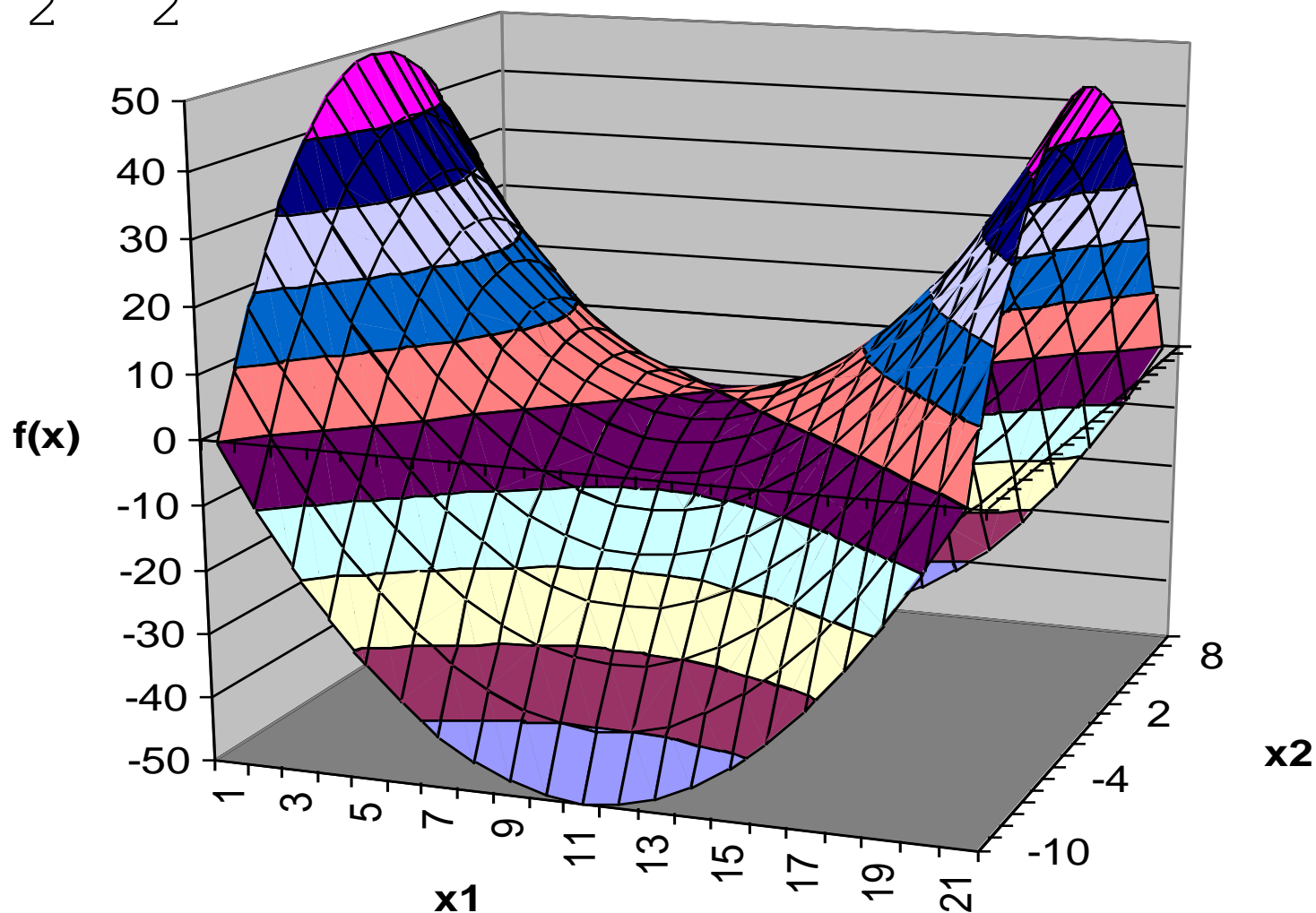
# Ekstremum funkcji



# Funkcje wielu zmiennych

$$f(\mathbf{x}) = -\frac{x_1^2}{2} + \frac{x_2^2}{2}$$

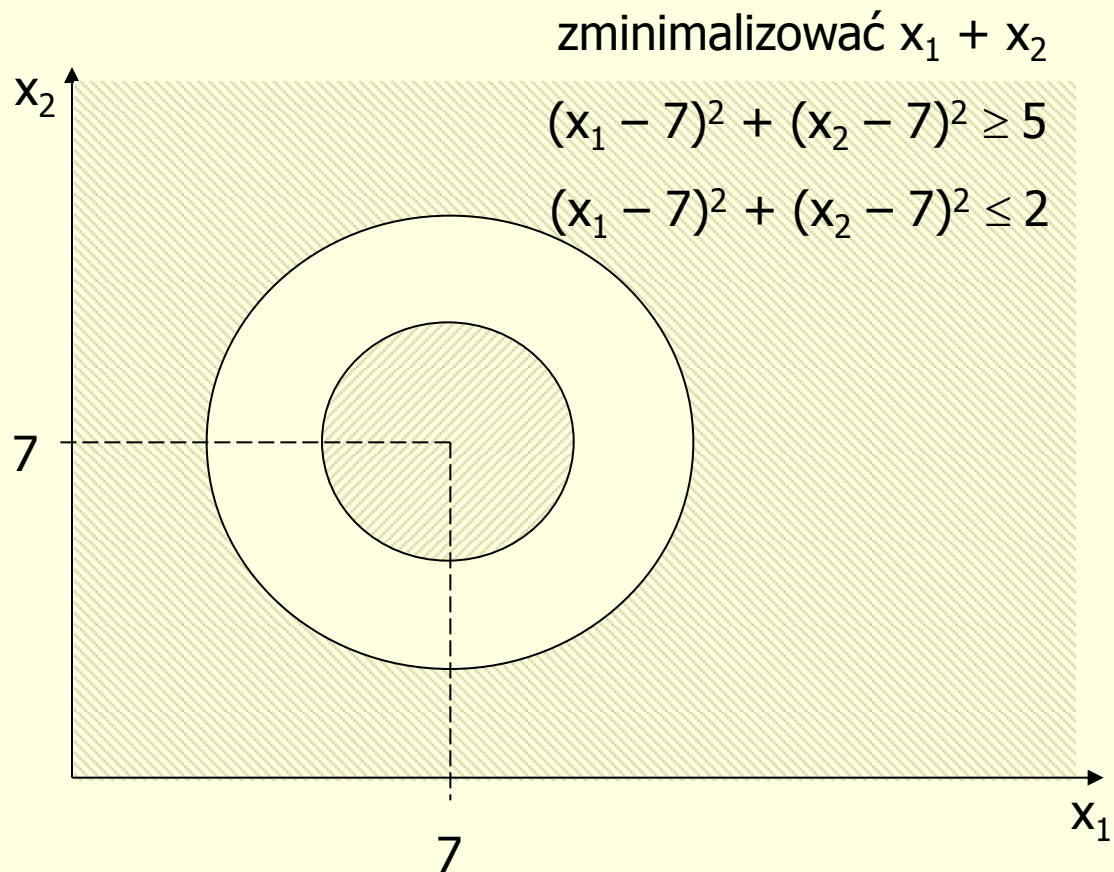
**Punkt siodłowy**





# Poszukiwanie ekstremum funkcji nieliniowej

■  $S = \emptyset$



Brak rozwiązań dopuszczalnych a zatem brak rozwiązań optymalnych!

# Poszukiwanie ekstremum funkcji nieliniowej

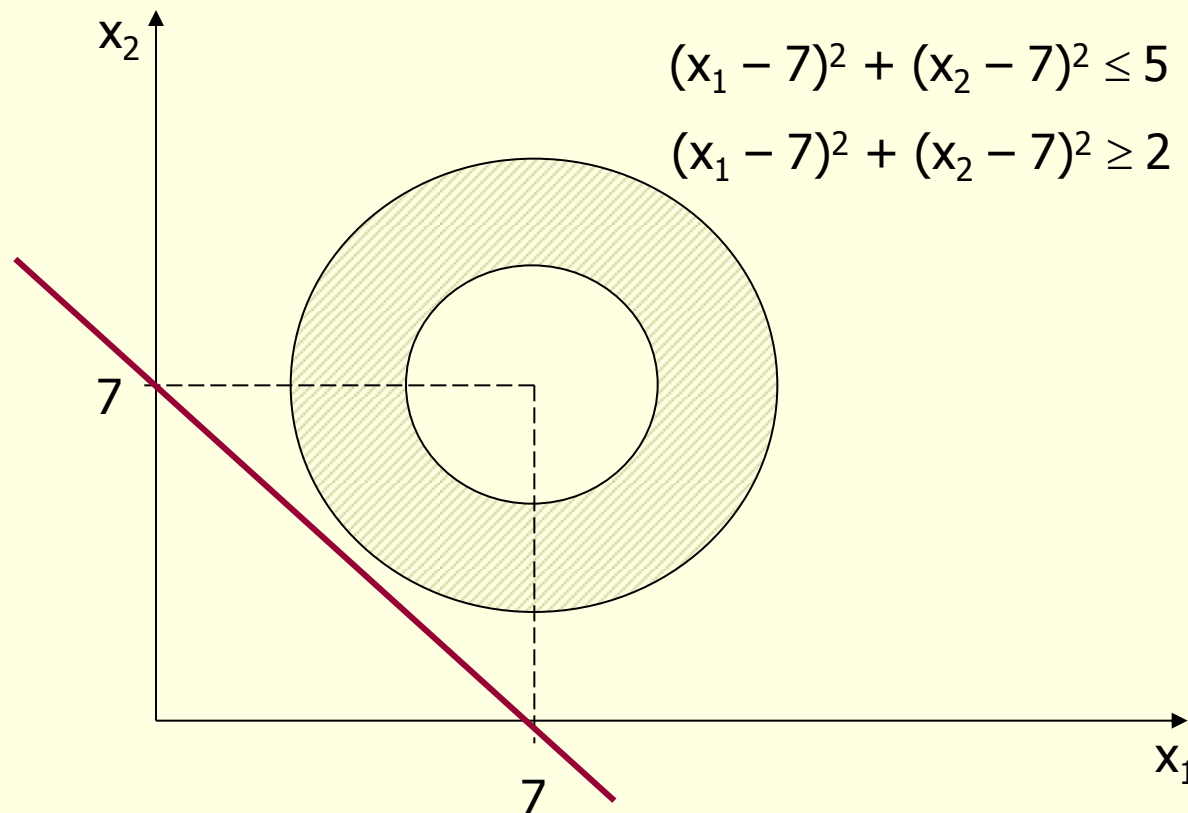
■  $S = \emptyset$

■  $S \neq \emptyset$

zminimalizować  $x_1 + x_2$

$$(x_1 - 7)^2 + (x_2 - 7)^2 \leq 5$$

$$(x_1 - 7)^2 + (x_2 - 7)^2 \geq 2$$

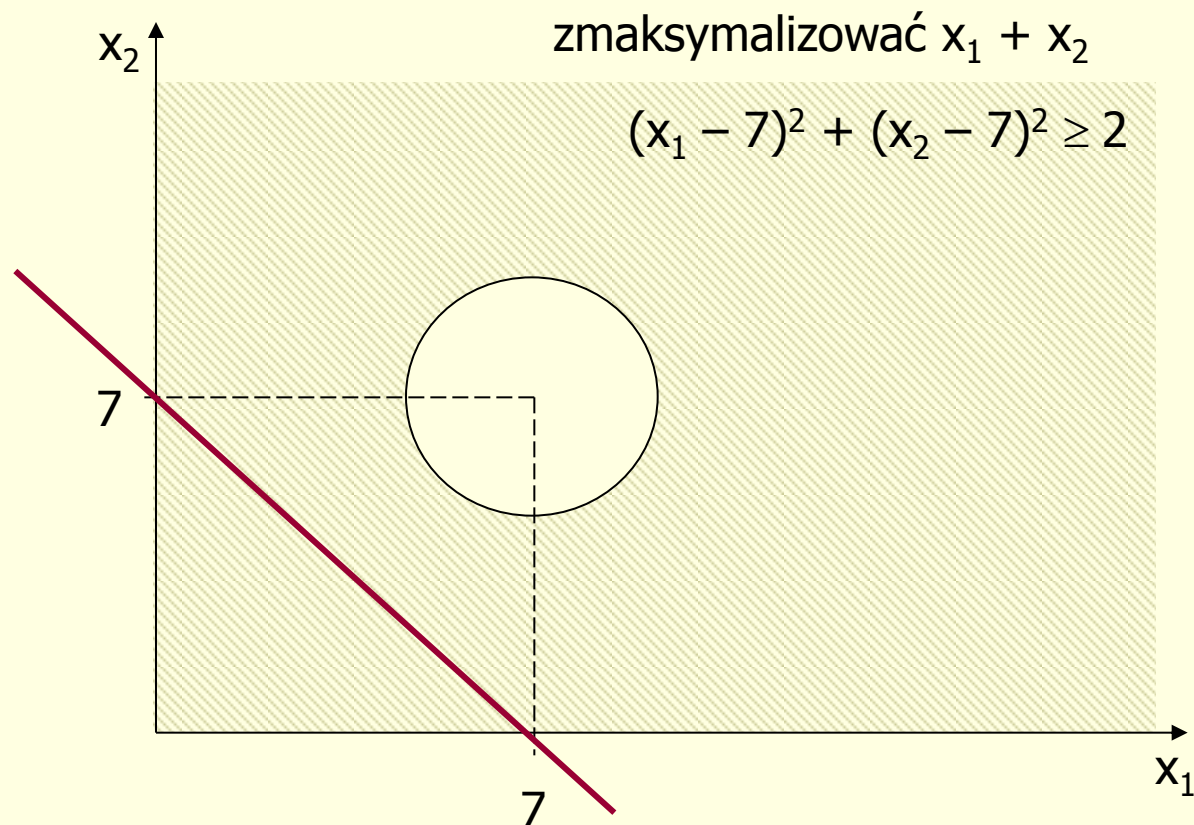


Rozwiązanie optymalne ograniczone!

# Poszukiwanie ekstremum funkcji nieliniowej

■  $S = \emptyset$

■  $S \neq \emptyset$



Rozwiązanie optymalne nieograniczone!

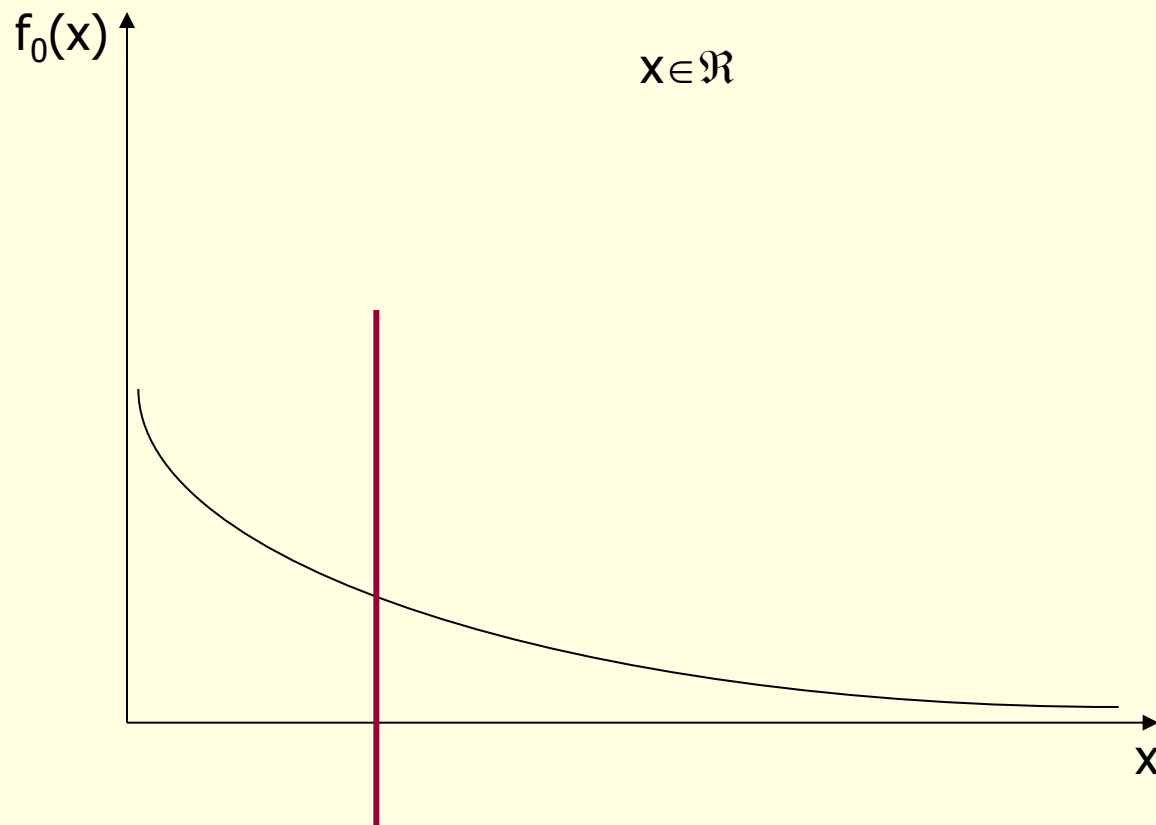
# Poszukiwanie ekstremum funkcji nieliniowej

■  $S = \emptyset$

■  $S \neq \emptyset$

zminimalizować  $x^{-1}$

$x \in \mathbb{R}$



Rozwiązanie optymalne ograniczone, ale nieosiągalne!

# Poszukiwanie ekstremum funkcji nieliniowej

---

- $S = \emptyset$
- $S \neq \emptyset$ 
  - optimum ograniczone
  - wartość funkcji nieograniczona
  - wartość funkcji ograniczona, ale optimum nieosiągalne

# Gradient funkcji wielu zmiennych

Wektor pochodnych cząstkowych funkcji

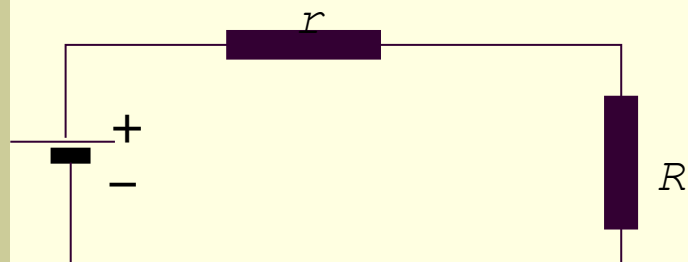
$$f(\mathbf{x}): \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

ze względu na  $x_1, \dots, x_n$  nazywa się **gradientem funkcji**  $f(\mathbf{x})$  i oznacza się go przez  $\nabla f(\mathbf{x})$ .

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1} \\ \dots \\ \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$\mathbf{x}$  jest punktem **stacjonarnym** funkcji  $f(\mathbf{x})$  wtw  $\nabla f(\mathbf{x})=0$ .

# Nieliniowa funkcja celu

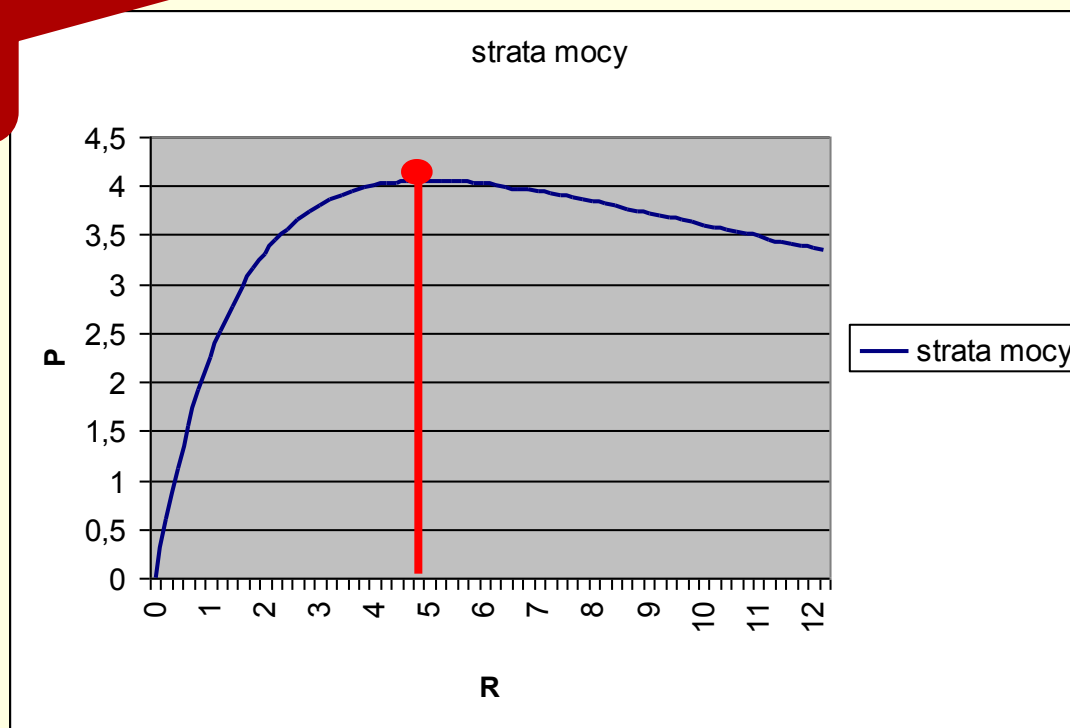


zmaksymalizować  $P = \left( \frac{v}{r+R} \right)^2 R$

$$\frac{dP}{dR} = \frac{v^2 (r+R)^2 - 2(r+R)v^2 R}{(r+R)^4}$$

Czy w punkcie  
 $R = r$  jest  
maksimum?

$$\frac{\partial^2 P}{\partial R^2} = \frac{-2rv^2}{(r+R)^5} < 0$$



# Hesjan funkcji $f(\mathbf{x})$

$$H(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(\mathbf{x}) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2}(\mathbf{x}) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(\mathbf{x}) \end{bmatrix}$$

Zakładamy, że

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}$$



# Określoność macierzy

Dla dowolnej macierzy  $\mathbf{M}$  o wymiarach  $n \times n$  i wektora  $\mathbf{z}$  o długości  $n$

$$\mathbf{M} \text{ jest } \left\{ \begin{array}{l} \text{dodatnio określona} \\ \text{dodatnio półokreślona} \\ \text{ujemnie określona} \\ \text{ujemnie półokreślona} \end{array} \right\} \Leftrightarrow \mathbf{z}^T \mathbf{M} \mathbf{z} \text{ jest } \left\{ \begin{array}{l} > 0 \\ \geq 0 \\ < 0 \\ \leq 0 \end{array} \right\} \text{ dla dowolnego } \mathbf{z} \neq 0$$

W pozostałych przypadkach  $\mathbf{M}$  jest nieokreślona.

# Twierdzenie

---

$H(\mathbf{x}^*)$  jest dodatnio określona

$\Rightarrow$

$\mathbf{x}^*$  jest właściwym minimum lokalnym

$H(\mathbf{x})$  jest dodatnio określona dla wszystkich wartości  $\mathbf{x}$  w pewnym otoczeniu  $\mathbf{x}^*$

$\Rightarrow$

$\mathbf{x}^*$  jest minimum lokalnym

$\mathbf{x}^*$  jest minimum lokalnym

$\Rightarrow$

$H(\mathbf{x}^*)$  jest dodatnio półokreślona

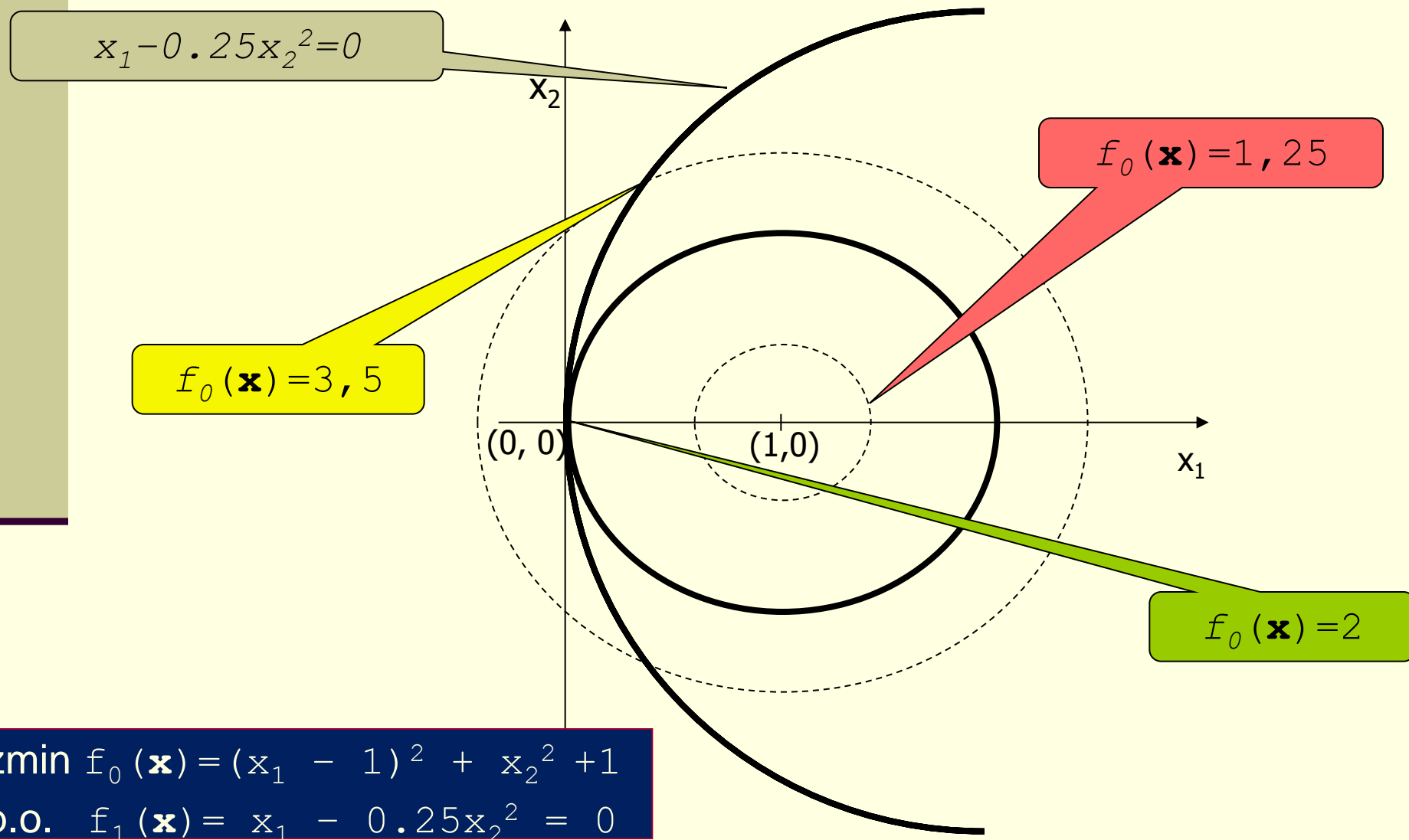
# Problem z ograniczeniami w postaci równań

---

zminimalizować  $f_0(\mathbf{x}) = (x_1 - 1)^2 + x_2^2 + 1$

przy ograniczeniach:  $f_1(\mathbf{x}) = x_1 - 0.25x_2^2 = 0$

# Metoda graficzna



# Podstawienie

zminimalizować  $f_0(\mathbf{x}) = (x_1 - 1)^2 + x_2^2 + 1$

przy ograniczeniach:  $f_1(\mathbf{x}) = x_1 - 0.25x_2^2 = 0$

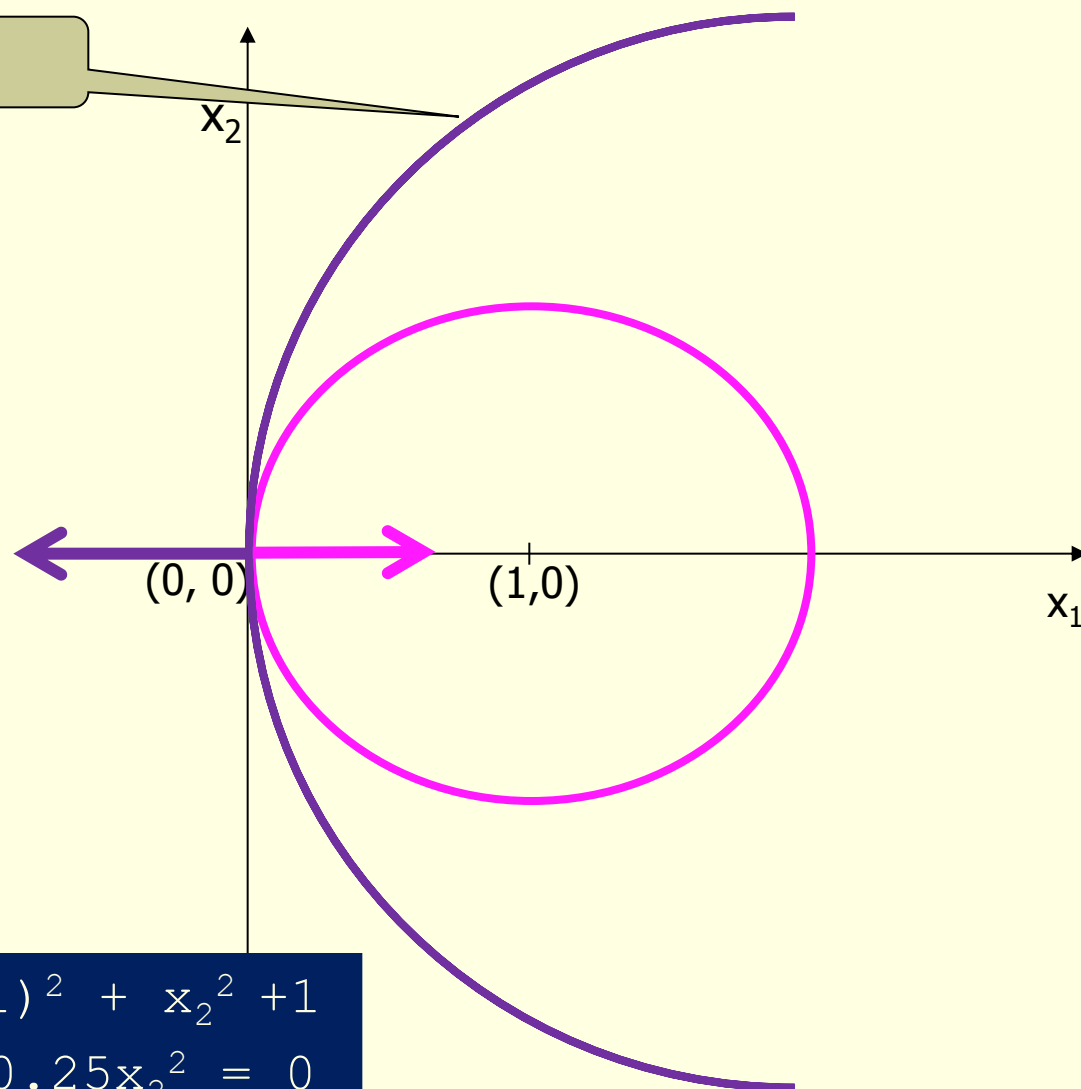
Otrzymujemy problem  
z jedną zmienną bez  
ograniczeń.

$$x_1 = 0.25 x_2^2$$

zminimalizować  $f_0(\mathbf{x}) = (0.25x_2^2 - 1)^2 + x_2^2 + 1$

# Metoda graficzna

$$x_1 - 0.25x_2^2 = 0$$



$$\text{zmin } f_0(\mathbf{x}) = (x_1 - 1)^2 + x_2^2 + 1$$

$$\text{p.o. } f_1(\mathbf{x}) = x_1 - 0.25x_2^2 = 0$$

# Twierdzenie Lagrange'a

Niech dany będzie następujący problem nieliniowego programowania matematycznego

$$\text{zminimalizować} \quad z = f_0(x_1, \dots, x_n) \quad (1)$$

$$\text{przy ograniczeniach:} \quad f_i(x_1, \dots, x_n) = 0, \quad i = 1, \dots, m \quad (2)$$

Jeżeli:

- $(x_1^*, \dots, x_n^*)$  jest lokalnym optimum problemu (1)-(2)
- $n > m$
- $f_i$  mają ciągłe pierwsze pochodne ze względu na  $x_j$
- $\nabla f_i(x_1^*, \dots, x_n^*)$  są wektorami liniowo niezależnymi

to istnieje wektor  $\mathbf{u} = [u_1, \dots, u_m]^T$  taki, że

$$\nabla f_0(x_1^*, \dots, x_n^*) + \sum_{i=1}^m u_i \nabla f_i(x_1^*, \dots, x_n^*) = 0$$

# Metoda Lagrange'a

1. Sprawdzić, że  $n > m$  i każda funkcja  $f_i$  ma ciągłe pochodne cząstkowe.
2. Zbudować funkcję Lagrange'a

$$L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i f_i(\mathbf{x})$$

3. Znaleźć wszystkie rozwiązania następującego układu równań nieliniowych

$$\nabla L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = \nabla f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i \nabla f_i(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

$$\frac{\partial L(\mathbf{x}, \mathbf{u})}{\partial u_i} = f_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$$

4. Sprawdzić każde rozwiązanie  $(\mathbf{x}^*, \mathbf{u}^*)$  aby stwierdzić, czy jest minimum lokalnym.



# Metoda Lagrange'a

1. Sprawdzić, że  $n > m$  i każda funkcja  $f_i$  ma ciągłe pochodne cząstkowe.
2. Zbudować funkcję Lagrange'a

$$L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i f_i(\mathbf{x})$$

3. Znaleźć wszystkie rozwiązania następującego układu równań nieliniowych

$$\nabla L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = \nabla f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i \nabla f_i(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

n równań

$$\frac{\partial L(\mathbf{x}, \mathbf{u})}{\partial u_i} = f_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$$

m równań

4. Sprawdzić każde rozwiązanie  $(\mathbf{x}^*, \mathbf{u}^*)$  aby stwierdzić, czy jest minimum lokalnym.

# Metoda Lagrange'a

1. Sprawdzić, że  $n > m$  i każda funkcja  $f_i$  ma ciągłe pochodne cząstkowe.
2. Zbudować funkcję Lagrange'a

$$L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i f_i(\mathbf{x})$$

3. Znaleźć wszystkie rozwiązania następującego układu równań nieliniowych

$$\nabla L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = \nabla f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i \nabla f_i(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

Warunki  
Lagrange'a

$$\frac{\partial L(\mathbf{x}, \mathbf{u})}{\partial u_i} = f_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$$

4. Sprawdzić każde rozwiązanie  $(\mathbf{x}^*, \mathbf{u}^*)$  aby stwierdzić, czy jest minimum lokalnym.

# Metoda Lagrange'a

1. Sprawdzić, że  $n > m$  i każda funkcja  $f_i$  ma ciągłe pochodne cząstkowe.
2. Zbudować funkcję Lagrange'a

$$L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i f_i(\mathbf{x})$$

3. Znaleźć wszystkie rozwiązania następującego układu równań nieliniowych

$$\nabla L(\mathbf{x}, \mathbf{u}) = \nabla f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m u_i \nabla f_i(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

Punkty  
Lagrange'a

$$\frac{\partial L(\mathbf{x}, \mathbf{u})}{\partial u_i} = f_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$$

4. Sprawdzić każde rozwiązanie  $(\mathbf{x}^*, \mathbf{u}^*)$  aby stwierdzić, czy jest minimum lokalnym.

# Przykład

---

zminimalizować  $f_0(\mathbf{x}) = (x_1 - 1)^2 + x_2^2 + 1$

przy ograniczeniach:  $f_1(\mathbf{x}) = x_1 - 0.25x_2^2 = 0$

# Przykład – znajdowanie punktów Lagrange'a

---

Rozwiązanie:

$$x_1 = x_2 = 0$$

$$u_1 = 2$$

# Sprawdzanie punktów Lagrange'a

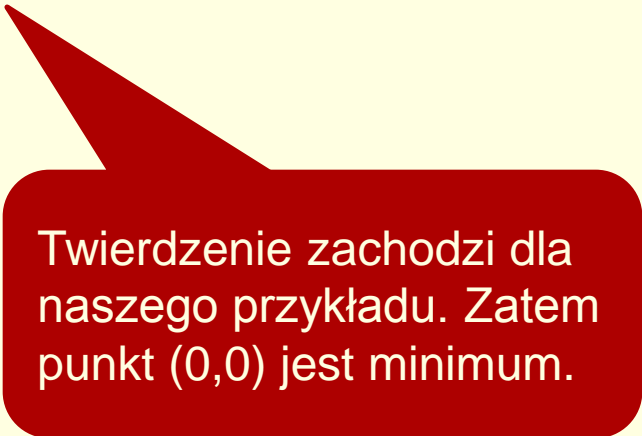
---

**Jeżeli**

$(\mathbf{x}^*, \mathbf{u}^*)$  jest jedynym punktem Lagrange'a  
i wiadomo, że funkcja osiąga minimum,

**to**

$\mathbf{x}^*$  jest minimum lokalnym.



Twierdzenie zachodzi dla naszego przykładu. Zatem punkt  $(0,0)$  jest minimum.

# Przykład

---

# Sprawdzanie punktów Lagrange'a

---

**Jeżeli**

$(\mathbf{x}^*, \mathbf{u}^*)$  jest punktem Lagrange'a

i hesjan  $H_L(\mathbf{x}^*)$  funkcji Lagrange'a w punkcie  $\mathbf{x}^*$  dla  $\mathbf{u} = \mathbf{u}^*$  spełnia warunek:

$$\mathbf{x}^T H_L(\mathbf{x}^*) \mathbf{x} > 0$$

dla wszystkich  $\mathbf{x}$  takich, że  $\mathbf{x}^T \nabla f_i(\mathbf{x}) = 0$ ,  $i=1, \dots, m$ ,

**to**

$\mathbf{x}^*$  jest minimum lokalnym.



# Sprawdzanie punktów Lagrange'a

---

Jeżeli założenia twierdzenia Lagrange'a są spełnione i nie istnieje  $\mathbf{u}$  takie, że

$$\nabla f_0(\mathbf{x}^*) + u_i \nabla f_i(\mathbf{x}^*) = 0$$

w punkcie  $\mathbf{x}^*$ , to w tym punkcie na pewno nie występuje minimum.

# Przykład

zminimalizować

$$f_0(\mathbf{x}) = x_1^2 + (x_2 - 2)^2 + x_3^2$$

przy ograniczeniach

$$f_1(\mathbf{x}) = x_1^2 + 0.25x_2^2 + x_3^2 - 1 = 0$$

$$f_2(\mathbf{x}) = -x_2 + 2x_3 = 0$$

w punkcie:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} \\ 1 \\ \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$$