

## Sformułowanie zadania optymalizacji nieliniowej z ograniczeniami

Funkcja celu  $f(\mathbf{x}) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^1$

Zadanie optymalizacji polega na znalezieniu wektora zmiennych decyzyjnych  $\mathbf{x}$ , należącego do zbioru rozwiązań dopuszczalnych  $X$

takiego, że dla  $\forall \mathbf{x} \in X$

$$f(\hat{\mathbf{x}}) \leq f(\mathbf{x})$$

Co jest równoznaczne zapisowi:

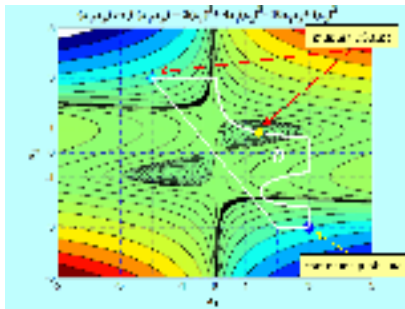
$$\min_{\mathbf{x}} f(\mathbf{x}) = f(\hat{\mathbf{x}})$$

gdzie:  
 $X = \{\mathbf{x} : g_i(\mathbf{x}) \leq 0, i = 1, \dots, m\}$ ,  
 $g_i(\mathbf{x}) : X = \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^1$ .

## Przykład nieliniowego zadania optymalizacji z ograniczeniami

$$\min_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}) = 2(x_1)^2 + 4x_1(x_2)^3 - 10x_2x_1 + (x_2)^2$$

$$X = \{(x_1, x_2) \mid x_1(x_2)^2(2.4 + x_2) \leq 3 \\ \wedge 3/2x_1 + x_2 \geq 0 \\ \wedge (-3 \leq x_i \leq 3, i = 1, 2)\}.$$



## Funkcja Lagrange'a

### DEFINICJA.

Funkcją Lagrange'a zadania PN nazywamy skalarną funkcję

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \langle \boldsymbol{\lambda}, \mathbf{g}(\mathbf{x}) \rangle,$$

gdzie  $\boldsymbol{\lambda} \in \mathbb{R}^m$  jest wektorem mnożników Lagrange'a.

## Sformułowanie zadania optymalizacji nieliniowej z ograniczeniami

**DEFINICJA.** Kierunek  $\mathbf{d}$  poprowadzony z punktu  $\mathbf{x}$  jest dopuszczalny, jeśli istnieje takie  $\sigma > 0$  że dla dowolnego

$$\tau \in [0; \sigma], \mathbf{x} + \tau \mathbf{d} \in X,$$

gdzie  $X_0$  oznacza zbiór określony jako PN.

Zbiór wszystkich kierunków dopuszczalnych :

$$D(\mathbf{x}) = \{ \mathbf{d} : \exists \sigma > 0 \text{ takie, że} \\ \tau \in [0; \sigma] \Rightarrow \mathbf{x} + \tau \mathbf{d} \in X \}.$$

## Ograniczenia aktywne:

### Definicja

Ograniczenie  $g_i(\mathbf{x}) \leq 0$  jest aktywne w punkcie optymalnym  $\hat{\mathbf{x}}$ , jeżeli  $g_i(\hat{\mathbf{x}}) = 0$

Gdy spełnione jest  $g_i(\hat{\mathbf{x}}) < 0$ , to warunek ten nazywany jest nieaktywnym.

$$1. \quad g_i(\hat{\mathbf{x}} + \tau \mathbf{d}) \leq 0, \quad \forall i \in A(\hat{\mathbf{x}}) \quad A(\hat{\mathbf{x}}) = \{i : g_i(\hat{\mathbf{x}}) = 0\}$$

przy czym  $\tau \in [0, \sigma]$   $A(\hat{\mathbf{x}})$  - zbiór indeksów ograniczeń aktywnych

$$2. \quad g_i(\hat{\mathbf{x}} + \tau \mathbf{d}) = g_i(\hat{\mathbf{x}}) + \tau \langle \nabla g_i(\hat{\mathbf{x}}), \mathbf{d} \rangle + O(\tau) \leq 0$$

3. warunkiem koniecznym na to, aby kierunek  $\mathbf{d}$  był dopuszczalny jest:

$$\langle \nabla g_i(\hat{\mathbf{x}}), \mathbf{d} \rangle \leq 0, \quad \forall i \in A(\hat{\mathbf{x}})$$

## Lemat Farkasa

Niech będzie dany w  $\mathbb{R}^n$  zbiór  $n$ -wymiarowych wektorów

$\{b, a^i, i = 1, \dots, m\}$ . Nierówność

$$\langle b, x \rangle \geq 0$$

zachodzi dla każdego  $x \in \mathbb{R}^n$ , spełniającego

$$\langle -a^i, x \rangle \geq 0,$$

Wtedy i tylko wtedy, gdy istnieje  $\lambda = [\lambda_1, \dots, \lambda_m]^T \geq 0$

takie, że

$$b + \sum_{i=1}^m \lambda_i a^i = 0.$$

## Wzajemnie rozłączne zbiory kierunków

$$D_1(\hat{x}) = \{d : \langle \nabla g_i(\hat{x}), d \rangle > 0, i \in A(\hat{x}), \langle \nabla f(\hat{x}), d \rangle \geq 0\}$$

$$D_2(\hat{x}) = \{d : \langle \nabla g_i(\hat{x}), d \rangle > 0, i \in A(\hat{x}), \langle \nabla f(\hat{x}), d \rangle < 0\}$$

$$D_3(\hat{x}) = \{d : \langle \nabla g_i(\hat{x}), d \rangle > 0 \text{ dla pewnych } i \in A(\hat{x})\}$$

$$D(\hat{x}) = D_1(\hat{x}) \cup D_2(\hat{x}) \cup D_3(\hat{x})$$

## Warunki konieczne Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

**TWIERDZENIE.** Jeśli

a) funkcje  $f$  i  $g_i$  dla  $i = 1, \dots, m$  są różniczkowalne;

b)  $\hat{x}$  jest lokalnym minimum ZPN, to istnieje  $\hat{\lambda} \geq 0$ ,  $\dim \hat{\lambda} = m$ .

takie, że

$$\nabla f(\hat{x}) + \sum_{i=1}^m \hat{\lambda}_i \nabla g_i(\hat{x}) = 0$$

$$\hat{\lambda}_i g_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$

Wtedy i tylko wtedy, gdy

$$D_2(\hat{x}) = \emptyset$$

## Dowód warunków koniecznych Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

DOWÓD. Niech  $b = \nabla f(\hat{x})$  oraz

$$a^i = \nabla g_i(\hat{x}), \quad \forall i \in A(\hat{x})$$

wówczas zgodnie z lematem Farkasa, istnieje  $\hat{\lambda}_i \geq 0, i \in A(\hat{x})$

takie, że

$$\nabla f(\hat{x}) = \sum_{i \in A(\hat{x})} \hat{\lambda}_i (-\nabla g_i(\hat{x}))$$

wtedy i tylko wtedy, gdy

$$\langle \nabla f(\hat{x}), d \rangle \geq 0, \quad \forall d \in \mathbb{R}^n,$$

Spełniającego warunek dla ograniczeń:

$$\langle \nabla g_i(\hat{x}), d \rangle \leq 0, \quad \forall i \in A(\hat{x})$$

tzn. wtedy i tylko wtedy, gdy

$$D_2(\hat{x}) = \emptyset$$

## Dowód warunków koniecznych Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

Dla  $i \notin A(\hat{x})$  należy przyjąć  $\hat{\lambda}_i = 0$

Więc są spełnione dwa równania:

$$\nabla f(\hat{x}) + \sum_{i=1}^m \hat{\lambda}_i \nabla g_i(\hat{x}) = 0$$

$$\hat{\lambda}_i g_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$

Ckd

## Ilustracja warunków koniecznych Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

Przykład 1

$$\min_{x \in X} f(x) = (x_1 - 2)^2 + (x_2 - 1)^2$$

$$X = \left\{ \begin{array}{l} -x_2 + x_1^2 \leq 0 \\ x_1 + x_2 \leq 2 \end{array} \right\}$$

$$\hat{x} = [1, 1]^T \quad f(\hat{x}) = 2$$

Warunki konieczne Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a z wykorzystaniem funkcji Lagrange'a

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\mathbf{x}).$$

warunki konieczne:

$$\begin{aligned} \nabla_{\mathbf{x}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) &= \mathbf{0}, \\ \langle \hat{\boldsymbol{\lambda}}, \nabla_{\boldsymbol{\lambda}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) \rangle &= 0 \\ \nabla_{\boldsymbol{\lambda}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) &\leq \mathbf{0} \\ \hat{\boldsymbol{\lambda}} &\geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

Warunki wystarczające optymalizacji określane jako warunki regularności ograniczeń:

1. Wszystkie funkcje ograniczeń  $g_i(\mathbf{x})$  są liniowe – warunek regularności Karlina.
2. Wszystkie funkcje ograniczeń  $g_i(\mathbf{x})$  są funkcjami wypukłymi oraz zbiór rozwiązań dopuszczalnych ma niepuste wnętrze – warunek regularności Slatera
3. Gradienty wszystkich ograniczeń aktywnych, a więc  $\nabla g_i(\hat{\mathbf{x}})$ , dla  $i \in A(\hat{\mathbf{x}})$ , są liniowo niezależne – warunek regularności Fiacco i McCormicka.

Twierdzenie Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a – warunki konieczne i wystarczające dla zadania optymalizacji nieliniowej z ograniczeniami

**TWIERDZENIE.** Jeśli

- a) funkcje  $f$  i  $g_i$  dla  $i = 1, \dots, m$  są różniczkowalne;
- b)  $\hat{\mathbf{x}}$  jest lokalnym minimum ZPN,
- c) Warunek regularności ograniczeń jest spełniony w  $\hat{\mathbf{x}}$  to istnieje  $\hat{\boldsymbol{\lambda}} \geq \mathbf{0}$ ,  $\dim \hat{\boldsymbol{\lambda}} = m$ .

taki, że w punkcie  $\hat{\mathbf{x}}$  zachodzą warunki konieczne Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a :

$$\begin{aligned} \nabla f(\hat{\mathbf{x}}) + \sum_{i=1}^m \hat{\lambda}_i \nabla g_i(\hat{\mathbf{x}}) &= \mathbf{0} \\ \hat{\lambda}_i g_i(\hat{\mathbf{x}}) &= 0, \quad i = 1, \dots, m, \end{aligned}$$

Ilustracja warunków koniecznych i wystarczających Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

Przykład I

Minimalizacja funkcji  $f(\mathbf{x})$  przy zbiorze ograniczeń nierównościowych  $X$

$$\min_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}) = x_1^2 + x_1 x_2 + 0.5 x_2^2 - x_1 - x_2$$

$$X = \left\{ \mathbf{x} : \begin{array}{l} x_1 + x_2 \leq 0 \\ x_2 \geq 2 \end{array} \right\}$$

$$\hat{\mathbf{x}} = [-2, 2]^T \quad f(\hat{\mathbf{x}}) = 2$$

Różne przypadki aktywności ograniczeń

Sformułowanie zadania optymalizacji nieliniowej PN z ograniczeniami dodatkowo na zmienne decyzyjne  $\mathbf{x}$  :

$$f(\hat{\mathbf{x}}) = \min_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}),$$

gdzie :

$$X = \{\mathbf{x} : g_i(\mathbf{x}) \leq 0, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}, i = 1, \dots, m\},$$

$$f(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^1$$

$$\text{oraz } g_i(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^1, i = 1, \dots, m$$

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\mathbf{x}).$$

Warunki Lagrange'a dla zadania programowania nieliniowego z ograniczeniami oraz gdy zmienne decyzyjne  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$

$$\nabla_{\mathbf{x}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) \geq \mathbf{0}$$

$$\nabla_{\boldsymbol{\lambda}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) \leq \mathbf{0}$$

$$\langle \hat{\mathbf{x}}, \nabla_{\mathbf{x}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) \rangle = 0$$

$$\langle \hat{\boldsymbol{\lambda}}, \nabla_{\boldsymbol{\lambda}} L(\hat{\mathbf{x}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) \rangle = 0$$

$$\hat{\mathbf{x}} \geq \mathbf{0}$$

$$\hat{\boldsymbol{\lambda}} \geq \mathbf{0}$$

## Ilustracja warunków koniecznych i wystarczających Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

Przykład II

Minimalizacja funkcji  $f(x)$  przy zbiorze ograniczeń nierównościowych oraz ograniczeniach na znak zmiennej decyzyjnej

$$\min_{x \in X} f(x) = x_1^2 + (x_2 - 4)^2$$

$$X = \left\{ x : \begin{array}{l} x_1 + x_2 \leq 2 \\ x_2 \geq 0 \end{array} \right\}$$

$$\hat{x} = [-1, 3]^T \quad f(\hat{x}) = 2.0$$

## Sformułowanie zadania optymalizacji nieliniowej ZPN z ograniczeniami mniejszościowymi i równościowymi:

$$f(\hat{x}) = \min_{x \in X} f(x)$$

gdzie :

$$X = \{x : g_i(x) \leq 0, i = 1, \dots, p, \quad h_i(x) = 0, i = p+1, \dots, m\},$$

Gdzie:

$$f(x) : X = R^n \rightarrow R^1$$

$$g_i(x) : X = R^n \rightarrow R^1, i = 1, \dots, p$$

$$h_i(x) : X = R^n \rightarrow R^1, i = p+1, \dots, m$$

$$L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^p \lambda_i g_i(x) + \sum_{i=p+1}^m \lambda_i h_i(x).$$

## Warunki Kuhn'a-Tuckera dla ZPN z ograniczeniami mniejszościowymi i równościowymi

Jeśli

- a) funkcje  $f$  i  $g_i$  są różniczkowalne;
- b)  $\hat{x}$  jest lokalnym minimum ZPN,

To istnieją  $\hat{\lambda}_i, i = 1, \dots, p$

oraz istnieją  $\hat{\lambda}_i, i = p+1, \dots, m$  o nieograniczonym znaku, takie że:

$$\nabla f(\hat{x}) + \sum_{i=1}^m \hat{\lambda}_i \nabla g_i(\hat{x}) = 0$$

$$\hat{\lambda}_i g_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, p$$

## Ilustracja warunków koniecznych i wystarczających Kuhn'a-Tucker'a-Karusch'a

Przykład III

Minimalizacja funkcji  $f(x)$  przy zbiorze ograniczeń nierównościowych oraz zbiorze ograniczeń równościowych

$$\min_{x \in X} f(x) = x_1^2 + x_1 x_2 + x_2^2$$

$$X = \left\{ x : \begin{array}{l} 2x_1 - x_2 \geq 4 \\ x_2 = 0 \end{array} \right\}$$

$$\hat{x} = [2, 0]^T \quad f(\hat{x}) = 4$$