

Podstawy optymalnego projektowania konstrukcji

Metody analityczne

Marcin Rodak

`marcin.rodak@put.poznan.pl`

Zakład Wytrzymałości i Konstrukcji
Instytut Mechaniki Stosowanej
Politechnika Poznańska

wrzesień 2015

- 1 Wprowadzenie
- 2 Optymalizacja funkcji jednej zmiennej bez ograniczeń
 - Sformułowanie problemu
 - Warunek konieczny istnienia ekstremum funkcji
 - Warunek dostateczny istnienia ekstremum funkcji
- 3 Optymalizacja funkcji wielu zmiennych bez ograniczeń
 - Sformułowanie problemu
 - Warunek konieczny
 - Warunek dostateczny
- 4 Optymalizacja funkcji wielu zmiennych z ograniczeniami równościowymi
 - Sformułowanie problemu
 - Bezpośrednie podstawienie
 - Tytuł
 - Metoda wyznaczników Lagrange'a
- 5 Optymalizacja funkcji wielu zmiennych z ograniczeniami nierównościowymi
 - Sformułowanie problemu
 - Warunki konieczne

Optymalizacja to akt, czynność, której celem jest otrzymanie najlepszych rezultatów ze względu na wybrane kryterium w danych warunkach.

Problem optymalizacyjny można przedstawić matematycznie następująco

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} f(\mathbf{x}),$$

pod warunkiem, że

$$\begin{aligned} g_i(\mathbf{x}) &\leq 0 & i = 1, 2, \dots, m_n, \\ h_j(\mathbf{x}) &\leq 0 & j = 1, 2, \dots, m_e, \end{aligned}$$

gdzie $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$.

Przy poszukiwaniu optimum funkcji ciągłej i różniczkowalnej przydatne są metody analityczne (częściowo poznane na kursie analizy matematycznej).

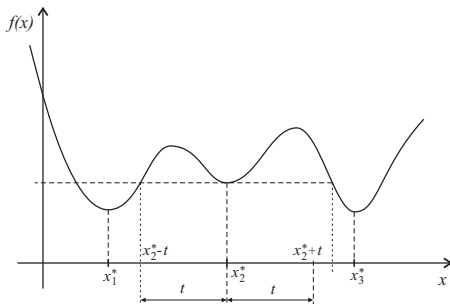
Metody analityczne nie mają praktycznego zastosowania w przypadku problemów bardziej złożonych, natomiast stanowią podstawę teoretyczną dla metod komputerowych przedstawionych w dalszej części wykładów.

Sformułowanie problemu optymalizacyjnego

Sformułowanie problemu optymalizacyjnego

$$\min_{x \in [a, b]} f(x) \quad (2.1)$$

gdzie $x \in \mathbb{R}$ oraz $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$



Rysunek: Funkcja jednej zmiennej

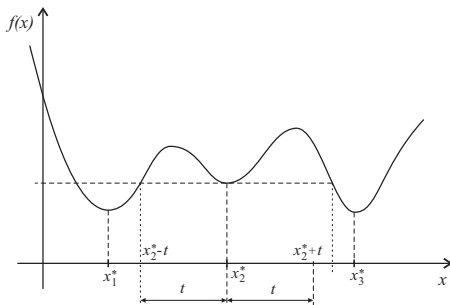
Sformułowanie problemu optymalizacyjnego

Definicja (minimum/maksimum lokalne funkcji jednej zmiennej)

Funkcja jednej zmiennej $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ma w punkcie $x = x^*$

- minimum lokalne, gdy

$$\exists t > 0 \forall |h| < t \quad f(x^*) \leq f(x^* + h)$$



Rysunek: Funkcja jednej zmiennej

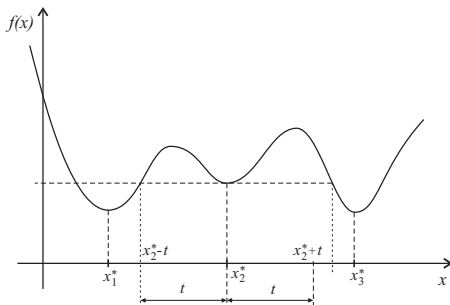
Sformułowanie problemu optymalizacyjnego

Definicja (minimum/maksimum lokalne funkcji jednej zmiennej)

Funkcja jednej zmiennej $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ma w punkcie $x = x^*$

- maksimum lokalne, gdy

$$\exists t > 0 \quad \forall |h| < t \quad f(x^*) \geq f(x^* + h)$$

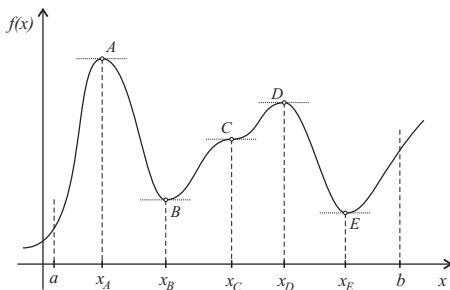


Rysunek: Funkcja jednej zmiennej

Ekstremum funkcji – warunek konieczny – twierdzenie

Uwagi

- 1 Punkt, w którym pochodna funkcji ciągłej i różniczkowalnej równa się zero nazywamy *punktem stacjonarnym*.
- 2 Punkt stacjonarny, w którym funkcja jednej zmiennej nie osiąga ekstremum nazywamy *punktem przegięcia*.



Rysunek: Funkcja jednej zmiennej

Dowód

Pochodną funkcji oblicza się następująco

$$f'(x^*) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x^* + h) - f(x^*)}{h} \quad (\text{i})$$

Jeśli w punkcie x^* funkcja f osiąga minimum to

$$f(x^* + h) - f(x^*) \geq 0$$

dla dostatecznie małej wartości $|h|$. Zatem

$$\frac{f(x^* + h) - f(x^*)}{h} \geq 0 \quad \text{dla } h \geq 0 \quad (\text{ii})$$

$$\frac{f(x^* + h) - f(x^*)}{h} \leq 0 \quad \text{dla } h \leq 0 \quad (\text{iii})$$

Z równań (ii) i (iii) wynika, że w wyrażeniu (i) granica prawostronna $f'(x^*) \geq 0$, natomiast lewostronna $f'(x^*) \leq 0$. Z istnienia pochodnej wnosimy, że

$$f'(x^{*-}) = f'(x^{*+}) = f'(x^*) = 0.$$

Podobne rozumowanie możemy przeprowadzić przy założeniu, że w $x = x^*$ funkcja osiąga maksimum lokalne. □

Uwagi

- Twierdzenie (??) nie określa co dzieje się w przypadku, gdy funkcja $f(x)$ w punkcie $x = x^*$ nie posiada pochodnej, np.

$$\lim_{h \rightarrow 0^-} \frac{f(x^* + h) - f(x^*)}{h} = m^- < 0$$
$$\lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{f(x^* + h) - f(x^*)}{h} = m^+ > 0$$

- Twierdzenie (??) nie mówi co dzieje się na krańcach przedziału $[a, b]$.
- Warunek $f'(x^*) = 0$ nie jest warunkiem dostatecznym ekstremum lokalnego funkcji $f(x)$, np. dla funkcji $f(x) = x^3$ w punkcie $x = 0$ pochodna zeruje się natomiast funkcja ta nie osiąga w tym punkcie ekstremum lokalnego.

Twierdzenie (Warunek dostateczny istnienia ekstremum funkcji)

Niech $f'(x^*) = f''(x^*) = f'''(x^*) = \dots = f^{(n-1)}(x^*) = 0$ oraz $f^{(n)}(x^*) \neq 0$ wtedy funkcja $f(x)$ ma w punkcie $x = x^*$

- 1 minimum lokalne, gdy $f^{(n)}(x^*) > 0$ i n jest liczbą parzystą,
- 2 maksimum lokalne, gdy $f^{(n)}(x^*) < 0$ i n jest liczbą parzystą,
- 3 punkt przegięcia, gdy n jest liczbą nieparzystą.

Warunek dostateczny istnienia ekstremum funkcji – dowód

Dowód

Korzystając z szeregu Taylora z resztą otrzymujemy równość

$$f(x^* + h) = f(x^*) + \frac{h}{1!} f'(x^*) + \frac{h^2}{2!} f''(x^*) + \frac{h^3}{3!} f'''(x^*) + \dots + \\ + \frac{h^{n-1}}{(n-1)!} f^{(n-1)}(x^*) + \frac{h^n}{n!} f^{(n)}(x^* + \theta h) \quad \text{dla } 0 \leq \theta \leq 1$$

Stąd, że $f'(x^*) = f''(x^*) = f'''(x^*) = \dots = f^{(n-1)}(x^*) = 0$ mamy

$$f(x^* + h) - f(x^*) = \frac{h^n}{n!} f^{(n)}(x^* + \theta h) \quad \text{dla } 0 < \theta < 1$$

W przypadku, gdy $f^{(n)}(x^*) > 0$ to dla dostatecznie małej wartości $|h|$ wartość n -tej pochodnej funkcji nie zmienia znaku (ciągłość funkcji), czyli $f^{(n)}(x^* + \theta h) > 0$ dla $0 < \theta < 1$ dodatkowo, gdy n jest liczbą parzystą to wyrażenie po prawej stronie przyjmuje wartość dodatnią niezależnie od znaku h . Zatem $f(x^* + h) \geq f(x^*)$ dla dostatecznie małych wartości $|h|$, czyli w punkcie $x = x^*$ funkcja $f(x)$ osiąga minimum lokalne. Podobnie dowód przeprowadza się w przypadku, gdy $f^{(n)}(x^*) < 0$ i n jest liczbą parzystą. Natomiast, gdy n jest liczbą nieparzystą wyrażenie $\frac{h^n}{n!}$ ma taki sam znak jak wartość h zatem nie można określić znaku wyrażenia $f(x^* + h) - f(x^*)$ w otoczeniu punktu $x = x^*$. □

Example

Znajdź lokalne ekstrema funkcji

$$f(x) = 12x^5 - 45x^4 + 40x^3 + 5.$$

Rozwiązanie. Pochodna funkcji wynosi $f'(x) = 60(x^4 - 3x^3 + 2x^2)$ i przyjmuje wartość zero w punktach $x_1 = 0$, $x_2 = 1$, $x_3 = 2$. Są to punkty, w których możemy podejrzewać istnienie ekstremów lokalnych wymaga to jednak dalszych badań. Druga pochodna jest równa $f''(x) = 60(4x^3 - 9x^2 + 4x)$. Dla $x = 0$ $f''(0) = 0$ i wymaga to obliczenia trzeciej pochodnej. Dla $x = 1$ $f''(1) = -60 < 0$ i funkcja osiąga w tym punkcie maksimum lokalne

$$f_{max} = f(1) = 12. \quad (2.2)$$

Dla $x = 2$ $f''(2) = 240 > 0$ i funkcja osiąga w tym punkcie minimum lokalne

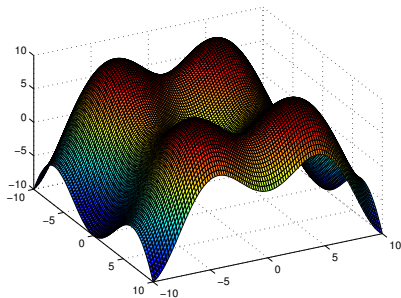
$$f_{min} = f(2) = -11. \quad (2.3)$$

Trzecia pochodna wynosi $f'''(x) = 120(6x^2 - 9x + 2)$ i $f'''(0) = 240 \neq 0$. Zatem w $x = 0$ funkcja nie osiąga ani minimum ani maksimum lokalnego, jest to punkt przegięcia.

Sformułowanie problemu optymalizacyjnego

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) \quad (3.1)$$

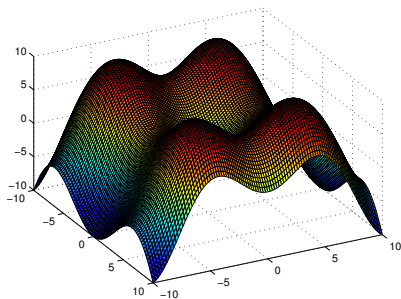
gdzie $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, n – liczba zmiennych decyzyjnych.



Rysunek: Funkcja $f(x) = x_1 \sin\left(\frac{\pi x_1}{10}\right) + x_2 \sin\left(\frac{3\pi x_2}{20}\right)$

Definicja

Funkcja wielu zmiennych $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ma w punkcie $x = x^*$ minimum lokalne, gdy istnieje liczba $r > 0$ taka, że $f(x^*) \leq f(x)$ dla każdego $|x - x^*| < r$.



Rysunek: Funkcja $f(x) = x_1 \sin\left(\frac{\pi x_1}{10}\right) + x_2 \sin\left(\frac{3\pi x_2}{20}\right)$

Definicja

Różniczką r -tego rzędu funkcji $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ w kierunku wektora $h = [h_1, h_2, \dots, h_n]^T$ nazywamy wielomian postaci

$$d^r f(\mathbf{x}) = \underbrace{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \cdots \sum_{k=1}^n}_{r \text{ razy}} h_i h_j \dots h_k \frac{\partial^r f(\mathbf{x})}{\partial x_i \partial x_j \dots \partial x_k}$$

Różniczka r -tego rzędu – przykład

Przykład

Różniczka drugiego rzędu

Szereg Taylora

$$f(\mathbf{x} + \mathbf{h}) = f(\mathbf{x}) + d f(\mathbf{x}) + \frac{1}{2} d^2 f(\mathbf{x}) + \frac{1}{3!} d^3 f(\mathbf{x}) + \dots + \frac{1}{r!} d^r f(\mathbf{x}) + R_r(\mathbf{x}, \mathbf{h}),$$

gdzie

$$R_r(\mathbf{x}, \mathbf{h}) = \frac{1}{(r+1)!} d^{(r+1)} f(\mathbf{x} + \theta \mathbf{h})$$

i $0 < \theta < 1$.

Przykład

Szereg Taylora danej funkcji

Twierdzenie (warunek konieczny)

Funkcja $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ klasy C^1 ma ekstremum lokalne w punkcie $x = x^*$ jeśli

$$\frac{\partial f(x^*)}{\partial x_1} = \frac{\partial f(x^*)}{\partial x_2} = \dots = \frac{\partial f(x^*)}{\partial x_n} = 0$$

Uwaga

Punkt, w którym wszystkie pochodne cząstkowe funkcji ciągłej i różniczkowalnej równają się zero nazywamy *punktem stacjonarnym*.

Dowód

Założmy, że funkcja $f(x)$ w punkcie $x = x^*$ ma ekstremum lokalne oraz, że pochodne cząstkowe pierwszego rzędu nie zerują się w tym punkcie. Szereg Taylora możemy zapisać w postaci

$$f(x^* + h) = f(x^*) + df(x^*) + R_1(x^*, h),$$

gdzie reszta $R_1(x, h)$ jest sumą iloczynów postaci $h_i h_j$. Dla dostatecznie małej wartości $|h|$ drugi składnik po prawej stronie powyższego równania dominuje nad składnikami wyższego rzędu. Zatem wyrażenie

$$f(x^* + h) - f(x^*)$$

przyjmuje taki sam znak jak wyrażenie $df(x^*)$. Jeśli $df(x^*) > 0$ dla wektora h to $df(x^*) < 0$ dla wektora $-h$. Co przeczy założeniu, że funkcja ma w punkcie $x = x^*$ ekstremum lokalne. Stąd $df(x^*) = 0$ dla dowolnego wektora h , więc pochodne cząstkowe są równe zero.

Twierdzenie (warunek dostateczny)

Warunkiem dostatecznym na to, aby punkt stacjonarny x^* był ekstremum lokalnym jest to, aby macierz drugich pochodnych cząstkowych (hesjan) funkcji $f(x)$ w punkcie $x = x^*$ była

- (i) dodatnio określona dla minimum lokalnego lub
- (ii) ujemnie określona dla maksimum lokalnego.

Dowód

Szereg Taylora możemy zapisać w postaci

$$f(\mathbf{x}^* + \mathbf{h}) = f(\mathbf{x}^*) + \sum_{i=1}^n h_i \frac{\partial f(\mathbf{x}^*)}{\partial x_i} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n h_i h_j \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}^* + \theta \mathbf{h})}{\partial x_i \partial x_j} \quad (\text{i})$$

dla $0 < \theta < 1$. Stąd, że $\frac{\partial f(\mathbf{x}^*)}{\partial x_i} = 0$ dla $i = 1, 2, \dots, n$ to o znaku wyrażenia

$$f(\mathbf{x}^* + \mathbf{h}) - f(\mathbf{x}^*) \quad (\text{ii})$$

decyduje ostatni składnik wyrażenia po prawej stronie równania (i).

Z ciągłości drugich pochodnych w punkcie \mathbf{x}^* wynika, że $(\partial f(\mathbf{x})/\partial x_i \partial x_j)|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*}$ ma taki sam znak jak $(\partial f(\mathbf{x})/\partial x_i \partial x_j)|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^* + \mathbf{h}}$ dla dostatecznie małej wartości $|\mathbf{h}|$. Zatem wyrażenie (ii) jest dodatnie, więc funkcja $f(\mathbf{x})$ w punkcie $\mathbf{x} = \mathbf{x}^*$ ma minimum, gdy

$$Q = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n h_i h_j \frac{\partial^2 f(\mathbf{x}^*)}{\partial x_i \partial x_j} > 0. \quad (\text{iii})$$

Dowód (cd.)

Wyrażenie (iii) możemy zapisać w postaci

$$Q = \frac{1}{2} \mathbf{h}^T \mathbf{H}(\mathbf{x}^*) \mathbf{h},$$

gdzie

$$\mathbf{H}(\mathbf{x}^*) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_3} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_3} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3^2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_3 \partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_3} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{pmatrix}_{x=\mathbf{x}^*}$$

Różniczka Q jest większa od zera dla dowolnego wektora \mathbf{h} , gdy macierz $\mathbf{H}(\mathbf{x}^*)$ jest dodatnio określona. Podobne rozumowanie przeprowadzamy dla maksimum lokalnego.

Uwagi

Macierz $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ jest

- dodatnio określona, gdy jej wszystkie wartości własne, czyli wszystkie pierwiastki równania charakterystycznego

$$|\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}| = 0$$

przyjmują wartości dodatnie,

- ujemnie określona, gdy jej wszystkie wartości własne przyjmują wartości ujemne.

Uwagi

Macierz $\mathbf{A} = [a_{ij}]$ jest

- dodatnio określona, gdy jej wszystkie wyznaczniki

$$A_1 = |a_{11}|, \quad A_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix},$$
$$A_3 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}, \quad \dots, \quad A_n = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

przyjmują wartości dodatnie,

- ujemnie określona, gdy każdy z wyznaczników A_j dla $j = 1, 2, \dots, n$ przyjmuje wartość o tym samym znaku co liczba $(-1)^j$.

Problem optymalizacji funkcji wielu zmiennych z ograniczeniami równościowymi można przedstawić w postaci

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

gdzie \mathbb{X} to zbiór rozwiązań dopuszczalnych równy

$$\mathbb{X} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : h_i(\mathbf{x}) = 0, i = 1, 2, \dots, m_e\}$$

$h_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ oraz m_e liczba ograniczeń równościowych

Sformułowany problem można doprowadzić do problemu optymalizacji funkcji $n - m_e$ zmiennych bez ograniczeń.

Rozwiązuje się układ równań

$$h_i(\mathbf{x}) = 0 \quad \text{dla} \quad i = 1, 2, \dots, m_e.$$

Przedstawiamy dowolny zbiór m_e zmiennych decyzyjnych jako funkcje pozostałych $n - m_e$ zmiennych decyzyjnych

Przykład [lit]

Oblicz wymiary prostopadłościanu o maksymalnej objętości wpisanego w sferę o promieniu $r = 1$

Rozwiązanie.

Środki prostopadłościanu i sfery umieścimy w początku kartezjańskiego układu współrzędnych $Ox_1x_2x_3$. Krawędzie prostopadłościanu niech będą równoległe do odpowiednich osi układu współrzędnych, a jego wymiary równe odpowiednio $2x_1$, $2x_2$ i $2x_3$. Zatem mamy znaleźć maksimum funkcji

$$f(\mathbf{x}) = 8x_1x_2x_3$$

pod warunkiem, że

$$x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 1.$$

Przykład cd. [lit]

Z równania możemy obliczyć, że

$$x_3 = \pm \sqrt{1 - x_1^2 - x_2^2}$$

Zatem funkcja celu przyjmuje postać

$$f(x) = \pm 8x_1x_2 \sqrt{1 - x_1^2 - x_2^2}$$

Jej pochodne cząstkowe wynoszą odpowiednio

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = \pm 8 \frac{x_2 (1 - 2x_1^2 - x_2^2)}{\sqrt{1 - x_1^2 - x_2^2}},$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = \pm 8 \frac{x_1 (1 - x_1^2 - 2x_2^2)}{\sqrt{1 - x_1^2 - x_2^2}}.$$

Przyrównując je do zera otrzymuje się układ równań

$$x_2 (1 - 2x_1^2 - x_2^2) = 0,$$

$$x_1 (1 - x_1^2 - 2x_2^2) = 0,$$

Przykład cd. [lit]

który ma następujące rozwiązanie (po odrzuceniu rozwiązań ujemnych oraz nie należących do dziedziny)

$$x_1^* = \frac{1}{\sqrt{3}},$$

$$x_2^* = \frac{1}{\sqrt{3}},$$

$$x_3^* = \frac{1}{\sqrt{3}}.$$

Drugie pochodne cząstkowe są odpowiednio równe

$$\left. \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*} = -\frac{32}{\sqrt{3}},$$

$$\left. \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*} = -\frac{32}{\sqrt{3}},$$

$$\left. \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^*} = -\frac{16}{\sqrt{3}}.$$

Przykład cd. [lit]

Hesjan funkcji $f(x)$ jest ujemnie określony w punkcie $x = x^*$, ponieważ

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} \Big|_{x=x^*} = -\frac{32}{\sqrt{3}} < 0 \quad \text{oraz} \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} - \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} \right)^2 \Big|_{x=x^*} = 256 > 0.$$

Maksymalna wartość funkcji wynosi

$$f_{\max} = \frac{8}{3\sqrt{3}}$$

Rozpatrzmy problem optymalizacji funkcji dwóch zmiennych z jednym ograniczeniem równościowym (tzn. $n = 2$, $m_e = 1$, czyli

$$\min_{x \in \mathbb{R}^2} f(x_1, x_2)$$

pod warunkiem, że

$$h(x_1, x_2) = 0$$

Rozwiązanie

Jeżeli funkcja $f(x_1, x_2)$ ma w punkcie (x_1^*, x_2^*) minimum to spełniony jest warunek konieczny optimum postaci

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} dx_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2} dx_2 \Big|_{x=x^*} = 0.$$

Punkt x^* musi spełniać ponadto ograniczenie

$$h(x_1^*, x_2^*) = 0,$$

a kierunek (dx_1, dx_2)

$$h(x_1^* + dx_1, x_2^* + dx_2) = 0.$$

Rozwijając to wyrażenie w szereg Taylora otrzymujemy

$$h(x_1^* + dx_1, x_2^* + dx_2) = h(x_1^*, x_2^*) + \frac{\partial h}{\partial x_1}(x_1^*, x_2^*) dx_1 + \frac{\partial h}{\partial x_2}(x_1^*, x_2^*) dx_2.$$

Zatem

$$\frac{\partial h}{\partial x_1}(x_1^*, x_2^*) dx_1 + \frac{\partial h}{\partial x_2}(x_1^*, x_2^*) dx_2 = 0.$$

Rozwiązanie cd.

Jeżeli funkcja $\frac{\partial h}{\partial x_2}(x_1^*, x_2^*) \neq 0$ to

$$dx_2 = - \left(\frac{\partial h}{\partial x_1} / \frac{\partial h}{\partial x_2} \right)_{x=x^*} dx_1.$$

Podstawiając to wyrażenie do warunku koniecznego otrzymujemy

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1} \frac{\partial h}{\partial x_2} - \frac{\partial f}{\partial x_2} \frac{\partial h}{\partial x_1} \right)_{x=x^*} dx_1 = 0.$$

czyli

$$\begin{vmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} \\ \frac{\partial h}{\partial x_1} & \frac{\partial h}{\partial x_2} \end{vmatrix} = 0.$$

Jest to warunek konieczny istnienia ekstremum funkcji.

W przypadku dowolnej wartości n i m_e warunki konieczne są następujące

$$J \left(\frac{f, h_1, h_2, \dots, h_{m_e}}{x_k, x_1, x_2, \dots, x_{m_e}} \right) = \begin{vmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_k} & \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{m_e}} \\ \frac{\partial h_1}{\partial x_k} & \frac{\partial h_1}{\partial x_1} & \frac{\partial h_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial h_1}{\partial x_{m_e}} \\ \frac{\partial h_2}{\partial x_k} & \frac{\partial h_2}{\partial x_1} & \frac{\partial h_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial h_2}{\partial x_{m_e}} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \frac{\partial h_{m_e}}{\partial x_k} & \frac{\partial h_{m_e}}{\partial x_1} & \frac{\partial h_{m_e}}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial h_{m_e}}{\partial x_{m_e}} \end{vmatrix} = 0$$

dla $k = m_e + 1, m_e + 2, \dots, n$. Ponadto musi być spełniony warunek

$$J \left(\frac{h_1, h_2, \dots, h_{m_e}}{x_1, x_2, \dots, x_{m_e}} \right) \neq 0.$$

Warunek konieczny ($n = 2, m_e = 1$)

Rozpatrzmy problem optymalizacji funkcji dwóch zmiennych z jednym ograniczeniem równościowym (tzn. $n = 2, m_e = 1$, czyli

$$\min_{x \in \mathbb{R}^2} f(x_1, x_2)$$

pod warunkiem, że

$$h(x_1, x_2) = 0$$

Warunek konieczny ($n = 2, m_e = 1$)

Rozwiązanie

Z wcześniejszych rozważań wynika, że funkcja f ma w punkcie $x^* = (x_1^*, x_2^*)$, gdy

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} - \frac{\partial f / \partial x_2}{\partial h / \partial x_2} \frac{\partial h}{\partial x_1} \Big|_{x=x^*} = 0. \quad (\text{i})$$

Definiując

$$\lambda = - \frac{\frac{\partial f}{\partial x_2}}{\frac{\partial h}{\partial x_2}} \Big|_{x=x^*}. \quad (\text{ii})$$

Zatem równanie (i) możemy zapisać

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} + \lambda \frac{\partial h}{\partial x_1} \Big|_{x=x^*} = 0, \quad (\text{iii})$$

natomiast równanie (ii)

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} + \lambda \frac{\partial h}{\partial x_2} \Big|_{x=x^*} = 0. \quad (\text{iv})$$

Ponadto

$$h(x) \Big|_{x=x^*} = 0. \quad (\text{v})$$

Równania (iii)-(v) tworzą układ warunków koniecznych istnienia ekstremum funkcji.

Funkcja Lagrange'a

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{h}(\mathbf{x}),$$

gdzie

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \quad \boldsymbol{\lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_{m_e} \end{bmatrix} \quad \mathbf{h} = \begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \\ \vdots \\ h_{m_e} \end{bmatrix}$$

lub

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \lambda_1 h_1(\mathbf{x}) + \lambda_2 h_2(\mathbf{x}) + \cdots + \lambda_{m_e} h_{m_e}(\mathbf{x}),$$

Warunki konieczne

Warunki konieczne możemy zapisać w postaci

$$\frac{\partial L}{\partial x_i} = \frac{\partial f}{\partial x_i} + \sum_{j=1}^{m_e} \lambda_j \frac{\partial h_j}{\partial x_i} = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda_j} = h_j(\mathbf{x}) = 0 \quad j = 1, 2, \dots, m_e,$$

lub

$$\nabla L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = 0,$$

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

gdzie

$$\nabla = \begin{bmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} \\ \frac{\partial}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$\nabla_{\lambda} = \begin{bmatrix} \frac{\partial}{\partial \lambda_1} \\ \frac{\partial}{\partial \lambda_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial}{\partial \lambda_{m_e}} \end{bmatrix}$$

Warunek dostateczny

Warunkiem dostatecznym istnienia minimum funkcji w punkcie stacjonarnym $\mathbf{x} = \mathbf{x}^*$ jest przyjmowanie wartości dodatniej formy kwadratowej

$$Q = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \frac{\partial^2 L}{\partial x_i \partial x_j} dx_i dx_j$$

dla każdej wartości wektora $d\mathbf{x}$ spełniającej ograniczenia, tzn. musi zachodzić warunek

$$h_j(\mathbf{x} + d\mathbf{x}) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m_e.$$

Uwagi

Warunkiem dostatecznym istnienia maksimum funkcji w punkcie stacjonarym $x = x^*$ jest przyjmowanie wartości ujemnej formy kwadratowej $Q(x^*, \lambda^*)$

$$Q = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \frac{\partial^2 L(x^*, \lambda^*)}{\partial x_i \partial x_j} dx_i dx_j < 0$$

dla każdego dopuszczalnego wektora dx .

Uwagi

Warunkiem koniecznym przyjmowania wartości dodatniej (ujemnej) formy kwadratowej $Q(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*)$ dla dopuszczalnych kierunków $d\mathbf{x}$ jest to, aby wszystkie pierwiastki wielomianu

$$\begin{vmatrix} L_{11} - z & L_{12} & \dots & L_{1n} & h_{11} & h_{21} & \dots & h_{m_e1} \\ L_{21} & L_{22} - z & \dots & L_{2n} & h_{12} & h_{22} & \dots & h_{m_e2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ L_{n1} & L_{n2} & \dots & L_{nn} - z & h_{1n} & h_{2n} & \dots & h_{m_en} \\ h_{11} & h_{12} & \dots & h_{1n} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ h_{21} & h_{22} & \dots & h_{2n} & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ h_{m_e1} & h_{m_e2} & \dots & h_{m_en} & 0 & 0 & \dots & 0 \end{vmatrix} = 0,$$

gdzie

$$L_{ij} = \frac{\partial^2 L}{\partial x_i \partial x_j}(\mathbf{x}^*, \boldsymbol{\lambda}^*),$$

$$h_{ij} = \frac{\partial h_i}{\partial x_j}(\mathbf{x}^*),$$

były dodatnie (ujemne).

Problem optymalizacji funkcji wielu zmiennych z ograniczeniami nierównościami można przedstawić w postaci

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

gdzie \mathbb{X} to zbiór rozwiązań dopuszczalnych równy

$$\mathbb{X} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : g_i(\mathbf{x}) \leq 0, i = 1, 2, \dots, m_n\}$$

$g_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ oraz m_n liczba ograniczeń nierównościowych.

Wprowadźmy nowe zmienne decyzyjne y_j dla $j = 1, 2, \dots, m_n$ i przekształćmy ograniczenia do postaci

$$g_j + y_j^2 = 0,$$

Otrzymaliśmy nowy problem – optymalizację funkcji z ograniczeniami równościowymi. Wymiar problemu wzrósł o liczbę ograniczeń nierównościowych.

Funkcja Lagrange'a wygląda następująco

$$L(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \boldsymbol{\lambda}) = f(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^{m_n} \lambda_j [g_j(\mathbf{x}) + y_j^2].$$

Warunki konieczne istnienia ekstremum funkcji z ograniczeniami równościowymi mają postać

$$\frac{\partial L}{\partial x_i} = \frac{\partial f}{\partial x_i} + \sum_{j=1}^{m_n} \lambda_j \frac{\partial g_j}{\partial x_i} = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad (\text{i})$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda_j} = g_j(\mathbf{x}) + y_j^2 = 0 \quad j = 1, 2, \dots, m_n, \quad (\text{ii})$$

$$\frac{\partial L}{\partial y_j} = 2\lambda_j y_j = 0 \quad j = 1, 2, \dots, m_n. \quad (\text{iii})$$

- Równanie (ii) zapewnia, że $g(\mathbf{x}^*) \leq 0$.
- Równanie (iii) zapewnia, że $\lambda_j = 0$ lub $y_j = 0$.
 - Jeżeli $\lambda_j = 0$ i $y_j \neq 0$ to $g_j < 0$ (ograniczenie nieaktywne).
 - Jeżeli $\lambda_j \neq 0$ i $y_j = 0$ to $g_j = 0$ (ograniczenie aktywne).

Wyprowadzenie warunków koniecznych

Niech J_1 i J_2 będą zbiorami indeksów dla których ograniczenia są odpowiednio aktywne i nieaktywne, tzn.

$$g_j(\mathbf{x}^*) = 0 \quad \implies \quad j \in J_1,$$

$$g_j(\mathbf{x}^*) < 0 \quad \implies \quad j \in J_2.$$

Równania (i-iii) można zapisać w postaci

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} + \sum_{j \in J_1} \lambda_j \frac{\partial g_j}{\partial x_i} = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad (\text{i})$$

$$g_j(\mathbf{x}) = 0 \quad j \in J_1, \quad (\text{ii})$$

$$g_j(\mathbf{x}) + y_j^2 = 0 \quad j \in J_2. \quad (\text{iii})$$

Równanie (i) można przedstawić

$$-\nabla f(\mathbf{x}^*) = \lambda_{j_1} \nabla g_{j_1}(\mathbf{x}^*) + \lambda_{j_2} \nabla g_{j_2}(\mathbf{x}^*) + \dots + \lambda_{j_p} \nabla g_{j_p}(\mathbf{x}^*) \quad (\text{iv})$$

gdzie $j_1, j_2, \dots, j_p \in J_1$ i $p = |J_1|$.

Weźmy dowolny kierunek dopuszczalny S , tzn. taki, że

$$S^T \nabla g_j(x^*) < 0, \quad j \in J_1. \quad (v)$$

Jeżeli wymnożymy skalarnie równanie (iv) przez wektor S otrzymamy zależność

$$-S^T \nabla f(x^*) = \lambda_{j_1} S^T \nabla g_{j_1}(x^*) + \lambda_{j_2} S^T \nabla g_{j_2}(x^*) + \dots + \lambda_{j_p} S^T \nabla g_{j_p}(x^*) \quad (vi)$$

W przypadku, gdy szukamy minimum funkcji wyrażenie $S^T \nabla f(x^*)$ powinno przyjmować wartość dodatnią dla każdego dopuszczalnego wektora S , w przeciwnym przypadku w kierunku tego wektora znajduje się punkt, w którym wartość funkcji jest mniejsza i w tym punkcie spełnione są wszystkie ograniczenia, co przeczy temu, że $f(x^*)$ jest minimum lokalnym funkcji w obszarze dopuszczalnym.

Z powyższych rozważań wynika, że prawa strona równania (vi) musi być mniejsza od zera. Biorąc również pod uwagę warunki (v) wnosimy, że $\lambda_j > 0$ dla $j \in J_1$

Warunki konieczne (Kuhn-Tucker)

Warunki konieczne istnienia ekstremum funkcji z ograniczeniami nierównościami mają postać

$$\frac{\partial f(\mathbf{x}^*)}{\partial x_i} + \sum_{j=1}^{m_n} \lambda_j \frac{\partial g_j(\mathbf{x}^*)}{\partial x_i} = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad (\text{i})$$

$$\lambda_j g_j(\mathbf{x}^*) = 0, \quad (\text{ii})$$

$$g_j(\mathbf{x}^*) \leq 0, \quad (\text{iii})$$

$$\lambda_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, m_n. \quad (\text{iv})$$

Warunki konieczne (Kuhn-Tucker)

Podsumowując poprzednie rozważania warunki konieczne istnienia minimum lokalnego w punkcie \mathbf{x}^* przedstawiają się następująco

$$\Delta f + \sum_{j=1}^{m_n} \lambda_j \Delta g_j + \sum_{k=1}^{m_e} \beta_k \Delta h_k = \mathbf{0}, \quad (5.1)$$

$$\lambda_j g_j(\mathbf{x}^*) = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m_n, \quad (5.2)$$

$$g_j(\mathbf{x}^*) \leq 0, \quad j = 1, 2, \dots, m_n, \quad (5.3)$$

$$h_k(\mathbf{x}^*) = 0, \quad k = 1, 2, \dots, m_e, \quad (5.4)$$

$$\lambda_j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, m_n. \quad (5.5)$$