

## Optimizavimo metodai. Paskaitų konspektas

Rimantas Grigutis

### 9 paskaita. Skaitiniai besąlyginiai optimizavimo metodai. Daugiamatė optimizacija. Baudų metodas

#### Uždavinys.

Duota dukart tolydžiai diferencijuojama tikslo funkcija  $f(x) = f(x_1, \dots, x_n)$  ir galimų reikšmių sritį  $X$  lygybėmis apribojančios funkcijos  $g_j(x) = g_j(x_1, \dots, x_n)$ ,  $j = 1, \dots, p$ .

Rasti tikslo funkcijos  $f(x)$  lokaliųjų minimumų  $x^*$  aibėje  $X$ :

$$f(x^*) = \min_{x \in X} f(x),$$

$$\text{čia } X = \left\{ x \mid \begin{array}{l} g_j(x) = 0, j = 1, \dots, m; m < n \\ g_j(x) \leq 0, j = m + 1, \dots, p \end{array} \right\}.$$

#### Sprendimo strategija

1. Metodo idėja yra ta, kad sąlyginio minimumo paieška pakeičiama besąlyginio minimumo paieška pagalbinei funkcijai:

$$F(x, r^k) = f(x) + P(x, r^k) \rightarrow \min_{x \in \mathbf{R}^n},$$

čia  $P(x, r^k)$  - baudos funkcija, o  $r^k$  - baudos parametras, apibrėžiamas kiekviename iteracijos žingsnyje.

Baudos funkcijos turi tenkinti šias sąlygas:

$$P(x, r^k) = \begin{cases} 0, & \text{jei apribojimai tenkinami} \\ > 0, & \text{jei apribojimai netenkinami} \end{cases},$$

bet, jei apribojimai yra netenkinami ir  $r^k \rightarrow \infty, k \rightarrow \infty$  teisinga  $P(x, r^k) \rightarrow \infty$ . Kuo didesnis  $r^k$ , tuo didesnė apribojimo netenkinimo bauda.

2. Pradinis paieškos taškas  $x^0$  paprastai parenkamas už galimų sprendinių aibės  $X$  ribų. Kiekviename  $k$ -ajame iteracijos žingsnyje randamas pagalbinės funkcijos  $F(x, r^k)$  minimumo taškas  $x^*(r^k)$ , kuris būna pradiniu tašku sekančiame iteracijos žingsnyje, kuriame baudos parametras jau didesnis. Kai  $r^k \rightarrow \infty$ , tai  $x^*(r^k)$  artėja prie sąlyginio minimumo taško  $x^*$ .

## Algoritmas

*Žingsnis 1.* Pasirenkame: pradinį tašką  $x^0$ , pradinį baudos parametą  $r^0 > 0$ , parametro pokyčio reikšmę  $C > 0$ , algoritmo pabaigos mažą reikšmę  $\varepsilon > 0$ . Priskiriame  $k = 0$ .

*Žingsnis 2.* Konstruojame pagalbinę funkciją

$$F(x, r^k) = f(x) + \frac{r^k}{2} \left( \sum_{j=1}^m (g_j(x))^2 + \sum_{j=m+1}^p (g_j^+(x))^2 \right),$$

čia

$$g_j^+(x) = \max\{0, g_j(x)\} = \begin{cases} g_j(x), & g_j(x) > 0, \\ 0, & g_j(x) \leq 0. \end{cases}$$

*Žingsnis 3.* Rasti kuriuo nors metodu funkcijos  $F(x, r^k)$  besąlyginio minimumo tašką  $x^*(r^k)$ :

$$F(x^*(r^k), r^k) = \min_{x \in \mathbf{R}^n} F(x, r^k).$$

Pasirinktame metode parinkti pradiniai duomenis: pradinis taškas bus  $x^k$ . Suskaičiuoti baudos funkcijos reikšmę  $P(x^*(r^k), r^k)$ , čia

$$P(x, r^k) = \frac{r^k}{2} \left( \sum_{j=1}^m (g_j(x))^2 + \sum_{j=m+1}^p (g_j^+(x))^2 \right)$$

*baudos funkcija.*

*Žingsnis 4.* Patikrinti algoritmo pabaigos sąlygas:

a) jei  $P(x^*(r^k), r^k) \leq \varepsilon$ , tai algoritmas baigiamas ir

$$x^* = x^*(r^k), \quad f(x^*) = f(x^*(r^k));$$

b) jei  $P(x^*(r^k), r^k) > \varepsilon$ , tai priskirti

$$r^{k+1} = Cr^k, \quad x^{k+1} = x^*(r^k), \quad k = k + 1$$

ir pereiti prie *Žingsnio 2*.

**Pastaba 9.1**

Paprastai renkamės  $r^0 = 0,01; 0,1; 1$ , o  $C \in [4; 10]$ . Kartais renkamės  $r^0 = 0$  ir sprendžiame besąlyginio minimumo paieškos uždavinį.

**Pavyzdys 9.2**

**Pavyzdys 9.3**

**Pavyzdys 9.4**