

# Ukázky optimalizačních algoritmů na funkci dvou proměnných se třemi minimy

Tomáš Kroupa

20. května 2014



## Abstrakt

V následujícím textu bude na jednoduché úloze minimalizace funkce s jedním globálním minimem a dvěma lokálními ukázáno jak fungují jednotlivé typy algoritmů pro hledání zmíněného minima.

# Obsah

<b>1</b>	<b>Formulace úlohy</b>	<b>3</b>
<b>2</b>	<b>Informace k následujícím kapitolám</b>	<b>4</b>
<b>3</b>	<b>Popis co se děje v animacích a co a jak je nastaveno</b>	<b>5</b>
3.1	Gradientní . . . . .	5
3.1.1	LBFGS – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [-20, -20]$ . . . . .	5
3.1.2	LBFGS – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [15, 15]$ . . . . .	7
3.1.3	NLPQLP – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [-20, -20]$ . . . . .	9
3.1.4	NLPQLP – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [15, 15]$ . . . . .	11
3.2	Optimalizační algoritmy inspirované přírodou . . . . .	13
3.2.1	Evolution algorithm . . . . .	13
3.2.2	Particle swarm . . . . .	15
3.2.3	Simple design improvement – start design $[x_0, y_0] = [0, 0]$ . . . . .	17
3.2.4	Simple design improvement – start design $[x_0, y_0] = [-20, -20]$ . . . . .	19

# 1 Formulace úlohy

Je dána funkce dvou proměnných

$$\begin{aligned} r = r(x, y) = & -30e^{-(0.03(1((x+1)^2) + 3((y-4)^2)))} & (1) \\ & -20e^{-(0.02(2((x+8)^2) + 1((y+5)^2)))} \\ & -10e^{-(0.01(3((x-6)^2) + 2((y+7)^2)))} \\ & +100 \end{aligned}$$

Tato funkce je definovaná na čtvercové oblasti, kde

$$x \in \langle -20, 20 \rangle \text{ a} \quad (2)$$

$$y \in \langle -20, 20 \rangle. \quad (3)$$

Úkolem v dalším textu ukázaných optimalizačních algoritmů je nalézt minimum funkce  $r$ , které je globálním minimem a to v bodě

$$x = -1 \text{ a} \quad (4)$$

$$y = 4. \quad (5)$$

V definované oblasti existuje právě jedno globální minimum a dvě lokální

$$x = -8 \text{ a} \quad (6)$$

$$y = -5 \quad (7)$$

a

$$x = 6 \text{ a} \quad (8)$$

$$y = -7. \quad (9)$$

**Poznámky** V praxi a také v užívaném softwaru OptiSLang se funkce  $r$  nazývá objektivní funkcí, nebo minimalizovanou funkcí. V analýze, která je v tomto ukázkovém případě pouhým výpočtem hodnoty funkce  $r$ , může v obecném (reálnějším) případě být vypočteno více různých hodnot tzv. výstupních parametrů. Z nich lze následně vyčíslit objektivní funkci. Hodnoty  $x$  a  $y$  se nazývají vstupní parametry, těch může být opět větší množství. V reálných problémech nemusí navíc jít o spojitě se měnící parametry, ale i o diskrétní hodnoty.

Jednotlivé výpočty objektivní funkce budeme nazývat designy. Protože výpočet, zejména při využití metody konečných prvků, jednotlivých designů může trvat i několik hodin, je důležité vždy vybrat vhodný algoritmus, který dosáhne minima při co nejmenším počtu designů.

## **2 Informace k následujícím kapitolám**

V následujících kapitolách je ukázáno fungování množství algoritmů. K textu je vhodné použít i animace, které ukazují, jak jednotlivé algoritmy postupují během optimalizace.

## 3 Popis co se děje v animacích a co a jak je nastaveno

### 3.1 Gradientní

#### 3.1.1 LBFGS – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [-20, -20]$

##### Nastavení výpočtu

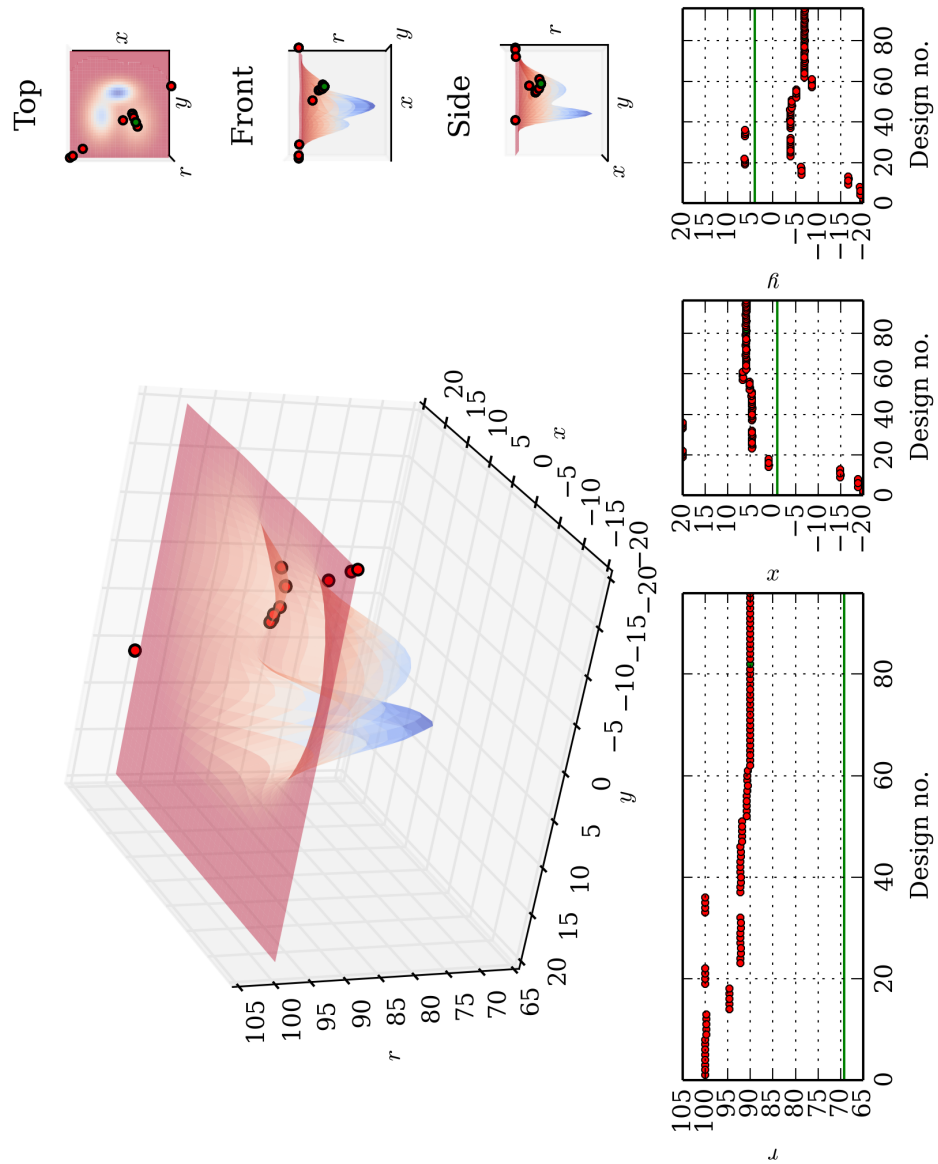
- Maximální počet iterací (maximum number of iterations) = 20
- Maximální počet volání funkce (maximum number of function calls) = 20
- Velikost intervalu pro výpočet gradientu (size of differentiation interval) = 0.1%
- Výpočet gradientu (differentiation method) = central differences, Pro výpočet gradientu je potřeba 5 výpočtů residua (designů). Vždy hodnotu uprostřed gradientu a po obou stranách.

##### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 89.99$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [5.98, -6.99]$

##### Komentáře

- Dosaženo lokálního minima



Obrázek 1: Animace: function\_3\_LBFGS\_m20m20\_OPTGRAD.avi

### 3.1.2 LBFGS – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [15, 15]$

#### Nastavení výpočtu

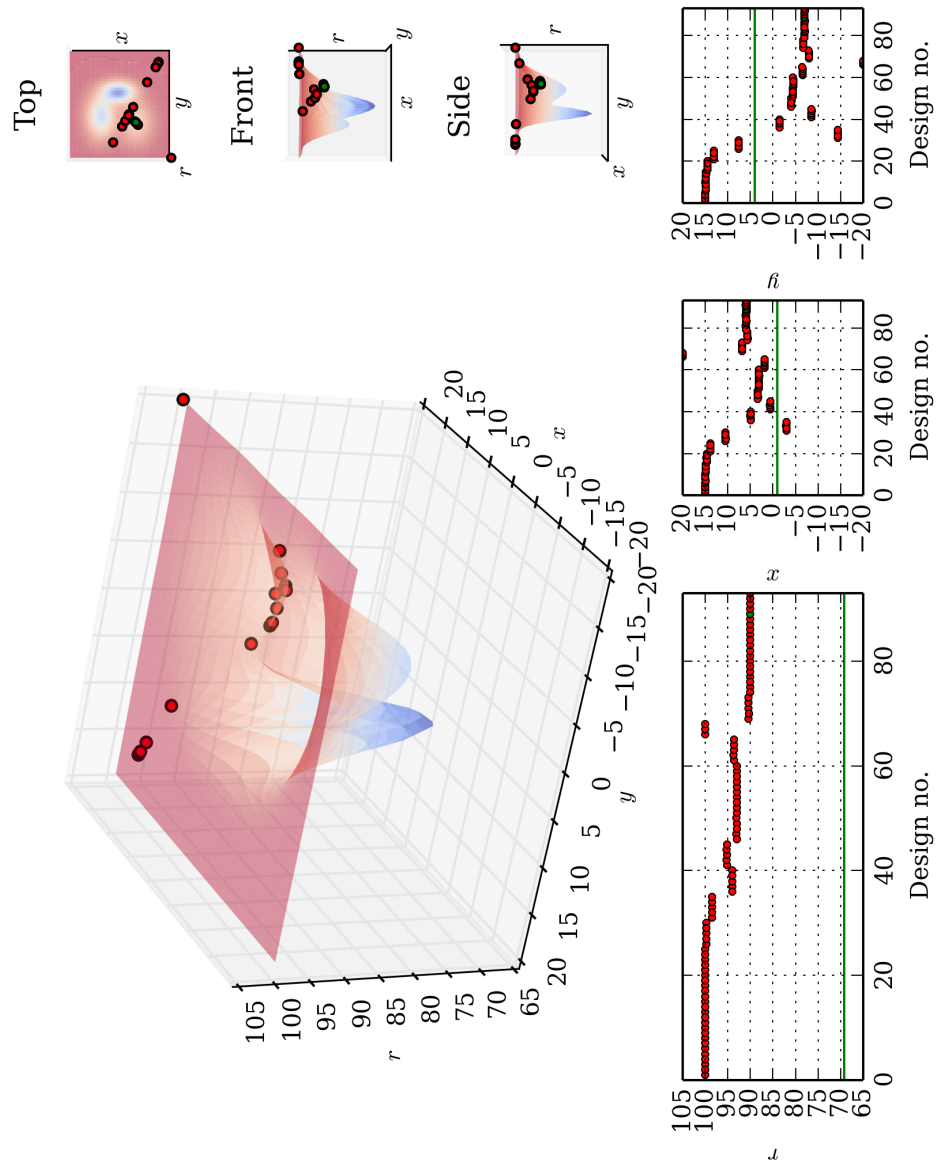
- Maximální počet iterací (maximum number of iterations) = 20
- Maximální počet volání funkce (maximum number of function calls) = 20
- Velikost intervalu pro výpočet gradientu (size of differentiation interval) = 0.1%
- Výpočet gradientu (differentiation method) = central differences, Pro výpočet gradientu je potřeba 5 výpočtů residua (designů). Vždy hodnotu uprostřed gradientu a po obou stranách.

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 89.99$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [5.98, -6.99]$

#### Komentáře

- Dosaženo lokálního minima
- Jiný počáteční bod, ale stejný výsledek.



Obrázek 2: Animace: function.3.LBFGS.1515.OPTGRAD.avi



### 3.1.3 NLPQLP – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [-20, -20]$

#### Nastavení výpočtu

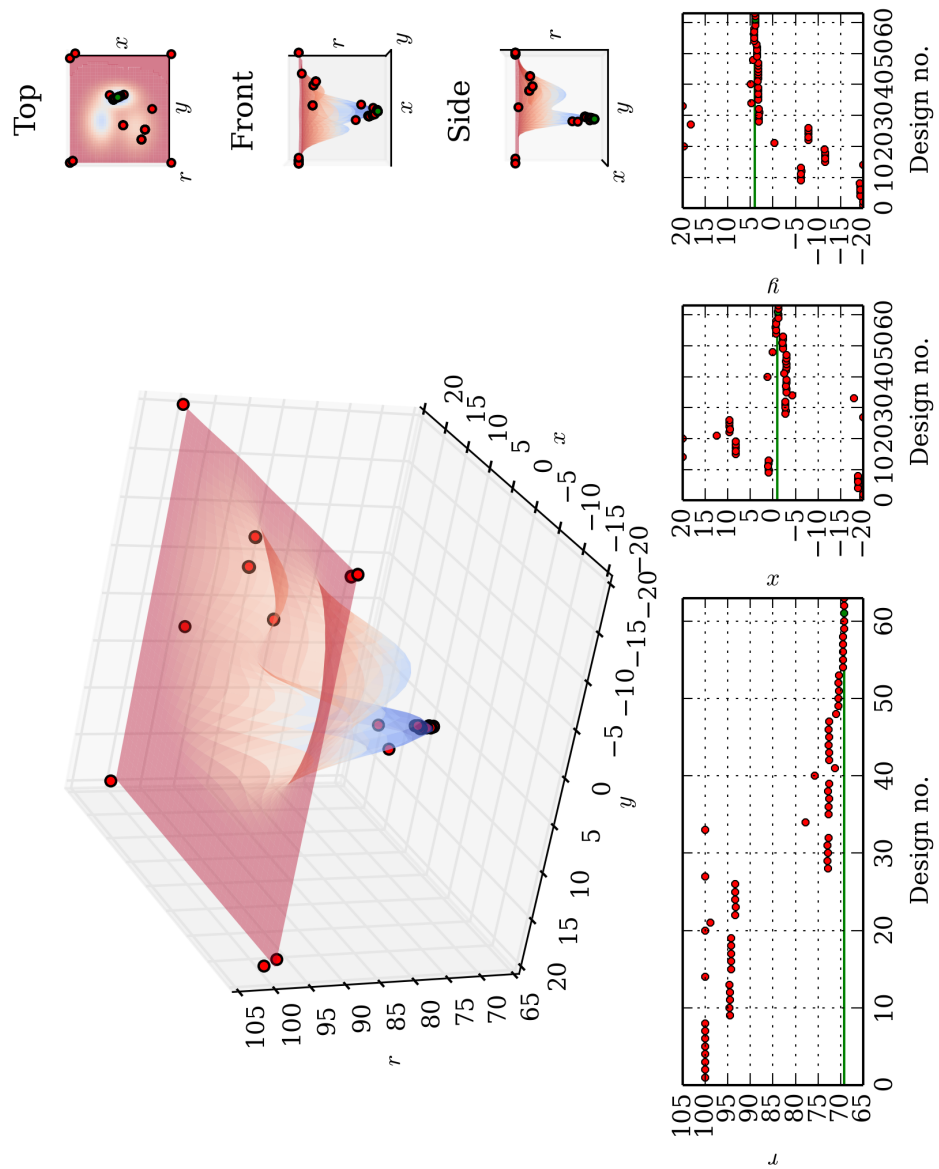
- Maximální počet iterací (maximum number of iterations) = 20
- Maximální počet volání funkce (maximum number of function calls) = 20
- Velikost intervalu pro výpočet gradientu (size of differentiation interval) = 0.1%
- Výpočet gradientu (differentiation method) = central differences, Pro výpočet gradientu je potřeba 5 výpočtů residua (designů). Vždy hodnotu uprostřed gradientu a po obou stranách.

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 69.21$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [-1.14, 3.93]$

#### Komentáře

- Dosaženo okolí globálního minima
- Stejný počáteční bod jako v případě LBFGS a jiný výsledek!



Obrázek 3: Animace: function\_3\_NLPQLP\_m20m20\_OPTGRAD.avi

### 3.1.4 NLPQLP – Počáteční bod $[x_0, y_0] = [15, 15]$

#### Nastavení výpočtu

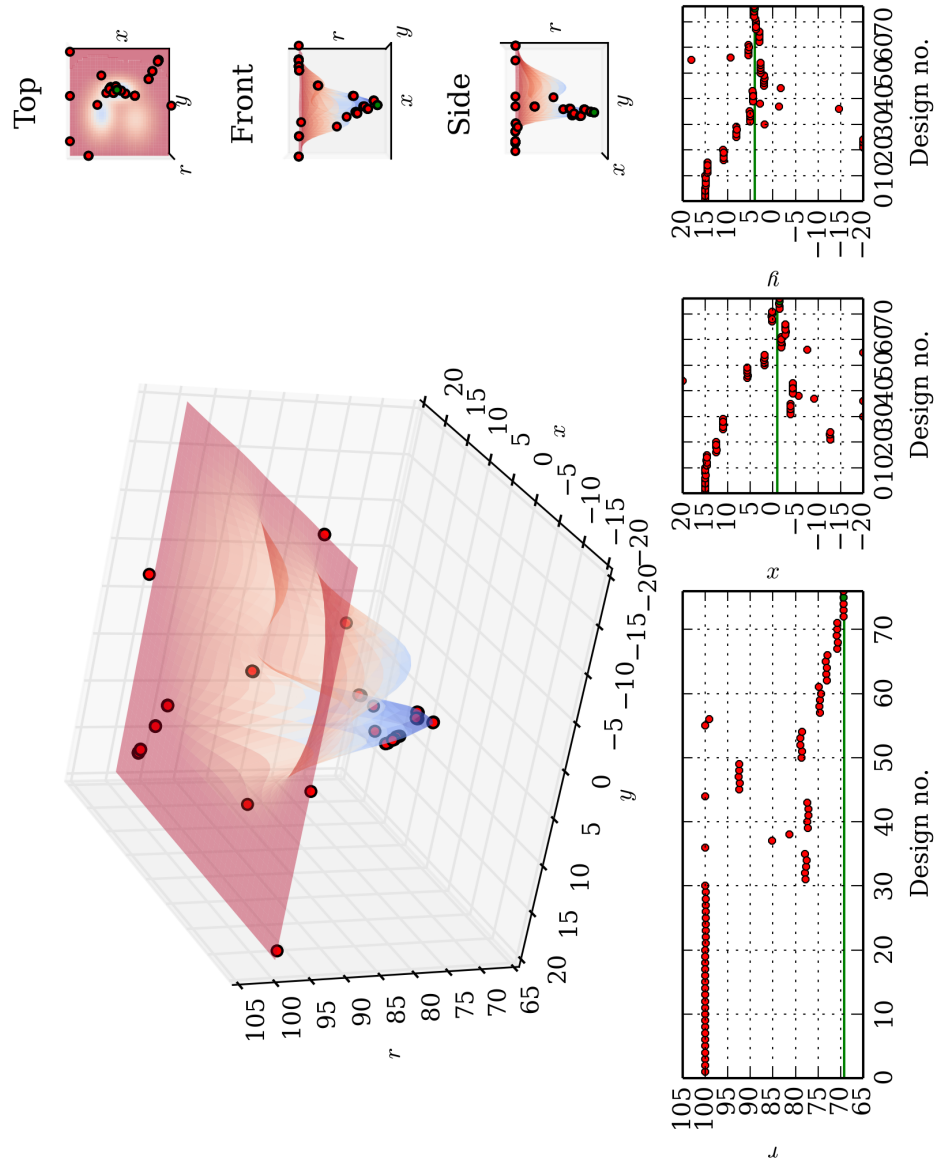
- Maximální počet iterací (maximum number of iterations) = 20
- Maximální počet volání funkce (maximum number of function calls) = 20
- Velikost intervalu pro výpočet gradientu (size of differentiation interval) = 0.1%
- Výpočet gradientu (differentiation method) = central differences, Pro výpočet gradientu je potřeba 5 výpočtů residua (designů). Vždy hodnotu uprostřed gradientu a po obou stranách.

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 69.32$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [4.06, -1.43]$

#### Komentáře

- Dosaženo lokálního minima
- Stejný počáteční bod jako v případě LBFGS a jiný výsledek!



Obrázek 4: Animace: function\_3\_NLPQLP\_1515\_OPTGRAD.avi

## 3.2 Optimalizační algoritmy inspirované přírodou

### 3.2.1 Evolution algorithm

#### Nastavení výpočtu

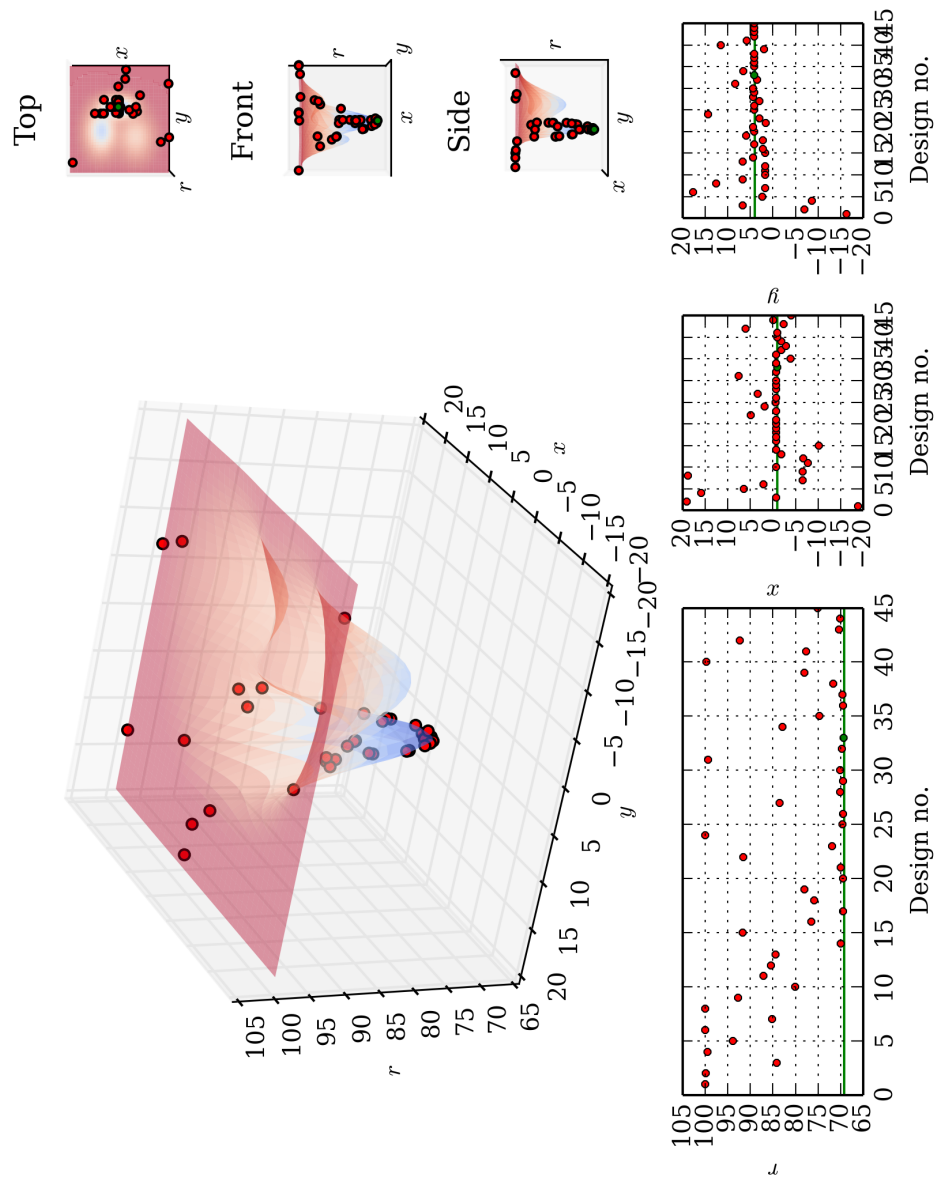
- Počáteční generace (initial generation) = 8
- Minimální počet generací (Minimum number of generations) = 10
- Maximální počet generací (Maximum number of generations) = 23
- Po kolik ageneracích kdy algoritmus nenajde lepší řešení zastavit (Stop after generation of stagnation) = 10
- Velikost archivu (Archiv size) = 4
- Jak známkovat nejlepší řešení (Ranking method) = linear
- Počet rodičů = 4
- Rozptyl mutace na začátku optimalizace (Std. deviation start) = 0.1
- Rozptyl mutace na konci optimalizace (Std. deviation end) = 0.01
- Všechny ostatní nastavení ponechány jako defaultní-doporučené hodnoty

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 69.3092$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [-0, 912, 4.087]$

#### Komentáře

- Ne všechny designy se počítají, protože výpočet byl nastaven tak, že pokud ve dvou generacích je nutné počítat stejný design (design se stejnými vstupními parametry), tak tento design není počítán z důvodu úspory výpočetního času.



Obrázek 5: Animace: function\_3\_EA\_NOA.avi

### 3.2.2 Particle swarm

#### Nastavení výpočtu

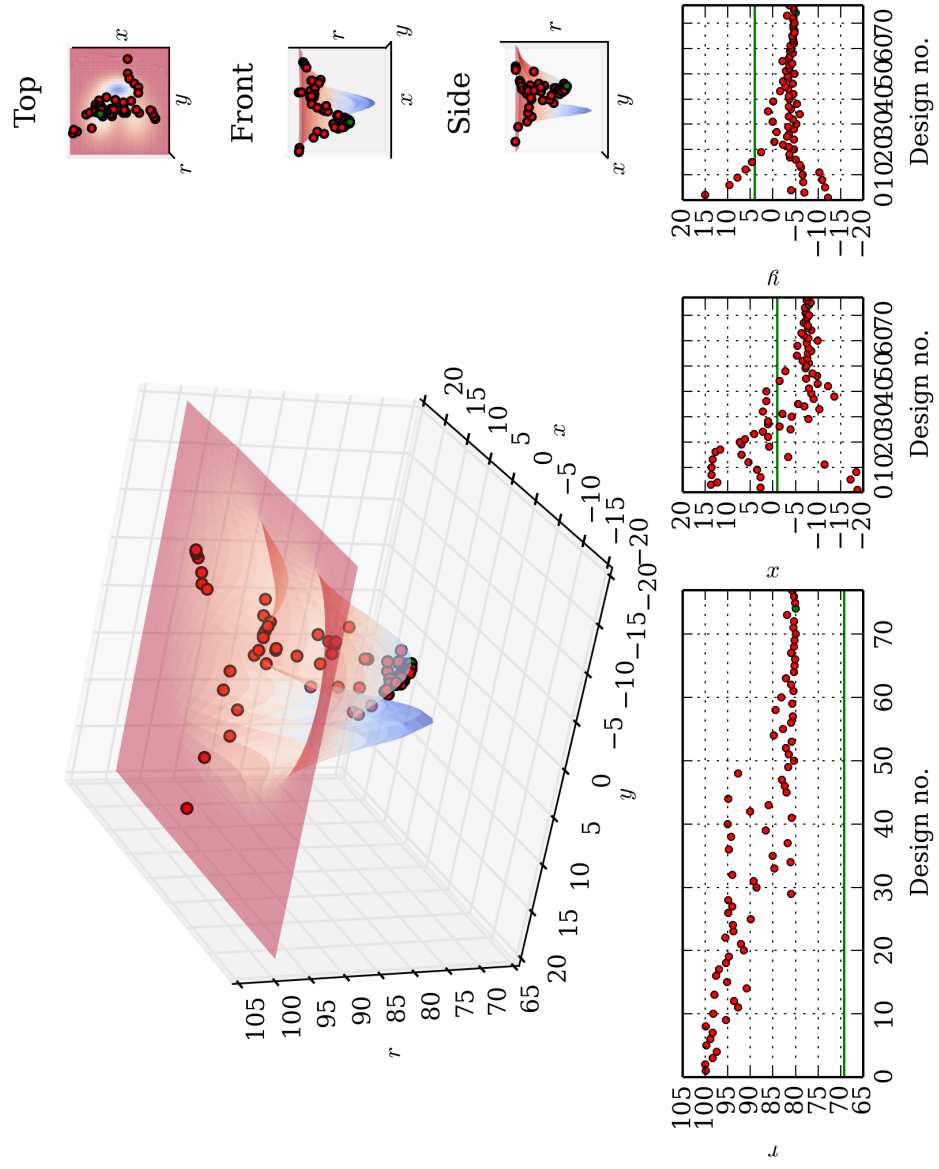
- Počet jedinců v generaci (Population size) = 4
- Minimální počet generací (Minimum number of generations) = 20
- Maximální počet generací (Maximum number of generations) = 20
- Po kolik ageneracích kdy algoritmus nenajde lepší řešení zastavit (Stop after generation of stagnation) = 20
- Prohledavací strategie (Search strategy) = Global search
- – (Inertia weight) = 0.9 (begin), 0.2 (end)
- – (Personal acceleration) = 0.9 (begin), 0.1 (end)
- – (Global acceleration) = 0.1 (begin), 0.9 (end)
- Typ mutace (Mutation type) = Normal distribution
- Frekvence křížení (Mutation rate) = 0.2
- Rozptyl mutace na začátku optimalizace (Std. deviation start) = 0.1
- Rozptyl mutace na konci optimalizace (Std. deviation end) = 0.01

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 79.973$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [-7.962, -5.088]$

#### Komentáře

- Dosaženo lokálního minima - krásná ukázka nebezpečnosti využívání „nature based“ algoritmů. Samozřejmě tomuto lze zabránit zejména tím, že se nastaví veliký počet jedinců v počáteční generaci, tak aby se prohledal důkladně celý prostor. pak lze počítat s tím, že nejlepší designy leží již v okolí globálního minima.



Obrázek 6: Aniamce: function\_3\_PSO\_NOA.avi



### 3.2.3 Simple design improvement – start design $[x_0, y_0] = [0, 0]$

#### Nastavení výpočtu

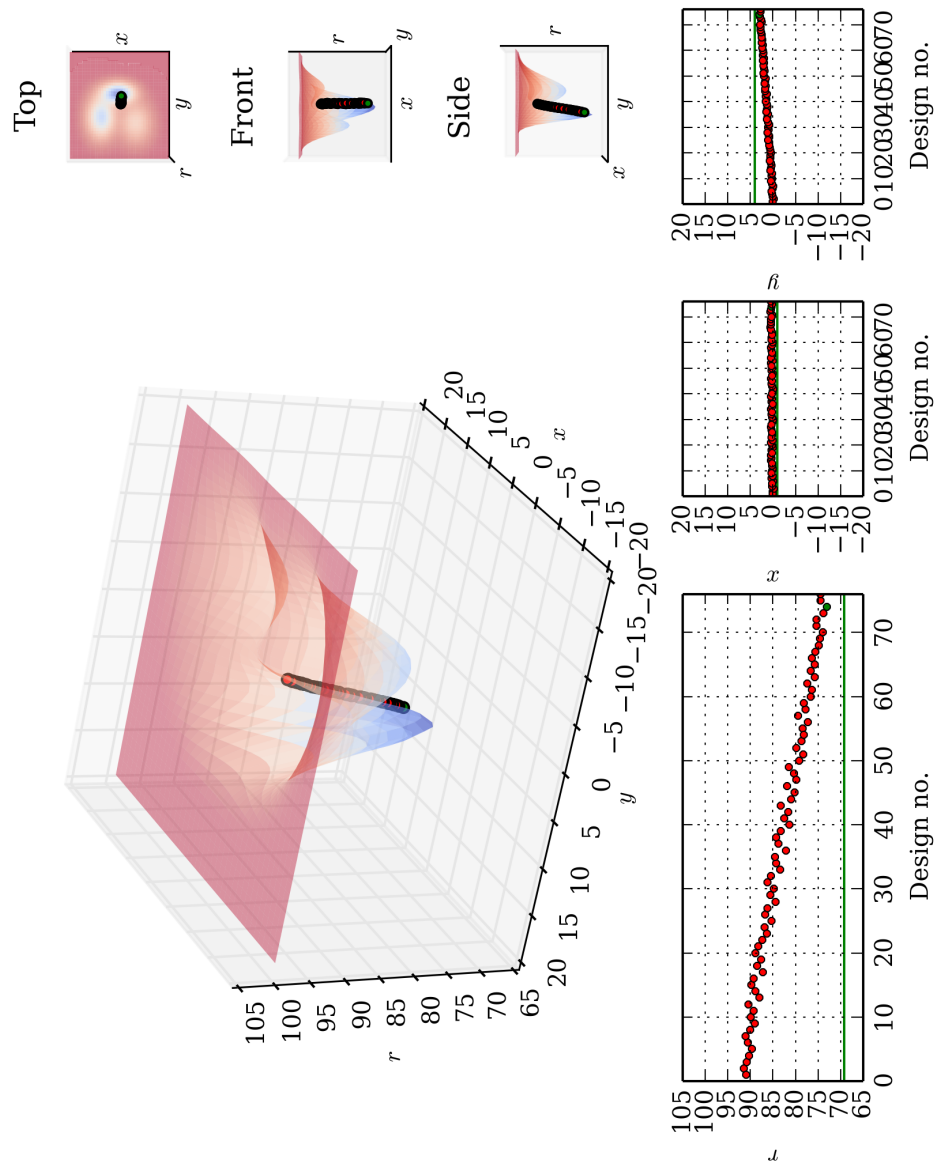
- Počet jedinců v generaci (Number of samples) = 4
- Šířka rozhledu pro hledání dalších lepších výsledků (Sampling bound width) = 1% z (horní mez - dolní mez parametru)
- Minimální počet generací (Minimum number of generations) = 20
- Maximální počet generací (Maximum number of generations) = 20
- Zastavovací podmínka = Type 2 = 0 (Detorioration of performance) – Nula ponechána aby algoritmus běžel pořád

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 73.112$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [2.983, 0.283]$

#### Komentáře

- Optimalizace směřuje ke globálnímu minimu díky šťastně zvolenému počátečnímu bodu.
- Díky nastavení malého kroku lze sledovat pomalou konvergenci.
- Ani po 80 designech výpočet dedoběhl do minima.



Obrázek 7: Animace: function\_3\_SDI.00\_NOA.avi

### 3.2.4 Simple design improvement – start design $[x_0, y_0] = [-20, -20]$

#### Nastavení výpočtu

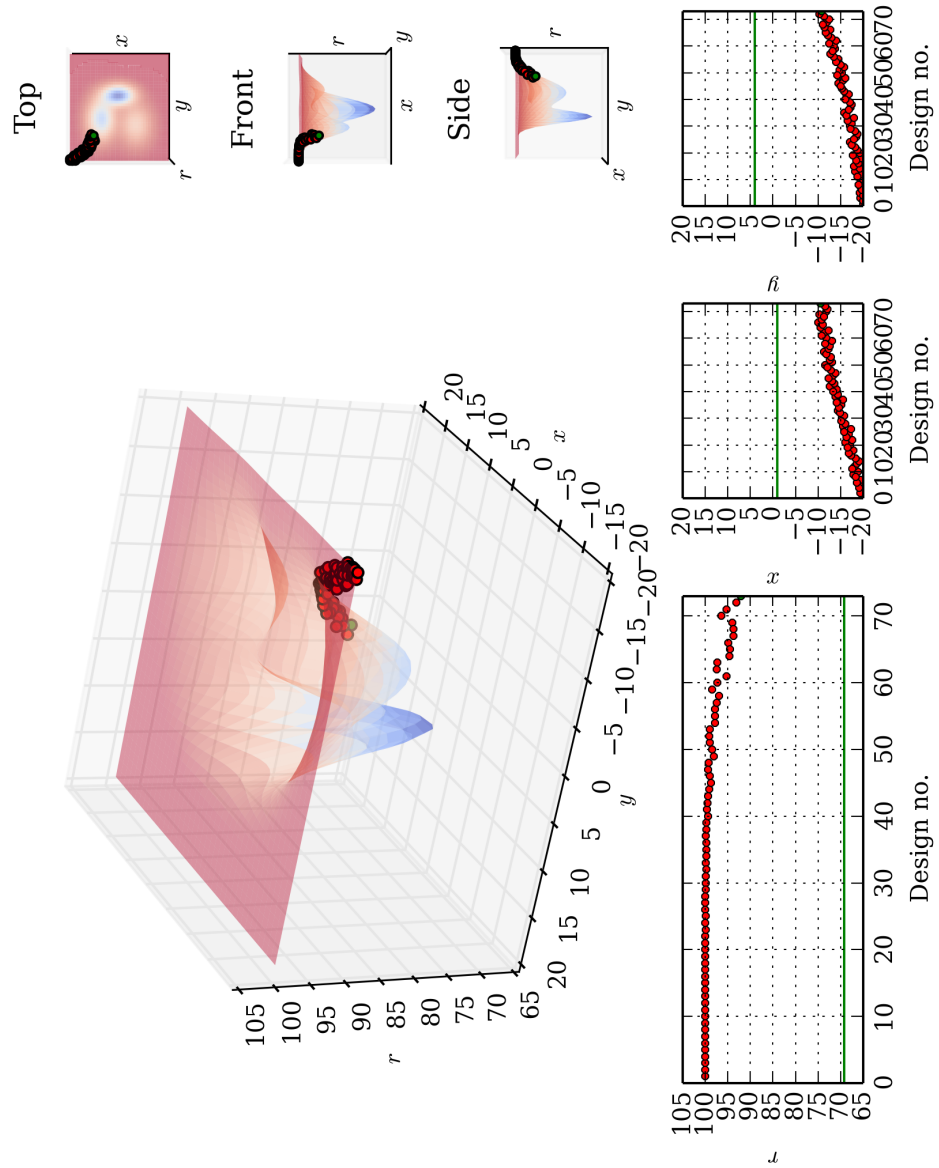
- Počet jedinců v generaci (Number of samples) = 4
- Šířka rozhledu pro hledání dalších lepších výsledků (Sampling bound width) = 5% z (horní mez - dolní mez parametru)
- Minimální počet generací (Minimum number of generations) = 20
- Maximální počet generací (Maximum number of generations) = 20
- Zastavovací podmínka = Type 2 = 0 (Detorioration of performance) – Nula ponechána aby algoritmus běžel pořád

#### Průběh výpočtů

- Hodnota nalezeného minima  $r = 92.092$
- Minimum nalezeno v bodě  $[x, y] = [-10.58, -10.75]$

#### Komentáře

- Optimalizace směřuje k lokálnímu minimu díky nešťastně zvolenému počátečnímu bodu.
- Ani po 80 designech výpočet dedoběhl do minima.



Obrázek 8: Animace: function\_3\_SDI\_m20m20\_NOA.avi

Tato prezentace je spolufinancována Evropským sociálním fondem a státním rozpočtem České republiky v rámci projektu č. **CZ.1.07/2.2.00/28.0206**  
**„Inovace výuky podpořená praxí“.**



Tento studijní materiál je spolufinancován Evropským sociálním fondem a státním rozpočtem České republiky.