# Porównanie działania wybranych algorytmów minimalizacji stochastycznej

Kacper Feliks, Maciej Wiśniewski

28-01-2025

### Cel projektu

Projekt polega na prostym opracowaniu statystycznym wyników porównania działania wybranych algorytmów minimalizacji stochastycznej. Zdecydowaliśmy się do porównania użyć następujących algorytmów:

- Poszukiwanie przypadkowe (Pure Random Search, PRS)
- Metoda wielokrotnego startu (multi-start, MS)

### Opis algorytmów

Poszukiwanie przypadkowe (Pure Random Search, PRS)

Algorytm PRS polega na losowym przeszukiwaniu przestrzeni rozwiązań, w której minimalizowana funkcja jest zdefiniowana. Działa w następujący sposób:

- 1. **Losowanie punktów**: Losujemy kolejne punkty w przestrzeni poszukiwań z rozkładu jednostajnego. Jeżeli dziedzina poszukiwań jest kostką wielowymiarową, to każdą współrzędną punktu losujemy z odpowiedniego jednowymiarowego rozkładu jednostajnego.
  - Na przykład, jeśli dziedzina poszukiwań to kostka trójwymiarowa  $[0,1] \times [-2,2] \times [100,1000]$ , losowanie współrzędnych wygląda następująco:
    - pierwsza współrzędna: U(0,1),
    - druga współrzędna: U(-2,2),
    - trzecia współrzędna: U(100, 1000).
- 2. **Porównanie wartości funkcji**: Wartość funkcji w każdym wylosowanym punkcie porównujemy z aktualnie zapamiętanym minimum. Jeśli wartość funkcji w nowym punkcie jest mniejsza, zapamiętujemy ten punkt jako nowe minimum.
- 3. Wynik: Wartość funkcji w ostatnim zapamiętanym punkcie stanowi wynik algorytmu.

#### Metoda wielokrotnego startu (Multi-Start, MS)

Algorytm MS łączy losowe przeszukiwanie przestrzeni z metodami optymalizacji lokalnej. Jego kroki są następujące:

- 1. **Losowanie punktów**: Podobnie jak w PRS, losujemy zadany zbiór punktów startowych z rozkładu jednostajnego w przestrzeni poszukiwań.
- 2. **Uruchomienie optymalizacji lokalnej**: Dla każdego wylosowanego punktu startowego uruchamiana jest metoda optymalizacji lokalnej .
- 3. **Porównanie wyników**: Dla każdego startu zapisujemy wartość funkcji w zwróconym punkcie lokalnego minimum. Wynikiem algorytmu jest minimalna wartość funkcji spośród wszystkich punktów końcowych.

Do porównania należało wybrać dwie z funkcji dostępnych w pakiecie smoof, które są skalarne (single-objective) i mają wersje dla różnej liczby wymiarów (akceptują parametr dimensions).

W celu sprawdzenia dostępnych algorytmów wykonaliśmy następujący algorytm, który znajdywał dostępne funckje o wymaganych parametrach:

```
library(smoof)

scalar_dimensional_functions <- Filter(function(fn_name) {
   fn <- get(fn_name, envir = asNamespace('smoof'))
   is.function(fn) &&
    'dimensions' %in% names(formals(fn)) &&
   inherits(try(fn(2), silent = TRUE), 'smoof_function') &&
   getNumberOfObjectives(fn(2)) == 1
}, ls('package:smoof'))

print(scalar_dimensional_functions)</pre>
```

#### Do porównania wybraliśmy dwie funckje:

- Griewank
- Schwefel

Nasz wybór padł dokładnie na te funkcję ze względu na nich odmienność, trudność w optymalizacji oraz niebanalną impelmentację.

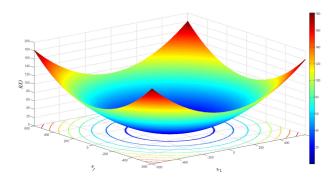
#### Funkcja Griewanka

Funkcja Griewanka ma wiele szeroko rozpowszechnionych minimów lokalnych, które są regularnie dystrybuowane. Wzór funkcji:

$$f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^{d} \frac{x_i^2}{4000} - \prod_{i=1}^{d} \cos\left(\frac{x_i}{\sqrt{i}}\right) + 1$$

gdzie przez d rozumiemy ilość wymiarów. Funkcja jest zazwyczaj definiowa na hiperszceścianach  $x_i \in [-600, 600]$ , dla każdego  $i = 1, \dots, d$ .

Minimum globalne  $f(\mathbf{x}^*) = 0$ , dla  $\mathbf{x}^* = (0, \dots, 0)$ 



Wizualizacja funkcji Griewanka w 3D

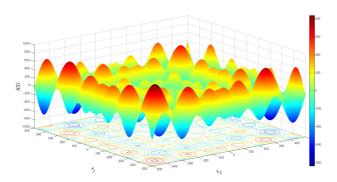
#### Funkcja Schwefela

Funckaj Schwefela jest złożoną funkcją, posiadającą wiele minimów lokalnych. Wzór funkcji:

$$f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^{n} -x_i \sin\left(\sqrt{|x_i|}\right)$$

gdzie przez d rozumiemy ilość wymiarów. Funkcja jest zazwyczaj definiowa na hiperszceścianach  $x_i \in [-500, 500]$ , dla każdego  $i = 1, \dots, d$ .

Minimum globalne  $f(\mathbf{x}^*) = 418.9829 * d$ , dla  $\mathbf{x}^* = (420.9687, \dots, 420.9687)$ 



Reprezentacja funkcji Schwefela w przestrzeni 3D

## Specyfikacja sprzętu

Obliczenia i testy zostały wykonane na komputerze o następujące specyfikacji:

- $\bullet$  system Windows 10
- $\bullet\,$  procesor Intel Core i 7-6700HQ 2.60 GHz.
- pamięć Ram 16Gb

## WYNIKI

### Funkcja Griewanka 2D

Miara	MS	PRS
Średnia	0.6055442	0.6434122
Wartość najmniejsza	0.007396	0.0373963
Wartość największa	4.4481658	1.7034647
Mediana	0.3253765	0.6161477
Dolny kwartyl (25%)	0.1257573	0.4292943
Górny kwartyl (75%)	0.8310025	0.8541051

## Funkcja Griewanka 10D

Miara	MS	PRS	
Średnia Wartość najmniejsza	$5.3433198 \times 10^{-11}$ $1.3820056 \times 10^{-12}$	51.7091663 12.0229676	
Wartość największa	$2.1964297 \times 10^{-10}$	83.9943267	
Mediana Dolny kwartyl (25%)	$4.1341264 \times 10^{-11} $ $2.7560176 \times 10^{-11}$	51.6668436 43.7718444	
Górny kwartyl (75%)	$7.4529827 \times 10^{-11}$	61.4505366	

### Funkcja Griewanka 20D

Miara	MS	PRS	
Średnia	$8.1357054 \times 10^{-11}$	222.7744787	
Wartość najmniejsza	$1.3866686 \times 10^{-13}$	138.0348086	
Wartość największa	$1.7841773 \times 10^{-10}$	271.2005696	
Mediana	$7.5553341 \times 10^{-11}$	223.940142	
Dolny kwartyl (25%)	$5.6181226 \times 10^{-11}$	207.9649149	
Górny kwartyl (75%)	$1.0998349 \times 10^{-10}$	239.8048899	

## Funkcja Schwefela 2D

Miara	MS	PRS	
Średnia	-836.7813912	-797.1918759	
Wartość najmniejsza	-837.9657745	-836.5685042	
Wartość największa	-719.5274399	-643.5621982	
Mediana	-837.9657745	-804.2280449	
Dolny kwartyl (25%)	-837.9657745	-823.5638115	
Górny kwartyl (75%)	-837.9657745	-781.6197479	

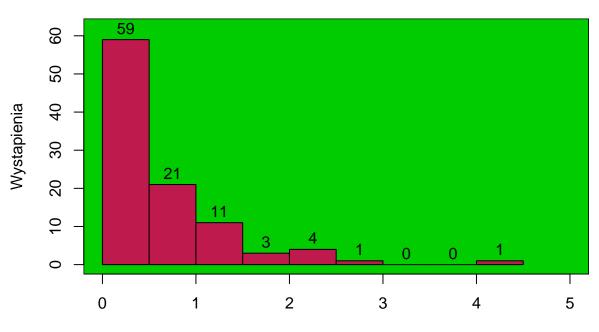
## Funkcja Schwefela 10D

Miara	MS	PRS	
Średnia	-3262.1275223	-1990.2290063	
Wartość najmniejsza	-3716.0755343	-2648.5365291	
Wartość największa	-2923.4470726	-1671.7495182	
Mediana	-3259.0250766	-1977.0998535	
Dolny kwartyl (25%)	-3378.9804707	-2101.5557137	
Górny kwartyl (75%)	-3142.8476519	-1880.3428427	

## Funkcja Schwefela 20D

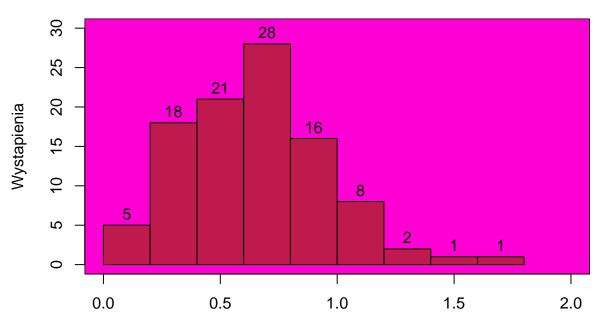
Miara	MS	PRS	
Średnia	-5930.2842622	-2871.2092706	
Wartość najmniejsza	-6721.5020158	-3883.630182	
Wartość największa	-5415.4216596	-2404.6476755	
Mediana	-5927.3537852	-2845.6522752	
Dolny kwartyl (25%)	-6073.1127276	-3018.7275952	
Górny kwartyl (75%)	-5732.1016643	-2683.1582378	

## Funkcja Griewanka 2D MS



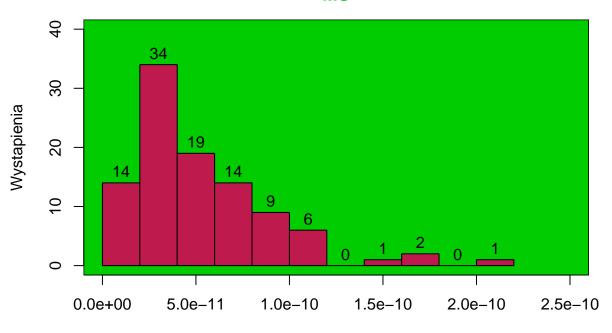
Znaleziona wartosc minimum

## Funkcja Griewanka 2D PRS

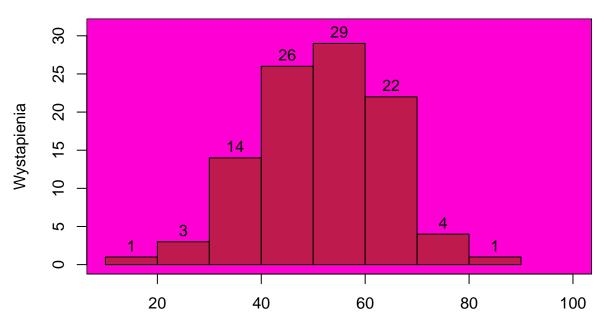


Znaleziona wartosc minimum

## Funkcja Griewanka 10D MS

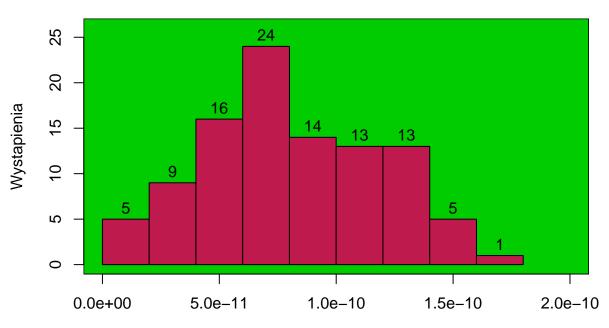


## Funkcja Griewanka 10D PRS



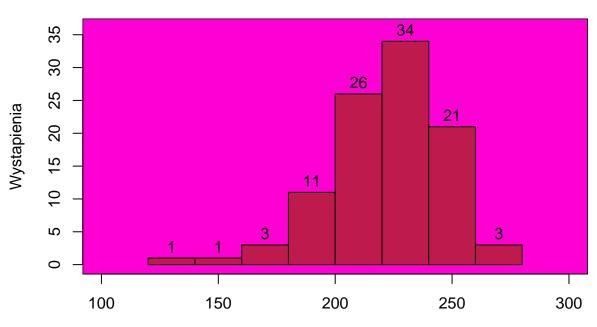
Znaleziona wartosc minimum

## Funkcja Griewanka 20D MS



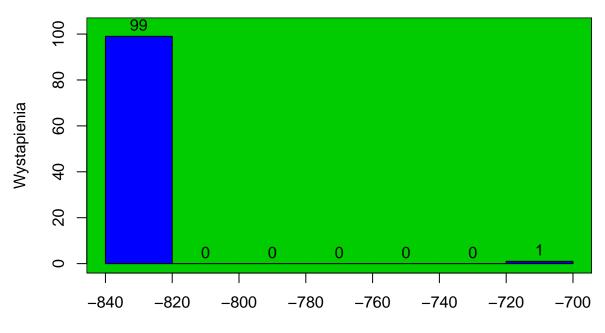
Znaleziona wartosc minimum

## Funkcja Griewanka 20D PRS



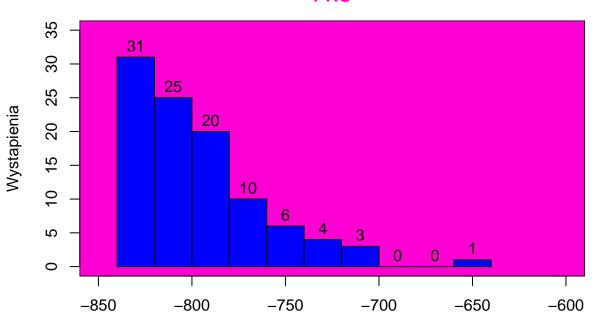
Znaleziona wartosc minimum

# Funkcja Schwefela 2D MS



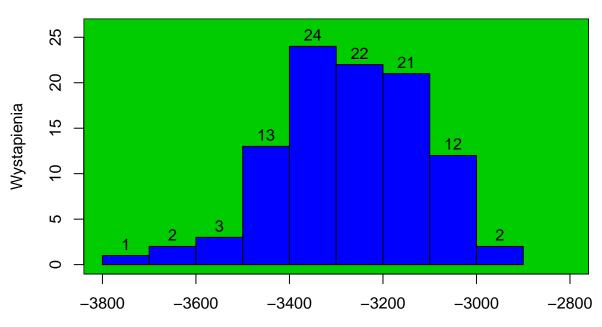
Znaleziona wartosc minimum

# Funkcja Schwefela 2D PRS



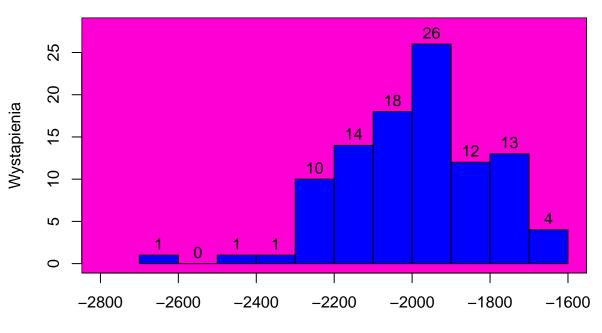
Znaleziona wartosc minimum

# Funkcja Schwefela 10D MS



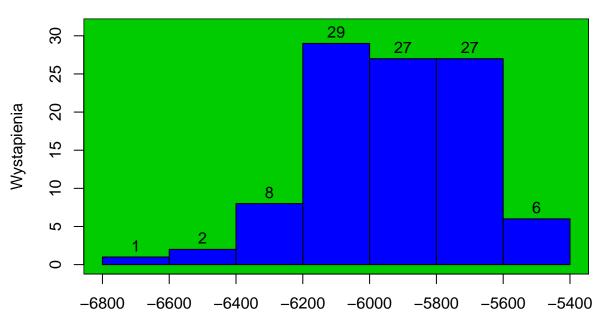
Znaleziona wartosc minimum

# Funkcja Schwefela 10D PRS

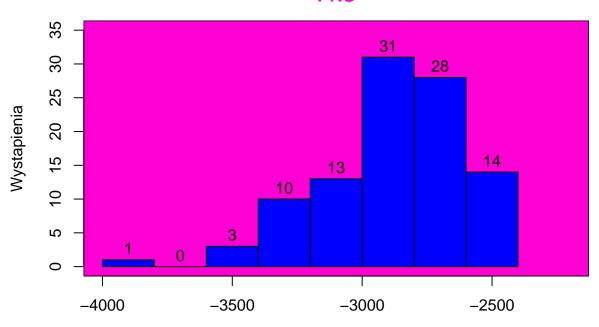


Znaleziona wartosc minimum

# Funkcja Schwefela 20D MS



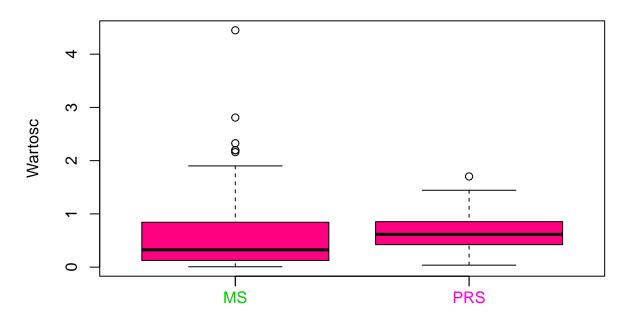
# Funkcja Schwefela 20D PRS



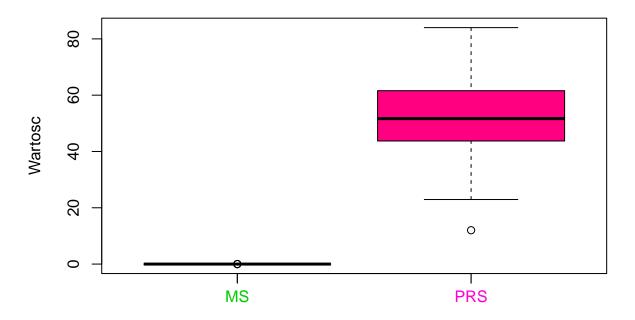
Znaleziona wartosc minimum

## Wykresy pudełkowe

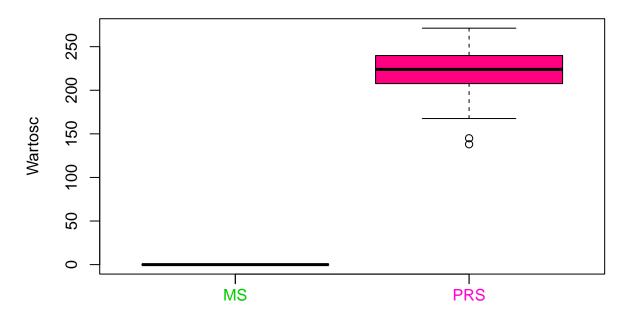
Funkcja Griewanka, 2D



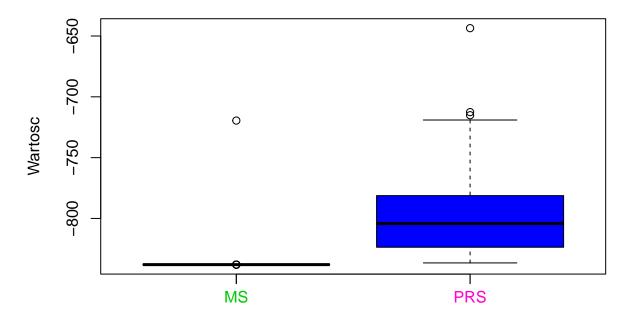
Funkcja Griewanka, 10D



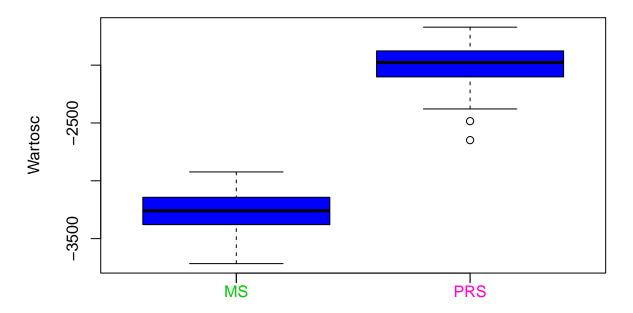
## Funkcja Griewanka, 20D



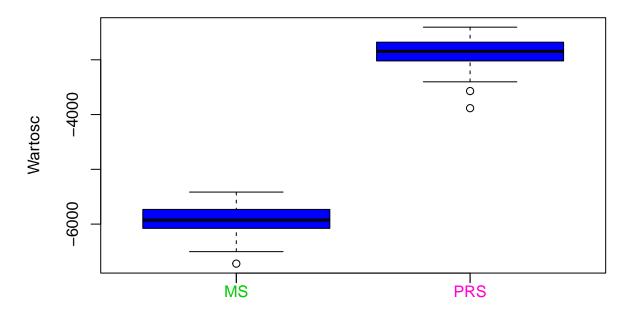
## Funkcja Schwefela, 2D



## Funkcja Schwefela, 10D



## Funkcja Schwefela, 20D



### T testy

Dla hipotezy zerowej twierdzącej, że średnie są sobie równe

### Funkcja Griewanka, 2D

```
##
## Paired t-test
##
## data: G2PRS and G2MS
## t = 0.51955, df = 99, p-value = 0.6045
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -0.1067528 0.1824889
## sample estimates:
## mean difference
## 0.03786802
```

### Funkcja Griewanka, 10D

```
##
## Paired t-test
##
## data: G10PRS and G10MS
## t = 40.75, df = 99, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 49.19135 54.22699
## sample estimates:
## mean difference
## 51.70917</pre>
```

### Funkcja Griewanka, 20D

```
##
## Paired t-test
##
## data: G20PRS and G20MS
## t = 87.939, df = 99, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 217.7479 227.8011
## sample estimates:
## mean difference
## 222.7745</pre>
```

#### Funkcja Schwefela, 2D

```
##
## Paired t-test
##
## data: S2PRS and S2MS
## t = 10.624, df = 99, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 32.19550 46.98353
## sample estimates:
## mean difference
## 39.58952</pre>
```

#### Funkcja Schwefela, 10D

```
##
## Paired t-test
##
## data: S10PRS and S10MS
## t = 56.898, df = 99, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 1227.543 1316.254
## sample estimates:
## mean difference
## 1271.899</pre>
```

#### Funkcja Schwefela, 20D

```
##
## Paired t-test
##
## data: S20PRS and S20MS
## t = 91.343, df = 99, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## 2992.623 3125.527
## sample estimates:
## mean difference
## 3059.075</pre>
```

### Wnioski końcowe:

### Wpływ wymiarowości:

Wraz ze wzrostem liczby wymiarów, różnica między algorytmami staje się coraz bardziej wyraźna. Przewaga MS nad PRS rośnie wykładniczo wraz z wymiarowością.

### Porównanie funkcji:

Funkcja Schwefela wykazuje większe różnice między algorytmami niż funkcja Griewanka. Dla funkcji Griewanka w 2D nie zaobserwowano istotnej różnicy między algorytmami.