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.

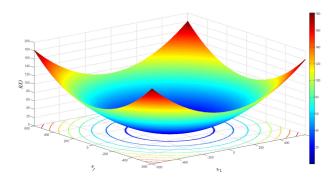
Funkcja Griewanka

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

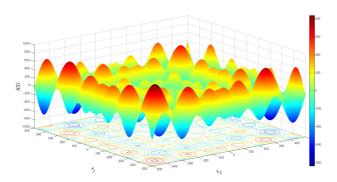
Funkcja Schwefela

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	

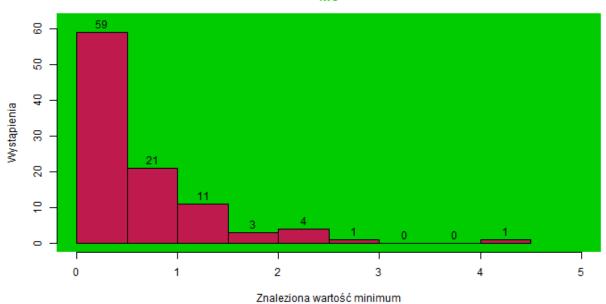
Funkcja Schwefela 10D

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	

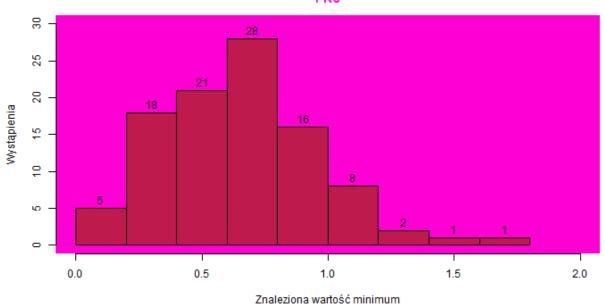
Funkcja Schwefela 20D

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	

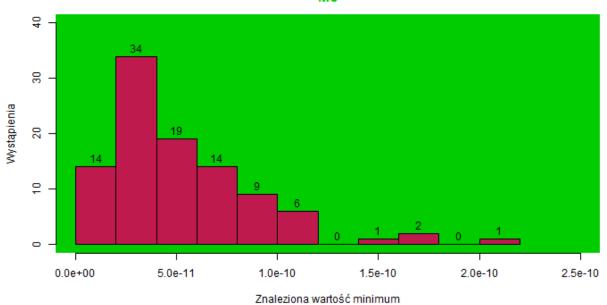
Funkcja Griewanka 2D MS



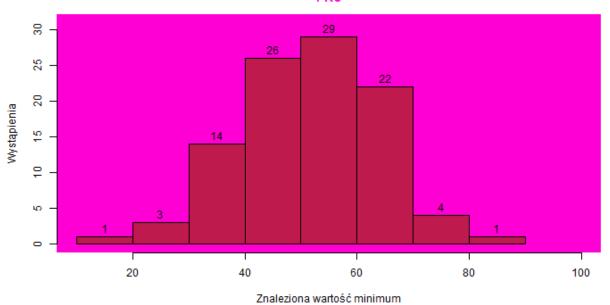
Funkcja Griewanka 2D PRS



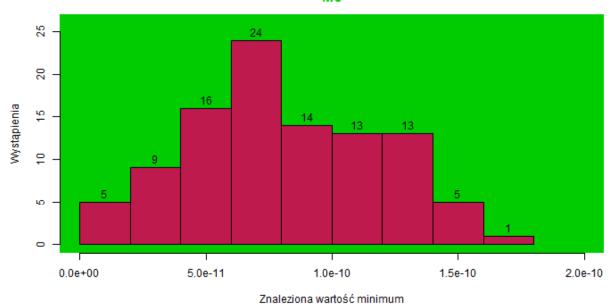
Funkcja Griewanka 10D MS



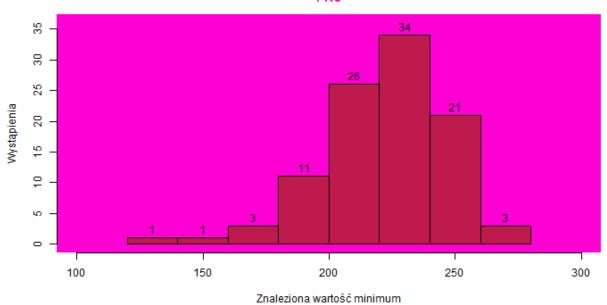
Funkcja Griewanka 10D PRS



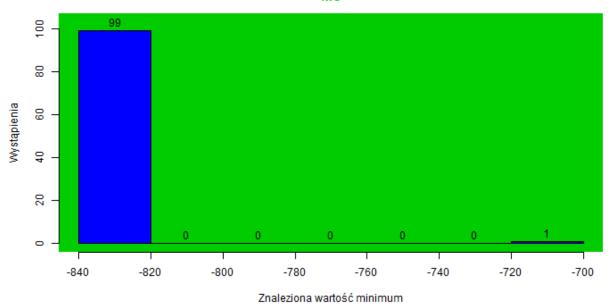
Funkcja Griewanka 20D MS



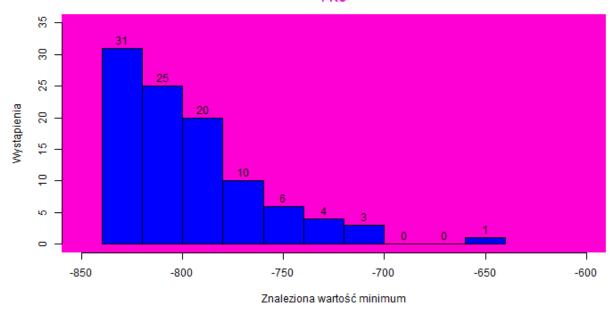
Funkcja Griewanka 20D PRS



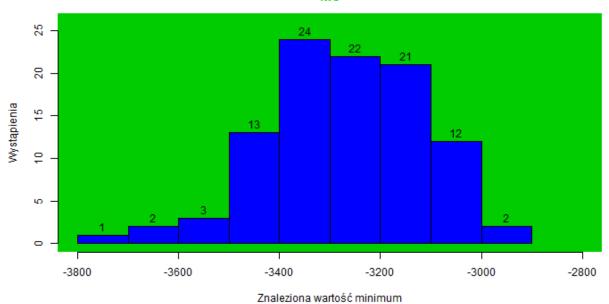
Funkcja Schwefela 2D MS



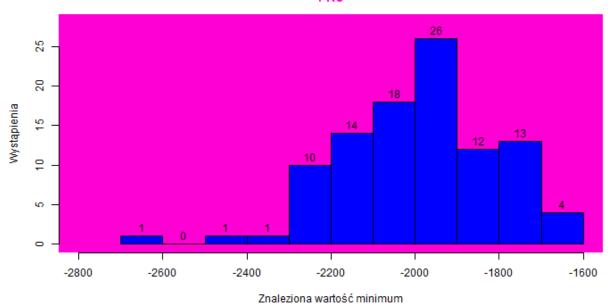
Funkcja Schwefela 2D PRS



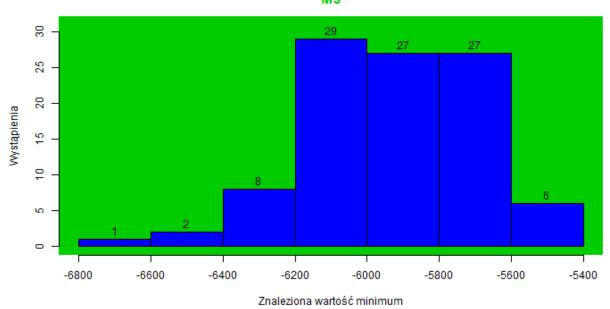
Funkcja Schwefela 10D MS



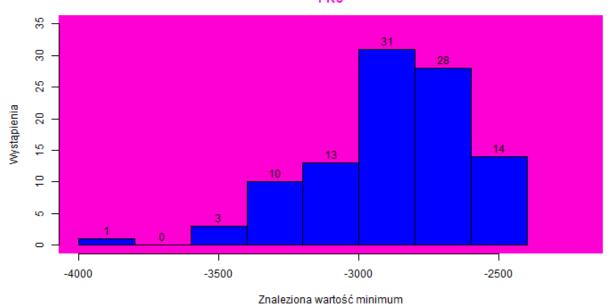
Funkcja Schwefela 10D PRS



Funkcja Schwefela 20D MS

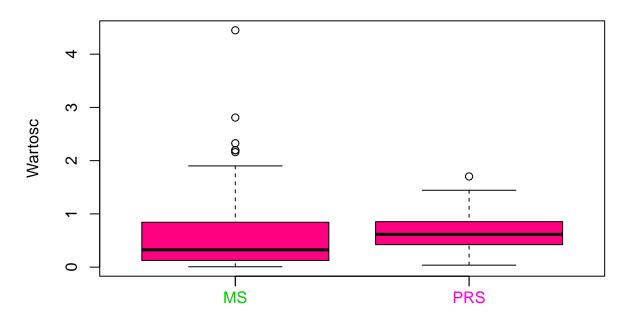


Funkcja Schwefela 20D PRS

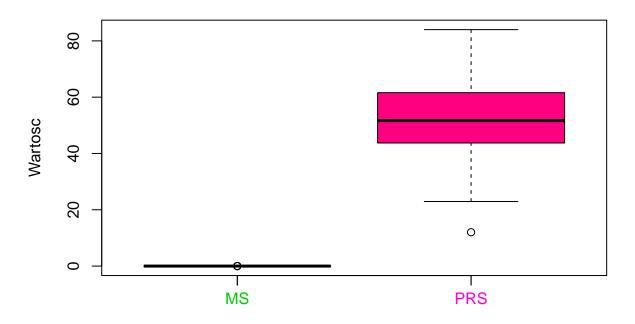


Wykresy pudełkowe

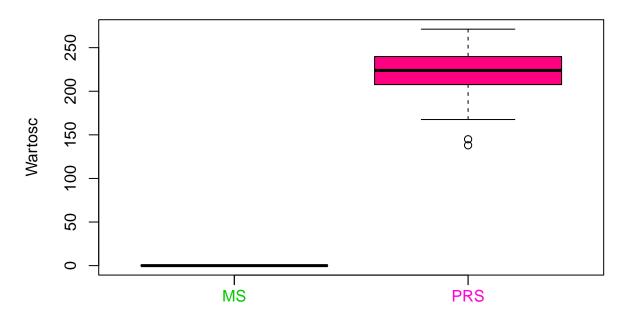
Funkcja Griewanka, 2D



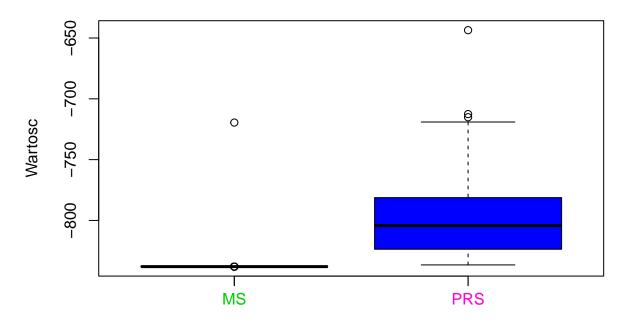
Funkcja Griewanka, 10D



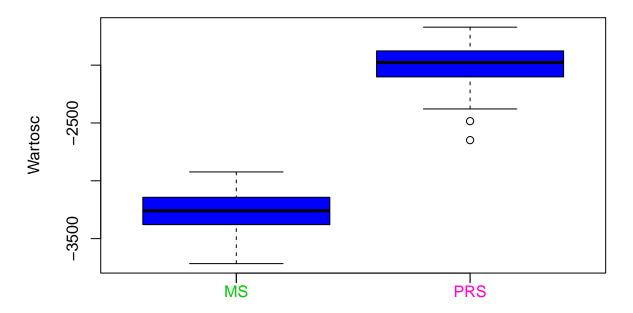
Funkcja Griewanka, 20D



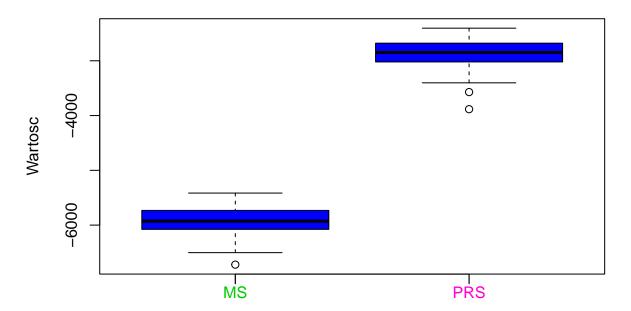
Funkcja Schwefela, 2D



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.