

Projekt zaliczeniowy

Mikołaj Leonhardt & Kacper Słonec

- Porównywane algorytmy:
 - Metoda wielokrotnego startu (MS)
 - Poszukiwanie przypadkowe (PRS)
- Przeszukiwane funkcje:
 - funkcja Ackleya - $f(x) = -20 \cdot \exp(-0.2 \cdot \sqrt{(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i)}) - \exp(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \cos(2\pi \cdot x_i))$
 - funkcja Rastrigina - $f(x) = 10n + \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 10 \cos(2\pi x_i))$

```
library(smoof)
```

Poszukiwanie przypadkowe (Pure Random Search, PRS)

Alogrytm przyjmuje liczbę punktów (sample_size), wymiar (dim), dolną granicę dziedziny (d_lower), górną granicę dziedziny (d_upper) oraz funkcję dla której przeprowadza porównanie (f). Zwraca minimalną uzyskaną wartość wylosowanego punktu.

```
pure_random_search <- function(sample_size, dim, d_lower, d_upper, f) {  
  # creates a list of random vectors  
  xs <- replicate(  
    sample_size,  
    runif(dim, min = d_lower, max = d_upper), simplify = FALSE)  
  # applies function to every vector in a list  
  ys <- lapply(xs, f)  
  min(unlist(ys))  
}
```

Metoda wielokrotnego startu (multi-start, MS)

Alogrytm przyjmuje liczbę punktów (sample_size), wymiar (dim), dolną granicę dziedziny (d_lower), górną granicę dziedziny (d_upper) oraz funkcję dla której przeprowadza porównanie (fn). Algorytm zwraca parę (min_value, avg_counts) gdzie min_value jest najmniejszą znalezioną przez funkcję optim wartością przeszukiwanej funkcji, a avg_counts jest średnią liczbą wywołań przeszukiwanej funkcji przez funkcję optim.

```
multi_start <- function(sample_size, dim, d_lower, d_upper, fn) {  
  xs <- replicate(  
    sample_size,  
    runif(dim, min = d_lower, max = d_upper), simplify = FALSE)  
  ms <- lapply(  
    xs,  
    function(x){  
      optim_result <- optim(x, fn, method = "L-BFGS-B", lower = d_lower, upper = d_upper)  
      c(value = optim_result$value, counts = optim_result$counts[[1]])  
    })  
  values <- sapply(ms, function(x) x["value"])  
  counts <- sapply(ms, function(x) x["counts"])  
  counts <- na.omit(counts)
```

```

# returns a minimum of found local minimums
list(min_value = min(unlist(values)), avg_counts = mean(unlist(counts)))
}

```

Porównywanie algorytmów wybraną funkcją

Algorytm przyjmuje liczbę punktów (`sample_size`), nazwę funkcji (`fn_name`) - "ackley" lub "rastrigin" oraz wymiar (`dimensions`). Algorytm zwraca listę z wylosowanymi wartościami minimalnymi (osobny wektor `prs` i `ms`). Algorytm respektuje dziedziny wywoływanych funkcji, które określone są w atrybucie `par.set`.

Dla funkcji Ackleya: $x_i \in [-32.768, 32.768]$.

Dla funkcji Rastrigina: $x_i \in [-5.12, 5.12]$.

```

compare_fs <- function(sample_size, fn_name, dimensions) {
  fn <- switch(
    fn_name,
    "ackley" = makeAckleyFunction(dimensions),
    "rastrigin" = makeRastriginFunction(dimensions)
  )

  atts <- attributes(fn)
  domain_lower <- rep(atts$par.set[[1]][[1]]$lower, dimensions)
  domain_upper <- rep(atts$par.set[[1]][[1]]$upper, dimensions)
  ms_points_n <- 100

  result <- list(ms = rep(0, sample_size), prs = rep(0, sample_size))

  avg_prs_result <- 0
  avg_ms_result <- 0
  for (i in 1:sample_size){

    ms_result_list <- multi_start(
      ms_points_n, dimensions, domain_lower, domain_upper, fn)

    result$ms[i] <- ms_result_list$min_value

    prs_points_n <- ceiling(ms_result_list$avg_counts) * ms_points_n
    prs_result <- pure_random_search(prs_points_n, dimensions, domain_lower, domain_upper, fn)

    result$prs[i] <- prs_result
  }

  result
}

```

Wykonanie porównania

```

sample_size <- 50
ackley2d <- compare_fs(sample_size, "ackley", 2)
ackley10d <- compare_fs(sample_size, "ackley", 10)
ackley20d <- compare_fs(sample_size, "ackley", 20)

rastrigin2d <- compare_fs(sample_size, "rastrigin", 2)
rastrigin10d <- compare_fs(sample_size, "rastrigin", 10)
rastrigin20d <- compare_fs(sample_size, "rastrigin", 20)

```

Rysowanie diagramów

Algorytm przyjmuje wektor na podstawie którego rysuje wykresy

```
draw_diagrams <- function(result) {  
  
  layout(matrix(c(1, 2), 1, 2, byrow = TRUE))  
  
  hist(result$ms, prob = TRUE, breaks=20, col=rgb(1,0,0,0.5),  
main="Metoda wielokrotnego startu", xlab="Wartość minimum", ylab="Gęstość")  
  x <- seq(min(result$ms), max(result$ms), length = 40)  
  f <- dnorm(x, mean = mean(result$ms), sd = sd(result$ms))  
  lines(x, f, col = "black", lwd = 2)  
  
  boxplot(result$ms, col=rgb(1, 0, 0, 0.5), ylab="Częstotliwość")  
  
  print(paste("Średni wynik: ", mean(result$ms)))  
  
  layout(matrix(c(1, 2), 1, 2, byrow = TRUE))  
  
  hist(result$prs, prob = TRUE, breaks=20, col=rgb(0,0,1,0.5),  
main="Poszukiwanie przypadkowe", xlab="Wartość minimum", ylab="Gęstość")  
  x <- seq(min(result$prs), max(result$prs), length = 40)  
  f <- dnorm(x, mean = mean(result$prs), sd = sd(result$prs))  
  lines(x, f, col = "black", lwd = 2)  
  
  boxplot(result$prs, col=rgb(0,0,1,0.5), ylab="Częstotliwość")  
  
  print(paste("Średni wynik: ", mean(result$prs)))  
}
```

Opracowanie wyników

Statystyka różnic między średnimi: $T = \frac{(\overline{PRS} - \overline{MS}) - (m_1 - m_2)}{Sp \cdot \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}} \sim t_{2n-2}$

Z racji tego, że nie znamy rzeczywistego odchylenia standardowego rozkładu średnich minimów oraz korzystając z Centralnego Twierdzenia Granicznego możemy do wykonania analizy istotności statystycznej T można użyć testu Studenta implemmentowanego przez funkcję `t.test`.

Hipoteza zerowa: różnica między średnimi jest równa 0.

Hipoteza alternatywna: różnica między średnimi jest różna od zera.

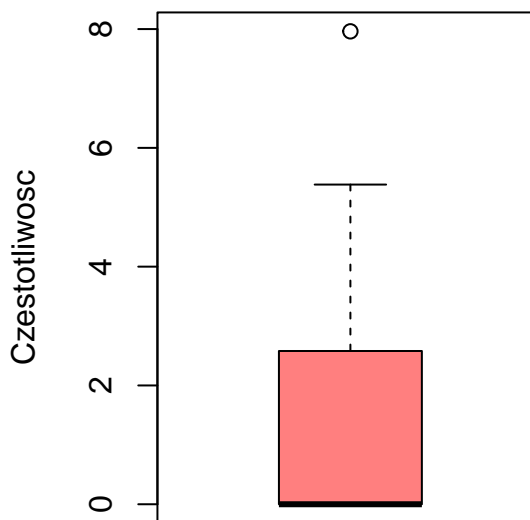
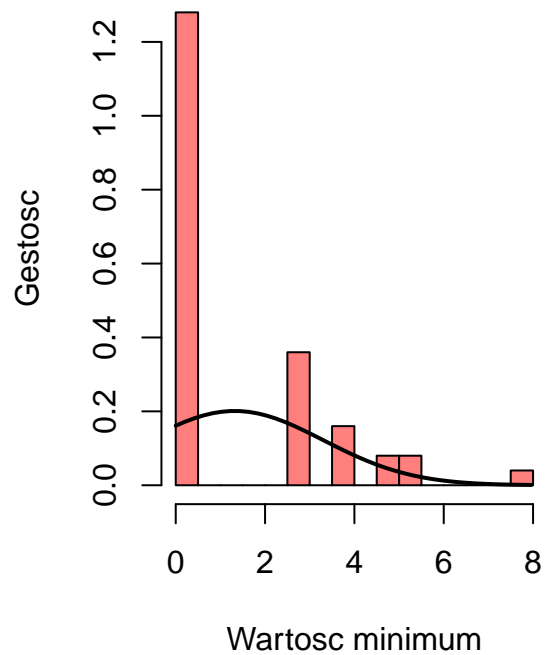
Funkcja `t.test` wylicza również 95% przedział ufności dla podanej statystyki.

Funkcja Ackley'a

2 wymiary

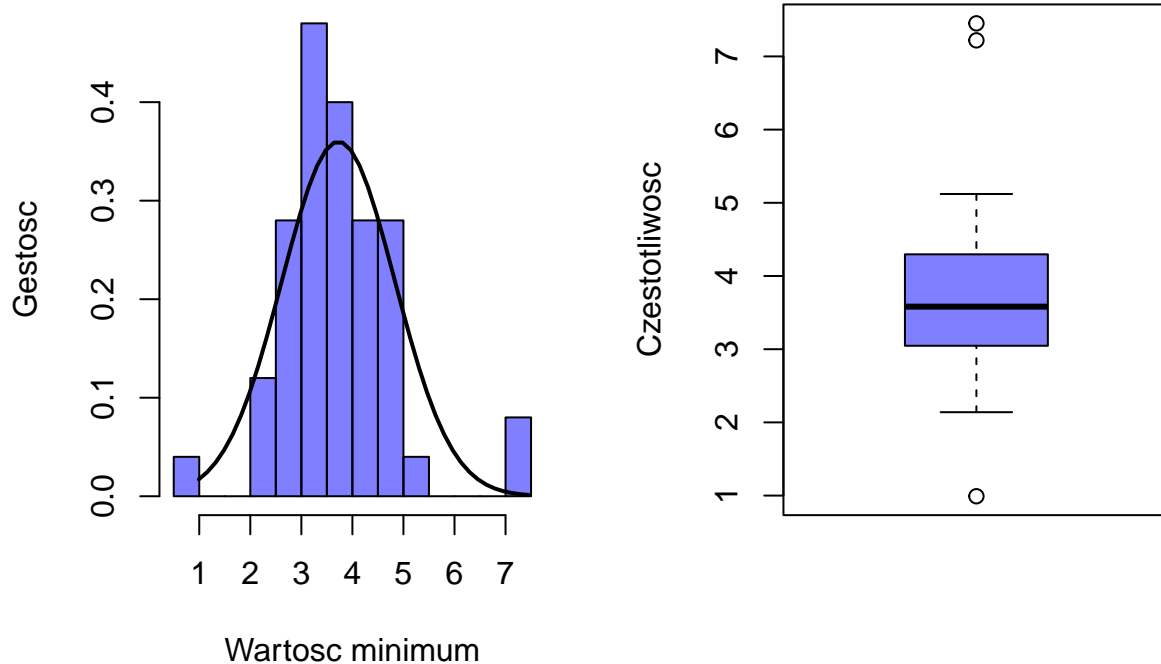
```
draw_diagrams(ackley2d)
```

Metoda wielokrotnego startu



```
## [1] "Średni wynik: 1.32021451376942"
```

Poszukiwanie przypadkowe



```
## [1] "Średni wynik: 3.72499919369011"
```

```
ttest <- t.test(ackley2d$ms, ackley2d$prs)
print(ttest)
```

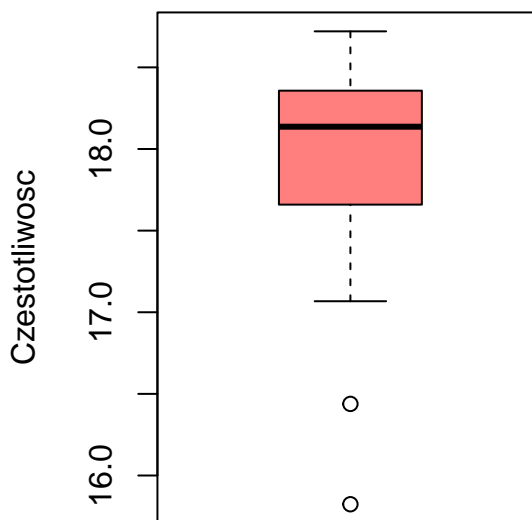
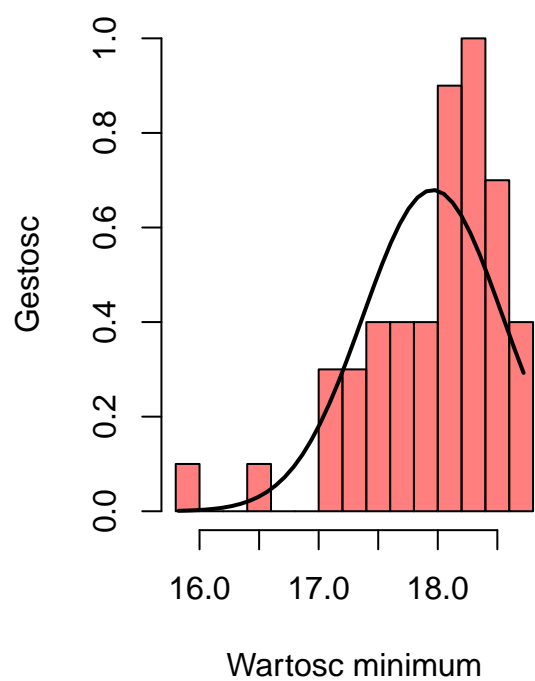
Test Studenta dla różnicy pomiędzy średnimi minimami

```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data:  ackley2d$ms and ackley2d$prs
## t = -7.4823, df = 76.865, p-value = 1.012e-10
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
##  -3.044782 -1.764787
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 1.320215 3.724999
```

10 wymiarów

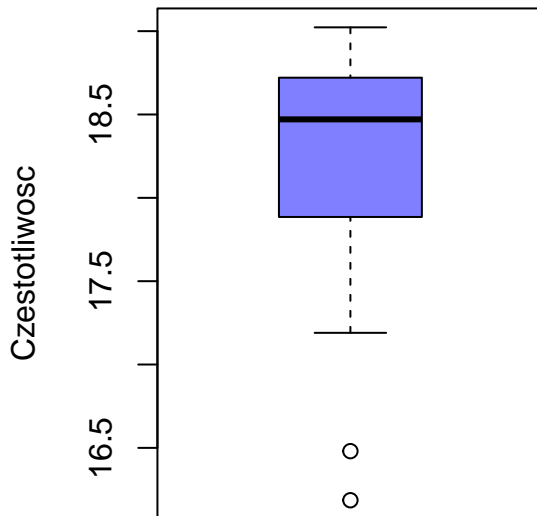
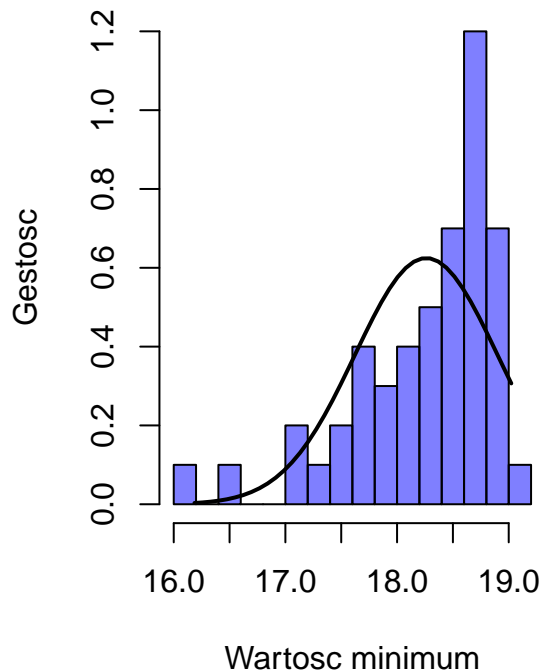
```
draw_diagrams(ackley10d)
```

Metoda wielokrotnego startu



```
## [1] "Średni wynik: 17.9582052810938"
```

Poszukiwanie przypadkowe



```
## [1] "Średni wynik: 18.2610614883699"
```

```
ttest <- t.test(ackley10d$ms, ackley10d$prs)
print(ttest)
```

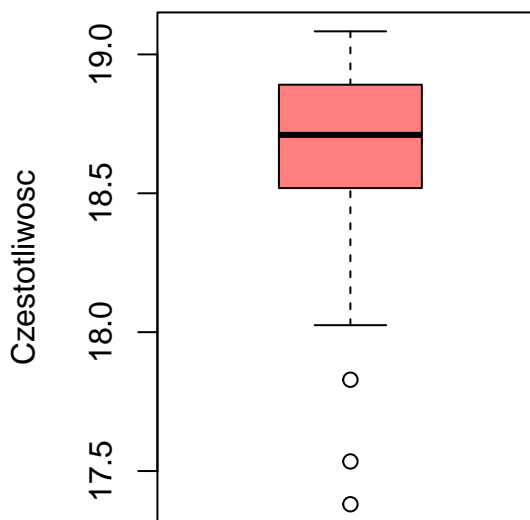
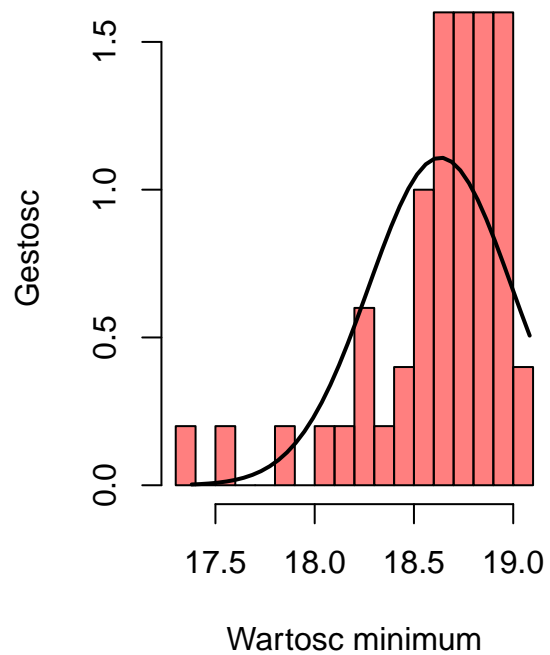
Test Studenta dla różnicy pomiędzy średnimi minimami

```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data:  ackley10d$ms and ackley10d$prs
## t = -2.4687, df = 97.318, p-value = 0.01531
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
##  -0.54633184 -0.05938057
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 17.95821 18.26106
```

20 wymiarów

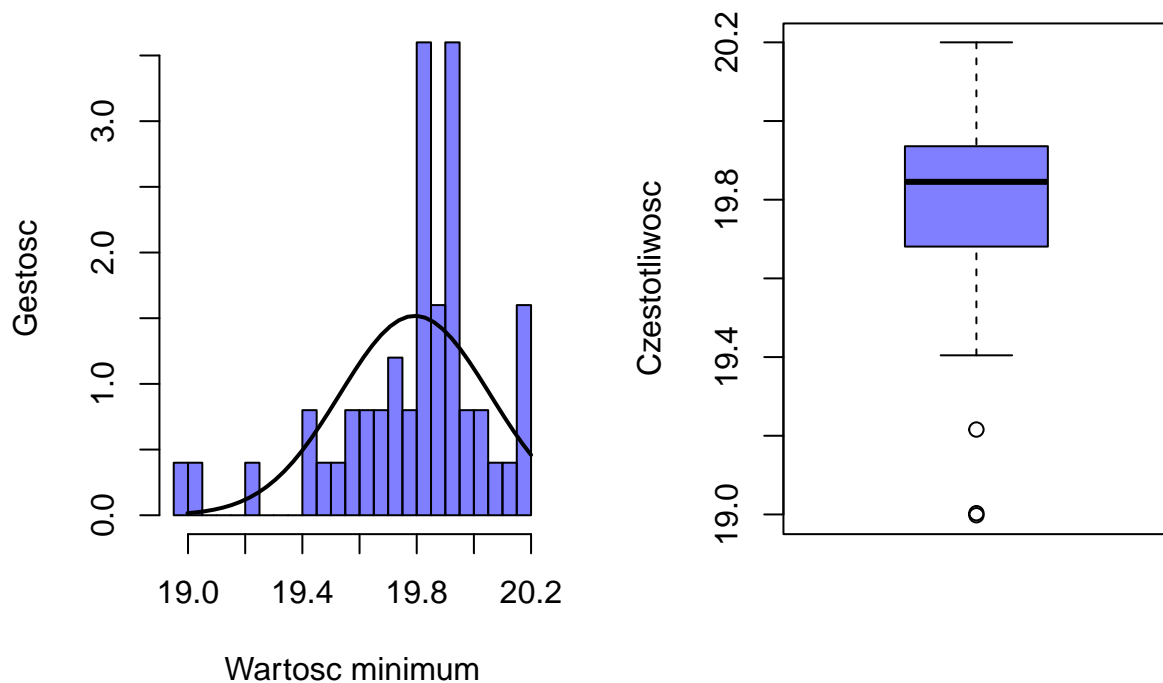
```
draw_diagrams(ackley20d)
```

Metoda wielokrotnego startu



[1] "Średni wynik: 18.6323766125116"

Poszukiwanie przypadkowe



```
## [1] "Średni wynik: 19.793651033241"
```

```
ttest <- t.test(ackley20d$ms, ackley20d$prs)
print(ttest)
```

Test Studenta dla różnicy pomiędzy średnimi minimami

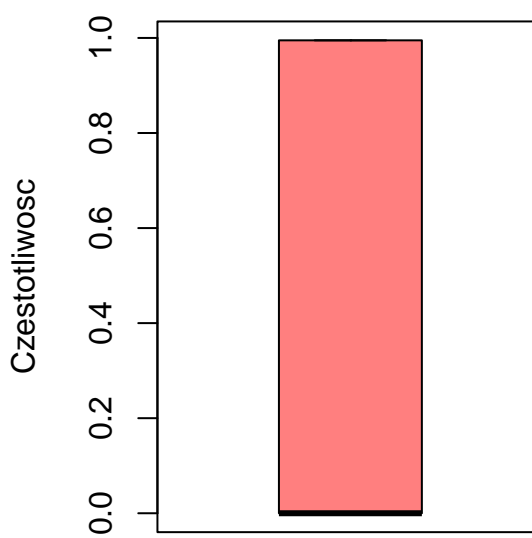
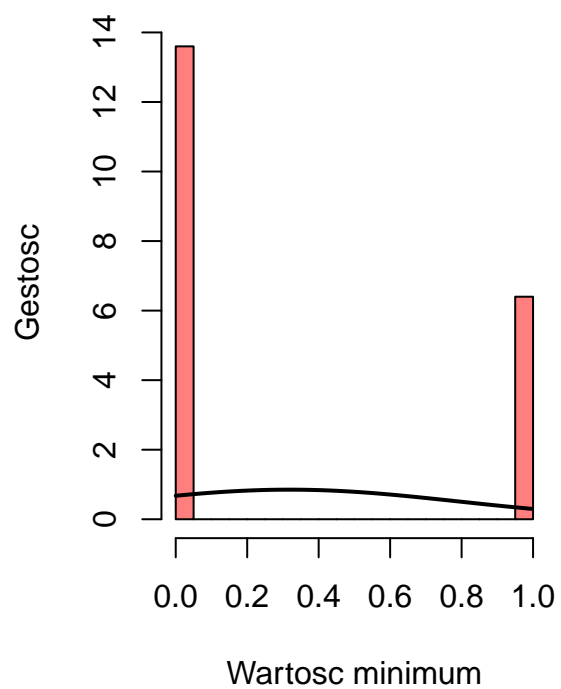
```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data:  ackley20d$ms and ackley20d$prs
## t = -18.427, df = 89.683, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
##  -1.286480 -1.036069
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 18.63238 19.79365
```

Funkcja Rastrigin'a

2 wymiary

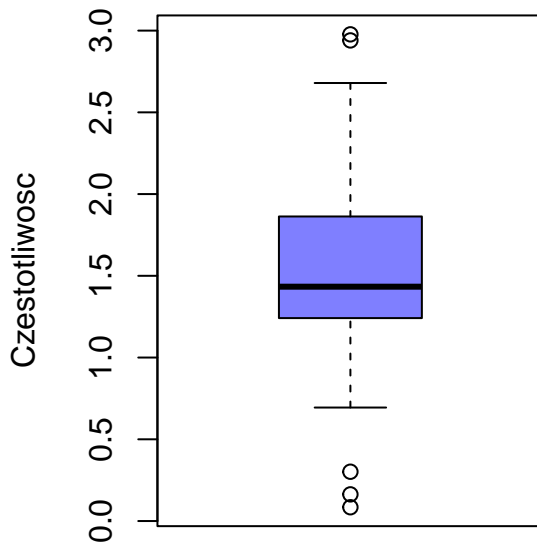
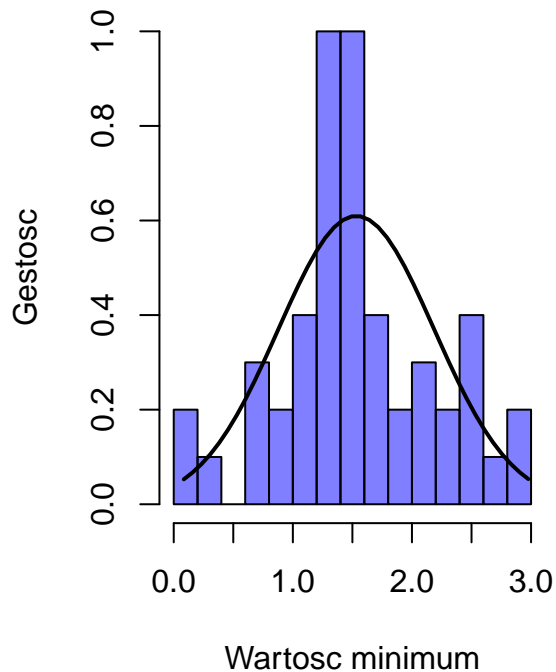
```
draw_diagrams(rastrigin2d)
```

Metoda wielokrotnego startu



```
## [1] "Średni wynik: 0.318386898269936"
```

Poszukiwanie przypadkowe



```
## [1] "Średni wynik: 1.53224360661248"
```

```
ttest <- t.test(rastrigin2d$ms, rastrigin2d$prs)
print(ttest)
```

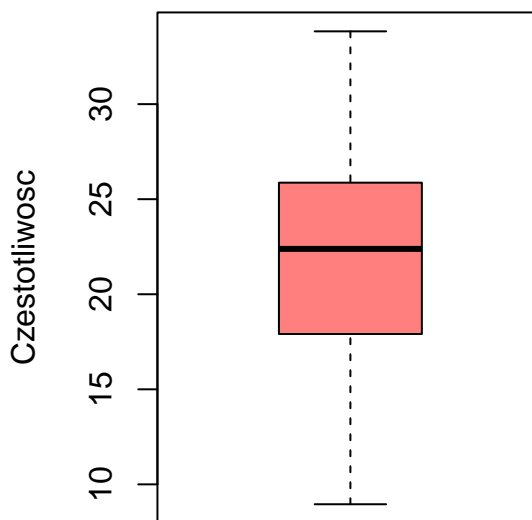
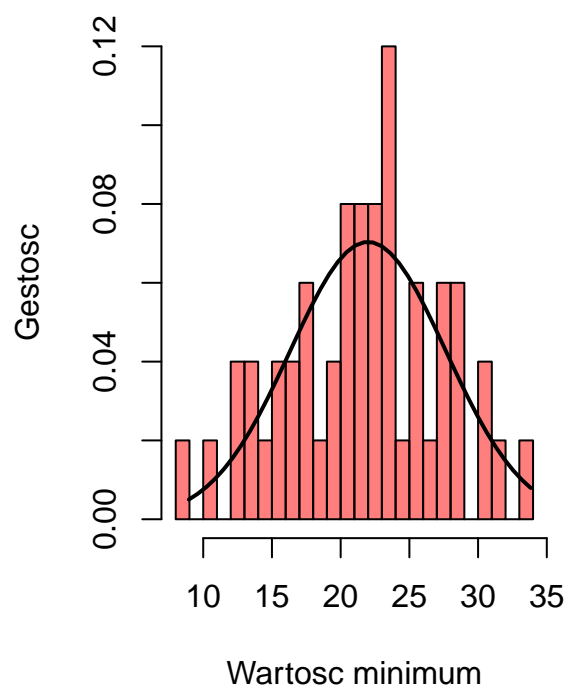
Test Studenta dla różnicy pomiędzy średnimi minimami

```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data: rastrigin2d$ms and rastrigin2d$prs
## t = -10.663, df = 88.821, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -1.4400476 -0.9876658
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 0.3183869 1.5322436
```

10 wymiarów

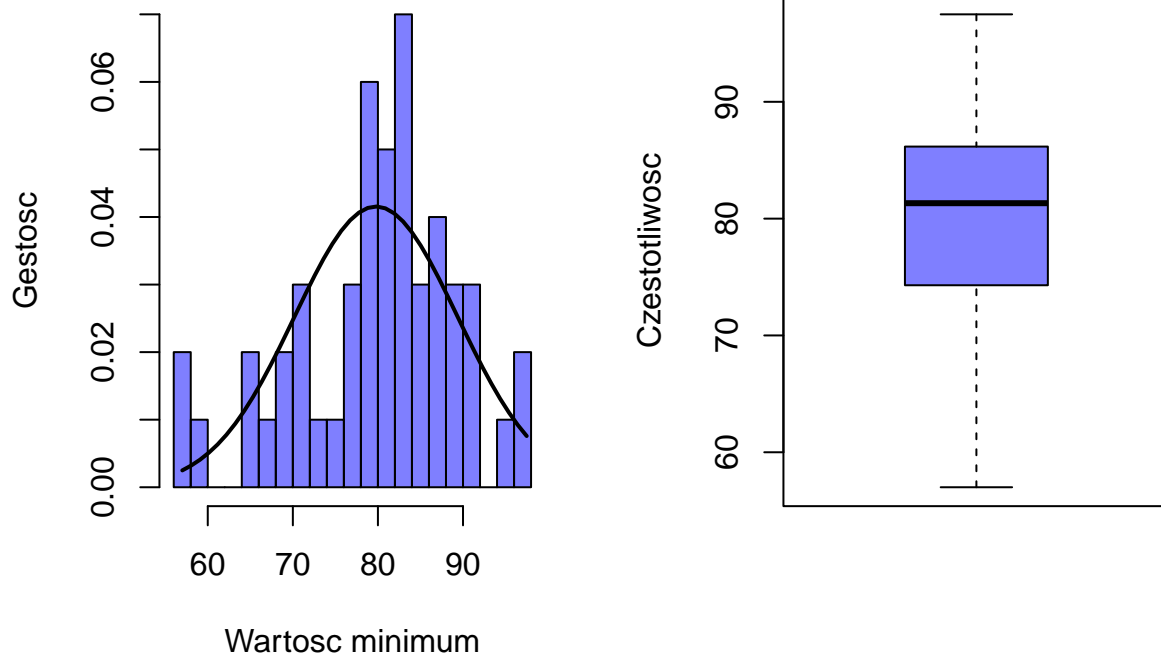
```
draw_diagrams(rastrigin10d)
```

Metoda wielokrotnego startu



```
## [1] "Średni wynik: 21.9885480220251"
```

Poszukiwanie przypadkowe



```
## [1] "Średni wynik: 79.7784831369155"
```

```
ttest <- t.test(rastrigin10d$ms, rastrigin10d$prs)
print(ttest)
```

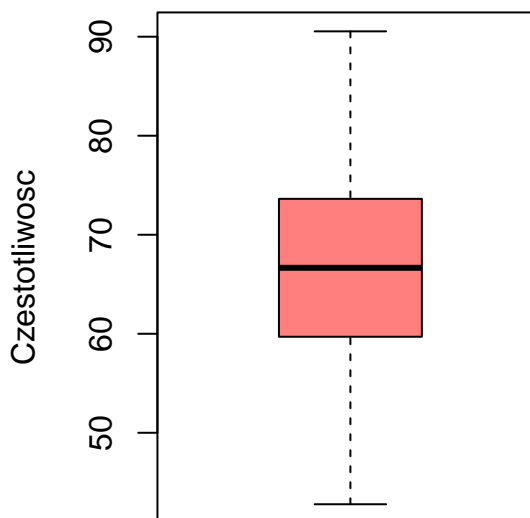
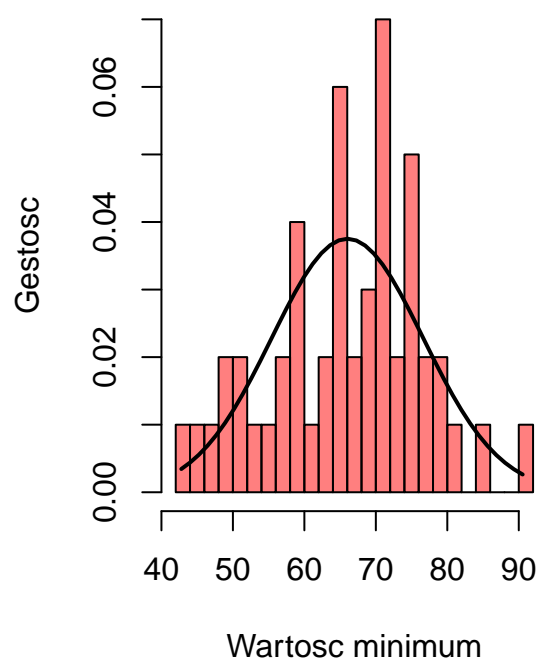
Test Studenta dla różnicy pomiędzy średnimi minimami

```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data: rastrigin10d$ms and rastrigin10d$prs
## t = -36.653, df = 79.464, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -60.92795 -54.65192
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 21.98855 79.77848
```

20 wymiarów

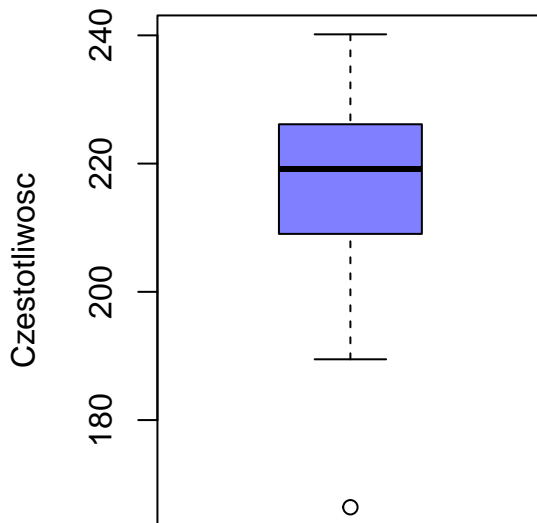
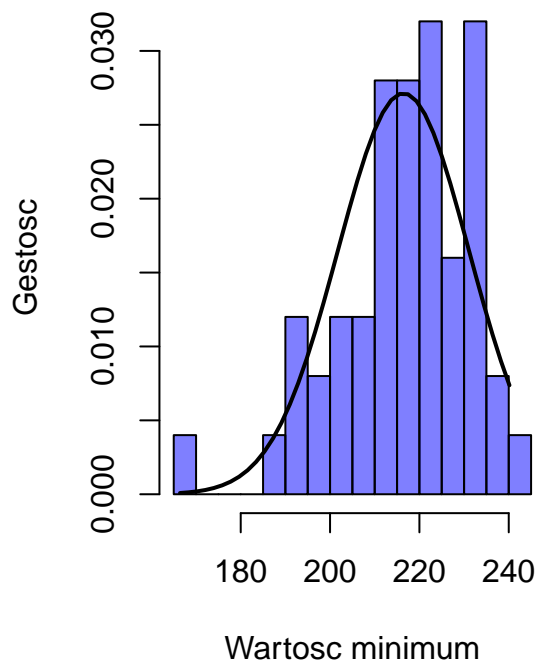
```
draw_diagrams(rastrigin20d)
```

Metoda wielokrotnego startu



```
## [1] "Średni wynik: 66.0252546614804"
```

Poszukiwanie przypadkowe



```
## [1] "Średni wynik: 216.425531830993"
```

```
ttest <- t.test(rastrigin20d$ms, rastrigin20d$prs)
print(ttest)
```

Test Studenta dla różnicy pomiędzy średnimi minimami

```
##
## Welch Two Sample t-test
##
## data: rastrigin20d$ms and rastrigin20d$prs
## t = -58.613, df = 89.243, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -155.4986 -145.3019
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 66.02525 216.42553
```

Analiza zawartości diagramów

W większości przypadków dane są skupione wokół średniej oraz mediany (których wartości są do siebie zbliżone) i rozproszone wokół nich. Występuje wąski przedział między Q_1 a Q_3 , co oznacza dużą koncentrację danych wokół środka rozkładu. Rozkład danych we wszystkich przypadkach poza dwoma przypomina rozkład naturalny. Dla 2. wymiarów MS (Metoda wielokrotnego startu) daje wyniki rozbieżne, a dane od siebie odstają.

Porównując średnie, w każdym przypadku mniejszy średni wynik zwraca MS, co jest szczególnie widoczne w 2. wymiarach i przy funkcji Rastrigin'a. Różnice średnich dwóch algorytmów są największe przy 10. i 20. wymiarach funkcji Rastrigin'a.

Wykres zbiorczy

```
layout(matrix(c(1, 2), 1, 2, byrow = TRUE))

ackley_mean_diff <-
  c(mean(ackley2d$ms), mean(ackley10d$ms), mean(ackley20d$ms)) -
  c(mean(ackley2d$prs), mean(ackley10d$prs), mean(ackley20d$prs))

plot(c(2,10,20), ackley_mean_diff, main = "Funkcja Ackleya", xlab = "wymiar",
     ylab = "różnica średnich minimów")

rastrigin_mean_diff <-
  c(mean(rastrigin2d$ms), mean(rastrigin10d$ms), mean(rastrigin20d$ms)) -
  c(mean(rastrigin2d$prs), mean(rastrigin10d$prs), mean(rastrigin20d$prs))

plot(c(2,10,20), rastrigin_mean_diff, main = "Funkcja Rastrigina", xlab = "wymiar",
     ylab = "różnica średnich minimów")
```

