

# zanuRkuj w R

Przemyslaw.Biecek@gmail.com

IBM Polska / MIM UW / SmarterPoland

## Plan zwiedzania:

- 100m Sweave, programowanie objaśniające a automatyczne generowanie kolokwiiów.
- 200m Graficzne profilowanie kodu.
- 300m Atrybuty, czyli jak przypiąć mu łątkę.
- 400m Leniwa ewaluacja, zalety bycia leniwym.
- 500m Środowiska i ekosystemy.
- 600m Singleton - funkcja, która chciała więcej.
- 700m Język w którym **\*wszystko\*** jest obiektem.



Termin *literate programing* zaproponował Donald Knuth, autor między innymi języka  $\text{\TeX}$ . Opisuje on filozofię integracji kodu oraz czytelnego opisu kodu. Jest wiele implementacji tej filozofii, w R najpopularniejsza to Sweave. Plik

Snw zawierający kod  $\text{\LaTeX}$  jak i wstawki kodu R jest przetwarzany. Kod R jest wykonywany a wynik wklejany jest zamiast wstawki. Następnie plik tex może być przetworzony interepreterem  $\text{\LaTeX}$ 'a.

Typowe zastosowanie Sweave to:

- Generowanie dokumentacji. Daje pewność, że wynik widziany w dokumentacji to dokładnie wynik wygenerowany przez aktualną wersję R. Używany w winietach.
- Generowanie raportów. Pozwala na uzyskanie pełnej automatyzacji generowania raportu z szablonu. Kod R jest często ukrywany.
- Generowanie kolokwii i egzaminów.

Karta 1  
Strona 1 z 10  
Numer indeksu: \_\_\_\_\_

**Zadanie 1**  
Zaobserwujmy dane z 15 osób. Wyniki pomiarów losowo wybranych parametrów są podane:  
 $X = (18.4, 1.1, 12.9, 9.8, 9.6, 4.2, 3.7, 15.6, 0.5, 9.1, 5.8, 10.1, 8.9, 3.5)$   
Przejdźmy do obliczenia średniej i kł. standardowej, wyznaczenia średniej, wariancji, błęd standardowy dla średniej oraz 95% przedział ufności dla średniej.

**Zadanie 2**  
Przeanalizujmy dane dotyczące, najlepiej na celu ustalenia, czy zachowanie się na przyjęciu zależy od pary.  
Dla każdego wybranej 100 osób (karty 100) obliczamy różnicę między 100 osobami (karty 100) i 100 osobami (karty 100).  
W wyniku obliczeń otrzymujemy 40 obserwacji. 20 obserwacji (karty 100) i 20 obserwacji (karty 100).  
Stwierdzamy hipotezę zerową i alternatywną. Podajemy wyniki obliczeń statystyki testu dla testu dwustronnego.  
Wynikami testu statystyki testu. Wynikami obliczeń obliczamy dla poziomu istotności  $\alpha = 0.05$ . Najpierw jakby obliczyć obliczenia wyników testu. Obliczenia p-wartości.

**Zadanie 3**  
Interpretujmy dane dotyczące modelu APEX w organizmie. Wskazujemy, że to jest dane dotyczące wartości o nie-  
wielkościach. Dla 15 parametrów obliczamy średnią i kł. standardową dla każdego parametru, wyniki  
podajemy poniżej.

param	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
śred	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10
kł. std	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10	10

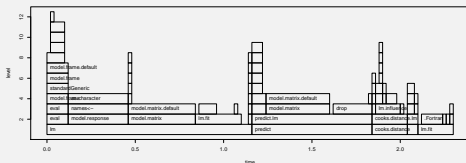
Chcemy sprawdzić, czy ten lek zmienia średnią wartość średniej APEX.  
Stwierdzamy hipotezę zerową i alternatywną. Podajemy wyniki obliczeń statystyki testu dla testu dwustronnego.  
Wynikami testu statystyki testu. Wynikami obliczeń obliczamy dla poziomu istotności  $\alpha = 0.05$ . Najpierw jakby obliczyć obliczenia wyników testu. Obliczenia p-wartości.

**Zadanie 4**  
Zaobserwujmy dane dotyczące pomiarów średniej z 15 osobami. Wyniki pomiarów losowo wybranych parametrów są podane:  
Przejdźmy do obliczenia średniej i kł. standardowej, wyznaczenia średniej, wariancji, błęd standardowy dla średniej oraz 95% przedział ufności dla średniej.  
Stwierdzamy hipotezę zerową i alternatywną. Podajemy wyniki obliczeń statystyki testu dla testu dwustronnego.  
Wynikami testu statystyki testu. Wynikami obliczeń obliczamy dla poziomu istotności  $\alpha = 0.05$ . Najpierw jakby obliczyć obliczenia wyników testu. Obliczenia p-wartości.

Przedmiot

Funkcja Rprof() włącza/wyłącza zbieranie informacji o aktualnym stosie wywołań. Informacje z profilera zapisywane są do pliku tekstowego. Można je przedstawić tekstowo z użyciem funkcji summaryRprof() lub graficznie z użyciem pakietu profr.

```
library(profr)
N <- 500000
df <- data.frame(x=matrix(rnorm(2*N),N,2),y=rnorm(N))
# ten fragment kodu jest profilowany
Rprof("tmp.txt")
  model <- lm(y~.,data=df)
  modelp <- summary(model)
  modelp <- predict(model,df)
Rprof()
# wyświetla wyniki
summaryRprof("tmp.txt")
plot(parse_rprof("tmp.txt"))
# usuwa tymczasowy plik
unlink("tmp.txt")
```



Macierz to wektor z atrybutem dim.

Atrybuty określają jak dany obiekt będzie interpretowany. Dwu i wielowymiarowe macierze, tabele, ramki danych, to najczęściej wektory lub listy z odpowiednimi atrybutami. Obiekty w R mogą posiadać dowolną liczbę atrybutów.

Najczęściej używane atrybuty to:

- class - wektor określający klasy S3 obiektu,
- comment - opis obiektu,
- dim, dimnames, names - wymiary macierzy (macierz może mieć dwa lub więcej wymiarów),
- dimnames, names, colnames, rownames - nazwy wymiarów oraz nazwy wierszy/kolumn,
- levels - słownik poziomów zmiennej czynnikowej.

```
x <- 1:12  
attr(x,"dim") <- c(3,4)
```

Gorliwa ewaluacja polega na tym, że operator przypisania wyznacza wartość wyrażenia, które ma być przypisane w chwili w której sam jest przetwarzany.

Lewniwa (odroczone) ewaluacja, polega na tym, że wyznaczenie wartości wyrażenia wykonywane jest w chwili gdy użyty zostanie symbol, do którego ta wartość ma być przypisana. Symbole w ewaluowanym wyrażeniu są wyszukiwane w kontekście/środowisku w którym dochodzi do ewaluacji. Odroczone ewaluacja nie gwarantuje, że wartościowania wyrażenia. Patrz poniższy przykład.

W R efekt odroczonej ewaluacji można uzyskać na kilka sposobów, np. funkcją `delayedAssign()` lub funkcją `quote()`. Wszystkie argumenty funkcji są ewaluowane z opóźnieniem.

```
# bardzo leniwa ewaluacja dla y
f <- function(x,y) x
f(cat("argument 1"), cat("argument 2"))
# jeszcze bardziej leniwa ewaluacja
f <- function(x) cat("Argument:", deparse(substitute(x)))
f(2+x^2)
```

Obiekty w R są przypisywane do symboli.

Symbole w R są pogrupowane w środowiska (przestrzenie nazw).

Środowiska tworzą hierarchiczną strukturę, której korzeniem jest puste środowisko (`R_EmptyEnv`). Aktualne środowisko na „poziomie konsoli” jest nazywane globalnym (`.GlobalEnv`).

Pakiety, funkcje, ramki danych (`attach`) mają lub mogą mieć własne przestrzenie nazw.

Funkcje w chwili tworzenia mają przypisane środowisko aktualne w chwili tworzenia. Podczas wywołania funkcja tworzy środowisko potomne do środowiska aktualnego w chwili wywołania (to mogą być trzy różne środowiska).

```
zewnetrzna <- function() {  
  y <- 2  
  function (x) cat(y)  
}  
y <- 0  
zewnetrzna()()
```

Wykorzystamy mechanizm tworzenia nowej przestrzeni nazw, aby zbudować worek na zmienne, do którego przeciętny użytkownik nie będzie mógł się dostać.

Przestrzeń nazw stworzona przez anonimową funkcję będzie tym workiem, w tym przypadku tylko ze zmienną tmp.

Ten rejestr jest singletonem, wszystkie kopie rejestru odwołują się do tej samej przestrzeni nazw.

```
rejestr <- {function () {  
  tmp <- 0  
  
  get <- function ()      tmp  
  set <- function (x)     tmp <- x  
  inc <- function ()      tmp <- tmp + 1  
  
  list(get=get, set=set, inc=inc)  
}}()  
rejestr$set(10)  
rejestr$get()  
rejestr$inc()
```

R czerpie z języków funkcyjnych, więc (prawie) wszystko tutaj jest funkcją.

```
2 + 2                                # jest równoważne
'+'(2,2)
'('(sin,1)                            # jest równoważne
sin(1)
' [<-'(x,2,2)                         # jest równoważne
x[2] <- 2
'for'(i, 1:3, cat(i,"\n"))           # jest równoważne
for (i in 1:3) cat(i,"\n")
```

R jest też językiem obiektowym, więc wszystko jest obiektem.

```
f <- function(x,y) {
  z <- x+y
  z
}
attr(f, "source")
body(f); args(f); class(f)
```



Przy okazji chciałbym powiedzieć o ...

