

Przetwarzanie i wizualizacja danych w R

Adam Wróbel Risk Modelling & Analytics Specialist



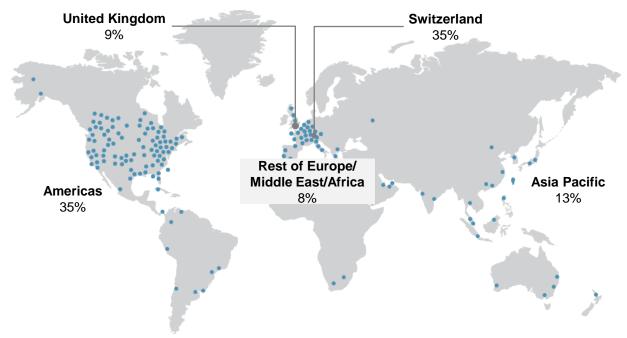
Get to know us

We are a premiere global financial services company.

We are well-established and thoroughly global

We're:

- a client-focused financial services firm with a 150-year history
- headquartered in Switzerland
- over 60,000 people in more than 50 countries
- committed to our wealth management businesses and our universal bank in Switzerland, along with our asset management and investment banking businesses.





UBS as an employer

Globally

~60,000 employees

147 nationalities ~130

893 offices languages

in 56 countries

~9 years average tenure at the firm

We

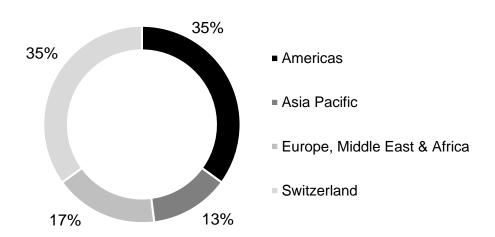


have employees in all career stages, from apprentices, interns and trainees to highly experienced professionals, specialists and industry leaders



continuously improve through individual and business training - including advisory and leadership courses and a wide range of eLearning options

Where we work





UBS Business Solutions Centers

Nashville •

We

- are integral part of the bank
- are part of a global network of services
- leverage the synergies of pooled expertise

And this is to:

- improve service
- increase efficiency
- reduce risk



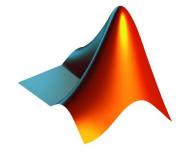


Narzędzia

Jakie narzędzia są wykorzystywane przez quantów w bankach

- Prototypowanie modeli odbywa się najczęściej w R, SAS, Matlab
- Produkcyjnie wersje modeli są najczęściej pisane w C++ oraz C#
- Cześć modeli (głównie statystycznych) ma produkcyjne implementacje w R, SAS, Matlab
- Inne środowiska/języki, które również są popularne to Python i VBA
- Moim zdaniem najbardziej przyszłościowe są:
 - R
 - Python











Cykl życia modelu w banku

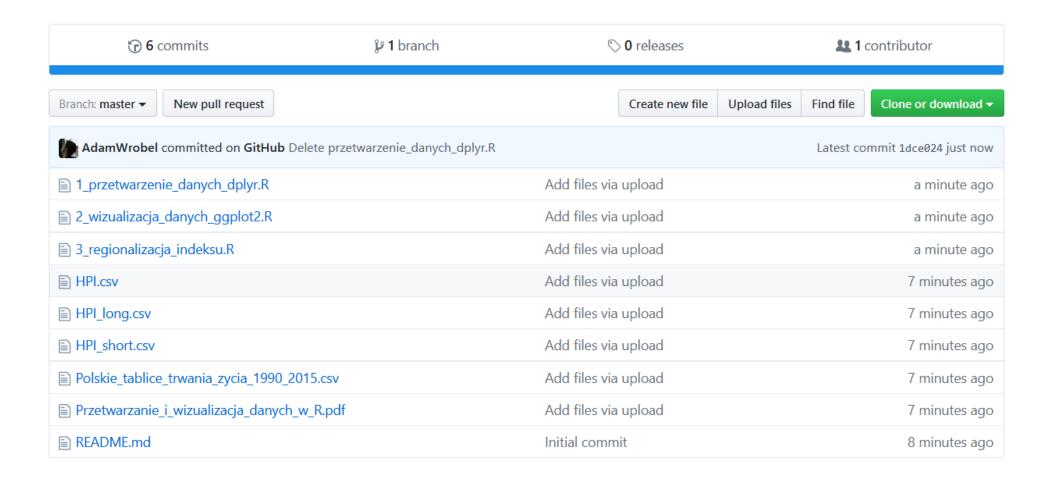
Kroki:

- Zdiagnozowanie potrzeby zbudowania nowego modelu np. w wyniku regulacji
- Zdobycie danych
- Wstępne przetwarzanie danych
- Poznanie danych:
 - statystyki/agregaty
 - wizualizacja
 - testy
- Przetwarzanie danych, aby zdefiniować na nich model
- Budowa modelu
 - ocena i wybór modelu
 - dokumentacja modelu
- Walidacja modelu



Materialy

https://github.com/AdamWrobel/Przetwarzanie_i_wizualizacja_danych_w_R





Przetwarzanie danych z pakietem dplyr

dplyr

- input %>% funkcja
 - jest tożsame z funkcja(input)
- Funkcje:

%>% select

%>% filter

%>% mutate

%>% group_by

%>% summarize

Skrypt: przetwarzanie_danych_dplyr.R





dplyr - wprowadzenie

```
# load library
library (dplyr)
# pipe notation: %>%
output <- input %>% function()
# example
mean vector <- vector %>% mean()
> vector
[1] 1 2 3 4 5
> mean_vector
[1] 3
```



dplyr - select i filter

```
# select - selecting columns/variables
input %>% select(column1, column2)
iris %>% select(Petal.Length, Petal.Width, Species)
   Petal.Length Petal.Width
                      Species
1
         1.4
                  0.2
                       setosa
         1.4
                  0.2
                       setosa
         1.3
                 0.2
                      setosa
# filter - filtering on some condition
input %>% filter(type == "type A")
iris %>% filter(Species == "versicolor")
  Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                  Species
1
       7.0
              3.2
                       4.7
                              1.4 versicolor
2
       6.4
              3.2
                       4.5
                             1.5 versicolor
              3.1
       6.9
                     4.9
                             1.5 versicolor
       5.5
           2.3 4.0
                             1.3 versicolor
```



dplyr - arrange i mutate

```
# arrange - sorting on given column
input %>% arrange(column1)
iris %>% arrange(Petal.Length)
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                       Species
1
         4.6
                 3.6
                         1.0
                                  0.2
                                       setosa
2
         4.3
                 3.0
                         1.1
                                  0.1
                                       setosa
         5.8
                 4.0
                         1.2
                                  0.2
                                       setosa
# mutate - creating new variables
input %>% mutate(column3 = pmax(column1, column2))
iris %>% mutate(Petal.Length.squared = Petal.Length^2)
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                        Species Petal.Length.squared
1
                  3.5
                                    0.2
                                         setosa
                                                          1.96
2
         4.9
                  3.0
                           1.4
                                    0.2
                                                          1.96
                                         setosa
         4.7
                  3.2
                           1.3
                                    0.2
                                                          1.69
                                         setosa
```



dplyr - group_by

```
# group by & mutate
input %>% group by(type) %>%
mutate(mean per type = mean(column1))
# iris example
iris %>% group by(Species) %>%
mutate(mean PL per Species = mean(Petal.Length))
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                          Species mean_PL_per_Species
1
          5.1
                  3.5
                            1.4
                                     0.2
                                           setosa
                                                           1.462
         4.9
2
                  3.0
                            1.4
                                     0.2
                                                           1.462
                                           setosa
         4.7
                  3.2
                            1.3
                                     0.2
                                           setosa
                                                           1.462
50
          5.0
                  3.3
                          1.4
                                     0.2
                                           setosa
                                                           1.462
                  3.2
                            4.7
                                     1.4 versicolor
51
          7.0
                                                           4.260
52
          6.4
                   3.2
                            4.5
                                     1.5 versicolor
                                                           4.260
```



dplyr - summarize

```
# group by & summarize
input %>% group by(type) %>%
summarize(mean per type = mean(column1))
# iris example
iris %>% group by(Species) %>%
summarize(mean PL per Species = mean(Petal.Length))
   Species mean_PL_per_Species
   setosa
2 versicolor
                  4.260
3 virginica
                 5.552
```



dplyr - połączenie wszystkich elementów

```
iris %>% head
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                           Species
         5.1
                  3.5
1
                                     0.2
                                           setosa
2
         4.9
                  3.0
                            1.4
                                     0.2
                                           setosa
         4.7
                  3.2
                            1.3
                                     0.2
                                           setosa
iris %>% mutate(Petal.Surface = Petal.Length*Petal.Width)
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                          Species Petal.Surface
1
         5.1
                  3.5
                            1.4
                                           setosa
2
         4.9
                  3.0
                            1.4
                                     0.2
                                           setosa
                                                       0.28
3
         4.7
                  3.2
                            1.3
                                     0.2
                                                       0.26
                                           setosa
iris %>% mutate(Petal.Surface = Petal.Length*Petal.Width) %>%
filter(Petal.Surface > 0.5)
   Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                          Species Petal.Surface
         5.4
                  3.9
                            1.7
                                     0.4
                                                       0.68
                                           setosa
2
         5.7
                  4.4
                            1.5
                                     0.4
                                           setosa
                                                       0.60
         5.4
                            1.3
                  3.9
                                     0.4
                                           setosa
                                                       0.52
iris %>% mutate(Petal.Surface = Petal.Length*Petal.Width) %>%
filter(Petal.Surface > 0.5) %>% group by(Species) %>%
summarize(mean Petal.Surface = mean(Petal.Surface))
    Species mean Petal.Surface
    setosa
                  0.6720
2 versicolor
                  5.7204
3 virginica
                  11,2962
```



Wizualizacja danych z pakietem ggplot2

ggplot2

- Definiowanie dynamicznych elementów obiektu:
 - ggplot(dane, aes(x = date, y = price, group_by = index_name, colour = index_name)
- Definiowanie typu obiektu
 - + geom_line()
 - + geom_point()
 - + geom_density()
- Definiowanie dodatkowych statycznych parametrów
 - + geom_line(lty = "dotted")
 - + geom_point(colour = "red")
 - + geom_density(alpha = 0.7)
- Skrypt: wizualizacja_danych_ggplot2.R





Model do zbudowania

Regionalizacja indeksu na potrzeby testów stresu

- FED w ramach scenariuszy ekonomicznych, które publikuje podaje indeks cen nieruchomości na poziomie Stanów Zjednoczonych
- Ze względu na to, że nasz wysymulowany portfel hipotek nie jest równomiernie rozłożony w całych stanach chcemy wyznaczyć poziom indeksów regionalnych
- Zrobimy to korzystając z historycznej zależności między indeksem na poziomie całych stanów a indeksami z poszczególnych miast, które nas interesują

Skypt: regionalizacja_indeksu.R





Polecana literatura/materialy

Materiały z wykładu: Programowanie w R:

https://github.com/AdamWrobel/Przetwarzanie_i_wizualizacja_danych_w_R

- "Przewodnik po pakiecie R", Przemysław Biecek, 2017
- "R for Data Science", Hadley Wickham, Garrett Grolemund, 2017
- datacamp.com
- r-bloggers.com



Informacje kontaktowe

Adam Wróbel

UBS

Risk Modelling & Analytics Specialist

Email: adam.wrobel@ubs.com

ubs.com/polandcareers

