Analiza danych z badań międzynarodowych w Stata z użyciem pakietu repest

Michał Sitek, IBE PIB, m.sitek@ibe.edu.pl

Spis treści

# 1. Wprowadzenie i Konfiguracja

## 1.1 Wprowadzenie do repest

Pakiet **repest** w Stata to moduł stworzony m.in. dla analityków OECD (*Avvisati, F. and F. Keslair (2014), REPEST: Stata module to run estimations with weighted replicate samples and plausible values, Statistical Software Components S457918, Boston College Department of Economics.*), wspomagający analizy z wykorzystaniem **wartości prawdopodobnych** (*plausible values*, PVs). Jego głównym celem jest ułatwienie analizy danych z międzynarodowych badań umiejętności, takich jak **PISA**, **TIMSS**, **PIRLS** czy **PIAAC**.

Badania te charakteryzują się złożonymi schematami doboru próby i zaawansowanymi technikami skalowania wyników. Poprawna analiza wymaga uwzględnienia w modelu **wag statystycznych**, **replikacyjnych** oraz **wartości prawdopodobnych (PVs)**, aby skorygować niepewność pomiarową i schemat badania. W praktyce polega to na wielokrotnym powtórzeniu analiz i uśrednieniu wyników. repest automatyzuje ten proces.

### 1.1.1 Dlaczego warto używać pakietu repest?

|  |
| --- |
| Zalety pakietu repest |
| * **Automatyzacja**: Upraszcza przetwarzanie złożonych danych, automatycznie uwzględniając metodologię badań OECD i IEA, taką jak wagi replikacyjne czy wartości prawdopodobne (PV). Eliminuje to konieczność samodzielnego uwzględniania wag i replikacji w analizach. * **Wygoda**: Pakiet oferuje łatwo dostępne funkcje do analiz podstawowych statystyk (średnich, częstości, korelacji), testów statystycznych oraz tworzenia i eksportowania zestawień. * **Elastyczność**: Umożliwia analizy danych z wielu międzynarodowych badań edukacyjnych. |

### 1.1.2 Ograniczenia repest

|  |
| --- |
| Ważne ograniczenia |
| Mimo swoich zalet, repest ma pewne ograniczenia. Pakiet jest ułatwieniem w obsłudze złożonych danych, ale nie jest wszechstronnym narzędziem do wszystkich typów analiz. W przypadku **bardziej zaawansowanych analiz** (np. modeli wielopoziomowych) wygodniejsze będzie wykorzystanie innych rozwiązań – wspominamy o nich pod koniec poradnika. |

## 1.2 Instalacja pakietu

Aby rozpocząć pracę, należy jednorazowo zainstalować pakiet repest. W oknie komend Stata wpisz:

ssc install repest, replace

# 2. Opis składni i opcje repest

W tej części przyjrzyjmy się dokładniej składni repest i opcjom tej komendy. Część z nich jest zilustrowana w przykładach w dalszych cześciach poradnika.

## 2.1 Składnia komendy repest

Podstawowa składnia komendy repest jest następująca:

repest svyname [if warunek] [in zakres] , estimate(cmd [,cmd\_options]) [options]

* **svyname**: Musi być jedną z obsługiwanych przez repest nazw badań (np. PISA, TIMSS, PIRLS).
* **estimate(cmd)**: Kluczowa opcja, w której określa się rodzaj analizy.

## 2.2 Opcja estimate()

### 2.2.1 Wbudowane komendy repest

* **means**: Oblicza średnie.

repest PISA, estimate(means pv@math) by(cnt) over(gender) display

* **summarize**: Oblicza statystyki opisowe. Wymaga opcji stats().

repest PISA, estimate(summarize escs, stats(p5 p25 median p75 p95))

* **corr**: Oblicza macierz korelacji.

repest PISA, estimate(corr pv@math pv@read) by(cnt)

* **quantiletable**: Tworzy tabele kwantylowe, podobne do tych w raportach PISA.

repest PISA, estimate(quantiletable escs pv@math, nquantiles(5))

### 2.2.2 Komendy Stata

Można użyć dowolnej standardowej komendy Stata, która akceptuje wagi (pweights lub aweights), poprzedzając ją stata:.

* **Regresja liniowa (reg)**:

repest PISA, estimate(stata: reg pv@math escs i.gender)

* **Regresja logistyczna (logit)**:

repest PIAAC, estimate(stata: logit zmienna\_binarna pvnum@ age)

## 2.3 Kluczowe opcje repest

* **by(varname [, by\_options])**: Wykonuje analizę oddzielnie dla każdej kategorii zmiennej varname (np. kraju).
  + levels(string): Ogranicza analizę do wymienionych grup (np. levels(POL FRA DEU)).
  + average(string): Oblicza uśrednione wyniki dla zdefiniowanych grup krajów (np. average(OECD EU)).
* **over(varlist [, test])**: Oblicza statystyki w podgrupach w ramach każdego kraju lub ogółem.
* **outfile(filename, replace)**: Zapisuje wyniki do pliku Stata (.dta).
* **display**: Wyświetla wyniki w oknie konsoli.
* **store(name)**: Zapisuje wyniki regresji do pamięci w celu późniejszego eksportu np. przez esttab.
* **results(results\_options)**: Pozwala kontrolować, które wyniki są wyświetlane.
  + add(addlist): Dodaje skalary (np. r2, N).
  + combine(name: expression): Oblicza nowe statystyki na podstawie wyników.
* **fast**: Przyspiesza obliczenia dla dużych zbiorów danych (przydatne we wstępnych analizach).
* **flag**: Zastępuje wyniki oparte na małej liczbie obserwacji specjalnym kodem braku danych.
* **coverage**: Oblicza odsetek obserwacji uwzględniony w analizie.
* **svyparms(svy\_options)**: Pozwala nadpisać domyślne parametry badania (wymagane dla svyname = SVY).

## 2.4 Dobre praktyki

|  |
| --- |
| Warto pamiętać o kilku rzeczach |
| * **Sprawdzenie danych**: Zawsze używaj komend describe, summarize, tabulate, codebook. * **Dokumentacja skryptów**: Zawsze dokumentuj swoje skrypty w plikach .do lub .qmd, aby zapewnić powtarzalność analiz. * **Weryfikacja wyników**: Zawsze porównuj uzyskane wyniki z oficjalnymi raportami międzynarodowymi. * **Obsługa braków danych**: Pamiętaj, że repest domyślnie pomija obserwacje z brakami danych. |

## 2.5 Ograniczenia i alternatywy

Repest świetnie się sprawdza do generowania zestawień statystyk opisowych z wielu krajów. Ma prostą i logiczną składnię i obsługuje wiele badań. Jest też wykorzystywany przez OECD i bieżąco utrzymywany przez analityków związanych z OECD.

* **pv w Stata**: Inny pakiet (ssc install pv). Działa wolniej od repest, ale jest bardziej elastyczny. Pozwala ręcznie definiować nazwy wag, co eliminuje potrzebę ich generowania dla TIMSS/PIRLS. W niektórych przypadkach lepiej współpracuje z innymi często wykorzystywanymi poleceniami (np. estimates store, margins, itp. ).
* **mi i svyset**: Podejście dla ekspertów, dające pełną kontrolę, ale wymagające doskonałej znajomości Stata i metodologii badania. To bardziej zaawansowane rozwiązanie, którego główną zaletą jest możliwość wykorzystania szerszego zakresu poleceń Stata z zakresu analizy danych imputacyjnych.

## 2.6 Pobieranie danych

Dane z badań dostępne są na poniższych stronach:

* **PISA**: [www.oecd.org/pisa/data](https://www.oecd.org/pisa/data)
* **PIAAC**: <https://www.oecd.org/skills/piaac/data/>
* **TALIS**: <https://www.oecd.org/en/about/programmes/talis.html#data>
* **SSES**: <https://www.oecd.org/en/about/programmes/oecd-survey-on-social-and-emotional-skills.html#data>
* **TIMSS, PIRLS, ICCS, ICILS**: <https://www.iea.nl/data-tools/repository>

W niektórych badaniach OECD przed pobraniem zbioru trzeba wypełnić krótką ankietę.

## 2.7 Dodatkowe informacje o danych

#### 2.7.0.1 Struktura danych IEA

Zbiory IEA (TIMSS, PIRLS i ICILS) są zazwyczaj podzielone na dużą liczbę plików, pogrupowanych według kraju, poziomu klasy oraz zastosowanego narzędzia badawczego. Po ściągnięciu danych z badania TIMSS 2023 dla klasy 4 w folderze zobaczymy ponad 500 plików.

|  |
| --- |
| Nazwy plików |
| **Przykład**: Plik asapolm8.sav zawiera dane uczniów z Polski z badania TIMSS 2023 dla klasy 4 w formacie .sav  Gdzie: - asa: odpowiedzi na zadania i wyniki uczniów klasy 4 - pol: kod kraju (Polska) - m8: cykl badania (TIMSS 2023)  **Pierwsza litera w nazwie pliku wskazuje poziom klasy:** - a – klasa 4 - b – klasa 8  **Dalsze litery określają typ danych:** - asa/bsa – wyniki uczniów oraz wartości prawdopodobne (PV) - asp/bsp – dane procesowe (np. czasy odpowiedzi) - ash – dane z kwestionariusza rodzica - asg/bsg – dane z kwestionariusza ucznia - acg/bcg – dane z kwestionariusza szkoły - atg/btg – dane z kwestionariusza nauczyciela |

#### 2.7.0.2 Struktura danych PISA

W przypadku badania PISA dane z różnych krajów są połączone w jeden zbiorczy plik (często bardzo duży), bez podziału na osobne pliki krajowe. Pliki są podzielone według cyklu badania oraz typu danych.

|  |
| --- |
| Nazwy plików PISA |
| **Przykład**: Plik CY08MSP\_STU\_QQQ.sav zawiera dane z kwestionariuszy uczniów z wszystkich krajów z badania realizowanego w roku 2022.  Gdzie: - CY08 – cykl badania (tu: 2022) - MSP – Main Study (badanie główne) - STU\_QQQ – dane uczniów (student)  **Inne oznaczenia:** - SCH\_QQQ – kwestionariusze szkół - TCH\_QQQ – kwestionariusze nauczycieli - STU\_COG – wyniki testów kognitywnych uczniów (czytanie, matematyka, nauki przyrodnicze itp.) - STU\_FLT – wyniki testów z edukacji finansowej - STU\_ICT – kwestionariusz dotyczący technologii informacyjno-komunikacyjnych - STU\_WBQ – kwestionariusz dobrostanu uczniów |

## 2.8 Łączenie danych w Stata

Pakiet repest wymaga, aby wszystkie dane były w jednym, aktywnym zbiorze.

use "sciezka/do/pierwszego\_kraju.dta", clear  
append using "sciezka/do/kolejnego\_kraju\_A.dta"  
append using "sciezka/do/kolejnego\_kraju\_B.dta"

### 2.8.1 Dołączanie dodatkowych informacji (merge)

Aby połączyć dane uczniów z danymi szkół (m:1) lub rodziców (1:1):

\* Załaduj dane uczniów  
use "sciezka/do/danych\_uczniow.dta", clear  
  
\* Przyłącz dane szkół (wielu uczniów do jednej szkoły)  
merge m:1 schoolid using "ścieżka/do/danych\_szkolnych.dta"  
tab \_merge  
drop \_merge  
  
\* Przyłącz dane rodziców (jeden uczeń do jednego rodzica)  
merge 1:1 studid using "C:/sciezka/dane\_rodzicow.dta"  
tab \_merge  
drop \_merge

## 2.9 Zrozumienie Struktury Danych

Aby repest działał poprawnie, zmienne w zbiorze danych muszą mieć określoną strukturę nazw, odpowiadającą konwencjom w poszczególnych badaniach.

### 2.9.1 Wartości prawdopodobne (Plausible Values - PVs)

PVs to zestaw wielokrotnych imputacji niewidocznych cech (np. umiejętności), które pozwalają na uzyskanie nieobciążonych błędów pomiaru. Gdy repest napotka symbol @ w nazwie zmiennej (np. pv@math), zakłada, że dostępne są wielokrotne imputacje dla tej zmiennej (np. pv1math, …, pvMmath, gdzie M to liczba PVs).

* **PISA**:
  + matematyka pv1math, pv2math, …, pv10math;
  + rozumienie tekstu: pv1read, pv2read, …, pv10read
  + rozumowanie w naukach przyrodniczych: pv1scie, pv2scie, …, pv10scie
* **TIMSS**
  + matematyka: BSMMAT01, …, BSMMAT05 (wartości prawdopodobne wyników z matematyki; każda zmienna odpowiada jednej imputacji PV)
  + przyroda: BSMSCI01, …, BSMSCI05 (wartości prawdopodobne wyników z nauk przyrodniczych)
* **ICCS** wiedza i umiejętności obywatelskie
* **PIRLS**: BSRRD01, …, BSRRD05
* **PIAAC**:
  + rozumienie tekstu: PVLIT1, …, PVLIT10
  + umiejętności matematyczne: PVNUM1, …, PVNUM10
  + adaptatywne rozwiązywanie problemów (w II cyklu): PVAPS1, …, PVAPS10

## 2.10 Wagi analityczne

Drugim ważnym rodzajem zmiennych są **wagi analityczne**. repest wymaga, by w aktywnym zbiorze danych były dostępne konkretne zmienne wag. Ich nazwy są automatycznie ustawiane przez repest po podaniu nazwy badania.

* **Wagi końcowe (Final weight)**: Np. w\_fstuwt (dla uczniów PISA), TOTWGTS (dla ICCS/ICILS), WGT (dla PIRLS/TIMSS).
* **Wagi replikacyjne (Replicate weights)**: Np. w\_fstr1 do w\_fstr80 (PISA), SRWGT1 do SRWGT75 (ICCS/ICILS), JR1 do JR150 (PIRLS/TIMSS).

W przypadku niektórych badań, np. **TIMSS** i **PIRLS**, konieczne jest przeliczenie wag. Opisujemy, jak to zrobić w części praktycznej.

W niektórych badaniach rozróżnia się schematy badań zależnie od rodzaju badanych, np. w badaniu **TALIS** mamy opcje: TALISSCH, TALISTCH, TALISEC\_STAFF, TALISEC\_LEADER, którą wprowadzamy zależnie od tego, jaką grupę chcemy analizować.

Aby analizować dane nauczycieli lub szkół w badaniach ICCS/ICILS, należy odpowiednio ustawić nazwę badania w poleceniu repest:

* **Dane nauczycieli:** użyj ICCS\_T lub ICILS\_T jako svyname w poleceniu repest. Dzięki temu zostaną automatycznie wykorzystane odpowiednie wagi nauczycielskie.
* **Dane szkół:** użyj ICCS\_C lub ICILS\_C jako svyname, aby zastosować wagi szkolne.

Trzecią ważną informacją jest zmienna opisująca kraj, zazwyczaj odwołująca się do kodów ISO.

|  |
| --- |
| Wielkość liter w Stata |
| W Stata **wielkość liter ma znaczenie**. Nazwy zmiennych dla PV powinny mieć wielkość zgodną z definicją w repest. Można je zmieniać komendą rename, np.:  \* Zmienia nazwy wszystkich zmiennych pv\*math na wielkie litery rename pv\*math, upper  \* Zmienia nazwy wszystkich zmiennych na małe litery rename \*, lower |

# 3. Przykład - Analiza Danych PISA 2022

Zaczniemy od badania PISA, ponieważ jego dane są gotowe do użycia w repest bez dodatkowego przygotowania wag.

### 3.0.1 Pobieranie danych

* Wejdź na stronę OECD z danymi PISA 2022: <https://www.oecd.org/pisa/data/2022database/>
* Po wypełnieniu krótkiej ankiety zobaczysz listę plików w formacie SAS i SPSS. Są to dane z różnych modułów badania. Nas interesują dane z ankiety uczniów, w których są też ich wyniki. Stata ma wbudowaną możliwość importowania plików SAS (ale bez udostępnianego pliku z etykietami), możliwe jest też importowanie plików SPSS (.sav) przy pomocy komendy import spss, ale komenda ta słabo sobie radzi z bardzo dużymi zbiorami danych i dłuższymi etykietami zmiennych i wartości.

Utwórz na swoim komputerze folder na dane, np. C:/pisa\_data/.

Pobierz międzynarodową bazę danych. Jest to spakowany (zip) plik zawierający dane w formacie SPSS. Rozpakowany plik nazywa się **CY08MSP\_STU\_QQQ.SAV**. Upewnij się, że plik jest zapisany w folderze. Do wczytywania pliku użyjemy komendy import spss (dostępnej od wersji Stata 16, we wcześniejszych wersjach można było korzystać z pakietu usespss).

### 3.0.2 Wczytywanie danych w Stata

\* Ustawiamy ścieżkę do naszego folderu roboczego  
\* Pamiętaj, aby podać tu własną ścieżkę!  
cd "C:/pisa\_data/"  
  
\* Wczytujemy zbiór danych PISA 2022 w formacie SPSS.  
import spss using CY08MSP\_STU\_QQQ.SAV, clear

Plik jest duży: zawiera 1278 zmiennych dla 613 744 uczniów.

|  |
| --- |
| Problem z importem dużych plików SPSS w Stata |
| Niestety, Stata słabo sobie radzi z importem bardzo dużych plików SPSS (.sav), nawet jeśli mamy wystarczająco dużo pamięci RAM. Próba zaimportowania pliku może zakończyć się niepowodzeniem w niektórych systemach. Można zaimportować dane z pliku SAS (\*.sas7bdat), jednak **stracimy etykiety wartości** (np. zmienna gender będzie zawierała wartości 1, 2, ale bez opisu etykiet wartości). Wprawdzie dysponujemy także plikiem \*.SAS, który zawiera definicje etykiet, ale Stata go nie obsługuje.  W takiej sytuacji możemy użyć programu **R (pakiet haven)**, który pozwala zaimportować plik i zapisać go do formatu .dta z pełnymi metadanymi.  Jeśli interesuje nas tylko wybrany podzbiór danych, możemy najpierw ograniczyć zbiór, korzystając z narzędzia **IDB Analyzer**, który obsługuje pliki w różnych formatach, ale nie w formacie Stata. Wykorzystanie IDB Analyzer może być pomocne w zarządzaniu plikami – np. gdy chcemy stworzyć zbiór z kilku krajów czy połączyć dane z różnego rodzaju narzędzi (np. ankiety ucznia i nauczyciela). |

Po załadowaniu pliku sprawdźmy, czy mamy najważniejsze zmienne, z których korzysta repest. Dla uproszczenia zapytamy o pierwsze 3 PV i 5 wag replikacyjnych.

. describe PV1MATH-PV3MATH W\_FSTUWT W\_FSTURWT1- W\_FSTURWT5 CNT  
  
Variable Storage Display Value  
 name type format label Variable label  
-------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------  
PV1MATH double %10.0g Plausible Value 1 in Mathematics  
PV2MATH double %10.0g Plausible Value 2 in Mathematics  
PV3MATH double %10.0g Plausible Value 3 in Mathematics  
W\_FSTUWT double %10.0g FINAL TRIMMED NONRESPONSE ADJUSTED STUDENT WEIGHT  
W\_FSTURWT1 double %10.0g FINAL TRIMMED NONRESPONSE ADJUSTED STUDENT REPLICATE BRR-FAY WEIGHTS 1  
W\_FSTURWT2 double %10.0g FINAL TRIMMED NONRESPONSE ADJUSTED STUDENT REPLICATE BRR-FAY WEIGHTS 2  
W\_FSTURWT3 double %10.0g FINAL TRIMMED NONRESPONSE ADJUSTED STUDENT REPLICATE BRR-FAY WEIGHTS 3  
W\_FSTURWT4 double %10.0g FINAL TRIMMED NONRESPONSE ADJUSTED STUDENT REPLICATE BRR-FAY WEIGHTS 4  
W\_FSTURWT5 double %10.0g FINAL TRIMMED NONRESPONSE ADJUSTED STUDENT REPLICATE BRR-FAY WEIGHTS 5  
CNT str3 %7s Country code 3-character

## 3.1 Analizy PISA krok po kroku

### 3.1.1 Przykład 1: Obliczanie średniego wyniku dla Polski i Czech

Ograniczmy nasz zbiór tylko do danych dla Polski i Czech. W Stata możemy do tego wykorzystać komendę keep if (zachowaj tylko) lub komendę drop if (usuń, jeśli). W naszym przypadku chcemy zachować tylko dane, dla których akronim kraju (zgodny z ISO) to POL (Polska) lub CZE (Czechy).

. keep if CNT=="POL" | CNT=="CZE"  
(599,273 observations deleted)

|  |
| --- |
| Uwaga na wielkość liter |
| W Stata wielkość liter w nazwach zmiennych ma znaczenie. Często spotykanym problemem w repest są niespójności nazw zmiennych. W przypadku danych PISA, repest oczekuje np., że kluczowe zmienne są zapisane małymi literami. Jeżeli repest nie znajdzie określonej zmiennej, np. cnt, pokaże komunikat zawierający taką informację.  W naszym przypadku konieczna jest zmiana wielkości liter kluczowych zmiennych definiujących badanie. W analizowanym przypadku identyfikatora kraju, wag oraz identyfikatora szkoły (CNTSCHID). |

rename CNT W\_FSTUWT W\_FSTURWT\* CNTSCHID, lower

Teraz możemy przeprowadzić analizy. Na początek spójrzmy na kilka statystyk opisowych wyników z matematyki dla Polski.

. repest PISA if cnt == "POL", estimate(means PV@MATH)  
  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
  
\_pooled..........  
: \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 PV\_MATH\_m | 488.9601 2.27485 214.94 0.000 484.5014 493.4187  
------------------------------------------------------------------------------

Wyniki tej komendy pokazują oszacowaną średnią, jej błąd standardowy i 95% przedział ufności.

Zauważmy, że pojawia się również komentarz Survey parameters have been changed to PISA2015. Informuje on o tym, że analizy są prowadzone dla 10 pv (od PISA 2015 w badaniu używanych jest 10 pv – we wcześniejszych edycjach było 5).

### 3.1.2 Przykład 2. Różnice w wynikach chłopców i dziewcząt z testem istotności różnicy

. repest PISA if cnt == "POL", estimate(means PV@MATH) over(ST004D01T, test) display  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
over ST004D01T = 1 2  
  
over var is ST004D01T  
  
\_pooled - ST004D01T = 1 ..........  
\_pooled - ST004D01T = 2 ..........  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
ST004D01T=1 |  
 PV\_MATH\_m | 486.1626 2.946798 164.98 0.000 480.387 491.9382  
------------+----------------------------------------------------------------  
ST004D01T=2 |  
 PV\_MATH\_m | 491.6791 2.672776 183.96 0.000 486.4405 496.9176  
------------+----------------------------------------------------------------  
ST004D01T=d |  
 PV\_MATH\_m | 5.51646 3.326107 1.66 0.097 -1.002589 12.03551  
------------------------------------------------------------------------------

### 3.1.3 Przykład 3. Różnice w percentylach

W interpretacji wyników ważne są nie tylko średnie. Zawsze warto spojrzeć też na zróżnicowanie wyników. Przyjrzyjmy się wartościom wybranych percentyli w Polsce.

.  
. repest PISA if cnt == "POL", estimate(summarize PV@MATH, stats(p5 p25 p50 p75 p95))  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
  
\_pooled..........  
: \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 PV\_MATH\_p5 | 340.3515 3.870307 87.94 0.000 332.7658 347.9372  
 PV\_MATH\_p25 | 426.3688 3.188472 133.72 0.000 420.1195 432.6181  
 PV\_MATH\_p50 | 490.4081 2.941234 166.74 0.000 484.6434 496.1728  
 PV\_MATH\_p75 | 551.97 2.612002 211.32 0.000 546.8506 557.0894  
 PV\_MATH\_p95 | 634.7251 3.701408 171.48 0.000 627.4705 641.9797  
------------------------------------------------------------------------------  
  
  
. repest PISA if cnt == "POL", estimate(summarize PV@MATH, stats(p10 p25 p50 p75 p90)) over(ST004D01T, test)  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
over ST004D01T = 1 2  
  
over var is ST004D01T  
  
\_pooled - ST004D01T = 1 ..........  
\_pooled - ST004D01T = 2 ..........  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
ST004D01T=1 |  
 PV\_MATH\_p10 | 374.9559 4.83756 77.51 0.000 365.4745 384.4373  
 PV\_MATH\_p25 | 428.5824 3.732784 114.82 0.000 421.2663 435.8985  
 PV\_MATH\_p50 | 487.2313 3.528813 138.07 0.000 480.315 494.1476  
 PV\_MATH\_p75 | 544.6233 3.83937 141.85 0.000 537.0983 552.1483  
 PV\_MATH\_p90 | 593.7016 4.100419 144.79 0.000 585.6649 601.7383  
------------+----------------------------------------------------------------  
ST004D01T=2 |  
 PV\_MATH\_p10 | 365.8842 4.476712 81.73 0.000 357.11 374.6584  
 PV\_MATH\_p25 | 423.8901 4.072185 104.09 0.000 415.9088 431.8714  
 PV\_MATH\_p50 | 494.1357 3.850228 128.34 0.000 486.5894 501.682  
 PV\_MATH\_p75 | 559.0357 3.361573 166.30 0.000 552.4471 565.6243  
 PV\_MATH\_p90 | 613.7861 4.009809 153.07 0.000 605.927 621.6452  
------------+----------------------------------------------------------------  
ST004D01T=d |  
 PV\_MATH\_p10 | -9.0717 6.414851 -1.41 0.157 -21.64458 3.501176  
 PV\_MATH\_p25 | -4.6923 4.729754 -0.99 0.321 -13.96245 4.577848  
 PV\_MATH\_p50 | 6.9044 4.563641 1.51 0.130 -2.040172 15.84897  
 PV\_MATH\_p75 | 14.4124 4.640495 3.11 0.002 5.317198 23.5076  
 PV\_MATH\_p90 | 20.0845 5.090743 3.95 0.000 10.10683 30.06217  
------------------------------------------------------------------------------

W pierwszej tabeli widzimy średni wynik z matematyki (PV\_MATH\_m) osobno dla chłopców (ST004D01T=1: 486.16) i dziewcząt (ST004D01T=2: 491.68). Wiersz ST004D01T=d prezentuje **różnicę** między wynikami dziewcząt a chłopców (5.52 punktu). P>|z| to p-wartość, która wskazuje na istotność statystyczną. W tym przypadku p-wartość (0.097) jest powyżej przyjętego progu 0.05, co oznacza, że różnica w średnich wynikach **nie jest statystycznie istotna**.

W drugiej tabeli, dla każdej grupy (chłopców i dziewcząt) obliczono i wyświetlono percentyle (np. PV\_MATH\_p10 dla 10. percentyla, PV\_MATH\_p50 dla mediany itd.). W wierszach ST004D01T=d ponownie znajdziemy różnice w percentylach między dziewczętami a chłopcami. Warto zwrócić uwagę na p-wartości: podczas gdy różnice na niższych percentylach (np. p10, p25) nie są istotne statystycznie, na wyższych percentylach (p75 i p90) różnice stają się **istotne statystycznie** (p-value odpowiednio 0.002 i 0.000). Oznacza to, że repest potrafi wykryć znaczące różnice między grupami na różnych poziomach rozkładu wyników.

Świetnie! Kontynuujmy formatowanie i poprawę czytelności. Oto kolejny fragment, z zastosowaniem wyróżnień i ustrukturyzowania treści.

### 3.1.4 Przykład 4: Porównywanie średnich wyników między krajami

Poniżej przedstawiamy dodatkowe funkcje pakietu repest, które umożliwiają elastyczne zarządzanie wynikami analizy – ich wyświetlanie, zapisywanie i dalsze wykorzystanie:

* **display**: Domyślnie repest pokazuje wyniki bezpośrednio w oknie wyników Stata. Gdy używasz opcji by(), dla każdego poziomu (by-level) generowana jest osobna sekcja wyników.
* **outfile("nazwa\_pliku.dta", [subopcje])**: Zapisuje wyniki do pliku .dta, co ułatwia ich dalsze przetwarzanie, zwłaszcza przy analizach porównawczych (np. między krajami). Możliwe jest dodanie subopcji, takich jak pvalue (p‑wartości) czy se (błędy standardowe), aby uwzględnić więcej szczegółów statystycznych. Plik zawiera dane zbiorcze dla wszystkich poziomów określonych w by() lub over().
* **store(nazwa\_obiektu)**: Zapisuje wyniki jako obiekty w Stata, które można później przywołać. Dla każdego poziomu w by() tworzony jest osobny obiekt.

Aby porównywać wyniki między krajami, używamy opcji **by**.

\* Analiza dla Polski i Czech z podziałem na kraje  
  
repest PISA, estimate(means PV@MATH) by(cnt, levels(POL CZE))

Survey parameters have been changed to PISA2015  
  
POL..........  
cnt : POL  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 PV\_MATH\_m | 488.9601 2.27485 214.94 0.000 484.5014 493.4187  
------------------------------------------------------------------------------  
  
CZE..........  
cnt : CZE  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 PV\_MATH\_m | 486.9992 2.093645 232.61 0.000 482.8957 491.1027  
------------------------------------------------------------------------------

Czy średnia w Polsce była w 2022 r. wyższa niż w Czechach?

\* Analiza dla Polski i Czech z podziałem na kraje  
---------------------------------------------------------------------  
  
. repest PISA, estimate(means PV@MATH) over(cnt, test)  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
option over() only allows numeric variables  
  
over var is cnt  
\_\_00000U not found  
r(111);

|  |
| --- |
| Błąd option over() only allows numeric variables |
| W powyższej komendzie repest zakomunikował błąd. Zmienna użyta w over nie może być zmienną zawierającą znaki (string). Należy wtedy użyć drugiego identyfikatora dostępnego w zbiorze, zmiennej **CNTRYID**, czyli numerycznego kodu ISO krajów (Polska to 616, a Czechy to 203). |

. repest PISA, estimate(means PV@MATH) over(CNTRYID , test)  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
 over CNTRYID = 203 616  
  
over var is CNTRYID  
  
\_pooled - CNTRYID = 203 ..........  
\_pooled - CNTRYID = 616 ..........  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
=203 |  
 PV\_MATH\_m | 486.9992 2.093645 232.61 0.000 482.8957 491.1027  
------------+----------------------------------------------------------------  
=616 |  
 PV\_MATH\_m | 488.9601 2.27485 214.94 0.000 484.5014 493.4187  
------------+----------------------------------------------------------------  
=d |  
 PV\_MATH\_m | 1.960846 2.944474 0.67 0.505 -3.810218 7.731909  
------------------------------------------------------------------------------

Średnie wyniki uczniów z Polski i Czech **nie różnią się istotnie statystycznie**. Przedziały ufności (Polska: 483–491, Czechy: 484–493) się pokrywają, a test różnicy (ostatni wiersz) pokazuje, że różnica 2 punktów nie jest istotna (p = 0.505). Ponieważ dane pochodzą z próby, uwzględniamy niepewność estymacji – tu brak podstaw, by uznać, że w populacji istnieje istotna różnica między krajami.

|  |
| --- |
| Różnice między by a over |
| Warto zwrócić także uwagę na różnice między by i over.   * Prefiks **by** wykonuje analizę osobno dla każdej grupy, traktując je jako niezależne zbiory danych. Nie umożliwia bezpośredniego testowania różnic między grupami – trzeba to robić oddzielnie. * Natomiast opcja **over(\*zmienna\*, test)** w repest analizuje wszystkie grupy jednocześnie w ramach jednego modelu, automatycznie obliczając różnice między nimi i zapewniając, że błędy standardowe są poprawne. |

### 3.1.5 Przykład 5: Odsetki uczniów według poziomów umiejętności

W raportach z badania PISA często przedstawia się dane w postaci poziomów umiejętności - zazwyczaj w postaci odsetków uczniów osiągających kolejne progi, zdefiniowane w punktach PISA. W zbiorze PISA nie ma odpowiedniej zmiennej – musimy ją stworzyć.

O ile wcześniejsze analizy można było w zasadzie wykonywać, kopiując pojedyncze linie do okna poleceń i klikając Enter, to w praktyce wygodniej jest korzystać z **plików poleceń** (do-file). Jest to plik tekstowy (.do) zawierający sekwencję komend, działający jak skrypt. Jest to niezbędne narzędzie do zapewnienia powtarzalności, transparentności i efektywnej organizacji każdej analizy statystycznej. Umożliwia łatwe uruchamianie kodu, wprowadzanie zmian oraz dokumentowanie wszystkich kroków pracy z danymi.

Aby wyliczyć proporcje uczniów, musimy przekształcić PV (dla matematyki są to zmienne PV1MATH do PV10MATH) na kategorialną zmienną odpowiadającą poziomom biegłości. Poniżej przekodowano wartości do poziomów zdefiniowanych w raporcie międzynarodowym PISA, gdzie wyróżniono poziomy 1a, 1b, 1c, poziom 2, 3, aż do poziomu 6, co łącznie daje 9 kategorii.

\* Zdefiniuj etykiety wartości dla nowej zmiennej  
label define math\_level\_labels 0 "Poniżej 1c" ///  
 1 "Poziom 1c" ///  
 2 "Poziom 1b" ///  
 3 "Poziom 1a" ///  
 4 "Poziom 2" ///  
 5 "Poziom 3" ///  
 6 "Poziom 4" ///  
 7 "Poziom 5" ///  
 8 "Poziom 6"  
  
  
foreach i of numlist 1/10 {  
  
\* Zrekoduj pv dla matematyki na poziomy biegłości  
recode PV`i'MATH (min/233.169 = 0 "Poniżej 1c") ///  
 (233.17/295.469 = 1 "Poziom 1c") ///  
 (295.47/357.769 = 2 "Poziom 1b") ///  
 (357.77/420.069 = 3 "Poziom 1a") ///  
 (420.07/482.379 = 4 "Poziom 2") ///  
 (482.38/544.679 = 5 "Poziom 3") ///  
 (544.68/606.989 = 6 "Poziom 4") ///  
 (606.99/669.299 = 7 "Poziom 5") ///  
 (669.30/max = 8 "Poziom 6"), gen(math`i'level)  
  
\* Zastosuj etykiety wartości do nowej zmiennej  
  
label values math`i'level math\_level\_labels  
  
}

|  |
| --- |
| Wyjaśnienie kodu do rekodowania PV na poziomy umiejętności |
| * **label define math\_level\_labels ...**: Definiuje opisowe etykiety (np. “Poziom 1c”, “Poziom 6”) dla wartości liczbowych, które będziemy przypisywać poziomom. Dzięki temu w wynikach zobaczymy czytelne nazwy, a nie tylko liczby. * **foreach i of numlist 1/10 { ... }**: To pętla, która wykonuje ten sam zestaw komend dziesięć razy (dla każdej z dziesięciu PV, czyli PV1MATH, PV2MATH, …, PV10MATH). Pozwala to uniknąć powtarzania kodu. * **recode PViMATH (min/233.169 = 0 ...) ..., gen(mathilevel)**: Komenda recode przekształca każdy surowy wynik PISA (PV1MATH, PV2MATH itd.) na nową zmienną (math1level, math2level itd.). Odbywa się to poprzez przypisanie liczbowej wartości (0 do 8) na podstawie zdefiniowanych przedziałów punktowych (np. wynik od 233.17 do 295.469 staje się wartością 1). Opcja gen() tworzy nową zmienną, zachowując oryginalne dane. * **label values mathilevel math\_level\_labels**: Na koniec, do nowo utworzonej zmiennej (math1level, math2level itd.) przypisywane są zdefiniowane etykiety, dzięki czemu wartości liczbowe (0, 1, 2…) są wyświetlane jako zrozumiałe opisy poziomów umiejętności (np. “Poniżej 1c”, “Poziom 1c”). |

Powyżej zrekodowano wartości PV do wszystkich poziomów, ale możemy też uprościć rekodowanie, np. wyróżnić kategorię uczniów, którzy są poniżej 2 poziomu (wartość 1) i na poziomie 2 i wyżej (wartość 0).

Mając te zmienne, możemy wyliczyć odsetki uczniów na poszczególnych poziomach. Wyliczmy to dla Polski.

. repest PISA if cnt=="POL" , estimate(freq math@level)  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
  
\_pooled..........  
 : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
math\_level\_0 | .0740546 .0629373 1.18 0.239 -.0493001 .1974094  
math\_level\_1 | 1.129739 .2436488 4.64 0.000 .6521962 1.607282  
math\_level\_2 | 6.367772 .5078255 12.54 0.000 5.372453 7.363092  
math\_level\_3 | 15.4304 .7576769 20.37 0.000 13.94538 16.91542  
math\_level\_4 | 23.75994 .9219499 25.77 0.000 21.95295 25.56692  
math\_level\_5 | 25.58255 .8678128 29.48 0.000 23.88167 27.28344  
math\_level\_6 | 18.24058 .6846419 26.64 0.000 16.89871 19.58245  
math\_level\_7 | 7.499555 .4674799 16.04 0.000 6.583311 8.415799  
math\_level\_8 | 1.915414 .2991674 6.40 0.000 1.329057 2.501771  
------------------------------------------------------------------------------

### 3.1.6 Przykład 6: Prosta regresja liniowa

W tym przykładzie analizujemy wpływ statusu społeczno-ekonomicznego (ESCS) na wyniki z matematyki (PV@MATH).

Opcja **results(add(r2 N))**: Ta opcja pozwala na dodanie do tabeli wyników dodatkowych statystyk, które są domyślnie przechowywane przez Stata po estymacji. W tym przypadku dodajemy **R-kwadrat** (e\_r2) – miarę dopasowania modelu, oraz **liczbę obserwacji** (e\_N).

Analizy przeprowadzimy osobno dla Polski i dla Czech.

\* Model regresji liniowej  
  
\* Zwykły, liniowy efekt  
  
. repest PISA, estimate(stata: reg PV@MATH ESCS) by(cnt) results(add(r2 N))  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
`"CZE"' `"POL"'  
  
CZE..........  
cnt : CZE  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 ESCS | 50.58072 1.800561 28.09 0.000 47.05168 54.10975  
 \_cons | 492.6841 1.810705 272.10 0.000 489.1352 496.2331  
 e\_r2 | .2204457 .0121808 18.10 0.000 .1965719 .2443196  
 e\_N | 8301 . . . . .  
------------------------------------------------------------------------------  
  
POL..........  
cnt : POL  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 ESCS | 40.34929 1.857624 21.72 0.000 36.70842 43.99017  
 \_cons | 494.8693 1.851499 267.28 0.000 491.2404 498.4981  
 e\_r2 | .1625078 .0129805 12.52 0.000 .1370666 .187949  
 e\_N | 5875 . . . . .  
------------------------------------------------------------------------------  
  
\* Nieliniowy efekt ESCS  
  
. repest PISA, estimate(stata: reg PV@MATH c.ESCS##c.ESCS) by(cnt) results(add(r2 N))  
Survey parameters have been changed to PISA2015  
`"CZE"' `"POL"'  
  
CZE..........  
cnt : CZE  
-------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
--------------+----------------------------------------------------------------  
 ESCS | 49.8014 1.80252 27.63 0.000 46.26852 53.33427  
c\_ESCS\_c\_ESCS | -5.542008 1.618431 -3.42 0.001 -8.714074 -2.369941  
 \_cons | 496.8342 2.284468 217.48 0.000 492.3567 501.3117  
 e\_r2 | .2233969 .0118917 18.79 0.000 .2000896 .2467041  
 e\_N | 8301 . . . . .  
-------------------------------------------------------------------------------  
  
POL..........  
cnt : POL  
-------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
--------------+----------------------------------------------------------------  
 ESCS | 40.10634 1.979861 20.26 0.000 36.22588 43.98679  
c\_ESCS\_c\_ESCS | -1.108514 2.206676 -0.50 0.615 -5.433519 3.216491  
 \_cons | 495.7264 2.62605 188.77 0.000 490.5794 500.8733  
 e\_r2 | .1627424 .0128378 12.68 0.000 .1375808 .187904  
 e\_N | 5875 . . . . .  
-------------------------------------------------------------------------------

|  |
| --- |
| Interpretacja wyników regresji liniowej |
| Wyniki pierwszej regresji pokazują **liniowy związek** między ESCS a wynikami z matematyki w obu krajach.   * **Dla Czech**: Wzrost ESCS o jedną jednostkę wiąże się ze wzrostem wyniku z matematyki o około **50.58 punktu**. Model ten wyjaśnia około **22%** zmienności wyników (e\_r2 = 0.22). * **Dla Polski**: Ten sam wzrost ESCS przekłada się na wzrost wyniku o około **40.35 punktu**, a model wyjaśnia około **16%** zmienności (e\_r2 = 0.16).   W obu przypadkach efekt ESCS jest statystycznie istotny (p-wartości bliskie 0.000). Widzimy, że siła związku między statusem społeczno-ekonomicznym a wynikami edukacyjnymi jest wyższa w Czechach niż w Polsce. |

### 3.1.7 Nieliniowy efekt ESCS (interakcja zmiennej ze sobą)

W Stata, gdy chcemy modelować **efekty nieliniowe** dla zmiennych ciągłych (takich jak ESCS), możemy dodać do modelu potęgi tej zmiennej. Najczęściej używa się kwadratu zmiennej. Stata ułatwia to za pomocą **notacji zmiennych czynnikowych** (factor variables), gdzie c. oznaczamy zmienne ciągłe, a i. zmienne kategorialne (np. płeć). Fragment c.zmienna##c.zmienna tworzy interakcję zmiennej ciągłej ze sobą, co jest równoznaczne z dodaniem do modelu zmiennej kwadratowej (zmienna^2). Stata automatycznie utworzy zarówno główny efekt zmiennej (ESCS), jak i jej kwadrat (c.ESCS#c.ESCS w tabeli, choć często wyświetlane jako c.ESCS\_c\_ESCS). Jest to wygodny sposób na sprawdzenie, czy związek jest ściśle liniowy.

W naszym przykładzie współczynnik kwadratowy jest **statystycznie istotny w Czechach** (p-wartość = 0.001), co wskazuje, że związek między ESCS a wynikami z matematyki jest nieliniowy. Ujemny współczynnik kwadratowy sugeruje, że pozytywny wpływ ESCS na wyniki z matematyki jest silniejszy na niższych poziomach ESCS i stopniowo słabnie na wyższych poziomach statusu. R-kwadrat nieznacznie wzrósł do 0.2234, co sugeruje, że model z efektem nieliniowym jest lepiej dopasowany do danych.

|  |
| --- |
| Doskonale! Przejdźmy do formatowania i wzbogacania treści dotyczących analizy danych TIMSS. |

# 4. Część III: Analiza Danych TIMSS

Przejdziemy teraz do badania TIMSS. Główna różnica, w porównaniu z badaniem PISA, wiąże się z koniecznością **samodzielnego przeliczenia wag replikacyjnych**.

## 4.1 Struktura plików

Przypomnijmy, że w badaniach IEA (TIMSS, PIRLS) zbiory są często podzielone na wiele plików. Typowa struktura nazwy pliku wygląda następująco: **asa pol m8 .sav**

Gdzie:

* **asa**: Typ danych, np. asa - dane uczniów Klasy 4 (dla Klasy 8: bsa).
* **pol**: Kod kraju (Polska).
* **m8**: Cykl badania (np. TIMSS 2019).

## 4.2 Przygotowanie danych TIMSS

### 4.2.1 Pobieranie i łączenie danych

Dane TIMSS są dostępne w repozytorium na stronie IEA: <https://www.iea.nl/data-tools/repository>. Po wejściu do zakładki TIMSS i zaakceptowaniu warunków korzystania możemy pobrać dane. Badanie TIMSS jest prowadzone w klasach 4 i 8. Nas interesuje klasa 4. Dane możemy pobrać w 3 formatach: SAS, SPSS i R. Wybieramy format **SPSS**.

Po pobraniu danych i skopiowaniu ich do naszego roboczego folderu możemy zacząć pracę. Pobrany plik zawiera nie tylko liczne pliki z danymi, ale także dokumentację umieszczoną w poszczególnych katalogach, co jest dużym ułatwieniem.

Spójrzmy, jak wygląda ten katalog z okna Stata:

cd C:\timss\_data\TIMSS2023\_IDB\_SPSS\_G4  
C:\timss\_data\TIMSS2023\_IDB\_SPSS\_G4  
  
. dir  
 <dir> 6/14/25 13:48 .  
 <dir> 6/14/25 13:48 ..  
 <dir> 6/14/25 13:48 1\_User Guide  
 <dir> 6/14/25 13:48 2\_Data Files  
 <dir> 6/14/25 13:48 3\_Supplemental Material  
 <dir> 6/14/25 13:48 4\_Reports and Encyclopedia  
 0.1k 6/14/25 13:48 timss2023.org.url

Nas interesują dane dla Polski i Czech. Znajdziemy je w folderze “2\_Data Files”, w którym jest podfolder “SPSS Data”.

. cd "C:\timss\_data\TIMSS2023\_IDB\_SPSS\_G4\2\_Data Files\SPSS Data\"  
C:\timss\_data\TIMSS2023\_IDB\_SPSS\_G4\2\_Data Files\SPSS Data  
  
. dir \*pol\*  
 67.3k 6/14/25 13:48 acgpolm8.sav  
8426.9k 6/14/25 13:48 asapolm8.sav  
5005.8k 6/14/25 13:48 asgpolm8.sav  
1049.6k 6/14/25 13:48 ashpolm8.sav  
 12.0M 6/14/25 13:48 asppolm8.sav  
3152.6k 6/14/25 13:48 asrpolm8.sav  
7076.1k 6/14/25 13:48 astpolm8.sav  
 283.6k 6/14/25 13:48 atgpolm8.sav  
  
. dir \*cze\*  
 77.3k 6/14/25 13:48 acgczem8.sav  
 11.9M 6/14/25 13:48 asaczem8.sav  
7284.3k 6/14/25 13:48 asgczem8.sav  
1464.7k 6/14/25 13:48 ashczem8.sav  
 17.5M 6/14/25 13:48 aspczem8.sav  
4020.3k 6/14/25 13:48 asrczem8.sav  
6659.8k 6/14/25 13:48 astczem8.sav  
 252.3k 6/14/25 13:48 atgczem8.sav

Interesują nas zbiory zawierające asa, które wczytamy i zapiszemy w formacie Stata. W tym przykładzie używamy tylko dwóch krajów, ale przy pracy z wieloma krajami trzeba połączyć wiele plików. W takich sytuacjach pętle znacznie ułatwiają pracę.

local countries "pol cze"  
  
foreach cnt of local countries {  
usespss asa`cnt`m8.sav  
save asa`cnt`m8.dta, replace  
}

|  |
| --- |
| Zmienne lokalne w Stata |
| **local** w Stata to sposób na przechowywanie tekstu lub wartości pod określoną nazwą, którą można później wielokrotnie używać w kodzie. **local countries "pol cze"** tworzy zmienną lokalną o nazwie countries, która zawiera tekst "pol cze". W pętli możemy odwołać się do kolejnych elementów tej zmiennej. Dzięki temu wartość nowej zmiennej lokalnej cnt przyjmuje za pierwszym razem wartość pol, a za drugim cze. |

Dane możemy połączyć, używając komendy **append**. Dokleja ona kolejne obserwacje z kolejnego pliku. Gdy mamy większą liczbę krajów, tu również możemy wykorzystać pętle, która po kolei dodaje do otwartego zbioru kolejne dane.

W naszym przypadku wystarczy:

\* Wczytaj dane uczniów z Polski (asapolm8.dta)  
use asapolm8.dta  
append using asaczem8.dta // Zmiana z .sav na .dta, gdyż wcześniej je zapisaliśmy  
  
save timss\_pol\_cze\_2023.dta, replace

### 4.2.2 Przygotowanie wag dla repest (Kluczowy etap!)

Niedogodnością pracy z danymi PIRLS i TIMSS (oraz innych badań wykorzystujących schemat ważenia jackknife) jest konieczność przeliczenia wag. Przydatny do tego będzie omówiony wcześniej skrypt poleceń (do-file). Poniższy kod należy przekleić do skryptu do-file. Po wczytaniu zbioru danych wystarczy uruchomić **tylko raz** po załadowaniu danych TIMSS (lub PIRLS), aby wygenerować wagi replikacyjne, których repest potrzebuje.

\* repest dla TIMSS/PIRLS oczekuje zmiennej wagowej o nazwie WGT  
gen WGT = TOTWGT  
  
\* Pętla tworząca 150 wag replikacyjnych (JR1 do JR150)  
\* na podstawie 75 stref losowania Jackknife (JKZONE)  
forval i = 1/75 {  
 local j = 75 + `i'  
  
 \* Generuj pierwszą wagę replikacyjną dla danej strefy  
 gen JR`i' = WGT  
 replace JR`i' = 2\*WGT if JKZONE == `i' & JKREP == 1  
 replace JR`i' = 0 if JKZONE == `i' & JKREP == 0  
  
 \* Generuj drugą wagę replikacyjną dla tej samej strefy  
 gen JR`j' = WGT  
 replace JR`j' = 2\*WGT if JKZONE == `i' & JKREP == 0  
 replace JR`j' = 0 if JKZONE == `i' & JKREP == 1  
}

Ten kod tworzy 150 wag replikacyjnych (JR1 do JR150) metodą **Jackknife Repeated Replication (JRR)**. Symuluje ona wielokrotne losowanie próby, co pozwala na precyzyjną estymację wariancji, biorąc pod uwagę złożony schemat losowania w badaniach IEA.

## 4.3 Analizy TIMSS krok po kroku

Podstawowe polecenia są bardzo podobne do tych, które pokazywaliśmy dla analiz danych PISA. Różnice sprowadzają się do różnic w nazwach zmiennych.

Policzmy najpierw średnie wyniki. W aktywnym zbiorze danych mamy dane dla dwóch krajów. Ale podobnie będzie to wyglądać, gdy będziemy mieli więcej krajów w zbiorze.

. repest TIMSS , estimate(means ASMMAT0@ ) by(CTY)  
`"CZE"' `"POL"'  
  
CZE.....  
CTY : CZE  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 ASMMAT0\_\_m | 530.4311 2.046724 259.16 0.000 526.4196 534.4426  
------------------------------------------------------------------------------  
  
POL.....  
CTY : POL  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 ASMMAT0\_\_m | 546.0228 1.953554 279.50 0.000 542.1939 549.8517  
------------------------------------------------------------------------------

Czy średni wynik uczniów w Polsce był wyższy niż w Czechach? Tak, ale jaka jest różnica w wynikach uczniów? Możemy odjąć punktowe oszacowania, co da nam różnicę, ale nam potrzebne są też oszacowania błędu standardowego tej różnicy (i jej przedział ufności).

W zbiorze mamy dwa kraje, więc możemy to łatwo zrobić, korzystając z opcji over.

repest TIMSS , estimate(means ASMMAT0@ ) over(IDCNTRY , test)  
 over IDCNTRY = 203 616  
  
over var is IDCNTRY  
  
\_pooled - IDCNTRY = 203 .....  
\_pooled - IDCNTRY = 616 .....  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
=203 |  
 ASMMAT0\_\_m | 530.4311 2.046724 259.16 0.000 526.4196 534.4426  
------------+----------------------------------------------------------------  
=616 |  
 ASMMAT0\_\_m | 546.0228 1.953554 279.50 0.000 542.1939 549.8517  
------------+----------------------------------------------------------------  
=d |  
 ASMMAT0\_\_m | 15.59173 2.61209 5.97 0.000 10.47213 20.71133  
------------------------------------------------------------------------------

### 4.3.1 Różnice między płciami - Polska

Policzmy teraz różnice między chłopcami i dziewczętami w Polsce. Policzenie różnic w średnich jest proste i nie różni się od przykładów opisanych powyżej. Użyjemy opcji **estimate(means ASMMAT0@ ) over(ITSEX , test)**, czyli podmienimy zmienną IDCNTRY na zmienną, w której jest informacja o płci, czyli ITSEX.

Poniżej przyjrzymy się oszacowaniom wybranych percentyli i różnicom tych oszacowań dla chłopców i dziewcząt.

repest TIMSS if CTY == "POL", estimate(summarize ASMMAT0@, stats(p10 p25 p50 p75 p90)) over(ITSEX, test)  
 over ITSEX = 1 2  
over var is ITSEX  
  
\_pooled - ITSEX = 1 .....  
\_pooled - ITSEX = 2 .....  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
ITSEX=1 |  
ASMMAT0\_\_p10 | 442.7281 3.916419 113.04 0.000 435.052 450.4041  
ASMMAT0\_\_p25 | 493.9585 3.463758 142.61 0.000 487.1697 500.7474  
ASMMAT0\_\_p50 | 545.2986 3.436177 158.69 0.000 538.5638 552.0334  
ASMMAT0\_\_p75 | 591.5121 3.020694 195.82 0.000 585.5917 597.4326  
ASMMAT0\_\_p90 | 632.209 5.727096 110.39 0.000 620.9841 643.4339  
------------+----------------------------------------------------------------  
ITSEX=2 |  
ASMMAT0\_\_p10 | 447.9956 6.46978 69.24 0.000 435.3151 460.6762  
ASMMAT0\_\_p25 | 503.0338 3.975474 126.53 0.000 495.242 510.8256  
ASMMAT0\_\_p50 | 557.1689 4.440397 125.48 0.000 548.4659 565.8719  
ASMMAT0\_\_p75 | 604.0593 3.653707 165.33 0.000 596.8981 611.2204  
ASMMAT0\_\_p90 | 646.2404 4.288714 150.68 0.000 637.8347 654.6461  
------------+----------------------------------------------------------------  
ITSEX=d |  
ASMMAT0\_\_p10 | 5.267572 7.444711 0.71 0.479 -9.323793 19.85894  
ASMMAT0\_\_p25 | 9.075292 5.397231 1.68 0.093 -1.503087 19.65367  
ASMMAT0\_\_p50 | 11.87034 5.377029 2.21 0.027 1.331557 22.40912  
ASMMAT0\_\_p75 | 12.54714 4.419928 2.84 0.005 3.884238 21.21004  
ASMMAT0\_\_p90 | 14.03136 6.94566 2.02 0.043 .4181176 27.64461  
------------------------------------------------------------------------------

Wyniki pokazują **percentyle wyników z matematyki dla dziewcząt (ITSEX=1) i chłopców (ITSEX=2) w Polsce oraz różnice między nimi (ITSEX=d)**. Różnice są wyraźniejsze w górnej części rozkładu – np. mediana (p50) chłopców jest wyższa o około 12 punktów, a różnica ta jest statystycznie istotna. W dolnej części rozkładu (p10, p25) różnice są mniejsze i często nieistotne.

To może sugerować, że przewaga chłopców dotyczy głównie uczniów z lepszymi wynikami.

### 4.3.2 Poziomy umiejętności

W zbiorze TIMSS mamy zmienną opisującą poziomy umiejętności, a właściwie 5 osobnych zmiennych wyliczonych dla każdej z pv. Korzystając z komendy fre (ssc install fre) przyjrzymy się pierwszej z tej grupy zmiennych:

. fre ASMIBM01  
  
ASMIBM01 -- INTERN. MATH BENCH REACHED WITH 1ST PV  
-------------------------------------------------------------------------------------  
 | Freq. Percent Valid Cum.  
----------------------------------------+--------------------------------------------  
Valid 1 Below 400 | 170 3.64 3.64 3.64  
 2 At or above 400 but below 475 | 622 13.33 13.33 16.97  
 3 At or above 475 but below 550 | 1509 32.34 32.34 49.31  
 4 At or above 550 but below 625 | 1695 36.33 36.33 85.64  
 5 At or above 625 | 670 14.36 14.36 100.00  
 Total | 4666 100.00 100.00  
-------------------------------------------------------------------------------------

Ta zmienna to przekodowana zmienna pv, według zdefiniowanych w badaniu granic poszczególnych poziomów. Powyższy rozkład jest nieważony. Aby uzyskać rozkład populacyjny, musimy użyć wag i uśrednić je dla wszystkich wartości pv. Tu z pomocą przychodzi repest:

. repest TIMSS if CTY=="POL" , estimate(freq ASMIBM0@)  
  
\_pooled.....  
 : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 ASMIBM0\_\_1 | 3.818529 .4509266 8.47 0.000 2.934729 4.702329  
 ASMIBM0\_\_2 | 13.21859 .7408295 17.84 0.000 11.76659 14.67059  
 ASMIBM0\_\_3 | 32.43265 .9411117 34.46 0.000 30.5881 34.27719  
 ASMIBM0\_\_4 | 36.15421 1.041231 34.72 0.000 34.11343 38.19498  
 ASMIBM0\_\_5 | 14.37602 .8306454 17.31 0.000 12.74799 16.00406  
------------------------------------------------------------------------------

W kolumnie **Coefficient** mamy wyliczenia odsetków uczniów na kolejnych poziomach, np. pierwszy wiersz pokazuje oszacowanie odsetka uczniów, których wynik jest niższy niż 400 pkt na skali TIMSS. W Polsce jest to około **4% uczniów** (przedział ufności CI95 to 2.9–4.7% uczniów).

Możemy też wyliczyć bardziej rozbudowane porównania. Wróćmy do przykładu z różnicami ze względu na płeć:

repest TIMSS if CTY=="POL" , estimate(freq ASMIBM0@) over(ITSEX, test)  
 over ITSEX = 1 2  
over var is ITSEX  
  
\_pooled - ITSEX = 1 .....  
\_pooled - ITSEX = 2 .....  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
ITSEX=1 |  
 ASMIBM0\_\_1 | 3.807798 .607817 6.26 0.000 2.616498 4.999097  
 ASMIBM0\_\_2 | 14.41528 .9618309 14.99 0.000 12.53012 16.30043  
 ASMIBM0\_\_3 | 34.56772 1.214754 28.46 0.000 32.18684 36.94859  
 ASMIBM0\_\_4 | 35.13991 1.556351 22.58 0.000 32.08952 38.19031  
 ASMIBM0\_\_5 | 12.06929 1.339601 9.01 0.000 9.443721 14.69486  
------------+----------------------------------------------------------------  
ITSEX=2 |  
 ASMIBM0\_\_1 | 3.829155 .5566068 6.88 0.000 2.738225 4.920084  
 ASMIBM0\_\_2 | 12.0337 1.021051 11.79 0.000 10.03247 14.03492  
 ASMIBM0\_\_3 | 30.31861 1.271462 23.85 0.000 27.82659 32.81063  
 ASMIBM0\_\_4 | 37.15851 1.628476 22.82 0.000 33.96676 40.35026  
 ASMIBM0\_\_5 | 16.66003 1.143771 14.57 0.000 14.41828 18.90178  
------------+----------------------------------------------------------------  
ITSEX=d |  
 ASMIBM0\_\_1 | .0213571 .7379917 0.03 0.977 -1.42508 1.467794  
 ASMIBM0\_\_2 | -2.381582 1.318514 -1.81 0.071 -4.965822 .2026571  
 ASMIBM0\_\_3 | -4.24911 1.625268 -2.61 0.009 -7.434576 -1.063644  
 ASMIBM0\_\_4 | 2.018596 2.410272 0.84 0.402 -2.705451 6.742643  
 ASMIBM0\_\_5 | 4.590739 1.85521 2.47 0.013 .9545949 8.226883  
------------------------------------------------------------------------------

Porównanie odsetków uczniów osiągających różne poziomy umiejętności pokazuje, że **chłopcy częściej niż dziewczęta osiągają najwyższy poziom (625+), a rzadziej poziomy niższe**. Na przykład 16.7% chłopców osiąga najwyższy poziom wobec 12.1% dziewcząt. Różnica ta jest istotna statystycznie.

Największe różnice występują na poziomach 3 i 5 — chłopcy rzadziej znajdują się na poziomie 3 (30.3% vs 34.6%), a częściej na poziomie najwyższym (16.7% vs 12.1%). Może to sugerować, że wśród chłopców jest więcej uczniów o bardzo wysokich osiągnięciach, mimo że różnice w średnich wynikach były umiarkowane.

|  |
| --- |
| Kontynuujemy z formatowaniem i ulepszaniem czytelności Twojego tekstu. Oto kolejna część, z zastosowaniem odpowiednich wyróżnień i struktury. |

# 5. Analiza danych ICCS

### 5.0.1 Przykład 7: Wczytywanie i przygotowanie danych ICCS

Dane do Międzynarodowego Badania Edukacji Obywatelskiej (ICCS) znajdziemy na stronie IEA:

<https://www.iea.nl/data-tools/repository/iccs>

Pobieramy plik w formacie **SPSS**. Zawiera on, podobnie jak w przypadku PISA i TIMSS, pliki z danymi oraz przydatną dokumentację.

------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
 TD\_GENDER\_0 | 23.07338 .8382269 27.53 0.000 21.43048 24.71627  
 TD\_GENDER\_1 | 76.92662 .8382269 91.77 0.000 75.28373 78.56952  
------------------------------------------------------------------------------

Sprawdźmy teraz, czy postrzeganie problemów społecznych w szkole (zmienna T\_PROBSC) różni się ze względu na płeć nauczyciela. Najpierw przyjrzyjmy się tej zmiennej. Widzimy, że w Polsce przyjmuje ona wartości od 27 do około 75, dla 11 nauczycieli brakuje wartości.

codebook T\_PROBSC  
  
-------------------------------------------------------------------------------------  
T\_PROBSC Teachers' perceptions of social problems at school  
-------------------------------------------------------------------------------------  
  
 Type: Numeric (double)  
 Label: labels202, but 94 nonmissing values are not labeled  
  
 Range: [27.16187,75.7119] Units: .00001  
 Unique values: 94 Missing .: 11/2,259  
  
 Examples: 40.48312  
 49.00636  
 52.76074  
 55.99976

Użyjemy repest z opcją over do porównania średnich i przetestowania istotności różnicy. Tak, jak w poprzednich przykładach korzystamy z *d* na oznaczenie różnicy między grupami (*difference*)

repest ICCS\_T, estimate(mean T\_PROBSC) over(TD\_GENDER, test)  
 over TD\_GENDER = 0 1  
over var is TD\_GENDER  
  
\_pooled - TD\_GENDER = 0 .  
\_pooled - TD\_GENDER = 1 .  
\_pooled : \_pooled  
------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
------------+----------------------------------------------------------------  
TD\_GENDER=0 |  
 T\_PROBSC | 45.72595 .5795467 78.90 0.000 44.59006 46.86184  
------------+----------------------------------------------------------------  
TD\_GENDER=1 |  
 T\_PROBSC | 46.93191 .3567352 131.56 0.000 46.23272 47.6311  
------------+----------------------------------------------------------------  
TD\_GENDER=d |  
 T\_PROBSC | 1.205963 .5854271 2.06 0.039 .0585475 2.353379  
------------------------------------------------------------------------------

Różnica między kobietami a mężczyznami jest statystycznie istotna ().

To samo możemy wyliczyć, korzystając z modelu regresji liniowej. Wynik dla predyktora \_1\_TD\_GENDER jest identyczny z różnicą (TD\_GENDER=d) z poprzedniej komendy.

repest ICCS\_T, estimate(reg T\_PROBSC i.TD\_GENDER) results(add(r2 N))  
  
\_pooled.  
 : \_pooled  
-------------------------------------------------------------------------------  
 | Coefficient Std. err. z P>|z| [95% conf. interval]  
-------------+----------------------------------------------------------------  
\_0b\_TD\_GENDER | 0 (omitted)  
 \_1\_TD\_GENDER | 1.205963 .5854271 2.06 0.039 .0585475 2.353379  
 \_cons | 45.72595 .5795467 78.90 0.000 44.59006 46.86184  
 e\_r2 | .0027756 .0026804 1.04 0.300 -.0024778 .008029  
 e\_N | 2248 137.5354 16.34 0.000 1978.435 2517.565  
-------------------------------------------------------------------------------

Do komendy regresji dodaliśmy opcję, która zapisuje dodatkowe zmienne. Są to liczba obserwacji (e\_N) oraz współczynnik determinacji (e\_r2). W repest są one wyświetlane jako kolejne wiersze na dole tabeli wyników, co pozwala łatwo ocenić dopasowanie modelu oraz wielkość analizowanej próby. W naszym przypadku obserwujemy nieznaczne różnice między płciami, ale wyjaśniają one bardzo niewielką część — około 0.3% zróżnicowania wartości wskaźnika postrzegania problemów w szkole.