

ΔΠΜΣ ΕΠΙΣΤΗΜΗ ΔΕΔΟΜΕΝΩΝ ΚΑΙ ΜΗΧΑΝΙΚΗ ΜΑΘΗΣΗ

ΜΑΘΗΜΑ:Προγραμματιστικά εργαλεία και τεχνολογιές για την επιστήμη δεδομένων

TIT Λ O Σ EP Γ A Σ IA Σ :Exploratory Data Analysis using R ΜΕΤΑΠΤΥΧΙΑΚΟΣ ΦΟΙΤΗΤΗΣ: Αντώνιος Προμπονάς ΜΕΤΑΠΤΥΧΙΑΚΟ ΠΡΟΓΡΑΜΜΑ:Επιστήμη Δεδομένων και

Μηχανική Μάθηση AM: 03400232

EMAIL: antonisprompo@gmail.com

AKA Δ HMAIKO ETO Σ : 2023-2024

ΕΙΣΑΓΩΓΗ 1

Μερικά χρόνια πριν, ένα από τα πιο καταξιωμένα και διακεκριμένα πανεπιστήμια της Ιταλίας, πραγματοποίησε μία πολύ ενδιαφέρουσα μελέτη. Η μελέτη αυτή εστίασε στην επίδοση 1161 δεκαπεντάχρονων μαθητών, από διάφορα μέρη του κόσμου, σε 3 βασικούς κλάδους εκπαίδευσης. Συγκεκριμένα, το έτος 2015, το πανεπιστήμιο της Πίζας διεξήγε έρευνα , η οποία αποσκοπούσε στο να βγάλει χρήσιμα συμπερασματα ,για το κατά πόσο το φύλο του μαθητή, η χώρα προέλευσης του ή και η περιοχή στην οποία μεγάλωσε, επηρεάζουν την μέση επίδοση του σε μαθήματα, όπως τα μαθηματικά(Mathematics), η ανάγνωση κειμένου (Reading) και οι επιστήμες (Science).

Τα συμπεράσματα που μπορούν να προκύψουν από αυτή την έρευνα δεν είναι συγκεκριμένα και ποικίλουν ανάλογα με την οπτική και το γνωστικό επίπεδο του κάθε αναγνώστη.Μέσα ,λοιπόν, από αυτή την αναφορά πραγματοποιώ τη δικιά μου ανάλυση και καταθέτω τις δικιές μου απόψεις σχετικά με το κατά πόσο το κοινωνικό υπόβαθρο του κάθε μαθητή επηρεάζει τη μέση επίδοση του στους προαναφερόμενους

τομείς εκπαίδευσης.

Η ανάλυση μου, εκπονήθηκε στη γλώσσα προγραμματισμού (R) και πραγματοποιήθηκε με βάση τη χρήση των $data\ tables$ και ggplots.

2 ΠΡΟΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΔΕΔΟΜΕΝΩΝ

Τα αποτελέσματα της παραπάνω έρευνας αποτυπώνονται σε 2 σύνολα δεδομένων. Το 1ο dataset ('Pisa mean performance scores 2015 Data.csv') περιέχει για κάθε 1 από τους 1161 μαθητές 5 μεταβλητές. Η 1η μεταβλητή ονομάζεται Country Name και περιέχει το όνομα της χώρας από την οποία πρόερχεται ο μαθητής, η 2η μεταβλητή ονομάζεται Country Code και περιέχει το κωδικό της χώρας , η 3η μεταβλητή ονομάζεται Series Name και περιέχει έναν σχολιασμό σχετικά με το τι ασχολείται ο μαθήτής, καθώς και το φύλο του , σε πολλές περιπτώσεις. Η 4η μεταβλητή ονομάζεται Series Code και περιέχει το κωδικό του σχολιασμού που μόλις αναφέραμε. Η 5η μεταβλητή ονομάζεται "2015' και περίχει τη μέση επίδοση του μαθητή για έναν από τους 3 εκπαιδευτικούς κλάδους για το έτος 2015.

Το 2ο dataset ('Pisa mean performance scores 2013 - 2015 Definition and Source.csv'), στην ουσία αποτελεί επεξήγη του 1ου ,χωρίς να προσθέτει κάποια επιπλέον πληροφορία ,η οποία μπορεί να φανεί χρήσιμη στην πορεία για την τελική ανάλυση του αποτελέσματος.

Για να μπορέσει ωστόσο, να ξεκινήσει η διαδικάσια της ανάλυσης, πρέπει πρώτα να διαβάσουμε τα δεδομένα και να τα αποθηκέυσουμε στους κατάλληλους πίνακες. Η διαδικασία αυτή υλοποιείται μέσω του ακόλουθου συνόλου εντολών:

Listing 1: R code

```
file_path <- file.choose()
data <- fread(file_path)
file_path2 <- file.choose()
data2 <- fread(file_path2)
country_name <- data$V1
country_name <- country_name[-1]
country_code <- data$V2
country_code <- country_code[-1]
series_name <- data$V3
series_name <- series_name[-1]
series_code <- data$V4
```

```
series_code <- series_code[-1]
twenty_fifteen <- data$V5
twenty_fifteen <- twenty_fifteen[-1]
Table = data.table(
    Country_Name=country_name,
    Country_Code=country_code,
    Series_Name=series_name,
    Series_Code=series_code,
    '2015'=twenty_fifteen
)</pre>
```

Στο πίνακα που μόλις δημιουργήθηκε παρατηρείται έντονα η απώλεια τιμών στη μεταβλητή "2015". Όπως είναι εύκολα αντιληπτό, το συγκεκριμένο ζήτημα είναι πολύ κομβικό, διότι χωρίς την επίδοση των μαθήτων δεν μπορούμε να εξάγουμε ασφαλή και έγκυρα συμπεράσματα για την επίδραση των υπόλοιπων χαρακτηριστικών στο τελικό αποτέλσμα. Για το λόγο αυτό, πρέπει να αφαιρέσουμε όχι μόνο τα null values, τα οποία εμφανίζονται με τη μορφή "...", αλλά και τις αντίστοιχες γραμμές του πίνακα των άλλων μεταβλητών που αντιστοιχούν σε null value στη μεταβλητή "2015' . Η συγκεκριμένη διαδικασία υλοποιείται με τις ακόλουθες εντολές:

Listing 2: R code

```
remove_null<- function(x){
x[x != ".."]
}
dt <- lapply(Table, remove_null)
twenty_fifteen <- dt$'2015'</pre>
```

Μετά την εκτέλεση της συγκεκριμένης διαδικασίας,το πλήθος των τιμών που περιέχει η μεταβλητή "2015", έπεσε από το 1161 στο 612. Με εύκολα μαθηματικά , η συγκεκριμένη απόκλιση ανέρχεται σε 549 null τιμές.

Ωστόσο, πριν προχωρήσω στη διαδικάσια αφαίρεσης των τιμών των άλλων μεταβλητών που αντιστοιχούν σε null value, πρέπει πρώτα να προχωρήσω σε κάποιες άλλες διαδικασίες. Αρχικά, ελέγχω τον τύπο των μεταβλητών. Έπειτα, από τον έλεγχο αυτό, διαπιστώνω ότι η μεταβλήτη "2015', δεν βρίσκεται σε numeric form, αλλά σε character. Στη συνέχεια, δημιουργώ τις μεταβλητές gender και discipline. Η μεταβλητή gender αναφέρεται στο φύλο του μαθητή, ενώ η μεταβλητή

discipline αναφέρεται στο κομμάτι εκπαίδευσης που έχει την αντίστοιχη επίδοση ο μαθητής. Και οι 2 μεταβλητές δημιουργούνται με βάση τις τιμές που περιέχει η μεταβλητή Series Name. Πιο συγκεκριμένα, κάθε τιμή της μεταβλητής Series Name έχει την ακόλουθη μορφή:

```
"PISA: Mean performance on the science scale. Male"
```

Σε κάθε τέτοια περίπτωση μπορούμε να συλλέξουμε χρήσιμες πληροφορίες. Οι πληροφορίες αυτές σχετίζονται με το αν ο μαθητής είναι αρσενικού ή θυληκού γένους καθώς και με το αν ο εκπαιδευτικός κλάδος που ασχολείται είναι Mathematics, Reading ή Science. Στο συγκεκριμένο παράδειγμα, πρόκειται για έναν μαθητή αρσενικού γένους που μελετά 'Science'. Στις περιπτώσεις που δεν προσδιορίζεται το φύλο του μαθητή, η τιμή που θα καταχωρείται είνα NA'.Tέλος,δημιουργώ τη μεταβλητή $Disc_{C}ode$, με τιμές (MAT,REA,SCI) και συνηδειτοποιώ ότι μετά την δημιουργία των μεταβλητών gender και discipline, οι μεταβλητές $Series\ Name\$ και $Series\ Code$, δεν μου χρειάζονται πια, οπότε τις "πετάω".

Όλη η παραπάνω διαδικασία υλοποιείται με τις εξής εντολές:

Listing 3: R code

```
class (country_name)
class (country_code)
class (series_name)
class (series_code)
class (twenty_fifteen)
twenty_fifteen <- as.numeric(twenty_fifteen)
class (twenty_fifteen)
na.omit (twenty_fifteen)
cn<- list()
cc<- list()
\operatorname{sn} \leftarrow \operatorname{list}()
sc<-list()
performance list()
#Creating lists that doesn't correspond to NA value
N— length (twenty_fifteen)
counter <-1
for (i in 1:N){
if (!is.na(twenty_fifteen[i])){
cn [counter] <- country_name[i]
```

```
cc [counter] <-- country_code [i]
sn [counter] <- series_name[i]
 sc [counter] <- series_code[i]
 performance [counter] <- twenty_fifteen[i]
 counter \leftarrow counter + 1
country_name <- unlist (cn)
 country_code <- unlist (cc)
 series_name \leftarrow unlist(sn)
 series_code <- unlist(sc)
 performance <- unlist (performance)
library (stringr)
N=length (series_name)
print (N)
 gender=list()
 discipline=list()
 for (i in 1:N){
 words \leftarrow strsplit (series_name[i], "-")[[1]]
 last_word <- tolower(words[length(words)])
 discipline[i] \leftarrow str_extract(series_name[i], "(? <= the \setminus s)(\setminus w+)(? = \setminus s)(\land w+)(? = the \setminus s)(\land w+)(\land w+)(
 if (last_word == "female") {
                   gender[i]='F'
          } else if (last_word = "male") {
                    gender [i]='M'
          } else {
                   gender[i] = 'NA'
 }
 gender <- unlist (gender)
 discipline <- unlist (discipline)
 series\_code \leftarrow sub(".*PISA \setminus (.*) \setminus ..*", "\setminus 1", series\_code)
 series\_code \leftarrow sub(".*PISA \setminus (.(.*)(\setminus ...*)?", "\setminus 1",
 series_code)
 Final_Table = data.table(
 Country_Name=country_name,
 Country_Code=country_code,
 Disc_Code=series_code,
```

```
Gender=gender,
Discipline=discipline,
Performance=performance)
```

Και ενώ σιγά σιγά πλησιάζουμε στο σημείο που έχουμε συμπληρώσει όλες τις απαιραίτητες προϋποθέσεις , προχείμενου να ξεχινήσουμε τη τελιχή φάση της ανάλυσης μας, πραγματοποιούμε έναν επιπλέον έλεγχο στα δεδομένα που έχουμε δημιουργήσει, χρησιμοποιώντας τη τεχνιχή των aggregations.

Listing 4: R code

```
Final_Table[, .N, by = Country_Name]
Final_Table[, .N, by = Discipline]
Final_Table[, .N, by = Gender]
```

Μέσα από τη χρήση των παραπάνω εντολών παίρνουμε ένα αποτέλεσμα που δείχνει ομοιομορφία στη κατανομή των δεδομένων . Συγκεκριμένα, από τις 612 πλείαδες, η κατανομή των τιμών στην εκάστοστε μεταβλητή είναι ισόποση. Συγκεκριμένα, τα 612 δεδομένα της μεταβλητής $Disc\ Code$ αποτελούνται 204 τιμές $MAT,\ REA$ και SCI, τα 612 δεδομένα της μεταβλητής Country απότελούνται από 68 χώρες, όπου η κάθε μία έχει πλήθος 9 και τα 612 δεδομένα της μεταβλήτης Gender αποτελούνται από 204 τιμές $F,\ M$ και NA.

Η τιμή NA της μεταβλητής Gender, αποτελεί πρόβλημα στη διαδικασία της ανάλυσης μας. Δεν μας επιτρέπει να είμαστε 100% σίγουροι για το κατά πόσο το φύλο του μαθητή σε συνδυασμό με τους άλλους παράγοντες επηρεάζουν την επίδοση του και για το λόγο αυτό, δημιουργούμε ένα τελικό datatable, που θα περιέχει 408 γραμμές. Μέσα από αυτόν, το τελικό πίνακα θα μπορέσουμε να αναλύσουμε εξουνουχιστικά την επιρροή της κάθε μεταβλήτης στο τελικό αποτέλεσμα.

Ο κώδικας της τελικής μετατροπής είναι ο εξής:

Listing 5: R code

```
COUNTRY_NAME=list()
COUNTRY_CODE=list()
DISCIPLINE=list()
DISC_CODE=list()
GENDER=list()
```

```
PERFORMANCE=list()
counter < -0
N— length (performance)
for (i in 1:N){
if (gender [i]!='NA'){
counter=counter+1
GENDER[counter]=gender[i]
COUNTRY_NAME[counter] = country_name[i]
COUNTRY_CODE[counter] = country_code[i]
DISCIPLINE [counter]=DISCIPLINE [i]
DISC_CODE[counter] = series_code[i]
PERFORMANCE[counter]=performance[i]
COUNTRY_NAME<-unlist (COUNTRY_NAME)
COUNTRY_CODE<— unlist (COUNTRY_CODE)
DISC_CODE unlist (SERIES_CODE)
GENDER — unlist (GENDER)
PERFORMANCE unlist (PERFORMANCE)
DISCIPLINE — unlist (REGION)
Data_Table = data.table(
Country_Name=COUNTRY_NAME,
Country_Code=COUNTRY_CODE,
Disc_Code=DISC_CODE,
Gender=GENDER,
Discipline=DISCIPLINE,
Performance=PERFORMANCE
Data_Table[, .N, by = Country_Name]
Data_Table[, .N, by = .(REGION)]
Data\_Table[, .N, by = .(DISC\_CODE)]
Data_Table[, .N, by = .(GENDER)]
```

3 ΑΝΑΛΥΣΗ ΔΕΔΟΜΕΝΩΝ

Στην παρακάτω εικόνα απεικονίζεται ο πίνακας, από τον οποίο θα βγάλουμε τα τελικά μας συμπεράσματα.

```
> Data_Table[, .N, by = .(Disc_Code)]
   Disc_Code
1: MAT 136
          REA 136
         SCI 136
> Data_Table[, .N, by = .(GENDER)]
  GENDER N
    F 204
M 204
1:
2:
> print(Data_Table)
     Country Name Country Code Disc Code Gender Discipline Performance
  1: Albania ALB MAT F mathematics 417.7500
           Albania
  2:
                               ALB
                                           MAT
                                                      M mathematics
                                                                          408.5455
          Albania ALB REA F reading
Albania ALB REA M reading
Albania ALB SCI F science
                                                                         434.6396
  3:
                                                                         375.7592
  4:
  5:
                                                                          439.4430
       Lithuania LTU MAT M mathematics 492.9591
Lithuania LTU REA F reading 499.0386
Lithuania LTU REA M reading 473.9191
Lithuania LTU SCI F science 525.9139
Lithuania LTU SCI M science 523.3141
404:
 405:
407:
408:
```

Κάθε μεταβλητή περιέχει 408 τιμές και η ομοιόμορφη κατανομή των τιμών εξακολουθεί να υφίσταται. Όπως παρατηρούμε και στην εικόνα, έχουμε τη μεταβλητή Disc Code που αποτελείται από 3 τιμές με πλήθος 136 η κάθε μία, έχουμε τη μεταβλητή Gender που αποτελείται από 2 τιμές με πλήθος 204 η κάθε μία και έχουμε τη μεταβλητή Country Name που αποτελείται από 68 τιμές με πλήθος 6 η κάθε μία.

Για να μπορέσουμε να βγάλουμε ένα έγχυρο συμπέρασμα για την απόδοση των μαθήτων θα χρειαστεί να υπολογίσουμε πρώτα των κανόνα των 5 τιμών για τη μεταβλητή (Performance). Συμφώνα με τον κανόνα αυτό, αφού ταξινομήσουμε τις τιμές της μεταβλητής, βρίσκουμε γι΄ αυτήν 5 τιμές. Οι τιμές αυτές είναι: min(Performance), max(Performance), median(Performance), Q1(Performance) και Q3(Performance). Η Q1 αναφέρεται στην ενδίαμεση τιμή των min και median και q q αναφέρεται στην ενδιάμεση τιμή των q median και q q αναφέρεται στην ενδιάμεση τιμή των q median και q q αναφέρεται στην ενδιάμεση τιμή του συνόλου δεδομένων , από τις τιμές του κανόνα q q median τιμή , δεν θα συμπεριληφθει στην ανάλυση μου.

Η μέση επίδοση των 408 μαθητών είναι 462.117, η max είναι 564.2545 και η min 325.5866. Οι τιμές Q1 και Q3 είναι 419.7179 και 501.864 αντίστοιχα.

Από το σύνολο των 408 μαθητών, έχεινοι που είχαν μέση επίδοση πάνω από το μέσο όρο είναι 228, εχ των οποίων οι 110 ήταν αγόρια και οι 118 χορίτσια. Τα παιδιά που είχαν επίδοση μεγαλύτερη από το

μέσο όρο στα μαθηματικά είναι 77 , εκ των οποίων τα 39 είναι αγόρια και τα 38 κορίτσια. Τα παιδιά που είχαν επίδοση μεγαλύτερη από το μέσο όρο στο reading είναι 76 , εκ των οποίων τα 34 είναι αγόρια και τα 42 κορίτσια. Τα παιδιά που είχαν επίδοση μεγαλύτερη από το μέσο όρο στο science είναι 75, εκ των οποίων τα 37 είναι αγόρια και τα 38 κορίτσια.

Σε πρώτη φάση , λοιπόν, συμπεραίνουμε ότι το φύλο δεν επηρεάζει ιδιαίτερα την απόδοση των μαθητών σε Mathematics και Science. Ωστόσο, παρατηρείται ότι στο Reading, τα κορίτσια έχουν μία μεγαλύτερη έφεση. Γ ια πιο ασφαλή συμπεράσματα ελέγχουμε το ποια παιδιά πετύχανε επίδοση που ανήκει στο υψηλότερο 25% αλλά και στο χαμηλότερο 25% των τιμών.

Από το σύνολο των 408 μαθητών, έχεινοι που είχαν μέση επίδοση μεγαλύτερη από Q3 είναι 102, εχ των οποίων οι 46 είναι αγόρια χαι οι 56 κορίτσια. Από αυτά τα 102 παιδιά, εχείνα που είχαν επίδοση μεγαλύτερη από Q3 στα μαθηματιχά είναι 30, εχ των οποίων τα 17 είναι αγόρια χαι τα 13 χορίτσια. Αχόμη, τα παιδιά που είχαν επίδοση μεγαλύτερη από Q3 στο reading είναι 34, εχ των οποίων τα 7 είναι αγόρια χαι τα 27 χορίτσια. Τέλος, τα παιδιά που είχαν επίδοση μεγαλύτερη από Q3 στο science είναι 38, εχ των οποίων τα 22 είναι αγόρια χαι τα 16 χορίτσια.

Από την άλλη πλευρά, από το σύνολο των 408 μαθητών, έχεινοι που είχαν μέση επίδοση μικρότερη από Q1 είναι 102, εκ των οποίων οι 60 είναι αγόρια και οι 42 κορίτσια. Από τα παιδιά αυτά, εκείνα που είχαν επίδοση μικρότερη από Q1 στα μαθηματικά είναι 41, εκ των οποίων τα 20 είναι αγόρια και τα 21 κορίτσια. Τα παιδιά που είχαν επίδοση μικρότερη από Q1 στο reading είναι 33, εκ των οποίων τα 25 είναι αγόρια και τα 8 κορίτσια, ενώ κλείνοντας τα παιδιά που είχαν επίδοση μικρότερη από Q1 στο science είναι 28, εκ των οποίων τα 15 είναι αγόρια και τα 13 κορίτσια.

Μέσα από τα παραπάνω στοίχεια μπορούμε να βγάλουμε μερικά χρήσιμα συμπεράσματα. Πρώτα από όλα είναι οφθαλμοφανές ότι τα κορίτσια έχουν πολύ μεγαλύτερη έφεση στο κομμάτι του Reading. Αυτό δικαιολογείται όχι μόνο από το γεγονός ότι είναι η πλειοψηφία των καλύτερων επιδόσεων άλλα και από το γεγονός ότι είναι η μειοψηφία των χειρότερων επιδόσεων στο συγκεκριμένο κλάδο. Ακόμη στους τομείς Mathematics και Science παρατηρείται μία μικρή υπεροχή των αγοριών ως προς τις καλύτερες επιδόσεις και μια ισορροπία των δύο φύλων στους τομείς αυτούς, ως προς τις χειρότερες επιδόσεις.

Στο συγκεκριμένο σημείο, και αφού ελέγξαμε μεμονομένα την επιρροή που έχει το φύλο στην απόδοση του μαθητή , θα ελέγξουμε για τον κάθε εκπαιδευτικό τομέα ξεχωριστά , το πόσο κομβικό ρόλο παίζει το μέρος από το οποίο προέρχεται ο μαθητής.

Στο τομέα των μαθηματικών, όπως ανεφέραμε και πιο πάνω υπάρχουν 30 παιδιά που ανήκουν στο 25% των μαθητών με υψηλή επίδοση και 41 παιδιά που ανήκουν στο 25% των μαθητών με χαμηλή επίδοση.

Τα περισσότερα από τα παιδιά με υψηλή επίδοση προέρχονται από την Ευρώπη (16 στο σύνολο), χωρις όμως να υπάρχει κάποια χώρα, η οποία να ξεχωρίζει σε πλήθος. Ωστόσο, υπάρχουν και 15 παιδιά από άλλα μέρη του κόσμου. Συγκεκριμένα, υπάρχουν 6 παιδιά από την Αφρική, τα οποία προέρχονται από χώρες όπως το Μπουρουντί, οι Κομόρες και το Καμερούν, 6 παιδιά από την Βόρεια και λατινική Αμερική, 1 από την Αυστραλία και 2 από την Ασία.

Από την άλλη πλευρά, τα πράγματα είναι ισορροπημένα. Υπάρχουν 13 μαθητές από την Αφρική, 11 μαθητές από την Ευρώπη, 10 από χώρες της λατινικής και Βόρειας Αμερικής και 8 από την Ασία.Και στις 2 περιπτώσεις δεν υπάρχει ήπειρος που να έχει χώρα με πλήθος μαθητών πάνω από 2.

Στο χομμάτι του Reading, τα περισσότερα από τα παιδιά με υψηλή επίδοση προέρχονται πάλι από την Ευρώπη. Συγκεκριμένα η Ευρώπη κατέχει 13 μαθητές, ενώ υπάρχουν ακόμη 2 μαθητές από την Ασιά, 6 από χώρες της Αμερικής και 7 μαθητές από την Αφρική. Αξίζει να σημειωθεί ότι και σε αυτή την κατηγορία οι χώρες Μπουρουντί, Κομόρες και Καμερούν διαθέτουν μαθητές που μπόρεσαν να ξεχωρίσουν. Από την άλλη πλευρά,οι μαθητές με τις χειρότερες επιδόσεις στο Reading είναι κυρίως από την Αφρική και την Ασία. Συγκεκριμένα,οι μαθητές από την Αφρική είναι 12 και από την Ασία 10. Ακόμη, υπάρχουν 4 μαθητές από χώρες της Αμερικής και 7 από την Ευρώπη.Και στις 2 περιπτώσεις δεν υπάρχει ήπειρος που να έχει χώρα με πλήθος μαθητών πάνω από 2.

Στο τομέα Science, τα περισσότερα από τα παιδιά που κατάφεραν να πετύχουν υψηλή απόδοση προέρχονται από την Ευρώπη (17 στο σύνολο). Επίσης, υπάρχουν 6 μαθητές από την Αφρική, με τις χώρες Καμερούν, Μπουρουντί και Κομόρες να δείχνουν συνέπεια και σε αυτόν τον επιστημονικό τομέα. Ακόμα, υπάρχουν 8 μαθητές από χώρες της Αμερικής, 1 από την Αυστραλία και 6 από την Ασία.

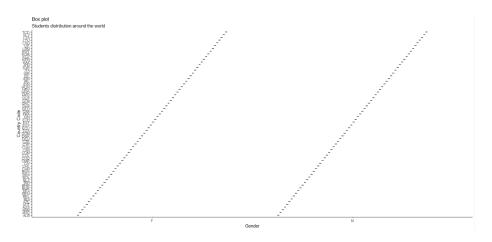
Όσον αφορά την άλλη μεριά, υπάρχουν 10 μαθητές από την Αφρική, 7 μαθητές από την Ευρώπη, 3 από την Αμερική και 8 από την Ασία.Και στις 2 περιπτώσεις δεν υπάρχει ήπειρος που να έχει χώρα με πλήθος μαθητών πάνω από 2.

Μέσα από τα παραπάνω δεδομένα παρατηρούμε ότι η Ευρώπη διαθέτει μαθητές που ξεχωρίζουν τόσο με την υψηλή τους απόδοση, όσο και με τη χαμηλή τους και στις 3 επιστημονικές κατηγορίες.Οι Ευρωπαϊκές χώρες με σταθερή συνέπεια και υψηλές επιδόσεις και στους 3κλάδους είναι η Ιρλανδία,η Ιταλία ,η Κροατία, η Αυστρία, το Βέλγιο, η Βουλγαρία και η Ουγγαρία, ένω χώρες με σταθερή συνέπεια στις χαμηλές επιδόσεις όλων των κλάδων είναι η Ελλάδα, η Αλβανία, η Γερμανία, η Δανία και η Γαλλία. Επίσης, παρόλο που η Αφρική έχει το μεγαλύτερο πλήθος μαθητών με χαμηλή επίδοση και στις 3 κατηγορίες, με μαθητές από χώρες όπως το Τσαντ, η Μπουρκίνα Φάσο, η Γκάνα,η Αλγερία και η Μποτσουάνα, αξίζει να επισημανθεί για άλλη μια φορά ότι έχει 3 χώρες (Μπουρουντί, Καμερούν και Κομόρες) με σταθερή συνέπεια στις υψηλές επιδόσεις σε όλους τους εκπαιδευτικούς κλάδους. Από την Ασία, ξεχωρίσαν με τις υψηλές του επιδόσεις, επί των πλήστων μαθητές από το Καζακστάν αλλά και από την Αρμενία. Ώστόσο, ξεχώρισαν ως προς τις χαμηλές επιδόσεις και πολλοί μαθητές από αρχετές διαφορετικές χώρες της Ηπείρου. Συγχεχριμένα, μαθητές από το Χονγκ Κονγκ, τη Κορέα , την Ινδονησία, το Αζερμπαϊτζαν και το Κουβέιτ εμφάνισαν με συνέπεια και στους 3 κλάδους χαμηλές επιδόσεις. Τέλος, από τις χώρες της Βόρειας και Λατινικής Αμερικής, οι χώρες με μαθητές που ξεχώρισαν για την υψηλή τους επίδοση και στους 3 κλάδους είναι η Γουατεμάλα, η Χιλή και το Εκουαδόρ. Από την άλλη μεριά, χαμηλή επιδόση και στους 3 εκπαιδευτικούς κλάδους έκαναν μαθητές από τη Βολιβία, την Αργεντινή, το Ελ Σαλβαδορ και το Μπενίν.

Ο συνδυασμός φύλου και χώρας προέλευσης του μαθήτη, δεν προσδίδει κάποια περαιτέρω πληροφορία στην ανάλυση μας. Το μόνο που ίσως, χρείαζεται να τονίσουμε είναι ότι και σε αυτή τη περιπτώση το πλήθος των αγοριών και των κοριτσιών είναι ισορροπημένο για κάθε χώρα και συνεπώς δεν υπάρχει κάποιο μέρος που να έχει περισσότερους επιτυχόντες αρσενικού γένους από ότι θυληκού γένους.Το παρακάτω διάγραμμα επιβεβαίωνει τη συγκεκριμένη θέση.

```
Listing 6: R code
```

```
theme_set(theme_classic())
g <- ggplot(Data_Table, aes( Gender, Country_Code))
g + geom_boxplot(varwidth=T, fill="plum") +
labs(title="Box plot",
subtitle="Students' gender distribution around the world",
caption="Source: mpg",
x="Gender",
y="Country Code")</pre>
```



Σχήμα 1: Το συγκεκριμένο boxplot αποτυπώνει τη ισορροπία που επικρατεί στη κατανομή των μαθητών ως προς τη χώρα και το φύλο τους. Ο άξονας y περιέχει τις χώρες, ενώ ο άξονας x περιέχει τις τιμές F' και F'

Οι παραπάνω έλγχοι κωδικοποιήθηκαν στην R, ως εξής:

Listing 7: R code

```
max(PERFORMANCE)
min(PERFORMANCE)
Q1 <- quantile(PERFORMANCE, 0.25)
mean(PERFORMANCE)
median(PERFORMANCE)
Q3 <- quantile(PERFORMANCE, 0.75)
mean(PERFORMANCE)
```

```
Data_Table [ , .N, by = .(PERFORMANCE>mean(PERFORMANCE))]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & GENDER == "M",.N]
```

```
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & GENDER = "F", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE = "MAT", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "SCI", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "REA", . N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE = "MAT"
& GENDER == "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "MAT"
& GENDER = "F", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "SCI"
& GENDER = "M",.N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "SCI"
& GENDER = "F", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "REA"
& GENDER = "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "REA"
& GENDER = "F", .N]
Data_Table[, .N, by = .(PERFORMANCE>Q3)]
Data_Table [(PERFORMANCE>Q3)]
Data_Table[PERFORMANCE > Q3 \& GENDER = "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & GENDER == "F", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "MAT", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & SDISC_CODE == "SCI", N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "REA", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "MAT"
& GENDER = "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "MAT"
& GENDER = "F", .N]
\label{eq:decomposition} Data\_Table [PERFORMANCE > Q3 \& DISC\_CODE == "SCI"
& GENDER = "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "SCI"
& GENDER = "F", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "REA"
& GENDER == "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "REA" & GENDER == "F", .N]
Data\_Table[, .N, by = .(PERFORMANCE < Q1)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & GENDER == "M", .N]
```

```
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 \& GENDER = "F", .N]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "MAT", .N]
Data_Table PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "SCI", N
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "REA", . N]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "MAT" & GENDER = "M", . N]
Data\_Table [PERFORMANCE < Q1 \& DISC\_CODE = "MAT" \& GENDER = "F" ,.N]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "SCI" & GENDER == "M", .N]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "SCI"& GENDER == "F", .N]
Data_Table PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "REA"& GENDER = "M", N
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "REA" & GENDER = "F", . N]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE = "MAT", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE = "REA", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE > Q3 & DISC_CODE == "SCI", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "MAT", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "REA", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE = "SCI", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "MAT",
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE == "REA",
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE > mean(PERFORMANCE) & DISC_CODE = "SCI", .N,
. (Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "SCI"
& GENDER="M", .N,.(Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "SCI"
& GENDER="F", .N,.(Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "REA"
```

```
& GENDER="M", .N,.(Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "REA"
& GENDER="F", .N,.(Country_Name)]

Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "MAT"
& GENDER="M", .N,.(Country_Name)]
Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "MAT"
& GENDER="F", .N,.(Country_Name)]

Data_Table [PERFORMANCE < Q1 & DISC_CODE == "MAT"
& GENDER="F", .N,.(Country_Name)]

Data_Table [, .N, .(Performance>Q3, Disc_Code="MAT")]
Data_Table [, .N, .(Performance>Q3, Series_Code="SCI")]
Data_Table [, .N, .(Performance>Q3, Series_Code="REA")]
```

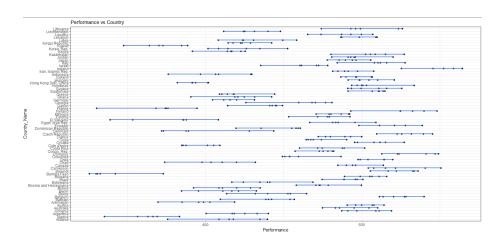
4 $\Sigma \Upsilon M \Pi E P A \Sigma M A$

Ως ένα γενικό συμπέρασμα της ανάλυσης μας μπορύμε να πούμε ότι τελικά η χώρα προέλευσης και το φύλο του μαθητή, επηρεάζουν σε σημαντικό βαθμό την απόδοση του, σε κάθε τομέα. Ωστόσο, αξίζει να σημειωθεί ότι δεν προχύπτει από χάπου ότι ο συνδυασμός των 2 αυτών παραγόντων επηρεάζει την επίδοση κάποιου παιδιού στα μαθηματικά, το reading, ή το science. Η επίδοση επηρεάζεται μεμονωμένα. Τα κορίτσια έχουν έφεση στο reading, χωρίς να εξαρτάται από ποια χώρα είναι. Ακόμη για παράδειγμα, τα παιδιά από την Ιρλανδία, έχουν επιτυχίες σε όλους του κλάδους ανεξαρτήτως φύλου, διότι και τα αγόρια και τὰ κορίτσια από αυτή τη χώρα σημειώνουν υψηλή απόδοση. Φυσικά, το ίδιο ισχύει και για παιδιά από χώρες που βάση την ανάλυση μας, σημείωσαν χαμηλή επίδοση. Τέλος, είναι απαραίτητο να επισημάνουμε ότι η απόδοση ενός μαθητή δεν εξαρτάται από το αντικείμενο από το οποίο μελετάει. Και στους 3 κλάδους, σημειώθηκαν πολύ υψηλές επιδόσεις , ενώ όσο αφορά τις χαμηλές επιδόσεις,τα παιδιά που τις πραγματοποίησαν ήταν από συγκεκριμένες χώρες , γεγονός που αποδεικνύει προβλημα στο δικό τους εκπαιδευτικό σύστημα. Παρακάτω, ακολουθούν μερικά διαγράμματα, τα οποία επιβεβαιώνουν τα όσα ισχυρίστηκα, μαζί με τον κώδικα υλοποίησης τους.

5 Δ IAFPAMMATA

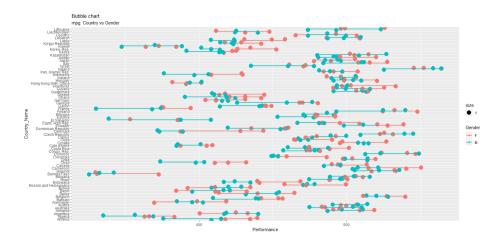
```
Listing 8: R code
```

```
#Code for diagram 2
g <- ggplot(Data_Table, aes(x=Performance, y=Country_Name))+
```

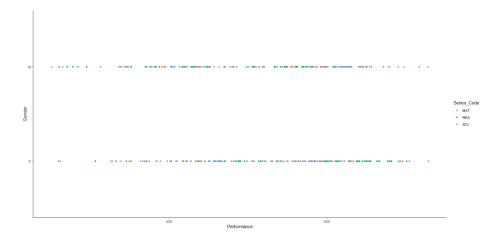


Σχήμα 2: Το συγκεκριμένο διάγραμμα απεικονίζει την απόδοση των μαθητών από διάφορα μέρη του κόσμου. Επιβεβαιώνει τον πλουραλισμό των μαθητών σε υψηλές και χαμηλές κλίμακες επιδόσεων από όλες τις χώρες. Κάθε κουκίδα είναι ένας μαθητής, που αντιστοιχεί σε μία τιμή(χώρα) του άξονα y και σε μία τιμή(επίδοση) του άξονα x.

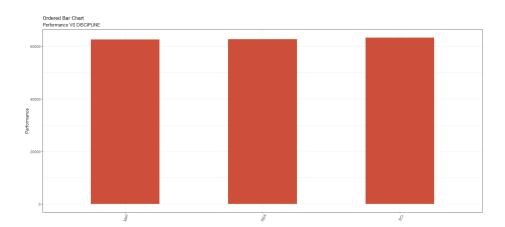
```
geom_point() + labs(title="Performance vs Country",
caption = "Source: mpg") +
geom_smooth(method="lm", se=FALSE) +theme_bw()
#Code for diagram 3
g <- ggplot (Data_Table, aes (Performance, Country_Name)) +
labs(subtitle="mpg: Country vs Gender",
title="Bubble-chart")
g + geom_{-}jitter(aes(col=Gender, size=1)) +
geom_smooth(aes(col=Gender), method="lm", se=F)
#Code for diagram 4
ggplot (Data_Table, aes (x = Performance, y = Country_Code, color = Se
geom_point()
#Code for diagram 5
theme_set(theme_bw())
ggplot(Data_Table, aes(x=Disc_Code, y=Performance)) +
geom_bar(stat="identity", width=.5, fill="tomato3") +
labs (title="Ordered-Bar-Chart",
subtitle="Performance-VS-DISCIPLINE", caption="source: mpg") +theme(a
```



Σχήμα 3: Σε συνέχεια του προηγούμενο διαγράμματος (Σχήμα2), το συγκεκριμένο διάγραμμα προσθέτει επιπλέον πληροφορία καθώς αποτυπώνει και το φύλο του μαθητή ανάλογα με το χρώμα της κουκίδας. Συγκεκριμένα, οι μπλε κουκίδες αντιπροσωπεύουν τα αγόρια ενώ οι κόκκινες κουκίδες αντιπροσωπεύουν τα κορίτσια.Είναι ένα εξειδικευμένο διάγραμμα,που δείχνει την μέση απόδοση για το κάθε μαθητή του κάθε φύλου και της κάθε χώρας.



Σχήμα 4: Το συγκεκριμένο διάγραμμα απεικονίζει την απόδοση των μαθητών με βάση το φύλο τους και σε συνδυασμό με τον εκπαιδευτικό τομέα με τον οποίο ασχολούνται. Κάθε κουκίδα είναι ένας μαθητής, που αντιστοιχεί σε μία τιμή(φύλο) του άξονα y και σε μία τιμή(επίδοση) του άξονα x.Το χρώμα της κουκίδας είναι ανάλογο του μαθήματος που ασχολείται ο μαθητής. Συγκεκριμένα, η κόκκινη κουκίδα αντιπροσωπεύει τα Μαθηματικά, η πράσινη το Reading και η μπλε το Science. Σκοπός του διαγράμματος είναι αναδείξει με τον πιο απλοϊκο τρόπο , το τι απόδοση είχε το κάθε φύλο για εκπαιδευτικό κλάδο.



Σχήμα 5: Το συγκεκριμένο διάγραμμα έχει στο άξονα των y μία κλίμακα τιμών της μεταβλητής Performance και στον άξονα των x τις κωδικοποιημένες τιμές της μεταβλητής Discipline. Η χρήση του αποδεικνύει ότι οι 3 κλάδοι περιλμβάνουν μαθητές που μπορούν να πετύχουν και υψηλές άλλα και χαμηλές αποδόσεις. Συνεπώς, είναι εύκολα κατανοητό, πως η επίτυχια ενός μαθητή δεν εξαρτάται από το αντικείμενο που μελετάει.