

# Γεωργικός Πειραματισμός

## 10ο Εργαστήριο

Αναστάσιος Κατσιλέρος

Γεωπονικό Πανεπιστήμιο Αθηνών  
Εργαστήριο Βελτίωσης Φυτών και Γεωργικού Πειραματισμού

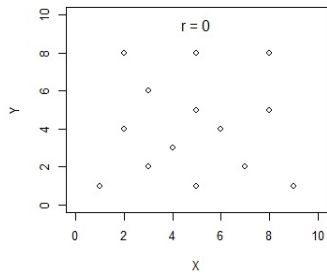
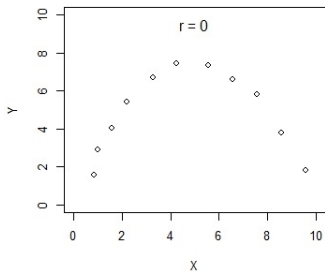
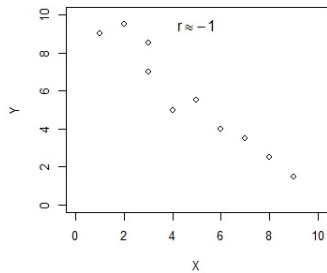
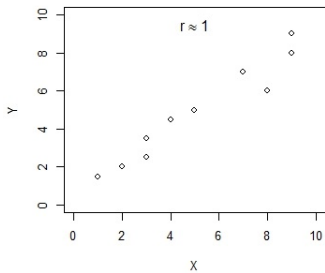
katsileros@aua.gr

Αθήνα 2020

Η **ανάλυση συσχέτισης** (correlation analysis) είναι μία στατιστική μέθοδος που χρησιμοποιείται για τον έλεγχο της σύνδεσης μεταξύ δύο μεταβλητών, ανεξάρτητα από την ύπαρξη σχέσης αιτίου - αποτελέσματος μεταξύ τους. Για την εκτίμηση της έντασης αλλά και του τρόπου με τον οποίο δύο μεταβλητές συνδέονται-σχετίζονται, χρησιμοποιείται ο **συντελεστής γραμμικής συσχέτισης Pearson's r** (Pearson correlation coefficient).

Ο συντελεστής γραμμικής συσχέτισης του Pearson κυμαίνεται από  $-1$  έως  $1$  και είναι ανεξάρτητος από τις μονάδες μέτρησης. Όταν συντελεστής παίρνει θετικές τιμές οι δύο μεταβλητές είναι θετικά γραμμικά συσχετισμένες, ενώ όταν παίρνει αρνητικές τιμές, είναι αρνητικά γραμμικά συσχετισμένες. Όσο το  $r$  πλησιάζει την απόλυτη τιμή  $1$ , η ένταση της σύνδεσης είναι ισχυρή, ενώ τιμές κοντά στο μηδέν υποδεικνύει απουσία γραμμικής συσχέτισης μεταξύ των δύο μεταβλητών.

Η ύπαρξη ισχυρής συσχέτισης δεν σημαίνει ότι οι δύο μεταβλητές συνδέονται υποχρεωτικά με σχέση αιτιότητας αλλά μπορεί οι δύο μεταβλητές να επηρεάζονται από μια τρίτη μεταβλητή, όπως επίσης απουσία συσχέτισης μπορεί να υπάρχει μεταξύ δύο μεταβλητών που συνδέονται αλλά με μη γραμμική σχέση. Μία πρώτη εικόνα της σύνδεσης των δύο μεταβλητών δίνεται γραφικά με το **διάγραμμα διασποράς** των παρατηρήσεων (scatter plot).



Ο συντελεστής  $r$  από ένα δείγμα  $n$  ζευγαρωτών παρατηρήσεων δύο μεταβλητών, υπολογίζεται ως εξής:

$$r = \frac{s_{xy}}{s_x s_y}$$

όπου:

$$s_{xy} = \text{Cov}(X, Y) = \frac{1}{(n-1)} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})$$

$$s_x^2 = \frac{1}{(n-1)} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad \text{και} \quad s_y^2 = \frac{1}{(n-1)} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$$

οπότε:

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}}$$

Για τον προσδιορισμό της σχέσης των δύο μεταβλητών μπορεί να χρησιμοποιηθεί ο ισοδύναμος τύπος:

$$r = \frac{A\Gamma_{xy}}{\sqrt{AT_x AT_y}}$$

όπου:

$$A\Gamma_{xy} = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) = \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \frac{\sum_{i=1}^n X_i \sum_{i=1}^n Y_i}{n}$$

$$AT_x = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n X_i)^2}{n}$$

$$AT_y = \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n Y_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n Y_i)^2}{n}$$

**Παράδειγμα 13.** (correlation.txt) Έλεγχος συσχέτισης πρωτεΐνης ( $X$ ) και ελαίων ( $Y$ ), σε σπόρους ελαιοκράμβης.

$X_i$	$Y_i$	$X_i Y_i$
1	9	9
2	6	12
3	8	24
3	4	12
4	5	20
5	3	15
5	2	10
6	3	18
$\sum X_i = 29$	$\sum Y_i = 40$	$\sum X_i Y_i = 120$
$\sum X_i^2 = 125$	$\sum Y_i^2 = 244$	



$$A\Gamma_{xy} = \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \frac{\sum_{i=1}^n X_i \sum_{i=1}^n Y_i}{n} = 120 - \frac{29 \cdot 40}{8} = -25$$

$$AT_x = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n X_i)^2}{n} = 125 - \frac{29^2}{8} = 19,9$$

$$AT_y = \sum_{i=1}^n Y_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n Y_i)^2}{n} = 244 - \frac{40^2}{8} = 44$$

οπότε:

$$r = \frac{A\Gamma_{xy}}{\sqrt{AT_x AT_y}} = \frac{-25}{\sqrt{19,9 \cdot 44}} = -0,845$$

Ο έλεγχος των υποθέσεων ( $H_0 : r = 0, H_1 : r \neq 0$ ) για τον συντελεστή συσχέτισης  $r$  μπορεί να γίνει με την χρήση πινάκων κρίσιμων τιμών του Pearson's  $r$  ή με τη δοκιμασία  $t$ .

Η κρίσιμη τιμή του σχετικού πίνακα για βαθμούς ελευθερίας  $n - 2 = 6$  και για  $\alpha = 0,05$ , είναι 0,707. Επειδή η απόλυτη τιμή  $r$  ( $-0,845$ ) είναι μεγαλύτερη από την κρίσιμη τιμή του πίνακα, απορρίπτεται η μηδενική υπόθεση, επομένως υπάρχει στατιστικά σημαντική αρνητική συσχέτιση μεταξύ των μεταβλητών της περιεκτικότητας ελαίων και πρωτεΐνης.

Για τον έλεγχο σημαντικότητας με την δοκιμασία του  $t$ , χρησιμοποιείται ο τύπος:

$$t_r = \frac{(r - 0)}{\sqrt{(1 - r^2)/(n - 2)}} = \frac{-0,845}{\sqrt{(1 - (-0,845)^2)/6}} = 3,87$$

και η τιμή της δοκιμασίας  $t_r$  συγκρίνεται με την κρίσιμη τιμή του πίνακα  $t$  για  $n - 2$  βαθμούς ελευθερίας. Επειδή η τιμή  $t_r = 3,87$  είναι μεγαλύτερη είναι από την κρίσιμη τιμή του πίνακα (2,44), απορρίπτεται η μηδενική υπόθεση.

jamovi - correlation

Data Analyses

Exploration T-Tests ANOVA Regression Frequencies Factor Base R R Modules

	X	Y
1	1	9
2	2	6
3	3	8
4	3	4
5	4	5
6	5	3
7	5	2
8	6	3
9		
10		
11		
12		
13		
14		
15		
16		
17		
18		
19		
20		
21		
22		
23		
24		
25		
26		
27		
28		

- Correlation Matrix
- Linear Regression
- Logistic Regression
- 2 Outcomes
  - Binomial
- N Outcomes
  - Multinomial
- Ordinal Outcomes

Ready Filters 0 Row count 8 Filtered 0 Deleted 0 Added 8 Cells edited 10

jamovi - correlation

Data Analyses

Exploration T-Tests ANOVA Regression Frequencies Factor Base R R

Modules

### Correlation Matrix

Y  
X

**Correlation Coefficients**

Pearson  
 Spearman  
 Kendall's tau-b

**Additional Options**

Report significance  
 Flag significant correlations  
 N  
 Confidence intervals  
Interval: 95 %

**Hypothesis**

Correlated  
 Correlated positively  
 Correlated negatively

**Plot**

Correlation matrix  
 Densities for variables  
 Statistics

### Correlation Matrix

Correlation Matrix

		Y	X
Y	Pearson's r	—	
	p-value	—	
	N	—	
X	Pearson's r	-0.845**	—
	p-value	0.008	—
	N	8	—

Note. \* p < .05, \*\* p < .01, \*\*\* p < .001.

### References

[1] The jamovi project (2020). jamovi. (Version 1.2) [Computer Software]. Retrieved from <https://www.jamovi.org>.

[2] R Core Team (2019). R: A Language and environment for statistical computing. (Version 3.6) [Computer software]. Retrieved from <https://cran.r-project.org/>.

Η **ανάλυση συμμεταβολής ή παλινδρόμησης** (regression analysis) είναι μια στατιστική μέθοδος προσδιορισμού της σχέσης μεταξύ δύο ή και περισσότερων μεταβλητών, με σκοπό την πρόβλεψη των τιμών της μιας μεταβλητής μέσω των άλλων. Ο όρος παλινδρόμηση (regression) εισήχθηκε από τον ανθρωπολόγο Galton (1885), ο οποίος μελέτησε την σχέση του ύψους των παιδιών, με το ύψος των γονέων τους.

Η πιο απλή περίπτωση συμμεταβολής, είναι η απλή γραμμική (simple linear regression), στην οποία μελετάται η επίδραση μίας **μεταβλητής** (variable), η οποία ονομάζεται **ανεξάρτητη** (independent) ή **επεξηγηματική** (explanatory), σε μία άλλη μεταβλητή, η οποία ονομάζεται **εξαρτημένη** (dependent) ή **προβλέψιμη** (predicted). Μεταξύ των δύο μεταβλητών υπάρχει σχέση αιτίου-αποτελέσματος, που μπορεί να οφείλεται εν μέρει ή εξ ολοκλήρου στην επίδραση της ανεξάρτητης, στην εξαρτημένη μεταβλητή.

Το γραμμικό μοντέλο που περιγράφει την σχέση των δύο μεταβλητών είναι το εξής:

$$Y_i = \alpha + \beta X_i + \varepsilon_i$$

όπου:

$Y_i$  η  $i$  παρατηρούμενη τιμή της εξαρτημένης μεταβλητής  $Y$

$X_i$  η  $i$  τιμή της ανεξάρτητης μεταβλητής  $X$

$\alpha, \beta$  είναι δύο άγνωστες σταθερές

$\varepsilon_i$  το πειραματικό σφάλμα,  $N(0, \sigma^2)$



Ο προσδιορισμός της σχέσης των δύο μεταβλητών αποδίδεται από μια ευθεία, η οποία προσαρμόζεται καλύτερα στα δεδομένα. Για την εύρεση της καλύτερης ευθείας, χρησιμοποιείται η μέθοδος των ελαχίστων τετραγώνων, η οποία προσδιορίζει τις παραμέτρους  $\alpha$  και  $\beta$ , έτσι ώστε το άθροισμα των τετραγώνων των αποκλίσεων των παρατηρήσεων από την ευθεία, να είναι ελάχιστο.

$$\sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \alpha - \beta X_i)^2$$

Οι τιμές των παραμέτρων  $\alpha$  και  $\beta$ , που ελαχιστοποιούν την σχέση καλούνται εκτιμήτριες ελαχίστων τετραγώνων, συμβολίζονται με  $\hat{\alpha}$  και  $\hat{\beta}$  και δίνονται από τις σχέσεις:

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta}\bar{X}$$

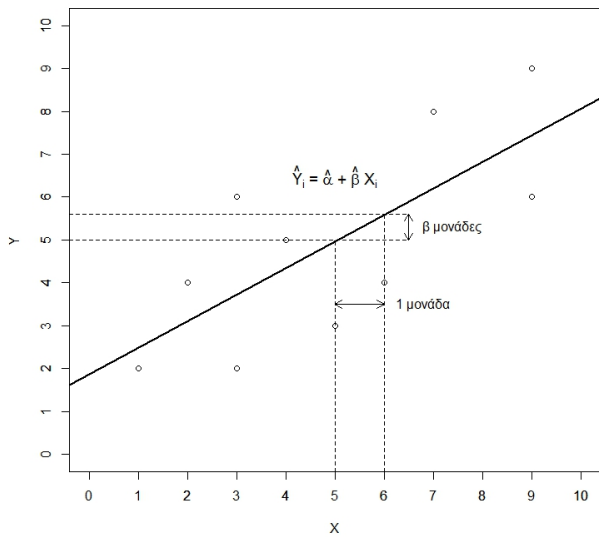
και

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

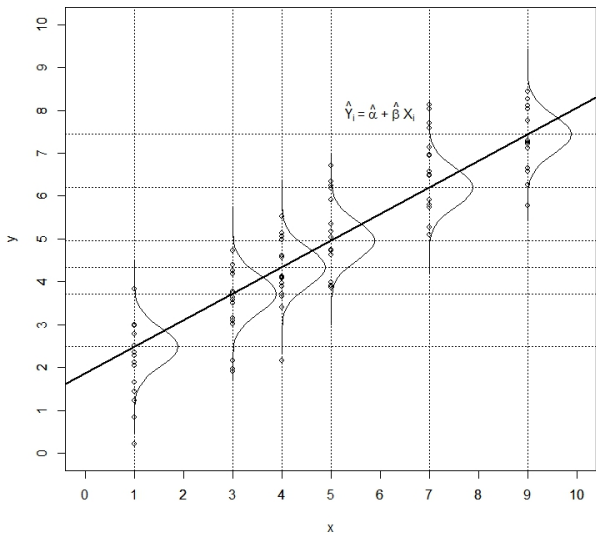
Επομένως η ευθεία η οποία προσαρμόζεται καλύτερα στα δεδομένα ονομάζεται ευθεία συμμεταβολής ή ευθεία ελαχίστων τετραγώνων και δίνεται από τον τύπο:

$$\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X_i \quad (1)$$

όπου  $\hat{Y}_i$  είναι η αναμενόμενη ή προβλεπόμενη τιμή που αντιστοιχεί σε μία δοθείσα τιμή  $X_i$  και η οποία είναι πάνω στην ευθεία συμμεταβολής και είναι συνήθως διαφορετική από την πραγματική ή παρατηρηθείσα τιμή  $Y_i$ . Η τιμή της εκτιμήτριας  $\hat{\alpha}$  δίνει το σημείο όπου η ευθεία τέμνει τον άξονα  $Y$ , ενώ η εκτιμήτρια  $\hat{\beta}$  είναι ο συντελεστής διεύθυνσης της ευθείας και δίνει τη μεταβολή της εξαρτημένης μεταβλητής  $Y$  όταν το  $X$  μεταβληθεί κατά μια μονάδα.



Οι προϋποθέσεις για τη χρήση της γραμμικής συμμεταβολής στην περιγραφή της σχέσης δύο μεταβλητών είναι ότι, η σχέση είναι πραγματικά γραμμική, οι τιμές της ανεξάρτητης μεταβλητής  $X$  είναι ελεγχόμενες ή καθορισμένες από τον ερευνητή, ενώ για κάθε επίπεδο της  $X$ , οι παρατηρούμενες τιμές του  $Y$  είναι ανεξάρτητες και ακολουθούν την κανονική κατανομή με ίσες διακυμάνσεις.



Για τον έλεγχο σημαντικότητας του συντελεστή συμμεταβολής, χρησιμοποιείται η δοκιμασία του t για  $BE = n - 2$ , ως εξής:

$$H_0 : \beta = 0 \text{ και } H_1 : \beta \neq 0$$

$$t = \frac{\hat{\beta}}{s_b}$$

όπου:

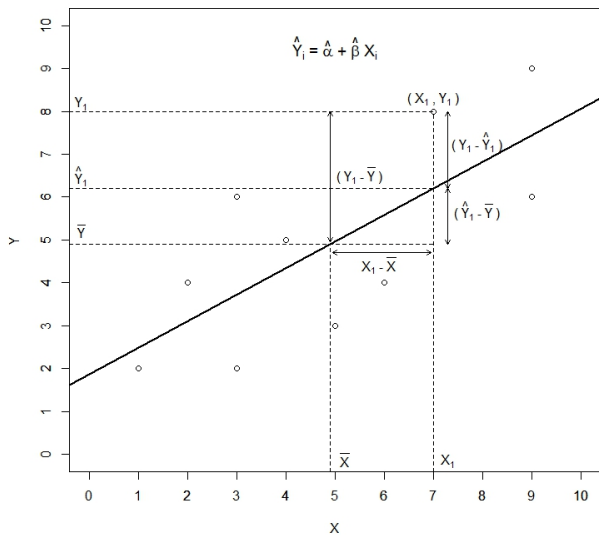
$$s_b^2 = \frac{s^2}{(n-1)s_X^2} = \frac{s^2}{AT_X}$$

και

$$s^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

Ένας άλλος τρόπος ελέγχου της σημαντικότητας του συντελεστή συμμεταβολής είναι με την ανάλυση διακύμανσης και την δοκιμασία του  $F$ , η οποία είναι ισοδύναμη με την δοκιμασία του  $t$ . Επιπλέον με την ανάλυση διακύμανσης υπολογίζεται το ποσοστό την παραλλακτικότητας που παρατηρείται στην εξαρτημένη μεταβλητή  $Y$  και εξηγείται από την ανεξάρτητη μεταβλητή.





Από το σχήμα φαίνεται ότι η διαφορά της παρατηρηθείσας τιμής  $Y_i$  από το μέσο  $\bar{Y}$  δίνεται από το άθροισμα της διαφοράς της παρατηρηθείσας τιμής  $Y_i$  από την αναμενόμενη τιμή  $\hat{Y}_i$  και της διαφοράς της αναμενόμενης τιμής  $\hat{Y}_i$  από το μέσο  $\bar{Y}$ .

$$Y_i - \bar{Y} = (\hat{Y}_i - \bar{Y}) + (Y_i - \hat{Y}_i)$$

Υψώνοντας και τα δύο μέλη της σχέσης στο τετράγωνο και επαναλαμβάνοντας για όλες τις παρατηρήσεις, το συνολικό άθροισμα δίνεται από τη σχέση:

$$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 + \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

Το ολικό άθροισμα τετραγώνων εκφράζει τη συνολική παραλλακτικότητα των παρατηρήσεων  $Y_i$  από την μέση τιμή  $\bar{Y}$ .

$$AT_{ολ} = \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = AT_y$$

Το άθροισμα τετραγώνων της συµµεταβολής εκφράζει τη παραλλακτικότητα των αναµενόµενων τιμών  $\hat{Y}_i$  από την μέση τιμή  $\bar{Y}$ .

$$AT_{συμ} = \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 = \frac{A\Gamma_{xy}^2}{AT_x}$$

Το άθροισμα τετραγώνων των αποκλίσεων ή υπολοίπου εκφράζει τη παραλλακτικότητα των παρατηρήσεων  $Y_i$  σε σχέση με τις αναµενόµενες τιμές  $\hat{Y}_i$ .

$$AT_{αποκλ} = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2 = AT_y - \frac{A\Gamma_{xy}^2}{AT_x}$$

Πηγή Παρ/τας	Βαθμοί Ελευθερίας	Άθροισμα Τετραγώνων	Μέσο Τετράγωνο	Δοκιμασία F	Κρίσιμη Τιμή F
Συμμεταβολή	1	$\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2$	$AT_{\text{συμ}}/1$	$MT_{\text{συμ}}/MT_{\nu}$	$F_{(1, n-2)}$
Αποκλίσεις ή Υπόλοιπο	$n - 2$	$\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$	$AT_{\nu\pi}/(n - 2)$		
Σύνολο	$n - 1$	$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2$			

Το ποσοστό την παραλλακτικότητας της εξαρτημένης μεταβλητή  $Y$  που εξηγείται από την ανεξάρτητη μεταβλητή, δίνεται από τον συντελεστή προσδιορισμού  $R^2$  (coefficient of determination) ως εξής:

$$R^2 = \frac{\text{ΑΤσυμμεταβολής}}{\text{ΑΤσυνόλου}} = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}$$

**Παράδειγμα 14.** (regression.txt) Μελετήθηκε σε ένα πείραμα η επίδραση της ποσότητας του λιπάσματος  $X$ , στην απόδοση  $Y$  μίας ποικιλίας.

$X_i$	$Y_i$	$X_i Y_i$
1	2	2
2	4	8
3	2	6
3	6	18
4	5	20
5	3	15
6	4	24
7	8	56
9	7	63
9	9	81
$\sum X_i = 49$	$\sum Y_i = 50$	$\sum X_i Y_i = 293$
$\sum X_i^2 = 311$	$\sum Y_i^2 = 304$	

$$\begin{aligned}
 A\Gamma_{xy} &= \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) = \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \frac{\sum_{i=1}^n X_i \sum_{i=1}^n Y_i}{n} = \\
 &= 293 - \frac{49 \cdot 50}{10} = 48
 \end{aligned}$$

$$AT_x = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n X_i)^2}{n} = 311 - \frac{49^2}{10} = 70,9$$

$$AT_y = \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n Y_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n Y_i)^2}{n} = 304 - \frac{50^2}{10} = 154$$

Ο συντελεστής της ευθείας συμμεταβολής  $\hat{\beta}$  υπολογίζεται ως εξής:

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})} = \frac{A\Gamma_{xy}}{A\Gamma_x} = \frac{48}{70,9} = 0,677$$

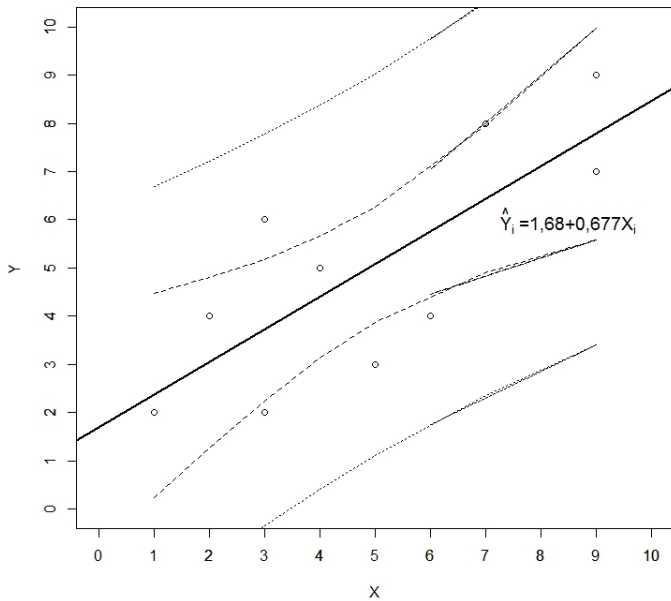
και

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta}\bar{X} = \frac{50}{10} - 0,677\frac{49}{10} = 1,68$$

Επομένως η εξίσωση συμμεταβολής είναι η εξής:

$$\hat{Y}_i = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X_i = 1,68 + 0,677X_i$$





## Υπολογισμός υπολοίπων

$$\hat{Y}_i = 1,68 + 0,677X_i$$

$X_i$	$Y_i$	$\hat{Y}_i$	$\varepsilon_i = Y_i - \hat{Y}_i$
1	2	2,357	-0,357
2	4	3,034	0,966
3	2	3,711	-1,711
3	6	3,711	2,289
4	5	4,388	0,612
5	3	5,065	-2,065
6	4	5,742	-1,742
7	8	6,419	1,581
9	7	7,773	-0,773
9	9	7,773	1,227

## Έλεγχος Ανεξαρτησίας Durbin Watson

Η στατιστική Durbin Watson είναι ένας έλεγχος για την ανεξαρτησία των υπολοίπων. Η στατιστική  $d$  έχει τιμή μεταξύ 0 και 4. Η τιμή 2 σημαίνει ότι δεν εντοπίζεται αυτοσυσχέτιση, ενώ τιμές μεταξύ 0 έως 2 υποδεικνύουν θετική αυτοσυσχέτιση και από 2 έως 4, αρνητική αυτοσυσχέτιση.

$$d = \frac{\sum_{i=2}^n (\epsilon_i - \epsilon_{i-1})^2}{\sum_{i=1}^n \epsilon_i^2}$$

όπου  $\epsilon_i = Y_i - \hat{Y}_i$

$H_0 : \rho = 0$  και  $H_1 : \rho \neq 0$

$$d = \frac{(0,966 - (-0,357))^2 + \dots + (1,227 - (-0,773))^2}{21,503} =$$
$$= \frac{55,583}{21,503} = 2,584$$

Ο έλεγχος της σημαντικότητας της τιμής  $d$  γίνεται χρησιμοποιώντας τις κρίσιμες τιμές από τον Πίνακα Durbin-Watson.

## Δοκιμασία του $t$

$$t = \frac{\hat{\beta}}{s_b}$$

$$s^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2 = \frac{1}{n-2} (ATy - \frac{A\Gamma_{xy}^2}{ATx}) = \frac{21,5}{8} = 2,69$$

$$s_b^2 = \frac{s^2}{(n-1)s_X^2} = \frac{2,69}{70,9} = 0,0379$$

$$t = \frac{\hat{\beta}}{s_b} = \frac{0,677}{\sqrt{0,0379}} = 3,476$$

Η τιμή της δοκιμασίας  $t$  συγκρίνεται με την κρίσιμη τιμή του πίνακα  $t$  για  $n-2$  βαθμούς ελευθερίας. Επειδή η τιμή  $t = 3,476$  είναι μεγαλύτερη είναι από την κρίσιμη τιμή του πίνακα (2,44), απορρίπτεται η μηδενική υπόθεση.

## Ανάλυση διακύμανσης

$$AT_{\text{ολ}} = \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = AT_y = 54$$

$$AT_{\text{συμ}} = \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 = \frac{A\Gamma_{xy}^2}{AT_x} = \frac{48^2}{70,9} = 32,5$$

$$AT_{\text{αποκλ}} = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2 = AT_y - \frac{A\Gamma_{xy}^2}{AT_x}$$

ή

$$AT_{\text{αποκλ}} = AT_{\text{ολ}} - AT_{\text{συμ}} = 54 - 32,5 = 21,5$$

Πηγή Παρ/τας	Βαθμοί Ελευθερίας	Άθροισμα Τετραγώνων	Μέσο Τετράγωνο	Δοκιμασία F	Κρίσιμη Τιμή F
Συμμεταβολή	1	32,5	32,5	12,09**	5,31
Αποκλίσεις ή Υπόλοιπο	8	21,5	2,688		
Σύνολο	9	54			

Επειδή το F της συμμεταβολής είναι μεγαλύτερη από την κρίσιμη τιμή, απορρίπτεται η μηδενική υπόθεση και επομένως υπάρχει γραμμική σχέση μεταξύ X και Y.

Ο συντελεστής προσδιορισμού  $R^2$  υπολογίζεται ως εξής:

$$R^2 = \frac{\text{ΑΤσυμμεταβολής}}{\text{ΑΤσυνόλου}} = \frac{32,5}{54} = 0,602$$

Επομένως χρησιμοποιώντας το συγκεκριμένο γραμμικό μοντέλο, το 60,2% της παραλλακτικότητας της εξαρτημένης μεταβλητή  $Y$  εξηγείται από την ανεξάρτητη μεταβλητή, ενώ το υπόλοιπο ποσοστό οφείλεται σε τυχαία γεγονότα.



Ο προσαρμοσμένος συντελεστής προσδιορισμού  $R_{adj}^2$  χρησιμοποιείται για τη σύγκριση μοντέλων με διαφορετικούς αριθμούς παραμέτρων και υπολογίζεται ως εξής:

$$R_{adj}^2 = 1 - \frac{MT_{υπολοίπου}}{MT_{συνόλου}} = 1 - \frac{2,688}{6} = 0,552$$

jamovi - Untitled

Data | Analyses

Exploration | T-Tests | ANOVA | Regression | Frequencies | Factor | Base R | R | Modules

X	Y
1	1
2	2
3	3
4	3
5	4
6	5
7	3
8	4
9	8
10	7
11	9
12	
13	
14	
15	
16	
17	
18	
19	
20	
21	
22	
23	
24	
25	
26	
27	
28	

- Correlation Matrix
- Linear Regression
- Logistic Regression
- 2 Outcomes
  - Binomial
- N Outcomes
  - Multinomial
- Ordinal Outcomes

version 1.2.17

Ready | Filters 0 | Row count 10 | Filtered 0 | Deleted 0 | Added 10 | Cells edited 30

jamovi - Untitled

Data Analyses

Exploration T-Tests ANOVA Regression Frequencies Factor Base R R Modules

### Linear Regression

Dependent Variable: Y

Covariates: X

Factors:

Model Builder  
Reference Levels  
Assumption Checks  
Model Fit  
Model Coefficients  
Estimated Marginal Means

#### Linear Regression

Model Fit Measures

Model	R	R <sup>2</sup>
1	0.776	0.602

Model Coefficients - Y

Predictor	Estimate	SE	t	p
Intercept	1.683	1.086	1.55	0.160
X	0.677	0.195	3.48	0.008

#### References

[1] The jamovi project (2020). jamovi. (Version 1.2) [Computer Software]. Retrieved from <https://www.jamovi.org>.

[2] R Core Team (2019). R: A Language and environment for statistical computing. (Version 3.6) [Computer software]. Retrieved from <https://cran.r-project.org/>.

jamovi - Untitled

Data Analyses

Exploration T-Tests ANOVA Regression Frequencies Factor Base R R Modules

### Linear Regression

Factors

Model Builder  
Reference Levels  
Assumption Checks

**Assumption Checks**

Autocorrelation test  
 Collinearity statistics  
 Shapiro-Wilk  
 Q-Q plot of residuals  
 Residual plots

**Data Summary**

Cook's distance

Model Fit  
Model Coefficients  
Estimated Marginal Means

#### Assumption Checks

Durbin-Watson Test for Autocorrelation

Autocorrelation	DW Statistic	p
-0.330	2.58	0.554

[1]

Normality Test (Shapiro-Wilk)

Statistic	p
0.931	0.453

#### Residuals Plots

Residuals

Fitted

jamovi - Untitled

Analyses

Exploration
T-Tests
ANOVA
Regression
Frequencies
Factor
Base R
R
Modules

### Linear Regression

Model Builder

Reference Levels

Assumption Checks

Model Fit

**Fit Measures**

R
  R<sup>2</sup>
 Adjusted R<sup>2</sup>
 AIC
  BIC
  RMSE

**Overall Model Test**

F test

**Omnibus Test**

ANOVA test

**Standardized Estimate**

Standardized estimate
  Confidence interval

**Estimate**

Confidence interval
 Interval:  %

Model Coefficients

### Linear Regression

**Model Fit Measures**

Model	R	R <sup>2</sup>	Adjusted R <sup>2</sup>	Overall Model Test			
				F	df1	df2	p
1	0.776	0.602	0.552	12.1	1	8	0.008

**Omnibus ANOVA Test**

	Sum of Squares	df	Mean Square	F	p
X	32.5	1	32.50	12.1	0.008
Residuals	21.5	8	2.69		

Note: Type 3 sum of squares

[1]

**Model Coefficients - Y**

Predictor	Estimate	SE	t	p
Intercept	1.683	1.086	1.55	0.160
X	0.677	0.195	3.48	0.008

**References**

jamovi - regression

Data Analyses

Exploration T-Tests ANOVA Regression Frequencies Factor Base R R Modules

### Linear Regression

- > Reference Levels
- > Assumption Checks
- > Model Fit
- > Model Coefficients
- Estimated Marginal Means

X

Marginal Means

Term 1 X

+ Add New Term

**General Options**

- Equal cell weights
- Confidence interval Interval  %

**Output**

- Marginal means plots
- Marginal means tables

### Estimated Marginal Means

References