

# Wilcoxon Rank Sum test (Mann Whitney U)

## Μη Παραμετρική Στατιστική

Παναγιώτης Παπασταμούλης  
Επίκουρος Καθηγητής  
Τμήμα Στατιστικής ΟΠΑ

[papastamoulis@aueb.gr](mailto:papastamoulis@aueb.gr)

Παρασκευή, 21/3/2020



## Εισαγωγή

- Το τεστ που θα μελετήσουμε χρησιμοποιείται για ανίχνευση διαφορών στην κατανομή *ανεξάρτητων* παρατηρήσεων  $(X_1, \dots, X_m)$  και  $(Y_1, \dots, Y_n)$ .
- Μελετήθηκε για πρώτη φορά από τον Wilcoxon (1945), για την ειδική περίπτωση  $m = n$ .
- Η περίπτωση  $m \neq n$  μελετήθηκε από τους Mann and Whitney (1947) και από τον Wilcoxon (1949).
- Για τους λόγους αυτούς, ο έλεγχος αναφέρεται συχνά και ως Wilcoxon-Mann-Whitney.

# Εισαγωγή

- Το τεστ που θα μελετήσουμε χρησιμοποιείται για ανίχνευση διαφορών στην κατανομή *ανεξάρτητων* παρατηρήσεων  $(X_1, \dots, X_m)$  και  $(Y_1, \dots, Y_n)$ .
- Μελετήθηκε για πρώτη φορά από τον Wilcoxon (1945), για την ειδική περίπτωση  $m = n$ .
- Η περίπτωση  $m \neq n$  μελετήθηκε από τους Mann and Whitney (1947) και από τον Wilcoxon (1949).
- Για τους λόγους αυτούς, ο έλεγχος αναφέρεται συχνά και ως Wilcoxon-Mann-Whitney.
- Η συνήθης περίπτωση είναι αυτή όπου ο ερευνητής έχει ανεξάρτητα δείγματα από δύο πληθυσμούς και ενδιαφέρεται να ελέγξει αν οι πληθυσμοί ταυτίζονται, πχ
  - ▶ τείνουν οι τιμές ενός πληθυσμού να είναι μεγαλύτερες;
  - ▶ έχουν οι δύο πληθυσμοί ίσες διαμέσους;
  - ▶ έχουν οι δύο πληθυσμοί ίσες μέσες τιμές;

# Wilcoxon Rank Sum test (Mann Whitney U)

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. με συνάρτηση κατανομής  $F$ .
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. με συνάρτηση κατανομής  $G$ .
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .
- Ενδιαφέρει ο έλεγχος υποθέσεων για την ανιχνευση διαφορών μεταξύ  $F$  και  $G$ :
  - $\Pi_1$   $H_0 : F(t) = G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) \neq G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
  - $\Pi_2$   $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) > G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
  - $\Pi_3$   $H_0 : F(t) \geq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) < G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

## Wilcoxon Rank Sum test (Mann Whitney U)

Οι υποθέσεις αυτές είναι ισοδύναμες με

$$\Pi_1 \quad H_0 : P(X_1 < Y_1) = 1/2 \text{ έναντι } H_1 : P(X_1 < Y_1) \neq 1/2$$

$$\Pi_2 \quad H_0 : P(X_1 < Y_1) \leq 1/2 \text{ έναντι } H_1 : P(X_1 < Y_1) > 1/2$$

$$\Pi_3 \quad H_0 : P(X_1 < Y_1) \geq 1/2 \text{ έναντι } H_1 : P(X_1 < Y_1) < 1/2$$

Ένα μοντέλο που περιγράφει αυτές τις υποθέσεις είναι όταν η  $F$  προέρχεται από μετατόπιση θέσης της  $G$ :

$$\exists \Delta : G(t) = F(t - \Delta) \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

Αυτό ισοδυναμεί με το ότι η  $X$  έχει την ίδια κατανομή με την  $Y + \Delta$ .

## Στατιστική συνάρτηση αθροίσματος τάξεων (Wilcoxon Rank Sum)

$$W_{m,n} = \sum_{j=1}^n R_{N,j}$$

όπου

- $N = m + n$
- $R_{N,j} = \sum_{k=1}^n \mathbf{I}_{\{Y_k \leq Y_j\}} + \sum_{i=1}^m \mathbf{I}_{\{X_i < Y_j\}}$
- Με άλλα λόγια: το  $R_{N,j}$  είναι η τάξη του  $Y_j$  στο ενιαίο δείγμα  $(X_1, \dots, X_m, Y_1, \dots, Y_n)$ ,  $j = 1, \dots, n$ .
- Περιπτώσεις ισοβαθμίας αντιμετωπίζονται κατά τον συνήθη τρόπο.
- Η ακριβής κατανομή της  $W_{m,n}$  μπορεί να υπολογιστεί αναδρομικά (πχ: πίνακας 9, σημειώσεις Ξεκαλάκη, είτε μέσω της `pwilcox()` στην R)
- Για μεγάλα δείγματα χρησιμοποιούμε προσέγγιση από την κανονική κατανομή.

## Παράδειγμα υπολογισμού της $W_{m,n}$

- $x = (2, -1, 1)$  και  $y = (3, -2, 0, 2)$
- $m = 3$  και  $n = 4$
- $N = 3 + 4 = 7$
- Δημιουργώ το ενιαίο δείγμα  $(2, -1, 1, 3, -2, 0, 2)$
- Διατάσσω το ενιαίο δείγμα  $(-2, -1, 0, 1, 2, 2, 3)$
- Υπολογίζω τις τάξεις  $(1, 2, 3, 4, 5.5, 5.5, 7)$
- $R_7 = (1, 3, 5.5, 7)$
- $W_{3,4} = \sum_{j=1}^4 R_{7,j} = 1 + 3 + 5.5 + 7 = 16.5$

## Διαίσθηση πίσω από την $W_{m,n}$

- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μικρότερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα δεξιά



## Διαίσθηση πίσω από την $W_{m,n}$

- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μικρότερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα δεξιά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, m, m+1, m+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μεγάλες» τιμές

## Διαίσθηση πίσω από την $W_{m,n}$

- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μικρότερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα δεξιά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, m, m+1, m+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μεγάλες» τιμές
- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μεγαλύτερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα αριστερά

## Διαίσθηση πίσω από την $W_{m,n}$

- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μικρότερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα δεξιά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, m, m+1, m+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μεγάλες» τιμές
- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μεγαλύτερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα αριστερά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, n, n+1, n+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μικρές» τιμές

## Διαίσθηση πίσω από την $W_{m,n}$

- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μικρότερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα δεξιά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, m, m+1, m+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μεγάλες» τιμές
- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μεγαλύτερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα αριστερά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, n, n+1, n+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μικρές» τιμές
- Αν οι «κόκκινες» τιμές δεν διαφέρουν «πολύ» από τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο (διατεταγμένο) δείγμα να εναλλάσσονται τυχαία με αυτές των  $X$ .

## Διαίσθηση πίσω από την $W_{m,n}$

- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μικρότερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα δεξιά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, m, m+1, m+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μεγάλες» τιμές
- Αν οι «κόκκινες» τιμές είναι πολύ μεγαλύτερες σε σχέση με τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο δείγμα να είναι στριμωγμένες στα αριστερά
  - ▶  $R_N = \{1, 2, \dots, n, n+1, n+2, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει «μικρές» τιμές
- Αν οι «κόκκινες» τιμές δεν διαφέρουν «πολύ» από τις «μπλε» τιμές, τότε περιμένουμε οι τάξεις των  $Y$  στο ενιαίο (διατεταγμένο) δείγμα να εναλλάσσονται τυχαία με αυτές των  $X$ .
  - ▶  $R_N = \{1, 2, 3, 4, 5, \dots, m+1, m+2, m+3, \dots, N\}$
  - ▶ Αυτό σημαίνει ότι το  $W_{m,n}$  θα λάβει τιμές που θα «μοιάζουν» με τυχαία δειγματοληψία  $n$  τιμών (χωρίς επανάθεση) από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$

## Σχέση με Mann-Whitney U

- Ισχύει ότι:  $R_{N,j} = \sum_{k=1}^n I_{\{Y_k \leq Y_j\}} + \sum_{i=1}^m I_{\{X_i < Y_j\}}$
- Συνεπώς

$$\begin{aligned} W_{m,n} &= \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n I_{\{Y_k \leq Y_j\}} + \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m I_{\{X_i < Y_j\}} \\ &= \frac{n(n+1)}{2} + U_{m,n} \end{aligned}$$

όπου  $U_{m,n} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m I_{\{X_i < Y_j\}}$

- Η στατιστική συνάρτηση  $U_{m,n}$  ονομάζεται **Mann-Whitney U**.
- Οι  $W_{m,n}$  και  $U_{m,n}$  είναι ισοδύναμες όσον αφορά τη συμπερασματολογία
- Θα χρησιμοποιούμε την  $W_{m,n}$

## Παράδειγμα υπολογισμού του $U_{m,n}$

- $x = (2, -1, 1)$  και  $y = (3, -2, 0, 2)$
- $m = 3$  και  $n = 4$
- $N = 3 + 4 = 7$
- Δημιουργώ το ενιαίο δείγμα  $(2, -1, 1, 3, -2, 0, 2)$
- Διατάσσω το ενιαίο δείγμα  $(-2, -1, 0, 1, 2, 2, 3)$
- Υπολογίζω τις τάξεις  $(1, 2, 3, 4, 5.5, 5.5, 7)$
- $R_7 = (1, 3, 5.5, 7)$
- $W_{3,4} = \sum_{j=1}^4 R_{7,j} = 1 + 3 + 5.5 + 7 = 16.5$
- $U_{3,4} = W_{3,4} - 4 \times 5/2 = 6.5$

## Προσεγγιστική κατανομή για $W_{m,n}$

**Πρόταση :** Υπό την  $H_0$  ισχύει ότι

$$EW_{m,n} = \frac{n(N+1)}{2} \quad (1)$$

$$\text{Var}W_{m,n} = \frac{n(N+1)(N-n)}{12}. \quad (2)$$

- Απόδειξη: επόμενη σελίδα.
- Κανονική προσέγγιση

$$\begin{aligned} Z &= \frac{W_{m,n} - EW_{m,n}}{\sqrt{\text{Var}W_{m,n}}} \\ &= \frac{W_{m,n} - n(N+1)/2}{\sqrt{n(N+1)(N-n)/12}} \xrightarrow{m,n \rightarrow \infty} \mathcal{N}(0, 1) \end{aligned}$$



## Απόδειξη των (1) και (2)

- Το πρόβλημα είναι ισοδύναμο με την εύρεση της μέσης τιμής και διασποράς της τ.μ. που ισούται με το άθροισμα  $n$  ακεραίων που έχουν επιλεγεί τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$

## Απόδειξη των (1) και (2)

- Το πρόβλημα είναι ισοδύναμο με την εύρεση της μέσης τιμής και διασποράς της τ.μ. που ισούται με το άθροισμα  $n$  ακεραίων που έχουν επιλεγεί τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$
- Έστω  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  τ.μ που προκύπτουν τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$ .

## Απόδειξη των (1) και (2)

- Το πρόβλημα είναι ισοδύναμο με την εύρεση της μέσης τιμής και διασποράς της τ.μ. που ισούται με το άθροισμα  $n$  ακεραίων που έχουν επιλεγεί τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$
- Έστω  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  τ.μ που προκύπτουν τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$ .
- Προφανώς  $W_{m,n} \stackrel{H_0}{=} \sum_{j=1}^n Z_j$

## Απόδειξη των (1) και (2)

- Το πρόβλημα είναι ισοδύναμο με την εύρεση της μέσης τιμής και διασποράς της τ.μ. που ισούται με το άθροισμα  $n$  ακεραίων που έχουν επιλεγεί τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$
- Έστω  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  τ.μ που προκύπτουν τυχαία και χωρίς επανάθεση από το σύνολο  $\{1, 2, \dots, N\}$ .
- Προφανώς  $W_{m,n} \stackrel{H_0}{=} \sum_{j=1}^n Z_j$
- Συνεπώς

$$\begin{aligned} EW_{m,n} &= E \left( \sum_{j=1}^n Z_j \right) = \sum_{j=1}^n EZ_j = nEZ_1 \\ &= n \sum_{j=1}^N j \frac{1}{N} = \frac{n}{N} \frac{N(N+1)}{2} = \frac{n(N+1)}{2} \end{aligned}$$

και η απόδειξη της (1) ολοκληρώθηκε.

## Απόδειξη των (1) και (2)

Για τη διασπορά έχουμε

$$\begin{aligned}\text{Var}W_{m,n} &= \text{Var} \left( \sum_{j=1}^n Z_j \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \text{Var}Z_j + 2 \sum_{j=1}^n \sum_{i<j} \text{Cov}(Z_i, Z_j)\end{aligned}\tag{3}$$

## Απόδειξη των (1) και (2)

Για τη διασπορά έχουμε

$$\begin{aligned}\text{Var}W_{m,n} &= \text{Var} \left( \sum_{j=1}^n Z_j \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \text{Var}Z_j + 2 \sum_{j=1}^n \sum_{i<j} \text{Cov}(Z_i, Z_j)\end{aligned}\quad (3)$$

- Υπολογισμός  $\text{Var}Z_j$

$$\begin{aligned}\text{Var}Z_j &= \text{E}(Z_j^2) - (\text{E}Z_j)^2 = \sum_{j=1}^N j^2 \frac{1}{N} - \left( \frac{N+1}{2} \right)^2 \\ &= \frac{1}{N} \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} - \left( \frac{N+1}{2} \right)^2 = \dots \\ &= \frac{N^2 - 1}{12}\end{aligned}\quad (4)$$

## Απόδειξη των (1) και (2)

Για τη συνδιασπορά  $\text{Cov}(Z_i, Z_j)$  έχουμε ( $i \neq j$ ):

$$\begin{aligned}\text{Cov}(Z_i, Z_j) &= E(Z_i Z_j) - (EZ_i)(EZ_j) \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j \neq i}^N ij \frac{1}{N} \frac{1}{N-1} - \left( \frac{N+1}{2} \right)^2 \\ &= \frac{1}{N(N-1)} \left( \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N ij - \sum_{i=1}^N i^2 \right) - \frac{(N+1)^2}{4} \\ &= \frac{1}{N(N-1)} \left( \sum_{i=1}^N i \sum_{j=1}^N j - \sum_{i=1}^N i^2 \right) - \frac{(N+1)^2}{4} = \dots \\ &= -\frac{N+1}{12}\end{aligned}\tag{5}$$

Αντικαθιστώντας τις (4) και (5) στην (3) προκύπτει η (2), και η απόδειξη ολοκληρώθηκε.

## Παράδειγμα υπολογισμού του $Z$

- $x = (2, -1, 1)$  και  $y = (3, -2, 0, 2)$
- $m = 3$  και  $n = 4$
- $N = 3 + 4 = 7$
- Δημιουργώ το ενιαίο δείγμα  $(2, -1, 1, 3, -2, 0, 2)$
- Διατάσσω το ενιαίο δείγμα  $(-2, -1, 0, 1, 2, 2, 3)$
- Υπολογίζω τις τάξεις  $(1, 2, 3, 4, 5.5, 5.5, 7)$
- $R_7 = (1, 3, 5.5, 7)$
- $W_{3,4} = \sum_{j=1}^4 R_{7,j} = 1 + 3 + 5.5 + 7 = 16.5$
- $U_{3,4} = W_{3,4} - 4 \times 5/2 = 6.5$



## Παράδειγμα υπολογισμού του $Z$

- $x = (2, -1, 1)$  και  $y = (3, -2, 0, 2)$
- $m = 3$  και  $n = 4$
- $N = 3 + 4 = 7$
- Δημιουργώ το ενιαίο δείγμα  $(2, -1, 1, 3, -2, 0, 2)$
- Διατάσσω το ενιαίο δείγμα  $(-2, -1, 0, 1, 2, 2, 3)$
- Υπολογίζω τις τάξεις  $(1, 2, 3, 4, 5.5, 5.5, 7)$
- $R_7 = (1, 3, 5.5, 7)$
- $W_{3,4} = \sum_{j=1}^4 R_{7,j} = 1 + 3 + 5.5 + 7 = 16.5$
- $U_{3,4} = W_{3,4} - 4 \times 5/2 = 6.5$
- Υπολογισμός  $Z$ :
  - ▶  $EW_{3,4} = 4(7 + 1)/2 = 16$
  - ▶  $\text{Var}W_{3,4} = 4(7 + 1)(7 - 4)/12 = 8$
  - ▶  $Z = \frac{W_{m,n} - EW_{m,n}}{\sqrt{\text{Var}W_{m,n}}} = \frac{16.5 - 16}{\sqrt{8}} \approx 0.177$

## (Προσεγγιστική) συμπερασματολογία για τις υποθέσεις

$\Pi_1$   $H_0 : F(t) = G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) \neq G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

$\Pi_2$   $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) > G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

$\Pi_3$   $H_0 : F(t) \geq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) < G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

όπου

- $z_\alpha$  το άνω  $\alpha$  ποσοστιαίο σημείο της  $\mathcal{N}(0, 1)$ ,  $0 < \alpha < 1$
- $z$  η παρατηρηθείσα τιμή της  $Z$  στο δείγμα
- $\Phi(\cdot)$  η συνάρτηση κατανομής της  $\mathcal{N}(0, 1)$

## (Προσεγγιστική) συμπερασματολογία για τις υποθέσεις

$\Pi_1$   $H_0 : F(t) = G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) \neq G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

- ▶ Περιοχή απόρριψης σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha$ :  $|Z| > z_{\alpha/2}$
- ▶ p-value:  $2P(Z > |z|) = 2(1 - \Phi(|z|))$

$\Pi_2$   $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) > G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

$\Pi_3$   $H_0 : F(t) \geq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) < G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

όπου

- $z_\alpha$  το άνω  $\alpha$  ποσοστιαίο σημείο της  $\mathcal{N}(0, 1)$ ,  $0 < \alpha < 1$
- $z$  η παρατηρηθείσα τιμή της  $Z$  στο δείγμα
- $\Phi(\cdot)$  η συνάρτηση κατανομής της  $\mathcal{N}(0, 1)$

## (Προσεγγιστική) συμπερασματολογία για τις υποθέσεις

- $\Pi_1$   $H_0 : F(t) = G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) \neq G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
- ▶ Περιοχή απόρριψης σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha$ :  $|Z| > z_{\alpha/2}$
  - ▶ p-value:  $2P(Z > |z|) = 2(1 - \Phi(|z|))$
- $\Pi_2$   $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) > G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
- ▶ Περιοχή απόρριψης σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha$ :  $Z > z_\alpha$
  - ▶ p-value:  $P(Z > z) = 1 - \Phi(z)$
- $\Pi_3$   $H_0 : F(t) \geq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) < G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$

όπου

- $z_\alpha$  το άνω  $\alpha$  ποσοστιαίο σημείο της  $\mathcal{N}(0, 1)$ ,  $0 < \alpha < 1$
- $z$  η παρατηρηθείσα τιμή της  $Z$  στο δείγμα
- $\Phi(\cdot)$  η συνάρτηση κατανομής της  $\mathcal{N}(0, 1)$

## (Προσεγγιστική) συμπερασματολογία για τις υποθέσεις

- $\Pi_1$   $H_0 : F(t) = G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) \neq G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
- ▶ Περιοχή απόρριψης σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha$ :  $|Z| > z_{\alpha/2}$
  - ▶ p-value:  $2P(Z > |z|) = 2(1 - \Phi(|z|))$
- $\Pi_2$   $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) > G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
- ▶ Περιοχή απόρριψης σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha$ :  $Z > z_\alpha$
  - ▶ p-value:  $P(Z > z) = 1 - \Phi(z)$
- $\Pi_3$   $H_0 : F(t) \geq G(t), \forall t$  έναντι  $H_1 : F(t) < G(t)$  για τουλάχιστον ένα  $t$
- ▶ Περιοχή απόρριψης σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha$ :  $Z < -z_\alpha$
  - ▶ p-value:  $P(Z < z) = \Phi(z)$

όπου

- $z_\alpha$  το άνω  $\alpha$  ποσοστιαίο σημείο της  $\mathcal{N}(0, 1)$ ,  $0 < \alpha < 1$
- $z$  η παρατηρηθείσα τιμή της  $Z$  στο δείγμα
- $\Phi(\cdot)$  η συνάρτηση κατανομής της  $\mathcal{N}(0, 1)$

# Εφαρμογή

Οι βαθμοί στο μάθημα Στατιστικής σε δύο διαφορετικά Τμήματα είναι:

- τμήμα 1: (7, 8, 6, 9, 4, 2, 6, 5, 8, 9, 10, 4, 5, 7, 4)
- τμήμα 2: (6, 5, 3, 7, 9, 8, 6, 9, 10, 5, 2, 3, 7, 8, 9, 7, 4).

Να ελεγχθεί σε επίπεδο σημαντικότητας  $\alpha = 5\%$  αν οι βαθμοί στο Τμήμα 2 τείνουν να είναι μεγαλύτεροι από αυτούς των φοιτητών στο Τμήμα 1.

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).



## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .
- Έστω  $F(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $X_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ .

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .
- Έστω  $F(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $X_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ .
- Έστω  $G(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $Y_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ .

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .
- Έστω  $F(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $X_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ .
- Έστω  $G(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $Y_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ .
- $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι της  $H_1 : F(t) > G(t)$ , για τουλάχιστον ένα  $t$  (πρόβλημα  $\Pi_2$ )

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .
- Έστω  $F(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $X_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ .
- Έστω  $G(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $Y_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ .
- $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι της  $H_1 : F(t) > G(t)$ , για τουλάχιστον ένα  $t$  (πρόβλημα Π<sub>2</sub>)
- Ισοδυναμεί με  $H_0 : P(X_1 < Y_1) \leq 1/2$  έναντι της  $H_1 : P(X_1 < Y_1) > 1/2$

## Εφαρμογή

- Έστω  $X = (X_1, \dots, X_m)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 1 ( $m = 15$ ).
- Έστω  $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$  ανεξάρτητες και ισόνομες τ.μ. που περιγράφουν την βαθμολογία των φοιτητών στο τμήμα 2 ( $n = 17$ ).
- Υποθέτουμε ότι  $X_i$  και  $Y_j$  ανεξάρτητες για κάθε  $i, j$ .
- Έστω  $F(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $X_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ .
- Έστω  $G(t)$  η συνάρτηση κατανομής του  $Y_j$ ,  $j = 1, \dots, n$ .
- $H_0 : F(t) \leq G(t), \forall t$  έναντι της  $H_1 : F(t) > G(t)$ , για τουλάχιστον ένα  $t$  (πρόβλημα Π<sub>2</sub>)
- Ισοδυναμεί με  $H_0 : P(X_1 < Y_1) \leq 1/2$  έναντι της  $H_1 : P(X_1 < Y_1) > 1/2$
- Η  $H_0$  σημαίνει ότι οι βαθμολογίες στο τμήμα 1 ( $X_i$ ) είναι στοχαστικά μεγαλύτερες-ίσες (*stochastically dominant*) από τις βαθμολογίες στο τμήμα 2 ( $Y_j$ )

# Εφαρμογή

	βαθμός	τιμήμα	τάξη	$R_{N,i}$
1	2.00	1.00	1.50	—
2	2.00	2.00	1.50	1.50
3	3.00	2.00	3.50	3.50
4	3.00	2.00	3.50	3.50
5	4.00	1.00	6.50	—
6	4.00	1.00	6.50	—
7	4.00	1.00	6.50	—
8	4.00	2.00	6.50	6.50
9	5.00	1.00	10.50	—
10	5.00	1.00	10.50	—
11	5.00	2.00	10.50	10.50
12	5.00	2.00	10.50	10.50
13	6.00	1.00	14.50	—
14	6.00	1.00	14.50	—
15	6.00	2.00	14.50	14.50
16	6.00	2.00	14.50	14.50
17	7.00	1.00	19.00	—
18	7.00	1.00	19.00	—
19	7.00	2.00	19.00	19.00
20	7.00	2.00	19.00	19.00
21	7.00	2.00	19.00	19.00
22	8.00	1.00	23.50	—
23	8.00	1.00	23.50	—
24	8.00	2.00	23.50	23.50
25	8.00	2.00	23.50	23.50
26	9.00	1.00	28.00	—
27	9.00	1.00	28.00	—
28	9.00	2.00	28.00	28.00
29	9.00	2.00	28.00	28.00
30	9.00	2.00	28.00	28.00
31	10.00	1.00	31.50	—
32	10.00	2.00	31.50	31.50

# Εφαρμογή

	βαθμός	τιμήμα	τάξη	$R_{N,i}$
1	2.00	1.00	1.50	—
2	2.00	2.00	1.50	1.50
3	3.00	2.00	3.50	3.50
4	3.00	2.00	3.50	3.50
5	4.00	1.00	6.50	—
6	4.00	1.00	6.50	—
7	4.00	1.00	6.50	—
8	4.00	2.00	6.50	6.50
9	5.00	1.00	10.50	—
10	5.00	1.00	10.50	—
11	5.00	2.00	10.50	10.50
12	5.00	2.00	10.50	10.50
13	6.00	1.00	14.50	—
14	6.00	1.00	14.50	—
15	6.00	2.00	14.50	14.50
16	6.00	2.00	14.50	14.50
17	7.00	1.00	19.00	—
18	7.00	1.00	19.00	—
19	7.00	2.00	19.00	19.00
20	7.00	2.00	19.00	19.00
21	7.00	2.00	19.00	19.00
22	8.00	1.00	23.50	—
23	8.00	1.00	23.50	—
24	8.00	2.00	23.50	23.50
25	8.00	2.00	23.50	23.50
26	9.00	1.00	28.00	—
27	9.00	1.00	28.00	—
28	9.00	2.00	28.00	28.00
29	9.00	2.00	28.00	28.00
30	9.00	2.00	28.00	28.00
31	10.00	1.00	31.50	—
32	10.00	2.00	31.50	31.50

• Wilcoxon rank sum:

$$W_{m,n} = \sum_{i=1}^n R_{N,i}$$
$$= 1.50 + 3.50 + \dots + 31.5 = 284.5$$



# Εφαρμογή

	βαθμός	τιμήμα	τάξη	$R_{N,i}$
1	2.00	1.00	1.50	–
2	2.00	2.00	1.50	1.50
3	3.00	2.00	3.50	3.50
4	3.00	2.00	3.50	3.50
5	4.00	1.00	6.50	–
6	4.00	1.00	6.50	–
7	4.00	1.00	6.50	–
8	4.00	2.00	6.50	6.50
9	5.00	1.00	10.50	–
10	5.00	1.00	10.50	–
11	5.00	2.00	10.50	10.50
12	5.00	2.00	10.50	10.50
13	6.00	1.00	14.50	–
14	6.00	1.00	14.50	–
15	6.00	2.00	14.50	14.50
16	6.00	2.00	14.50	14.50
17	7.00	1.00	19.00	–
18	7.00	1.00	19.00	–
19	7.00	2.00	19.00	19.00
20	7.00	2.00	19.00	19.00
21	7.00	2.00	19.00	19.00
22	8.00	1.00	23.50	–
23	8.00	1.00	23.50	–
24	8.00	2.00	23.50	23.50
25	8.00	2.00	23.50	23.50
26	9.00	1.00	28.00	–
27	9.00	1.00	28.00	–
28	9.00	2.00	28.00	28.00
29	9.00	2.00	28.00	28.00
30	9.00	2.00	28.00	28.00
31	10.00	1.00	31.50	–
32	10.00	2.00	31.50	31.50

• Wilcoxon rank sum:

$$W_{m,n} = \sum_{i=1}^n R_{N,i}$$
$$= 1.50 + 3.50 + \dots + 31.5 = 284.5$$

• Mann-Whitney U:

$$U_{m,n} = W_{m,n} - \frac{n(n+1)}{2} = 131.5$$

# Εφαρμογή

	βαθμός	τιμήμα	τάξη	$R_{N,i}$
1	2.00	1.00	1.50	—
2	2.00	2.00	1.50	1.50
3	3.00	2.00	3.50	3.50
4	3.00	2.00	3.50	3.50
5	4.00	1.00	6.50	—
6	4.00	1.00	6.50	—
7	4.00	1.00	6.50	—
8	4.00	2.00	6.50	6.50
9	5.00	1.00	10.50	—
10	5.00	1.00	10.50	—
11	5.00	2.00	10.50	10.50
12	5.00	2.00	10.50	10.50
13	6.00	1.00	14.50	—
14	6.00	1.00	14.50	—
15	6.00	2.00	14.50	14.50
16	6.00	2.00	14.50	14.50
17	7.00	1.00	19.00	—
18	7.00	1.00	19.00	—
19	7.00	2.00	19.00	19.00
20	7.00	2.00	19.00	19.00
21	7.00	2.00	19.00	19.00
22	8.00	1.00	23.50	—
23	8.00	1.00	23.50	—
24	8.00	2.00	23.50	23.50
25	8.00	2.00	23.50	23.50
26	9.00	1.00	28.00	—
27	9.00	1.00	28.00	—
28	9.00	2.00	28.00	28.00
29	9.00	2.00	28.00	28.00
30	9.00	2.00	28.00	28.00
31	10.00	1.00	31.50	—
32	10.00	2.00	31.50	31.50

• Wilcoxon rank sum:

$$W_{m,n} = \sum_{i=1}^n R_{N,i}$$

$$= 1.50 + 3.50 + \dots + 31.5 = 284.5$$

• Mann-Whitney U:

$$U_{m,n} = W_{m,n} - \frac{n(n+1)}{2} = 131.5$$

• Προσεγγιστική ελεγχουσυνάρτηση:

$$z = \frac{W_{m,n} - n(N+1)/2}{\sqrt{n(N+1)(N-n)/12}}$$

$$= \frac{284.5 - 280.5}{\sqrt{701.25}} \approx 0.15 < z_{0.05} \approx 1.64$$

# Εφαρμογή

	βαθμός	τιμήμα	τάξη	$R_{N,i}$
1	2.00	1.00	1.50	—
2	2.00	2.00	1.50	1.50
3	3.00	2.00	3.50	3.50
4	3.00	2.00	3.50	3.50
5	4.00	1.00	6.50	—
6	4.00	1.00	6.50	—
7	4.00	1.00	6.50	—
8	4.00	2.00	6.50	6.50
9	5.00	1.00	10.50	—
10	5.00	1.00	10.50	—
11	5.00	2.00	10.50	10.50
12	5.00	2.00	10.50	10.50
13	6.00	1.00	14.50	—
14	6.00	1.00	14.50	—
15	6.00	2.00	14.50	14.50
16	6.00	2.00	14.50	14.50
17	7.00	1.00	19.00	—
18	7.00	1.00	19.00	—
19	7.00	2.00	19.00	19.00
20	7.00	2.00	19.00	19.00
21	7.00	2.00	19.00	19.00
22	8.00	1.00	23.50	—
23	8.00	1.00	23.50	—
24	8.00	2.00	23.50	23.50
25	8.00	2.00	23.50	23.50
26	9.00	1.00	28.00	—
27	9.00	1.00	28.00	—
28	9.00	2.00	28.00	28.00
29	9.00	2.00	28.00	28.00
30	9.00	2.00	28.00	28.00
31	10.00	1.00	31.50	—
32	10.00	2.00	31.50	31.50

• Wilcoxon rank sum:

$$W_{m,n} = \sum_{i=1}^n R_{N,i}$$

$$= 1.50 + 3.50 + \dots + 31.5 = 284.5$$

• Mann-Whitney U:

$$U_{m,n} = W_{m,n} - \frac{n(n+1)}{2} = 131.5$$

• Προσεγγιστική ελεγχουσυνάρτηση:

$$z = \frac{W_{m,n} - n(N+1)/2}{\sqrt{n(N+1)(N-n)/12}}$$

$$= \frac{284.5 - 280.5}{\sqrt{701.25}} \approx 0.15 < z_{0.05} \approx 1.64$$

• p-value:  $P(Z > 0.15) \approx 0.44 > \alpha = 0.05$

# Εφαρμογή

	βαθμός	τμήμα	τάξη	$R_{N,i}$
1	2.00	1.00	1.50	—
2	2.00	2.00	1.50	1.50
3	3.00	2.00	3.50	3.50
4	3.00	2.00	3.50	3.50
5	4.00	1.00	6.50	—
6	4.00	1.00	6.50	—
7	4.00	1.00	6.50	—
8	4.00	2.00	6.50	6.50
9	5.00	1.00	10.50	—
10	5.00	1.00	10.50	—
11	5.00	2.00	10.50	10.50
12	5.00	2.00	10.50	10.50
13	6.00	1.00	14.50	—
14	6.00	1.00	14.50	—
15	6.00	2.00	14.50	14.50
16	6.00	2.00	14.50	14.50
17	7.00	1.00	19.00	—
18	7.00	1.00	19.00	—
19	7.00	2.00	19.00	19.00
20	7.00	2.00	19.00	19.00
21	7.00	2.00	19.00	19.00
22	8.00	1.00	23.50	—
23	8.00	1.00	23.50	—
24	8.00	2.00	23.50	23.50
25	8.00	2.00	23.50	23.50
26	9.00	1.00	28.00	—
27	9.00	1.00	28.00	—
28	9.00	2.00	28.00	28.00
29	9.00	2.00	28.00	28.00
30	9.00	2.00	28.00	28.00
31	10.00	1.00	31.50	—
32	10.00	2.00	31.50	31.50

• Wilcoxon rank sum:

$$W_{m,n} = \sum_{i=1}^n R_{N,i}$$

$$= 1.50 + 3.50 + \dots + 31.5 = 284.5$$

• Mann-Whitney U:

$$U_{m,n} = W_{m,n} - \frac{n(n+1)}{2} = 131.5$$

• Προσεγγιστική ελεγχουσυνάρτηση:

$$z = \frac{W_{m,n} - n(N+1)/2}{\sqrt{n(N+1)(N-n)/12}}$$

$$= \frac{284.5 - 280.5}{\sqrt{701.25}} \approx 0.15 < z_{0.05} \approx 1.64$$

• p-value:  $P(Z > 0.15) \approx 0.44 > \alpha = 0.05$

• Δεν απορριπώ την  $H_0$  έναντι της  $H_1$ : οι βαθμοί στο τμήμα 2 δεν είναι μεγαλύτεροι από το τμήμα 1 ( $\alpha = 0.05$ ).

## Εφαρμογή: Στην R

- α' τρόπος: με δικές μας εντολές
- β' τρόπος: μέσω της base function: `wilcox.test()`
- δείτε το αρχείο `wilcoxon_sum_rank.R`
- Παρατήρηση
  - ▶ Η R υπολογίζει το Mann-Whitney  $U$  ( $U_{m,n}$ ) και όχι το Wilcoxon rank sum ( $W_{m,n}$ )
  - ▶ Το p-value του ελέγχου δεν επηρεάζεται από αυτό

## Εφαρμογή: ακριβής κατανομή

- Υπολογισμός ποσοστιαίου σημείου της ακριβούς κατανομής του  $U_{m,n}$ 
  - ▶ `qwilcox(p = 0.05, m = 17, n = 15, lower.tail = F)`
  - ▶ 171
- Προηγουμένως όμως υπολογίσαμε ότι  $U_{m,n} = 131.5$
- Επειδή  $131.5 < 171$ , δεν απορρίπτουμε την  $H_0$ , έναντι της  $H_1$ .
- Υπολογισμός ακριβούς p-value:
  - ▶ `pwilcox(q = 131.5, m = 15, n = 17, lower.tail = F)`
  - ▶ 0.4408149
- Παρατηρήστε ότι το προσεγγιστικό p-value που υπολογίσαμε πριν είναι αρκετά κοντά στο (ακριβές) p-value
- Προσοχή: οι παραπάνω συνάρτησεις μπορούν να κρασάρουν την R αν τουλάχιστον ένα εκ των  $m, n$  είναι «μεγάλο».