

Ανάλυση ποσοτικών δεδομένων (III)

Ε. Σαμόλη

Καθηγήτρια Επιδημιολογίας και Ιατρικής Στατιστικής
Εργ. Υγιεινής, Επιδημιολογίας και Ιατρικής Στατιστικής

Ιατρική Σχολή, ΕΚΠΑ

`esamoli@med.uoa.gr`

Βάνα Σύψα

Καθηγήτρια Επιδημιολογίας και Ιατρικής Στατιστικής
Εργ. Υγιεινής, Επιδημιολογίας και Ιατρικής Στατιστικής

Ιατρική Σχολή, ΕΚΠΑ

`vsipsa@med.uoa.gr`



Πιθανά ερωτήματα προς διερεύνηση

1. Ποιο είναι το ύψος των αγοριών ηλικίας 6 ετών στην Ελλάδα;
2. Διαφέρει το ύψος των αγοριών σήμερα σε σχέση με το αντίστοιχο ύψος το 1981;
3. Διαφέρει το ύψος των αγοριών στην Ελλάδα σε σχέση με το ύψος των κοριτσιών;
4. **Μεταβάλλεται σημαντικά το ύψος των αγοριών από την ηλικία των 15 στην ηλικία των 17 ετών;**

Ερώτημα

- Μεταβάλλεται σημαντικά το ύψος των αγοριών από την ηλικία των 15 στην ηλικία των 17 ετών;
- Για να απαντήσω σε αυτό το ερώτημα, επιλέγω ένα δείγμα αγοριών ηλικίας 15 ετών και μετρώ το ανάστημά τους. Δύο χρόνια μετά, μετρώ ξανά το ανάστημά τους
- Με ενδιαφέρει να συγκρίνω τις μέσες τιμές στις 2 αυτές χρονικές στιγμές
- **Η διαφορά σε σχέση με τα προηγούμενα παραδείγματα:**
 - Οι μετρήσεις γίνονται στα ίδια άτομα (στην ίδια ερευνητική μονάδα) → **αντιστοιχία κατά ζεύγη**
 - Πλεονέκτημα: ένα σημαντικό μέρος της βιολογικής μεταβλητότητας που υπάρχει μεταξύ των ερευνητικών μονάδων εξαφανίζεται. Αυτό έχει σαν αποτέλεσμα πιο ακριβείς συγκρίσεις

t-test κατά ζεύγη (paired t-test)

Εφαρμόζεται όταν έχω ένα ποσοτικό μέγεθος όπου οι παρατηρήσεις συγκρινόμενες ομάδων εμφανίζουν ατομική αντιστοιχία (δεν είναι ανεξάρτητες)

1. Συνήθως **ίδια ερευνητική μονάδα**, π.χ.:

- Μέτρηση της συστολικής αρτηριακής πίεσης στα ίδια άτομα, πριν και μετά από χρήση αντισυλληπτικών.
- Σύγκριση αποτελεσματικότητας 2 φαρμάκων στους ίδιους ασθενείς (χορήγηση φαρμάκων σε 2 περιόδους).

2. Ή, οι μετρήσεις δε γίνονται στα ίδια άτομα, αλλά σε **εξομοιωμένα (matched) άτομα**, π.χ. σε δίδυμα αδέρφια, ή σε άτομα του ίδιου φύλου, ηλικίας, βάρους, κτλ.

- Τότε οι συγκρίσεις πρέπει να γίνονται **κατά ζεύγη**.
- **Προϋπόθεση**: Η κατανομή της διαφοράς να είναι κανονική.

Μορφή δεδομένων

| Ύψος πριν | Ύψος μετά | Διαφορά d_i (μετά-πριν) |
|-----------|-----------|---------------------------|
| 174 | 180 | 6 |
| 180 | 185 | 5 |
| 173 | 176 | 3 |

Μέση διαφορά $\bar{d} = \frac{\sum d_i}{n} = 4.7$

Αν το ύψος δεν μεταβάλλεται από τα 15 στα 17 έτη ηλικίας, πώς θα αναμέναμε αυτή τη μέση διαφορά;

t-test κατά ζεύγη

Επειδή έχουμε παρατηρήσεις με ατομική αντιστοιχία, μας ενδιαφέρουν οι **διαφορές μεταξύ των μετρήσεων**. Συμβολίζουμε με μ_δ τη μέση διαφορά

$$H_0: \mu_\delta = 0$$

$$H_1: \mu_\delta \neq 0$$

• Τα **δείγματα** θα έχουν το ίδιο μέγεθος n

1. Υπολογίζουμε από το δείγμα μας: $t = |\bar{d}|/SE_d$

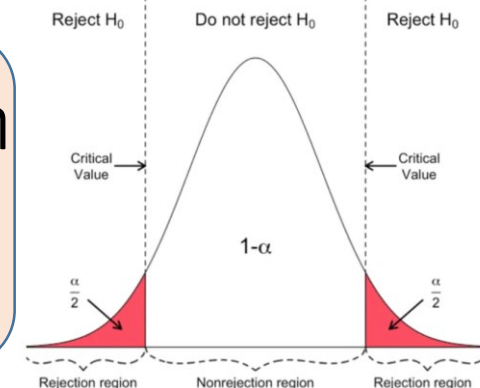
Υπολογισμός $\bar{d} = \frac{\sum d_i}{n}$ (ο μέσος όρος των διαφορών των ατόμων $i=1, \dots, n$)

Υπολογισμός $SE_d = \frac{S_d}{\sqrt{n}}$ όπου $S_d = \sqrt{\frac{\sum d_i^2 - \frac{(\sum d_i)^2}{n}}{n-1}}$

2. Κάτω από τη μηδενική υπόθεση: $|\bar{d}|/SE_d$ ακολουθεί την **t κατανομή με $n-1$ βαθμούς ελευθερίας** \rightarrow Βρίσκουμε από πίνακες την τιμή $t_{n-1, 0.05}$

3. Αν $|\bar{d}|/SE_d < t_{n-1, 0.05} \rightarrow$ η διαφορά δεν είναι στατιστικά σημαντική (δεν απορρίπτω τη μηδενική υπόθεση)

Αν $|\bar{d}|/SE_d > t_{n-1, 0.05} \rightarrow$ διαφορά είναι στατιστικά σημαντική (απορρίπτω τη μηδενική υπόθεση)



Παράδειγμα: Μεταβολή αναστήματος

- Σε υποθετικά δεδομένα, μετρήθηκε το ανάστημα σε δείγμα 500 αγοριών σε 2 χρονικές στιγμές: σε ηλικία 15 ετών και σε ηλικία 17 ετών

| | | Mean (SD) height (cm) | |
|--------|-----|-----------------------|----------------|
| | n | Ηλικία 15 ετών | Ηλικία 17 ετών |
| Αγόρια | 500 | 172.4 (7.1) | 176.6 (7.2) |

- Μεταβλήθηκε σημαντικά το ύψος τους;
 - Ανάστημα: ποσοτική μεταβλητή
 - Μετρήθηκε το ανάστημα στα ίδια άτομα
→ κατά ζεύγη αντιστοιχία
- } t-test κατά ζεύγη

Παράδειγμα - συνέχεια

- $t = |\bar{d}| / SE_d = \dots = 4.2 / 0.44 = 9.5$

- $t_{n-1, 0.05} = t_{499, 0.05} = 1.97$

- Άρα $t = 9.5 > 1.97$

- Επομένως, η διαφορά είναι στατιστικά σημαντική στο 5% επίπεδο σημαντικότητας

- Είναι στατιστικά σημαντική και στο 1% ($9.5 > 2.586$)

→ Το ανάστημα των αγοριών μεταβάλλεται σημαντικά από τα 15 στα 17 έτη

- Από στατιστικό πρόγραμμα: $p < 0.001$

Η πιθανότητα η παρατηρούμενη διαφορά να έχει προκύψει κατά τύχη (ενώ δηλαδή ισχύει η μηδενική υπόθεση ότι δεν υπάρχει διαφορά στο ύψος) είναι πάρα πολύ μικρή

→ απίθανο να έχει συμβεί τυχαία

→ στατιστικά σημαντική διαφορά

| Degrees of freedom | Significance level | | |
|--------------------|--------------------|--------|--------|
| | 10% | 5% | 1% |
| 1 | 6.314 | 12.706 | 63.657 |
| 2 | 2.920 | 4.303 | 9.925 |
| 3 | 2.353 | 3.182 | 5.841 |
| 4 | 2.132 | 2.776 | 4.604 |
| 5 | 2.015 | 2.571 | 4.032 |
| 6 | 1.943 | 2.447 | 3.707 |
| 7 | 1.894 | 2.365 | 3.499 |
| 8 | 1.860 | 2.306 | 3.355 |
| 9 | 1.833 | 2.262 | 3.250 |
| 10 | 1.812 | 2.228 | 3.169 |
| | | | |
| 60 | 1.671 | 2.000 | 2.660 |
| 70 | 1.667 | 1.994 | 2.648 |
| 80 | 1.664 | 1.990 | 2.639 |
| 90 | 1.662 | 1.987 | 2.632 |
| 100 | 1.660 | 1.984 | 2.626 |
| 120 | 1.658 | 1.980 | 2.617 |
| 150 | 1.655 | 1.976 | 2.609 |
| 200 | 1.653 | 1.972 | 2.601 |
| 300 | 1.650 | 1.968 | 2.592 |
| 400 | 1.649 | 1.966 | 2.588 |
| 500 | 1.648 | 1.965 | 2.586 |
| 600 | 1.647 | 1.964 | 2.584 |
| ∞ | 1.645 | 1.960 | 2.576 |

Παράδειγμα: Είναι το φάρμακο Α αποτελεσματικό στη μείωση της συστολικής πίεσης;

| Άτομα | Συστολική Πίεση πριν θεραπεία | Συστολική Πίεση μετά θεραπεία |
|-------|-------------------------------|-------------------------------|
| 1 | 160 | 164 |
| 2 | 170 | 134 |
| 3 | 170 | 150 |
| 4 | 152 | 140 |
| 5 | 142 | 121 |
| 6 | 144 | 132 |
| 7 | 136 | 141 |
| 8 | 147 | 153 |
| 9 | 148 | 132 |
| 10 | 126 | 99 |
| 11 | 147 | 126 |
| 12 | 139 | 133 |

| Παρατηρηθείσα διαφορά d_i (πριν-μετά) |
|---|
| -4 |
| 36 |
| 20 |
| 12 |
| 21 |
| 12 |
| -5 |
| -6 |
| 16 |
| 27 |
| 21 |
| 6 |

$$\bar{d} = \frac{\sum_i d_i}{n} = \frac{156}{12} = 13mmHg$$

$$SD_d = \sqrt{\frac{\sum_i d_i^2 - \frac{(\sum_i d_i)^2}{n}}{n-1}} = \sqrt{\frac{3964 - \frac{(156)^2}{12}}{12-1}} = 13.27mmHg$$

$$SE = \frac{SD_d}{\sqrt{n}} = \frac{13.27}{\sqrt{12}} = 3.83mmHg$$

$$t = \frac{|\bar{d}|}{SE_d} = \frac{13}{3.83} = 3.39$$

Παράδειγμα: Είναι το φάρμακο A αποτελεσματικό στη μείωση της συστολικής πίεσης;

- $t = 3.39 > 2.201$ ($n = 12 - 1 = 11$)
- Στατιστικά σημαντική διαφορά **στο επίπεδο 5%** (και στο 1%)
- Άρα το φάρμακο A μειώνει τα επίπεδα συστολικής πίεσης στους ασθενείς (κατά μέσο όρο κατά 13 mmHg)
- 95% ΔΕ της διαφοράς πριν-μετά:

$$\bar{d} \pm t_{n-1, 0.05} * SE_{\bar{d}} = 13 \pm 2,20 * 3.83 = (4.6, 21.6) \text{ mmHg}$$

Ερμηνεία: Η χορήγηση του φαρμάκου μειώνει την συστολική πίεση κατά μέσο όρο 13 mmHg

Είμαστε 95% σίγουροι ότι πραγματική μέση μείωση βρίσκεται μεταξύ 4,6 και 21,6 mmHg

Η τιμή 0 δεν περιλαμβάνεται στο 95% ΔΕ → σε συμφωνία με το αποτέλεσμα paired t-test

| Degrees of freedom | Significance level | | |
|--------------------|--------------------|--------|--------|
| | 10% | 5% | 1% |
| 1 | 6.314 | 12.706 | 63.657 |
| 2 | 2.920 | 4.303 | 9.925 |
| 3 | 2.353 | 3.182 | 5.841 |
| 4 | 2.132 | 2.776 | 4.604 |
| 5 | 2.015 | 2.571 | 4.032 |
| 6 | 1.943 | 2.447 | 3.707 |
| 7 | 1.894 | 2.365 | 3.499 |
| 8 | 1.860 | 2.306 | 3.355 |
| 9 | 1.833 | 2.262 | 3.250 |
| 10 | 1.812 | 2.228 | 3.169 |
| 11 | 1.796 | 2.201 | 3.106 |

Παράδειγμα: Είναι αποτελεσματικό ένα υπνωτικό χάπι A στην αύξηση των ωρών ύπνου;

- Κλινική δοκιμή για τη σύγκριση της αποτελεσματικότητας ενός υπνωτικού χαπιού σε σχέση με placebo
- Καταγράφηκαν οι συνεχόμενες ώρες ύπνου σε 10 άτομα με προβλήματα ύπνου ένα βράδυ που έλαβαν υπνωτικό και ένα βράδυ που έλαβαν placebo

Results of a placebo-controlled clinical trial to test the effectiveness of a sleeping drug.

| Patient | Hours of sleep | | Difference |
|---------|----------------|---------|------------|
| | Drug | Placebo | |
| 1 | 6.1 | 5.2 | 0.9 |
| 2 | 6.0 | 7.9 | -1.9 |
| 3 | 8.2 | 3.9 | 4.3 |
| 4 | 7.6 | 4.7 | 2.9 |
| 5 | 6.5 | 5.3 | 1.2 |
| 6 | 5.4 | 7.4 | -2.0 |
| 7 | 6.9 | 4.2 | 2.7 |
| 8 | 6.7 | 6.1 | 0.6 |
| 9 | 7.4 | 3.8 | 3.6 |
| 10 | 5.8 | 7.3 | -1.5 |

- Μέση διάρκεια ύπνου με το Placebo: 5.58 h
- Μέση διάρκεια ύπνου με το υπνωτικό: 6.66 h
- Μέσο όρος επιπλέον ωρών ύπνου: 1.08 h
- $SE_d = SD/\sqrt{n} = 2.31/\sqrt{10} = 0.73$ h
- Είναι αυτή η διαφορά σημαντική;

Παράδειγμα: Είναι αποτελεσματικό ένα υπνωτικό χάπι A στην αύξηση των ωρών ύπνου;

- 95% ΔΕ της διαφοράς στις ώρες ύπνου: $\bar{d} \pm t_{n-1, 0.05} * SE_{\bar{d}}$
 $1.08 \pm 2.26 * 0.73 \rightarrow (-0.57, 2.73) \text{ h}$

- Τι συμπεραίνετε;
- Αντίστοιχα με εφαρμογή paired t-test:

$$t = |\bar{d}| / SE_{\bar{d}} = 1.08 / 0.73 = 1.48$$

- $t_{n-1, 0.05} = t_{9, 0.05} = 2.26$

- Άρα $t = 1.48 < 2.26$

- Επομένως, η διαφορά δεν είναι στατιστικά σημαντική στο 5% επίπεδο σημαντικότητας
- Το υπνωτικό χάπι δεν φαίνεται να αυξάνει τις ώρες ύπνου
- Από στατιστικό πρόγραμμα: $p = 0.17$

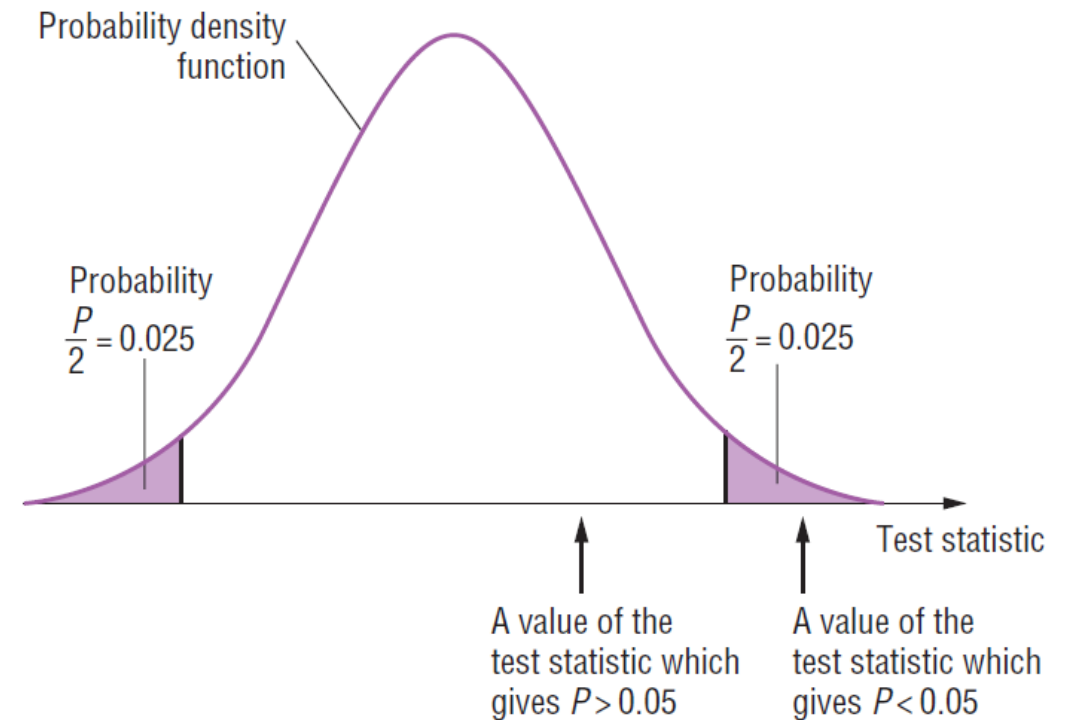
| Degrees of freedom | Significance level | | |
|--------------------|--------------------|--------|--------|
| | 10% | 5% | 1% |
| 1 | 6.314 | 12.706 | 63.657 |
| 2 | 2.920 | 4.303 | 9.925 |
| 3 | 2.353 | 3.182 | 5.841 |
| 4 | 2.132 | 2.776 | 4.604 |
| 5 | 2.015 | 2.571 | 4.032 |
| 6 | 1.943 | 2.447 | 3.707 |
| 7 | 1.894 | 2.365 | 3.499 |
| 8 | 1.860 | 2.306 | 3.355 |
| 9 | 1.833 | 2.262 | 3.250 |
| 10 | 1.812 | 2.228 | 3.169 |
| 11 | 1.796 | 2.201 | 3.106 |

Αν αντί για t-test κατά ζεύγη χρησιμοποιούσαμε απλό t-test θα ήταν λάθος;

- Σε περιπτώσεις παρατηρήσεων κατά ζεύγη ενδείκνυται το t-test κατά ζεύγη γιατί η δοκιμασία αυτή είναι πιο **ισχυρή** από το απλό t-test.
 - **ισχύς** → η πιθανότητα να ανιχνευθεί η αναμενόμενη διαφορά όταν υπάρχει **ισχύς = 1-σφάλμα τύπου II**
- Δηλαδή, **τεκμηριώνει με μικρότερο αριθμό παρατηρήσεων την ενδεχόμενη στατιστική σημαντικότητα μιας πραγματικής διαφοράς.**
- Δηλαδή, αν εφαρμόσουμε απλό t-test
 - αν το αποτέλεσμα είναι στατιστικά σημαντικό τότε ερμηνεύουμε κανονικά το εύρημά μας
 - αν δεν προκύψει σημαντική διαφορά, αυτό μπορεί να οφείλεται στο ότι η δοκιμασία που επιλέχθηκε δεν έχει επαρκή ισχύ

Συνοπτικά τα 3 είδη t-test που συζητήσαμε

| | |
|------------------------------------|--|
| | |
| One sample t-test | $\frac{ \bar{X} - \mu_0 }{SE}$ |
| t-test για ανεξάρτητα δείγματα | $\frac{ \bar{X}_1 - \bar{X}_2 }{SE_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}}$ |
| t-test για κατά ζεύγη παρατηρήσεις | $\frac{ \bar{d} }{SE_d}$ |




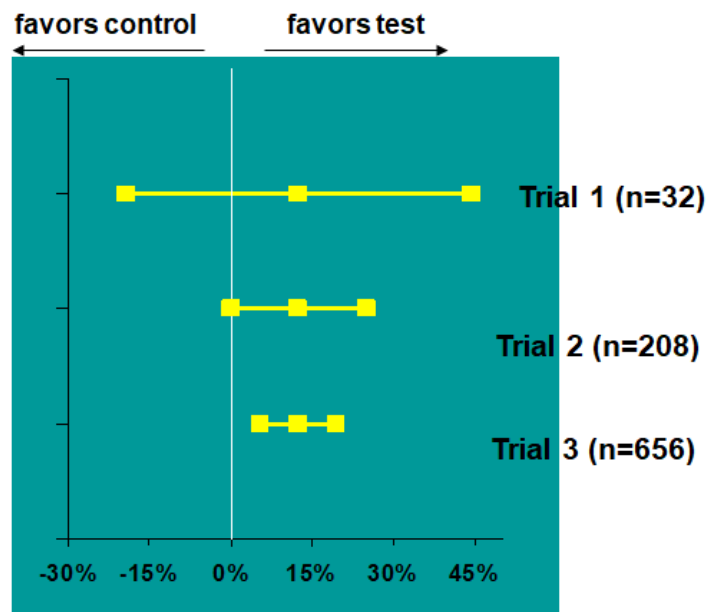
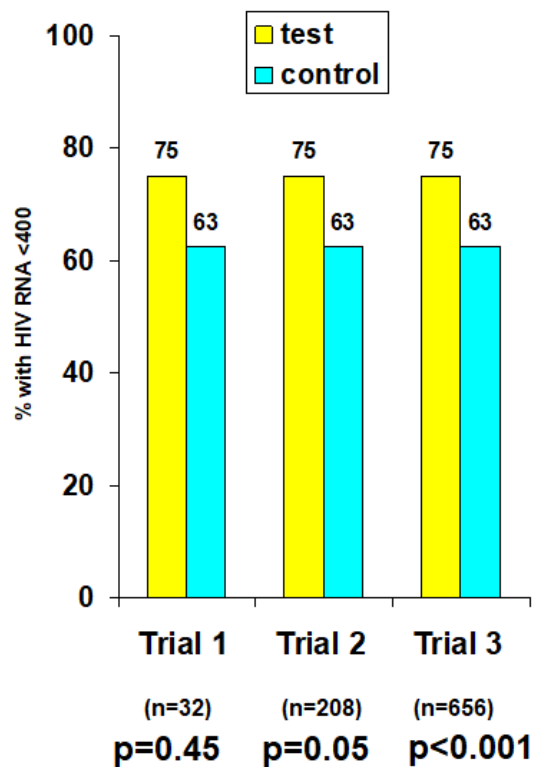
Συγκρίνοντας μέσες τιμές με τη βοήθεια των 95% ΔΕ

| Σύγκριση μέσης τιμής με μία δοσμένη μ_0 | $\bar{x} \pm 1.96 * SE$ | <ul style="list-style-type: none">• Αν το 95% ΔΕ δεν περιλαμβάνει τη δοσμένη τιμή μ_0, απορρίπτουμε τη μηδενική υπόθεση στο επίπεδο σημαντικότητας 5% (έχουμε βρει διαφορά)• Διαφορετικά, δεν απορρίπτουμε τη μηδενική υπόθεση If the C.I. includes μ_0, then we fail to reject the null hypothesis at that level. |
|--|---|---|
| Σύγκριση 2 μέσων τιμών από ανεξάρτητα δείγμα | $(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) \pm 1.96 * SE_{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2)}$ | <ul style="list-style-type: none">• Αν το 95% ΔΕ δεν περιλαμβάνει το 0, απορρίπτουμε τη μηδενική υπόθεση στο επίπεδο σημαντικότητας 5% |
| Σύγκριση 2 μέσων τιμών από παρατηρήσεις κατά ζεύγη | $\bar{d} \pm 1.96 * SE_{\bar{d}}$ | |

**Παρατηρήσεις στον έλεγχο
υποθέσεων και στο t-test**

Παρατηρήσεις στον έλεγχο υποθέσεων

1. Ένα στατιστικά σημαντικό εύρημα δεν είναι απαραίτητα και κλινικά σημαντικό
 - Η p -value εξαρτάται από το μέγεθος του δείγματος της μελέτης μας
 - Το τυπικό σφάλμα μειώνεται όσο αυξάνεται το δείγμα (άρα η συνάρτηση t μεγαλώνει)
 - Επίσης, θυμηθείτε πώς μεταβάλλεται η κρίσιμη τιμή ανάλογα με τους βαθμούς ελευθερίας (όσο πιο μεγάλο δείγμα, τόσο μικρότερη)
 - Αν το δείγμα της μελέτης είναι πολύ μεγάλο, ακόμα και πολύ μικρές διαφορές μπορεί να είναι στατιστικά σημαντικές
 - Μία πολύ μικρή διαφορά σε μία μεγάλη μελέτη μπορεί να έχει το ίδιο p -value με μία μεγάλη διαφορά σε μία μικρή μελέτη



95% CI for difference in response rates

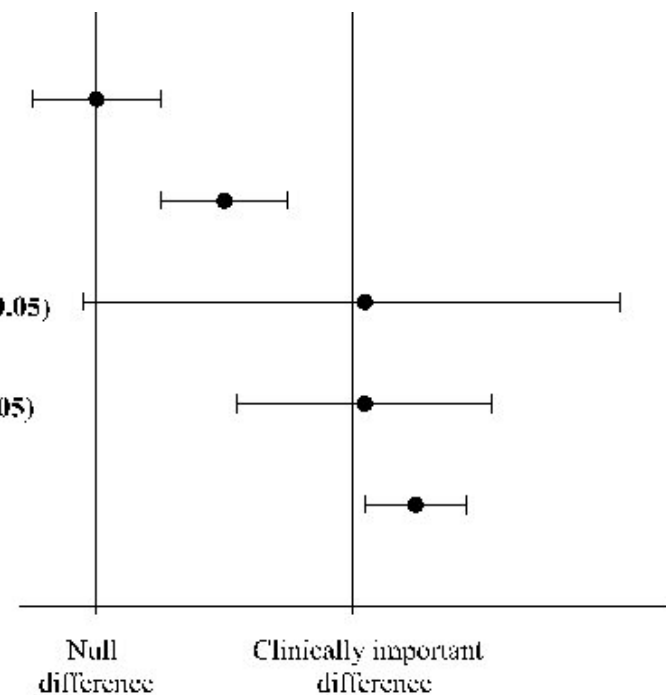
Study A: Not statistically significant and not clinically significant ($p \geq 0.05$)

Study B: Statistically significant but not clinically significant ($p < 0.05$)

Study C: Not statistically significant but (possibly) clinically significant ($p \geq 0.05$)

Study D: Statistically significant and (possibly) clinically significant ($p < 0.05$)

Study E: Statistically significant and clinically significant ($p < 0.05$)



Παρατηρήσεις στον έλεγχο υποθέσεων

2. Αν το αποτέλεσμα δεν είναι στατιστικά σημαντικό δεν σημαίνει απαραίτητα ότι δεν υπάρχει διαφορά
 - Ισχύς της μελέτης & σφάλμα τύπου II
3. Το συμπέρασμα από την κατασκευή του 95% Διαστήματος Εμπιστοσύνης συμπίπτει με αυτό του αμφίπλευρου ελέγχου υπόθεσης

Αν θέλουμε να συγκρίνουμε τις μέσες τιμές σε περισσότερες από 2 ομάδες;

- Το t-test για ανεξάρτητα δείγματα επιτρέπει τη σύγκριση **δύο** μέσων τιμών
- Αν υπάρχουν >2 ομάδες προς σύγκριση, εφαρμόζεται άλλη μεθοδολογία (**one-way analysis of variance**). Η μηδενική και εναλλακτική υπόθεση για π.χ. 3 ομάδες:

$$H_0: \mu_1 = \mu_2 = \mu_3$$

H_1 : τουλάχιστον μία μέση τιμή διαφέρει από τις υπόλοιπες

- Για δύο ομάδες: αντίστοιχο με t-test για ανεξάρτητα δείγματα
- Δεν περιλαμβάνεται στην ύλη του μαθήματος

Πολλαπλοί έλεγχοι

- Ας υποθέσουμε ότι αξιολογούμε τα επίπεδα πίεσης σε ασθενείς με υπέρταση μετά τη λήψη ενός από 4 αξιολογούμενα φάρμακα A, B, C, D

- Αν θέλω να συγκρίνω όλους τους δυνατούς συνδυασμούς: →

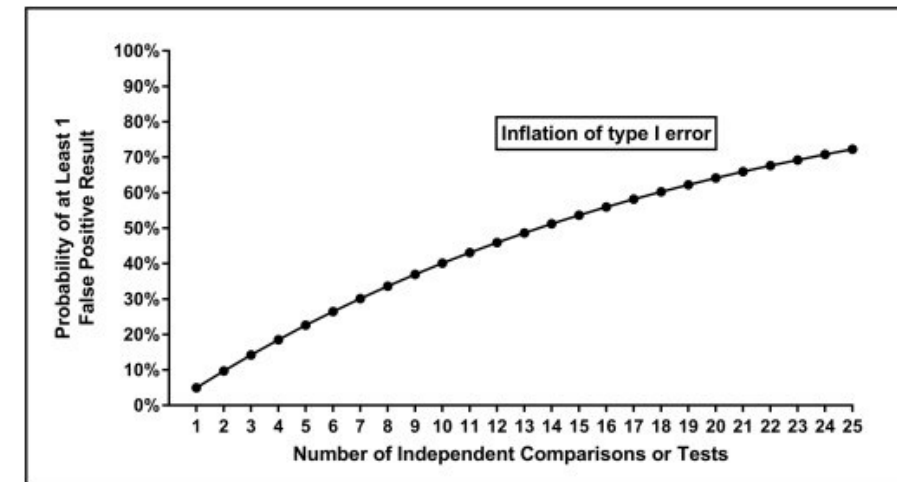
| | |
|---------|---------|
| A vs. B | A vs. C |
| A vs. D | B vs. C |
| B vs. D | C vs. D |

- Εφαρμόζοντας π.χ. t-test για τη σύγκριση κάθε συνδυασμού με επίπεδο σημαντικότητας $\alpha=5\%$
→ έως 5% πιθανότητα να απορρίψω τη μηδενική υπόθεση όταν στην πραγματικότητα δεν υπάρχει διαφορά (σφάλμα τύπου I)

Αν πραγματοποιήσουμε περισσότερα από ένα τεστ, η πιθανότητα να καταλήξω ότι υπάρχει διαφορά ενώ δεν υπάρχει θα είναι $>5\%$ (→ αυξάνεται το σφάλμα τύπου I)

- Στην πράξη αποφεύγουμε τις πολλαπλές συγκρίσεις. Υπάρχουν μέθοδοι που διορθώνουν τις συνέπειες αυτές των πολλαπλών συγκρίσεων π.χ. Bonferroni:

significance level = $5\% / \text{Number of comparisons}$



Π.χ. για 10 πολλαπλές συγκρίσεις με $\alpha=5\%$:

$$1 - (1 - \alpha)^{10} =$$

$$1 - (1 - 0.05)^{10} = 0.40$$


Υπολογισμός μεγέθους δείγματος

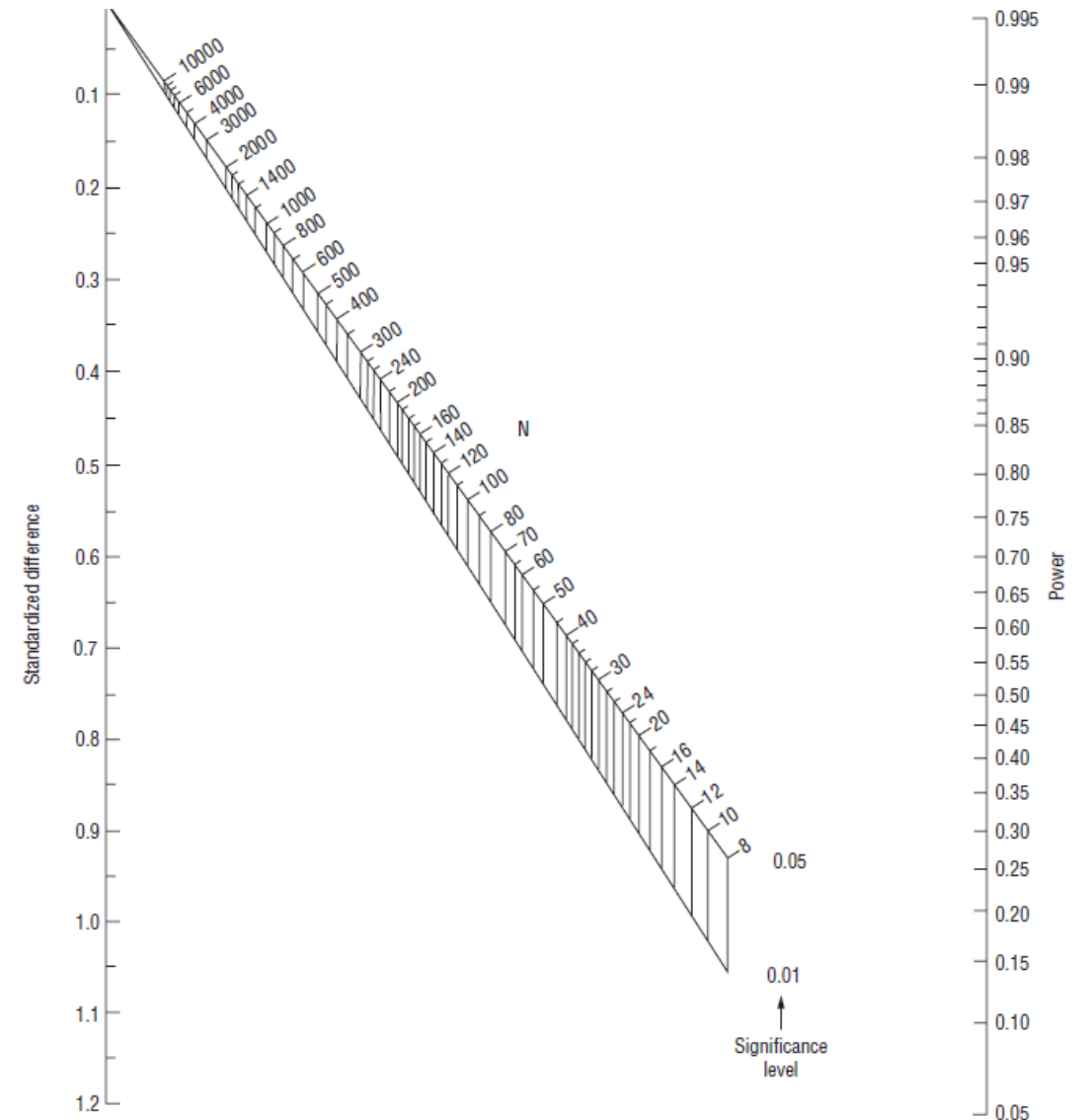
- Πόσα άτομα χρειαζόμαστε στη μελέτη μου για να μπορέσω να απαντήσω το ερώτημα που έχω θέσει;
- Γιατί πρέπει να εκτιμήσουμε το απαιτούμενο μέγεθος δείγματος πριν την έναρξη της μελέτης;
 - Μικρό δείγμα → Χαμηλή ισχύς της μελέτης
 - Μεγάλο δείγμα → Κόστος, χρόνος, ηθικά ζητήματα
- Ο σκοπός είναι να εκτιμηθεί ο «κατάλληλος» αριθμός ασθενών που απαιτούνται

Από τι επηρεάζεται το μέγεθος του δείγματος;

- Την απαιτούμενη ισχύ της μελέτης (τουλάχιστον 80%)
→ άρα σφάλμα τύπου II $\leq 20\%$
- Το επίπεδο σημαντικότητας που θα χρησιμοποιήσουμε στον έλεγχο υποθέσεων (5%)
- Τη μεταβλητότητα του μετρούμενου μεγέθους (πχ. τη σταθερή απόκλιση αν μας ενδιαφέρει ένα ποσοτικό χαρακτηριστικό)
- Το μέγεθος της αναμενόμενης διαφοράς ή της ελάχιστης διαφοράς που θεωρούμε ότι έχει κλινική σημασία (και άρα θα θέλαμε να είμαστε σε θέση να την εντοπίσουμε αν υπάρχει)

Πώς υπολογίζεται το απαιτούμενο μέγεθος δείγματος:

- Τύποι
- Ειδικοί πίνακες
- Νομογράμματα 
- Στατιστικά πακέτα/προγράμματα



Παράδειγμα (αποτελεσματικότητα ακυκλοβίρης στην ερπητική λοίμωξη στόματος σε παιδιά)

Objective – to examine the effectiveness of aciclovir suspension (15 mg/kg) for treating 1- to 7-year-old children with herpetic gingivostomatitis lasting less than 72 hours.

Design – randomized double-blind placebo-controlled trial with ‘treatment’ administered five times a day for 7 days.

Main outcome measure for the determination of sample size – duration of oral lesions.

Sample size question – how many children are required in order to have a 90% power of detecting a 2.5 day difference in mean duration of oral lesions between the two groups at the 5% level of significance? The authors assume that the standard deviation of duration of oral lesions is approximately 5 days.

- Στο νομόγραμμα χρειαζόμαστε την τυποποιημένη διαφορά (standardised difference): $\text{διαφορά}/\text{SD}$
- Στο παράδειγμά μας: $2.5/5 = 0.50$

Standardized difference: 0.50
Επιθυμητή ισχύς: 90%
Επίπεδο σημαντικότητας: 5%



Περίπου 160 παιδιά απαιτούνται (80+80)

Αν αρκεστώ σε μικρότερη ισχύ; (80%)

- ~120 παιδιά (60+60)

