

מבוא להשוואות מרובות.

נעזר בחומר משקפים של ד"ר נוי גלאי

ביצענו ניתוח שונות (חד-כווני) מה עכשיו?

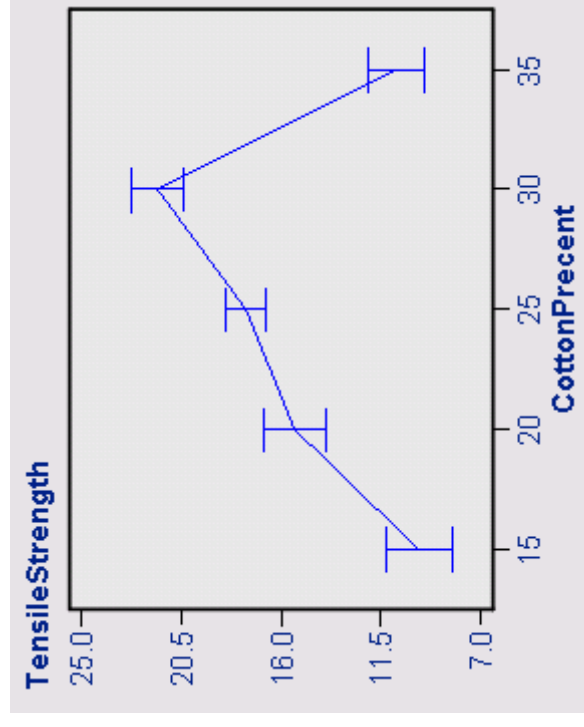
- לא דחינו את $H_0 \leq$ יללה.. למחקר הבא.
- דחינו את $H_0 <=$ שאלות נוספות? נרצה:
 - להסיק לגבי הפרש תוחלות של זוגות של טיפולים:
 - כל הזוגות האפשריים.
 - זוגות אשר ענינו אותנו מראש (לפני תחילת הניתוח).
 - זוגות אשר נראים מעניינים על פי הפרש ממוצעי המדגם.
 - כאשר אחד הטיפולים הוא טיפול "בקרר" נרצה להשוות את כל הטיפולים לטיפול הבקרה (1-a זוגות).
 - לבדוק השארות נוספות המערבות יותר משני טיפולים. (קונטרסטים).

דוגמאות להשוואות מרובות

דוגמת השפעת אחוז הכותנה על חוזק הסיב

Source	DF	Sum of Squares	Mean Square	F Value	Pr > F
Model	4	475.7600000	118.9400000	14.76	<.0001
Error	20	161.2000000	8.0600000		
Corrected Total	24	636.9600000			

CottonPercent	Mean of TensileStrength	Std. Error of TensileStrength
.	15.04	1.03034
15	9.80	1.49666
20	15.40	1.40000
25	17.60	0.92736
30	21.60	1.16619
35	10.80	1.28062



השוואת כל הטיפולים לטיפול בקרה

- מקרה נפוץ בניסויים הוא $a-1$ טיפולים "אמיתיים" וטיפול בקרה אחד.
- לדוגמא: רוצים לבדוק את ההשפעה על לחץ הדם של 4 סוגי תרופות. בודקים 5×20 נבדקים (5 טיפולים) כאשר אחד הטיפולים (נניח מס' 1) הוא טיפול הבקרה אשר אינו מקבל אף תרופה (בפועל יקבל פלסבו).
- השוואות מתבקשות הן:

$$H_0 : \mu_1 = \mu_2$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_3$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_4$$

$$H_0 : \mu_1 = \mu_5$$

השוואות המערבבות יותר משני טיפולים

- לפעמים ייתכן ונרצה לבצע השוואה יותר מורכבת.
- דוגמא: נניח ובוחנים את השפעה של דשנים על כמות היבול הגודלת במהלך חודש (נמדד בק"ג). להלן הטיפולים.
 - טיפול 1 - n0P0 – בקרה, ללא דשן
 - טיפול 2 - n0P1 – ללא חנקן (nitrogen) אבל עם זרחן (phosphorous).
 - טיפול 3 - n1P0 – חנקן ללא זרחן.
 - טיפול 4 - n1P1 – גם חנקן וגם זרחן.

הערה: ייתכן והיה ניתן להסתכל על ניסוי זה כניתוח שונות דו-כווני, אבל לא בהכרח.

- מבנה הטיפולים גורר את ההשערות המעניינות הנ"ל:

ההשערה טוענת שאין השפעה לזרחן.

$$H_0: \mu_1 + \mu_3 = \mu_2 + \mu_4$$

ההשערה טוענת שאין השפעה לחנקן.

$$H_0: \mu_1 + \mu_2 = \mu_3 + \mu_4$$

עקרונות כלליים עבור השוואות מרביות

השוואה מתוכננת מראש (confirmatory analysis) והשוואה מבוססת על הממצעים (exploratory analysis) – post-hoc.

- מבחינה סטטיסטית חשוב להבחין בין השוואות אותן הגדרנו מראש, לפי השערה מדעית מסוימת, לבין השוואות לא מתוכננות אשר נובעות מהממצאים על פי הנתונים אותם אספנו.
- כאשר נבחר השוואות לפי הנתונים, למשל, נשווה תוחלת מכסימלית למינימלית – נקבל הטיה במבחן, כלומר, מובהקות לא נכונה. עם בחירה כזו המובהקות האמיתית נמוכה יותר מזו שנקבעה. השוואות לא מתוכננות מראש נקראות גם השוואות post-hoc (כלומר, השוואות "לאחר מעשה", אחרי שהנתונים כבר קיימים).

רמת מובהקות הניסוי מול רמת מובהקות ההשוואה.

- כאשר אנו מבצעים השוואות מרובות אז יש שתי רמות מובהקות:
 - רמת המובהקות של כל הניסוי (experiment):

$$\alpha_e = P(\text{Reject Some } H_0 \mid \text{All } H_0 \text{ are True})$$

$$1 - \alpha_e = P(\text{Do not reject any } H_0 \mid \text{All } H_0 \text{ are True})$$

- רמת המובהקות של השוואה בודדת (comparison):

$$\alpha_c = P(\text{Reject a specific } H_0 \mid \text{The Specific } H_0 \text{ is true})$$

$$1 - \alpha_c = P(\text{Do not reject a specific } H_0 \mid \text{The Specific } H_0 \text{ is true})$$

א הוא מספר ההשוואות.

נוסחאות Dunn-Sidak.

$$\alpha_e = 1 - (1 - \alpha_c)^k$$

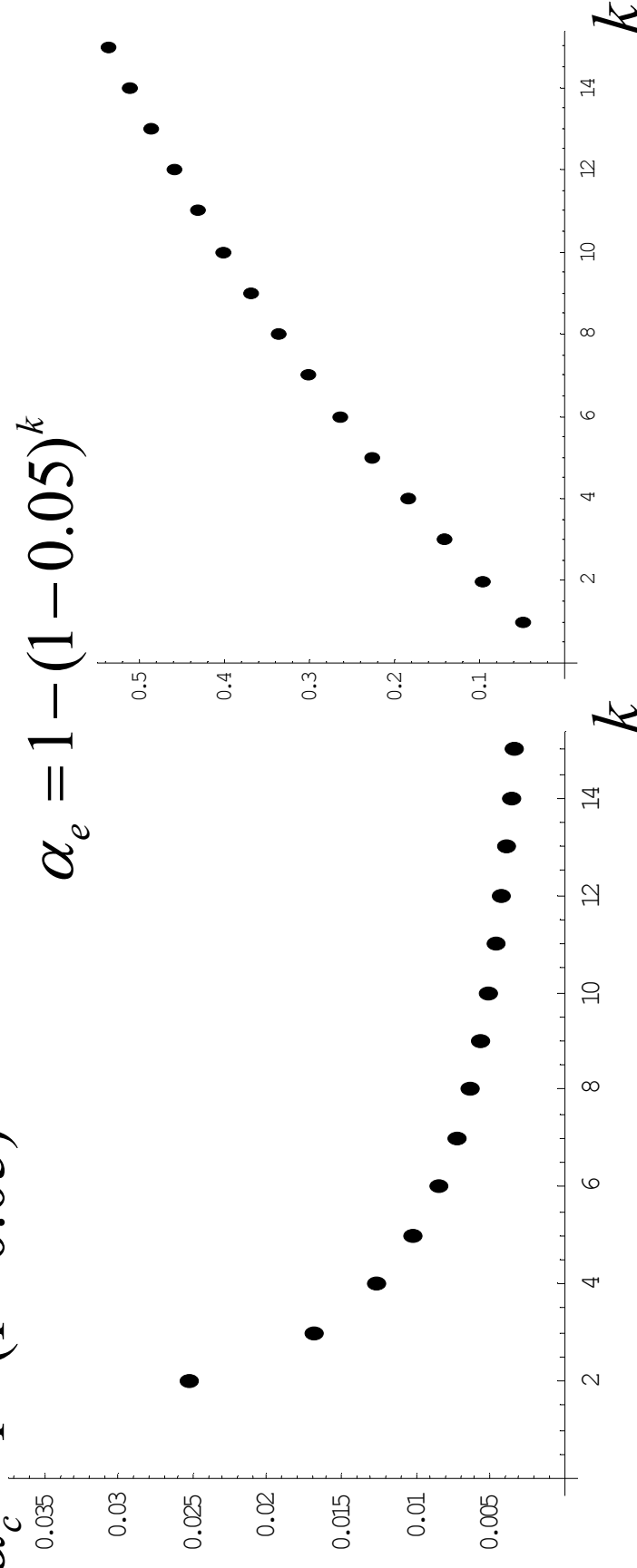
↓

$$\alpha_c = 1 - (1 - \alpha_e)^{1/k}$$

תחת ההנחה שההשוואות הינם בלתי תלויות:

$$\alpha_c = 1 - (1 - 0.05)^{1/k}$$

$$\alpha_e = 1 - (1 - 0.05)^k$$



קרוב Bonferroni

$$\alpha_e = 1 - (1 - \alpha_c)^k \approx k\alpha_c$$

$$\alpha_c = 1 - (1 - \alpha_e)^{1/k} \approx \frac{\alpha_e}{k}$$

דוגמא: נביח ויש לנו 7 השוואות בלתי תלויות. ואנו רוצים רמת מובהקות של הניסוי להיות 0.05:

$$\alpha_c = 1 - (1 - 0.05)^{\frac{1}{7}} = 0.0073 \approx 0.0071 = \frac{0.05}{7}$$

מה לגבי כאשר ההשוואות תלויות

$$\alpha_e = 1 - (1 - \alpha_c)^k$$

ובמידה ובלתי תלויים:

$$\alpha_c = \alpha_e$$

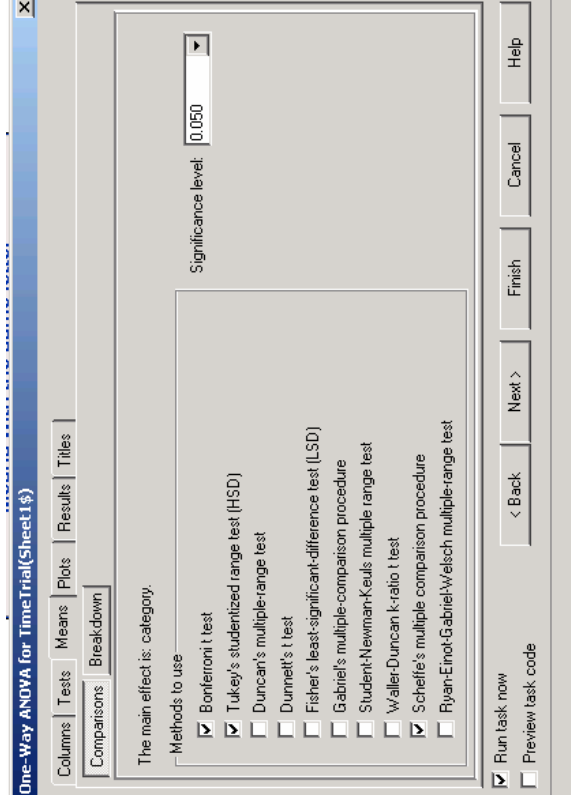
במידה והתלות מלאה:

$$\alpha_c \leq \alpha_e \leq 1 - (1 - \alpha_c)^k$$

לרוב:

סדר הלימוד...

- השערות אשר מערבות יותר משני טיפולים הם יחסית נדירות בפרקטיקה אבל "ברורות בתיאוריה". ניתן ליישם באמצעות קונטרסטים – נלמד בשקפים הקרובים.
- שילוב קונטרסים בניתוח שונת הוא המשך טבעי לתיאוריה של פרוק סכום הריבועים ודרגות החופש אשר נלמדה בשיעורים הקודמים.
- שיטות נוספות (לביצוע השוואות מרובות) ילמדו לאחר מכן (בפרק הבא)....



קונטרסטים וקונטרסטים אורתוגונליים

קונטרסטים (Contrasts)

■ מודל ניתוח שונות עם a טיפולים. מקדמי קונטרסט

■ נגדיר וקטור של משקליות: (c_1, \dots, c_a) כך ש $\sum_{i=1}^a c_i = 0$

■ נרצה להסיק לגבי $\sum_{i=1}^a c_i \mu_i$ (קונטרסט):

□ לאמוד את $\sum_{i=1}^a c_i \mu_i$ ולקבוע עבורו רוח סמך.

□ לבצע את מבחן ההשערה:

$$H_0: \sum_{i=1}^a c_i \mu_i = 0$$

$$H_1: \text{otherwise}$$

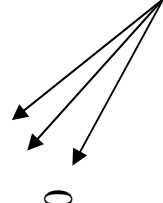
$$H_0: \sum_{i=1}^a d_i \mu_i = 0$$

$$H_1: \text{otherwise}$$

$$H_0: \sum_{i=1}^a e_i \mu_i = 0$$

$$H_1: \text{otherwise}$$

נשאף גם לבצע מספר מבחני השערה במקביל:



... בדוגמא זו, e, d, c הם וקטורים שונים של מקדמי קונטרסטים...

מודלים סטטיסטים ב' ארתור צ'ירגייב, יוני נצרת

דוגמאות לקונטרסטים:

(a=5)

השערות

קונטרסט

מקדמים

$$\begin{aligned} H_0: & \mu_2 = \mu_5 \\ H_1: & \text{otherwise} \end{aligned} \quad \sum_{i=1}^a c_i \mu_i = \mu_2 - \mu_5 \quad (0, 1, 0, 0, -1)$$

$$\begin{aligned} H_0: & \mu_1 + \mu_3 = \mu_4 + \mu_5 \\ H_1: & \text{otherwise} \end{aligned} \quad \sum_{i=1}^a c_i \mu_i = \mu_1 + \mu_3 - \mu_4 - \mu_5 \quad (1, 0, 1, -1, -1)$$

$$\begin{aligned} H_0: & 4\mu_2 = \mu_1 + \mu_3 + \mu_4 + \mu_5 \\ H_1: & \text{otherwise} \end{aligned} \quad \sum_{i=1}^a c_i \mu_i = -\mu_1 + 4\mu_2 - \mu_3 - \mu_4 - \mu_5 \quad (-1, 4, -1, -1, -1)$$

אמדים נקודתיים לקונטרסטים

- כיצד נאמד את $\sum_{i=1}^a c_i \mu_i$?
- כמובן שנשתמש ב - $\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_i$.

$$E \left[\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_i \right] = \sum_{i=1}^a c_i E \bar{y}_i = \sum_{i=1}^a c_i \mu_i$$

זוהו אמד חסר הטיה:

$$\text{Var} \left[\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_i \right] = \sum_{i=1}^a c_i^2 \text{Var}(\bar{y}_i) = \sum_{i=1}^a c_i^2 \frac{\sigma^2}{n_i} = \sigma^2 \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}$$

שונות האמד:

$$\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_i \sim N \left(\sum_{i=1}^a c_i \mu_i, \sigma^2 \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i} \right)$$

פילוג האמד:

$$SE \left(\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_i \right) = \sqrt{MS_E \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}}$$

אבל השונות אינה ידועה, להלן SE של האמד:

Standard Error

רווח סמך לקונטרסט

$$\frac{\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_{i\cdot} - \sum_{i=1}^a c_i \mu_i}{\sqrt{MS_E \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}}} \sim t_{N-a}$$

קל לראות:

ולכן רווח סמך עבור $\sum_{i=1}^a c_i \mu_i$ הוא:

$$\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_{i\cdot} \pm t_{1-\frac{\alpha}{2}, N-a} \sqrt{MS_E \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}}$$

מבחן השערה לגבי קונטרסט (בודד)

$$\frac{\left| \sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_{i\cdot} \right|}{\sqrt{MS_E \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}}} > t_{1-\frac{\alpha}{2}, N-a}$$

$$H_0: \sum_{i=1}^a c_i \mu_i = 0$$

$$H_1: \sum_{i=1}^a c_i \mu_i \neq 0$$

דחה H0 אם:

נעלה

בריבוע

$$\frac{\left(\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_{i\cdot} \right)^2}{MS_E \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}} > \left(t_{1-\frac{\alpha}{2}, N-a} \right)^2$$

מכאן נגדיר את סכום הריבועים לקונטרסט (עם דרגת חופש אחת):

$$SS\left(\sum_{i=1}^a c_i \mu_i\right) = \frac{\left(\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_{i\cdot} \right)^2}{\sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}} \rightarrow \frac{\left(\sum_{i=1}^a c_i \bar{y}_{i\cdot} \right)^2 / \sum_{i=1}^a \frac{c_i^2}{n_i}}{MS_E} > F_{1-\alpha, 1, N-a}$$

מודלים סטטיסטים ב' ארתור צ'ירגייב, יוני נצרת

פרוק סכום הריבועים ממשיך...

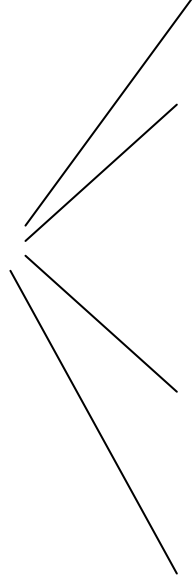
■ ניקח מקדמי קונטרסטים $C = (c_1, \dots, c_a)$ – $D = (d_1, \dots, d_a)$

■ הקונטרסטים הם אורתוגונליים כאשר $\sum_{i=1}^a c_i d_i = 0$

■ במקרה הלא – מאוזן צריך להתקיים $\sum_{i=1}^a n_i c_i d_i = 0$

■ $SS_{Treatments}$ מתפרק:

$$\begin{aligned} \frac{SS_{Total}}{\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}..)^2} &= \frac{SS_{Treatments}}{n \sum_{i=1}^a (\bar{y}_{i.} - \bar{y}..)^2} + \frac{SS_E}{\sum_{i=1}^a \sum_{j=1}^n (y_{ij} - \bar{y}_{i.})^2} \\ N - 1 = a \cdot n - 1 &= a - 1 + a \cdot (n - 1) = an - a \end{aligned}$$



סכום של סכומי הריבועים של $a-1$ קונטרסטים אורתוגונליים (כל אחד עם דרגת חופש אחת).

אורתוגונוליים \leq בלתי תלויים.

- תוצאה (ללא הוכחה): כאשר נבצע מבחני השערה (או רוחי סמך) לגבי קונטרסטים אורתוגונוליים, תוצאות המבחן (ערכי רווח הסמך) יהיו בלתי תלויים.
- לא כך עבור קונטרסטים אשר אינם אורתוגונוליים.

דוגמא:

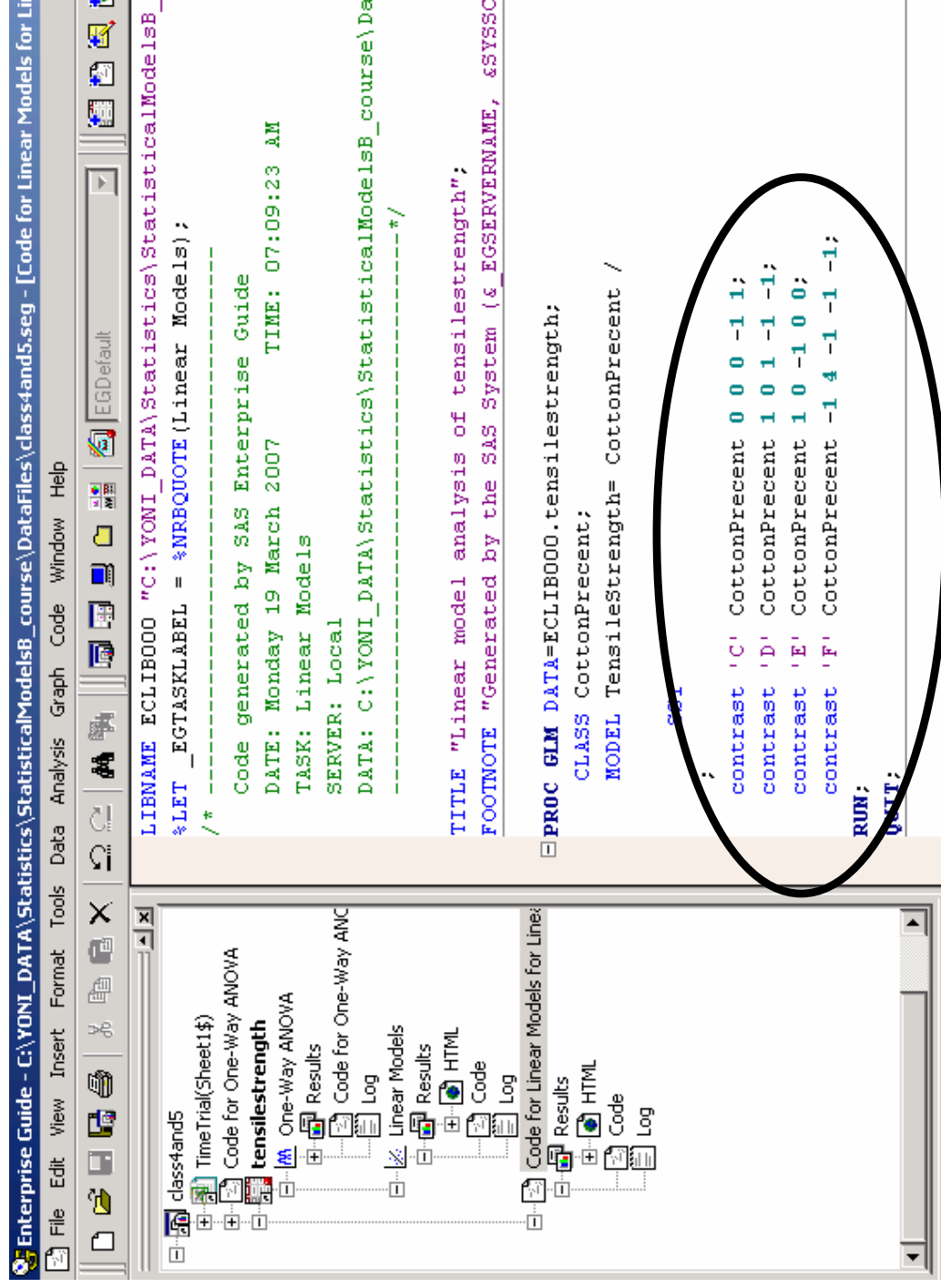
- עבור דוגמת TensileStrength ניקח 4 קונטרסטים אורתוגונליים:

C	D	E	F
$c_1 = 0$	$d_1 = 1$	$e_1 = 1$	$f_1 = -1$
$c_2 = 0$	$d_2 = 0$	$e_2 = 0$	$f_2 = 4$
$c_3 = 0$	$d_3 = 1$	$e_3 = -1$	$f_3 = -1$
$c_4 = -1$	$d_4 = -1$	$e_4 = 0$	$f_4 = -1$
$c_5 = 1$	$d_5 = -1$	$e_5 = 0$	$f_5 = -1$

בדוק שהם
אורתוגונליים...

מהן ההשערות אשר
מתאימים לקונטרסטים
אלו?

הזנה ל PROC GLM:



```
LIBNAME ECLIB000 "C:\YONI_DATA\Statistics\StatisticalModelsB_
%LET _EGTASKLABEL = %NRQUOTE(Linear Models);
/* -----
Code generated by SAS Enterprise Guide
DATE: Monday 19 March 2007      TIME: 07:09:23 AM
TASK: Linear Models
SERVER: Local
DATA: C:\YONI_DATA\Statistics\StatisticalModelsB_course\Da
-----*/

TITLE "Linear model analysis of tensilestrength";
FOOTNOTE "Generated by the SAS System (& EGSERVERNAME, &SYSSC

PROC GLM DATA=ECLIB000.tensilestrength;
CLASS CottonPrecent;
MODEL TensileStrength= CottonPrecent /
;
contrast 'C' CottonPrecent 0 0 0 -1 1;
contrast 'D' CottonPrecent 1 0 1 -1 -1;
contrast 'E' CottonPrecent 1 0 -1 0 0;
contrast 'F' CottonPrecent -1 4 -1 -1 -1;
RUN;
QUIT;
```

מודלים סטטיסטיים ב' ארתור צ'ירגייב, יוני נצרת

תוצאות:

Source	DF	Sum of Squares	Mean Square	F Value	Pr > F
Model	4	475.7600000	118.9400000	14.76	<.0001
Error	20	161.2000000	8.0600000		
Corrected Total	24	636.9600000			

R-Square	Coeff Var	Root MSE	TensileStrength Mean
0.746923	18.87642	2.839014	15.04000

Source	DF	Type I SS	Mean Square	F Value	Pr > F
CottonPercent	4	475.7600000	118.9400000	14.76	<.0001

Contrast	DF	Contrast SS	Mean Square	F Value	Pr > F
C	1	291.6000000	291.6000000	36.18	<.0001
D	1	31.2500000	31.2500000	3.88	0.0630
E	1	152.1000000	152.1000000	18.87	0.0003
F	1	0.8100000	0.8100000	0.10	0.7545

נסיק מסקנות

באיזה רמת
מובהקות נשמש?

הערות:

- אם לא דוחים את H_0 של ניתוח שונות אז לא דוחים את H_0 עבור אף קונטרסט (כאשר משתמשים באותה רמת מובהקות למבחן הקונטרסט הבודד ולניתוח שונות).
- קונטרסטים אורתוגונליים לפעמים מאפשרים לנו להבין מהם הגורמים אשר "הגדילו" את SSTreatments וגרמו לנו לדחות את H_0 של ניתוח שונות.
- תוצאה (ללא הוכחה): תמיד קיים קונטרסט אורתוגונאלי אשר מסביר את כל SSTreatments, אבל לפעמים קשה למצוא אותו וההשערה הנובעת ממנו היא לרוב ללא משמעות.

שיטת הקונטרסטים האורתוגונלים אינה מספיקה לנו...

- לפעמים קשה (או לא ניתן) למצוא קונטרסטים אורתוגונליים אשר יתאימו למערכת ההשערות המעניינת אותנו.
- בעיקרון אפשר לבצע את הניתוח גם על סט של קונטרסטים שאינם אורתוגונליים, אבל אז קיימת תלות בין המבחנים.
- שיטת הקונטרסטים אשר הוצגה כאן אינה שיטת Post-Hoc ואינה מאפשרת לבצע Data-Snooping!! מדוע?
- למרות היופי המתמטי של קונטרסטים, הרבה פעמים נהייה מעוניינים בהשוואה של צמדים בלבד וע"י קונטרסטים אורתוגונליים לא ניתן לכסות את כל הצמדים:

$$a-1 < \binom{a}{2} = \frac{a(a-1)}{2}$$

...אתה רוצה לפרוק אותנו ולא