



# TECNICHE DI ANALISI DEI DATI

**AA 2018/2019**

**PROF. V.P. SENESE**

Questi materiali sono disponibili per tutti gli studenti al seguente indirizzo:

<https://goo.gl/xY15fR>

Seconda Università di Napoli (SUN) – Dipartimento di Psicologia – TECNICHE DI ANALISI DEI DATI – © Prof. V.P. Senese

## ASSOCIAZIONE

Nelle ricerche spesso si desidera verificare se due serie di punteggi (due misure osservate) stabiliscono tra loro una **relazione**... e, se lo fanno, quale sia il **tipo** e il **grado** di tale relazione.

Ad esempio, che relazione c'è tra la qualità della relazione genitoriale e l'adattamento psicologico

La valutazione del tipo e grado di relazione viene fatta su **campioni** mediante la stima del **parametro di associazione** e l'eventuale relazione riscontrata deve poi essere generalizzata alla popolazione mediante la verifica delle ipotesi (inferenza).

# CORRELAZIONE

La statistica che indica il grado di associazione tra variabili è l'**indice di correlazione**.

Associati ai valori dei coefficienti di correlazione vi sono dei **test statistici** che consentono di verificare l'ipotesi nulla ( $H_0$ ) ovvero l'assenza di relazione tra le variabili a livello della popolazione.

L'indice di correlazione viene considerato un indice di **forza dell'effetto** o **effect size** dal momento che esprime su una scala standardizzata la forza della associazione o relazione tra variabili.

# CORRELAZIONE/CAUSAZIONE

## COVARIAZIONE

(Covarianza, Correlazione o Associazione):  
quando "semplicemente" osserviamo che due variabili presentano **variazioni concomitanti**.

## CAUSAZIONE:

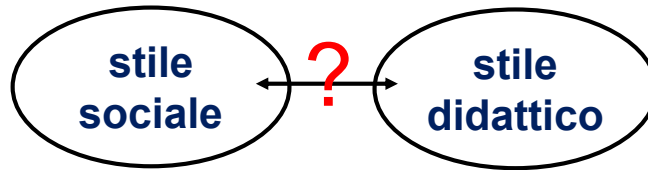
quando pensiamo che siano proprio le variazioni della variabile **X a determinare** le variazioni della variabile **Y**.  
Identifichiamo la **DIREZIONALITÀ** e l'esistenza del **LEGAME DIRETTO** tra le due variabili.

Mentre la covarianza è **osservabile** la causazione appartiene al dominio della **teoria!!!**

# CORRELAZIONE

*Che cos'è la correlazione?*

La correlazione tra due variabili è la tendenza delle variabili a “variare insieme” o a “**co-variare**”.



Non c'è alcuna implicazione causale.

# CORRELAZIONE

La correlazione viene qualificata sulla base di tre elementi:

1. **Tipo** di relazione o forma
2. **Direzione** della relazione
3. **Entità** della relazione

## CORRELAZIONE

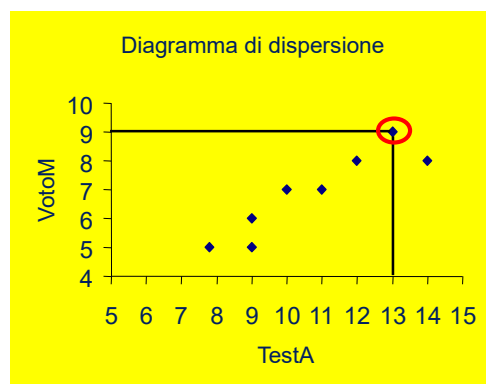
Supponiamo di essere interessati allo studio del tipo di relazione che lega due variabili: **X** (Attitudine in Matematica) e **Y** (Profitto in Matematica) misurate sullo stesso gruppo di soggetti.

Un primo e semplice passo da compiere è rappresentare graficamente la forma assunta dalla relazione tra **X** e **Y**.

## CORRELAZIONE

Supponiamo di aver somministrato a un campione di 8 studenti un test di **attitudine alla matematica (testA)** e un test di **abilità matematiche (votoM)**, e di rappresentare graficamente la relazione tra le variabili.

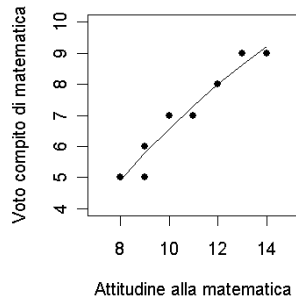
COD	NOME	TEST_A	VOTO_M
1	antonio	12	8
2	roberto	10	7
3	ida	14	8
4	simona	9	5
5	giovanna	9	6
6	carla	13	9
7	luca	11	7
8	melania	8	5



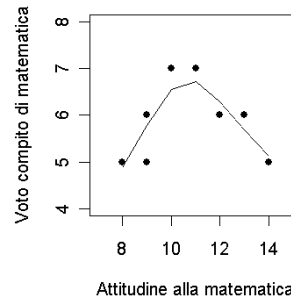
# CORRELAZIONE

## TIPO DI RELAZIONE O FORMA

Relazione lineare



Relazione non-lineare

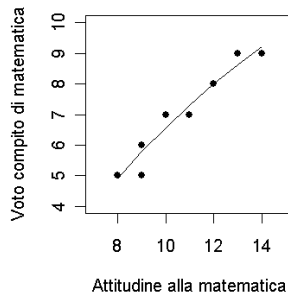


Una relazione si dice *lineare* quando la sua rappresentazione grafica, sugli assi cartesiani, si avvicina alla forma di una retta, *non lineare* quando ha un andamento curvilineo (per es., parabola).

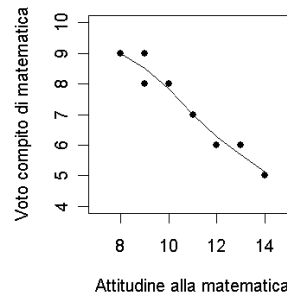
# CORRELAZIONE

## DIREZIONE DELLA RELAZIONE

Relazione lineare positiva



Relazione lineare negativa



Una relazione si dice *positiva* quando la sua rappresentazione grafica, sugli assi cartesiani, vista da sinistra a destra tende a "salire", *negativa* quando da sinistra a destra tende a "scendere".

# CORRELAZIONE

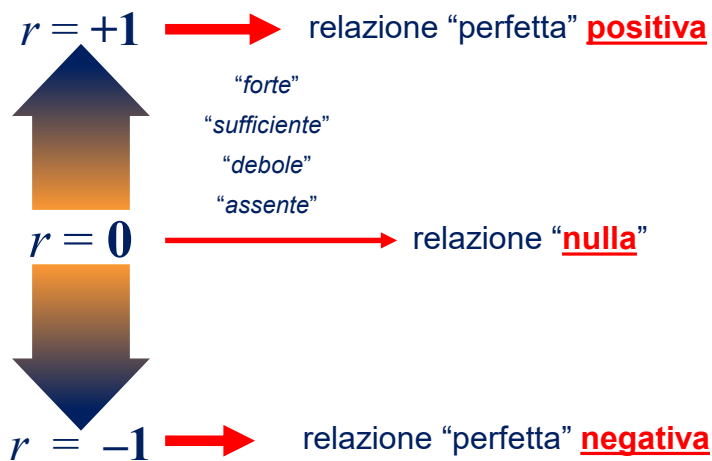
## ENTITÀ DELLA RELAZIONE

L'*intensità* della relazione e la direzione viene espressa attraverso dal coefficiente di correlazione, indicato con la lettera  $r$ .

$$r_{XY}$$

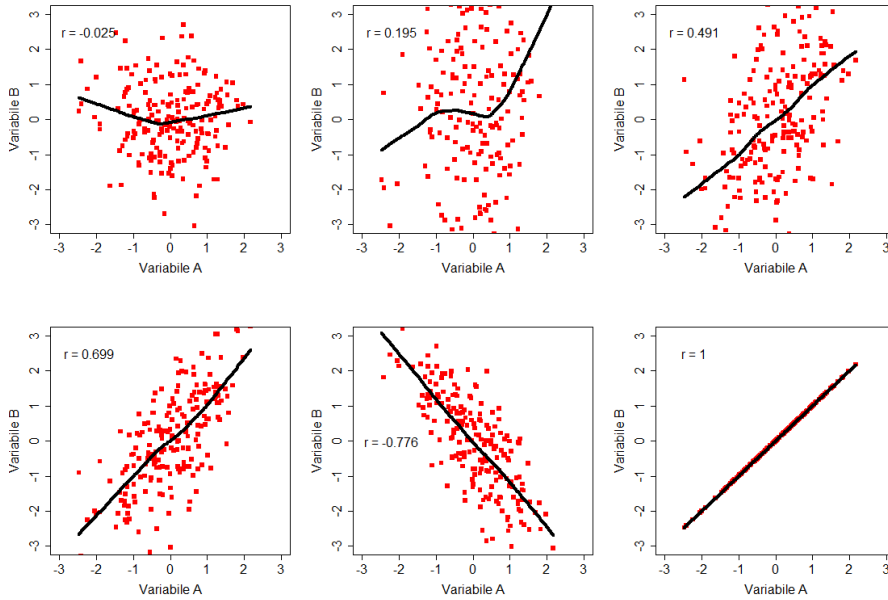
$r$  può variare tra  $-1$  e  $+1$

# CORRELAZIONE

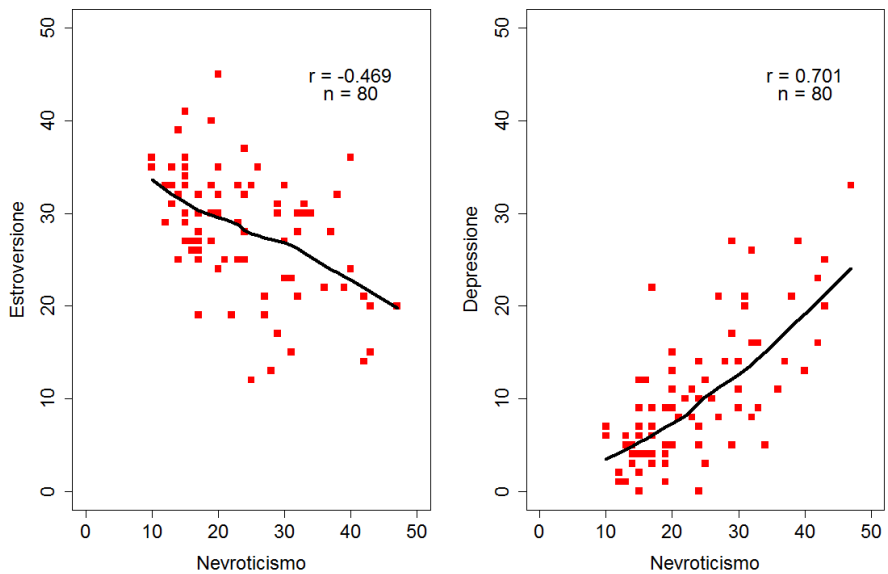


Nella **psicologia** un valore di riferimento è  $r = |.30|$  che indica una associazione “debole”.

# CORRELAZIONE



# CORRELAZIONE



# CORRELAZIONE

L'analisi grafica della relazione tra le variabili è **sempre** consigliata, allo scopo di individuare alcuni dei fattori che se presenti possono essere responsabili di una **stima distorta** dei coefficienti:

1. *outliers* nei dati
2. sottogruppi non omogenei nel campione
3. distribuzioni diverse fra le variabili
4. relazioni non lineari


# COEFFICIENTI

A seconda del tipo di variabili si utilizzano diversi coefficienti di correlazione:

quantitative:   $r$  di Pearson

ordinali:   $r_s$  (rho) di Spearman  
 $t$  (tau) di Kendall

nominali:   $V$  di Cramèr

una nominale dicotomica, una continua:   $r$  punto biseriale

nominali dicotomiche:   $f$  (phi)



## $r$ DI PEARSON

Quando le variabili sono misurate **almeno** al livello di scala ad **intervalli**, il coefficiente che si utilizza per l'analisi della relazione tra variabili è il coefficiente «prodotto-momento» di Pearson:  $r$ .

CODEVIANZA

$$r_{Pearson} = \frac{\sum (X - \bar{X}) \cdot (Y - \bar{Y})}{\sqrt{\sum (X - \bar{X})^2 \cdot \sum (Y - \bar{Y})^2}}$$

SQRT PRODOTTO DELLE DEVIANZE

## $r$ DI PEARSON

$$r_{pearson} = \frac{N \sum xy - \sum x \sum y}{\sqrt{[N \sum x^2 - (\sum x)^2][N \sum y^2 - (\sum y)^2]}}$$

$$= \frac{\sum z_x z_y}{N}$$

## INFERENZA $r$ DI PEARSON

Per la verifica delle ipotesi relative all'associazione di due variabili è necessario fare riferimento ad un modello bivariato che consenta di verificare ipotesi sulle relazioni tra variabili.

Tale modello è quello noto come **DISTRIBUZIONE NORMALE BIVARIATA**  $(\mu_x, \sigma_x, \mu_y, \sigma_y, \rho_{xy})$  che consente di stimare la probabilità relative a ciascuna coppia di valori  $(x, y)$ .

## INFERENZA $r$ DI PEARSON

Nel caso della correlazione bisogna ricorrere alla distribuzione campionaria del parametro  $\rho$  (**rho**) del quale  $r$  è una stima campionaria.

L'ipotesi nulla che si usa più **frequentemente** è quella di mancanza di relazione tra  $x$  e  $y \Rightarrow H_0: \rho_{xy} = 0$ .

Con questa ipotesi i valori si distribuiscono normalmente con  **$gdl = n - 2$** .

Per l'interpretazione è necessario individuare il valore  **$r_{Critico}$**  sulla tavola di distribuzione con le probabilità note, oppure **calcolare il valore della probabilità** associata all'ipotesi  $H_0$  dato il valore osservato  $(H_0|r)$  utilizzando un software statistico.

## INFERENZA $r$ DI PEARSON

In alternativa è possibile impiegare una formula che riporti il valore del parametro  $r$  osservato in termini della distribuzione ***t di Student***, e procedere alla verifica delle ipotesi (con le tavole o un software).

$$t_{test_{r_{xy}}} = \frac{|r_{xy}|}{\sqrt{1 - r_{xy}^2}} \cdot \sqrt{n - 2}$$

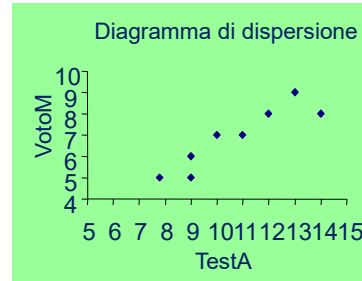
$$gdl = n - 2$$

## $r$ DI PEARSON

- (1) raccolta e codifica dei dati (valori osservati);
- (2) inserimento dei dati in una matrice;
- (3) definizione ipotesi nulla e ipotesi alternativa;
- (4) calcolo dei parametri delle due distribuzioni;
- (5) calcolo del *valore*  $r_{xy}$ ;
- (6) verifica l'ipotesi in base alla distribuzione teorica *normale bivariata*;
- (7) interpretazione dei risultati.

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

Supponiamo di voler verificare se esiste una **associazione** tra l'attitudine alla matematica (**testA**) e la performance al test di matematica (**votoM**).



L'ipotesi generale è che ci sia una relazione tra l'**attitudine alla matematica** (**VI**, non manipolata) e il **punteggio al test** (**VI**, non manipolata).

$$H_0 \Rightarrow r_{xy} = \rho_{xy} = 0$$

$$H_1 \Rightarrow r_{xy} = \rho_{xy} \neq 0$$

$$\alpha = .05 \Rightarrow \alpha = .025$$

COMPOSTA  
BIDIREZIONALE

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

Cod	TestA	VotoM			
	$x$	$y$	$xy$	$x^2$	$y^2$
1	12	8	96	144	64
2	10	7	70	100	49
3	14	8	112	196	64
4	9	5	45	81	25
5	9	6	54	81	36
6	13	9	117	169	81
7	11	7	77	121	49
8	8	5	40	64	25
$\Sigma$	86	55	611	956	393

$$\sum x = 86$$

$$\sum y = 55$$

$$\sum xy = 611$$

$$\sum x^2 = 956$$

$$\sum y^2 = 393$$

$$\bar{x} = 10.75; s_x = 1.98$$

$$\bar{y} = 6.88; s_y = 1.36$$

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

$$r_{pearson} = \frac{N \sum xy - \sum x \sum y}{\sqrt{[N \sum x^2 - (\sum x)^2][N \sum y^2 - (\sum y)^2]}}$$

$$r = \frac{8 \cdot 611 - (86 \cdot 55)}{\sqrt{[8 \cdot 956 - 86^2] \cdot [8 \cdot 393 - 55^2]}} =$$

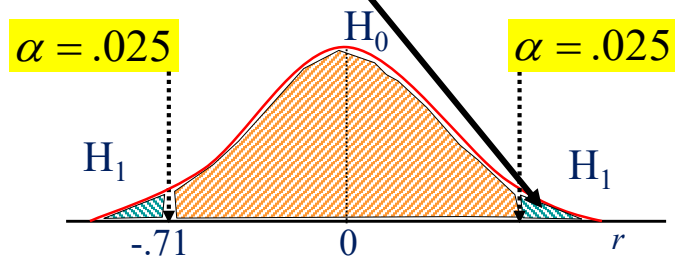
$$r = \frac{158}{173.17} = .912398$$

$$\begin{aligned} N &= 8 \\ \sum x &= 86 \\ \sum y &= 55 \\ \sum xy &= 611 \\ \sum x^2 &= 956 \\ \sum y^2 &= 393 \end{aligned}$$

$$r = .91$$

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

$$r = .91$$



## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

$$r = .91$$

$$t_{test_{r_{xy}}} = \frac{|r_{xy}|}{\sqrt{1-r_{xy}^2}} \cdot \sqrt{n-2}$$

$$gdl = n - 2$$

$$t_{test_{r_{xy}}} = \frac{.91}{\sqrt{1-.83}} \cdot \sqrt{8-2} = 5.406$$

$$gdl = 8 - 2 = 6$$

$$P(t_{test_{r_{xy}}}, gdl = 2) \cdot 2 = 0.001 \cdot 2 = 0.002$$

```
> pt(5.406,6,lower.tail = 0)*2
[1] 0.001654489
```

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

Correlations

		TestA	VotoM
TestA	Pearson Correlation	1	.912**
	Sig. (2-tailed)	.	.002
	N	8	8
VotoM	Pearson Correlation	.912**	1
	Sig. (2-tailed)	.002	.
	N	8	8

\*\* . Correlation is significant at the 0.01 level

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

Questo risultato ci porta a **respingere** l'**ipotesi nulla** e a supportare l'**ipotesi alternativa**.

$$H_0 \Rightarrow r_{xy} = \rho_{xy} = 0$$

$$H_1 \Rightarrow r_{xy} = \rho_{xy} \neq 0$$

### **Come riportare il risultato**

L'analisi della correlazione ha evidenziato una relazione lineare, positiva e forte tra l'attitudine alla matematica e il voto riportato al compito in classe. Infatti, maggiore è l'attitudine e maggiore è il voto riportato al compito ( $r = .91$ ;  $p < .01$ ,  $N = 8$ ).

## COEFF. DI DETERMINAZIONE

### **Quanto hanno in comune le due variabili?**

Elevando al quadrato il coefficiente di correlazione si ha il **coefficiente di determinazione** indicato da  $r^2$ .

$$r^2_{XY}$$

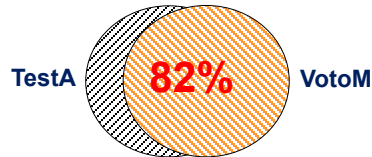
Il **coefficiente di determinazione**  $r^2$  misura la proporzione di variabilità comune alle due variabili. Se si moltiplica il valore per **100** si ottiene il valore in **percentuale** (%). Tale indice viene utilizzato per esprimere l'**effect size** della associazione.

## Esempio 1 $r$ DI PEARSON

$$r = .91$$

$$r^2 = .82$$

Nell'esempio, i risultati evidenziano che le due variabili hanno in **comune l'82% di varianza**.



$$r^2_{|.30|} = .09 = 9\%$$

Se, da un punto di vista teorico, una delle due variabili ha un "valore causale" (**variabile indipendente**), rispetto alla seconda, allora si può dire che la prima **spiega** l'82% della variabilità della seconda.

## MATRICE DI CORRELAZIONE

Se ho più di due variabili (es. A, B e C), posso calcolare per **ciascuna coppia** il coefficiente di correlazione.

Posso perciò organizzarle in una tabella che viene detta matrice di *correlazione* o di *intercorrelazione*.

	A	B	C
A	1	$r_{AB}$	$r_{AC}$
B	$r_{AB}$	1	$r_{BC}$
C	$r_{AC}$	$r_{BC}$	1

MATRICE **VARIABILI**x**VARIABILI** (simmetrica rispetto alla diagonale)



# MATRICE DI CORRELAZIONE

## Correlations Between Perceived Partner Acceptance, Parental Acceptance, and Psychological Adjustment, by Gender of Respondent

Variable	1	2	3	4
1. Partner acceptance		.22 <sup>†</sup>	.39**	.41**
2. Maternal acceptance	.26***		.55***	.26***
3. Paternal acceptance	.25***	.51***		.31*
4. Psychological adjustment	.40***	.31***	.40***	

Note: Correlations above the diagonal are for men ( $n = 67$ ); correlations below the diagonal are for women ( $n = 421$ ).

<sup>†</sup> $p < .10$ . \* $p < .05$ . \*\* $p < .01$ . \*\*\* $p < .001$ .

**N.B.** In questa matrice non sono stati riportati i valori 1 nella diagonale, mentre nella parte superiore e inferiore della diagonale sono state riportate le correlazioni relative a due sotto-campioni diversi (maschi e femmine rispettivamente).

Cross-Cultural Research  
Volume 40, Number 1  
February 2009 13-22  
© 2009 Sage Publications  
10.1177/1049731508320050  
http://ccr.sagepub.com  
hosted at  
http://online.sagepub.com

**Intimate Partner Acceptance, Parental Acceptance in Childhood, and Psychological Adjustment Among American Adults in Ongoing Attachment Relationships**

Ronald P. Rohrer  
Tatiana Meleslez  
Lisa Krainer-Rickaby  
University of Connecticut

# MATRICE DI CORRELAZIONE

**Table 4.** Pearson's correlation coefficients between the 15-item EQ subscales and the criterion measures

Scales	EQ subscales			
	Cognitive Empathy	Emotional Reactivity	Social Skills	EQ total
<sup>a</sup> IRI				
Fantasy scale	.064	.412***	-.156	.174*
Perspective Taking	.128	.433***	.045	.309***
Empathic Concern	.251**	.622***	.093	.489***
Personal Distress	.127	.169*	-.228**	.041
<sup>b</sup> HCL-32	.044	-.058	.075	.027
<sup>c</sup> TAS-20	-.131**	-.163***	-.356***	-.308***

Notes. <sup>a</sup> $n = 150$ ; <sup>b</sup> $n = 250$ ; <sup>c</sup> $n = 413$ ; IRI: Interpersonal Reactivity Index; HCL-32: Hypomania/Mania Symptom Checklist; TAS-20: Toronto Alexithymia scale; Hommel's corrected  $p$ -values: \* $p < .05$ ; \*\* $p < .01$ ; \*\*\* $p < .001$ .

## The Factorial Structure of a 15-Item Version of the Italian Empathy Quotient Scale

Vincenzo Paolo Senese,<sup>1</sup> Annunziata De Nicola,<sup>2</sup> Anna Passaro,<sup>1</sup> and Gennaro Ruggiero<sup>2</sup>

<sup>1</sup>Psychometric Laboratory, Department of Psychology, Second University of Naples, Italy  
<sup>2</sup>Laboratory of Cognitive Science & Immersive Virtual Reality, Department of Psychology, Second University of Naples, Italy

**N.B.** Questa matrice non è simmetrica (e manca la diagonale) poiché sono diverse le variabili riportate in riga e colonna. Per tale ragione si dice rettangolare e non quadrata.

*European Journal of Psychological Assessment* (2016)  
DOI: 10.1027/1015-5759/a000348



# TECNICHE DI ANALISI DEI DATI

AA 2018/2019

PROF. V.P. SENESE

Questi materiali sono disponibili per tutti gli studenti al seguente indirizzo:

<https://goo.gl/xY15fR>

Seconda Università di Napoli (SUN) – Dipartimento di Psicologia – TECNICHE DI ANALISI DEI DATI – © Prof. V.P. Senese

## $r$ DI SPEARMAN

Quando le variabili sono misurate almeno al livello di scala ad **ordinale**, il coefficiente che si utilizza per l'analisi della relazione tra variabili è il coefficiente di correlazione per **ranghi** di Spearman:  $r_s$  (Siegel e Castellan, 1992).

$$r_{s_{xy}} = 1 - \frac{6 \sum_{i=1}^N d_i^2}{n(n^2 - 1)}$$

$d_i$  = differenza tra rango in  $x$  e  $y$

## INFERENZA $r$ DI SPEARMAN

Per verificare l'ipotesi mediante il coefficiente  $r_s$  dobbiamo riferirci come al solito alle tavole che riportano i valori di probabilità associati. Quando  $N > 20$  è possibile trasformare i valori di  $r_s$  osservati in *punti*  $z$  e confrontarli con la distribuzione normale (valendo  $H_0$ ) mediante la seguente formula:

$$z_{r_{s_{xy}}} = r_{s_{xy}} \sqrt{N - 1}$$

Quando  $N < 20$  è possibile trasformare i valori di  $r_s$  osservati in *punti*  $t$  mediante la seguente formula (*gdl* =  $N - 2$ ):

$$t_{r_{s_{xy}}} = r_{s_{xy}} \sqrt{\frac{N - 2}{1 - r_{s_{xy}}^2}}$$

## Esempio 2 $r$ DI SPEARMAN

Supponiamo di voler verificare se esiste una relazione tra l'autoritarismo (**TestA**) e i pregiudizi sociali (**PregS**).

L'ipotesi generale è che ci sia una relazione tra autoritarismo (**VI**, non manipolata) e i pregiudizi sociali (**VI**, non manipolata).

$$H_0 \Rightarrow r_{xy} = \rho_{xy} = 0$$

$$H_1 \Rightarrow r_{xy} = \rho_{xy} \neq 0$$

$$\alpha = .05 \rightarrow \alpha = .025$$

COMPOSTA  
BIDIREZIONALE

## Esempio 2 $r$ DI SPEARMAN

$$r_{s_{xy}} = 1 - \frac{6 \sum_{i=1}^N d_i^2}{n(n^2 - 1)}$$

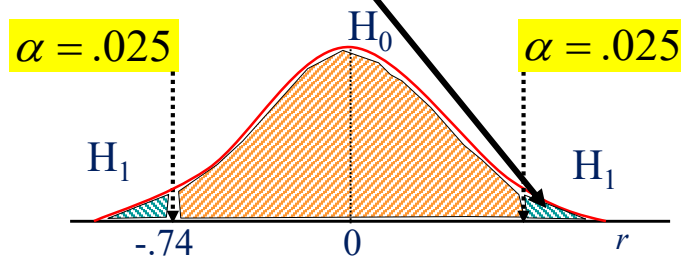
Cod	TestA	PregS				
	$x$	$y$	$R_x$	$R_y$	$R_x - R_y$	$(R_x - R_y)^2$
1	82	42	2	3	-1	1
2	98	46	5	4	1	1
3	87	39	4	2	2	4
4	40	37	1	1	0	0
5	116	65	8	6	2	4
6	113	88	7	8	-1	1
7	111	86	6	7	-1	1
8	83	56	3	5	-2	4

$$\sum d^2 = 16$$

$$r_{s_{xy}} = 1 - \frac{6 \cdot (16)}{8 \cdot (63)} = .80952$$

## Esempio 2 $r$ DI SPEARMAN

$$N = 8 \quad r_{s_{xy}} = .810$$



## Esempio 2 $r$ DI SPEARMAN

$$t_{r_{s_{xy}}} = r_{s_{xy}} \sqrt{\frac{N-2}{1-r_{s_{xy}}^2}}$$

$$t_{r_{s_{xy}}} = .81 \sqrt{\frac{8-2}{1-.81^2}} = 3.383$$

$$gdl = 8 - 2 = 6$$

```
> pt(3.383,6,lower.tail = 0)*2
[1] 0.01480289
```

Correlazioni				
			TestA	PregS
Rho di Spearman	TestA	Coefficiente di correlazione	1,000	,810*
		Sig. (2-code)	.	,015
		N	8	8
PregS	PregS	Coefficiente di correlazione	,810*	1,000
		Sig. (2-code)	,015	.
		N	8	8

\*. La correlazione è significativa al livello 0,05 (2-code).

## Esempio 2 $r$ DI SPEARMAN

Correlazioni				
			TestA	PregS
Rho di Spearman	TestA	Coefficiente di correlazione	1,000	,810*
		Sig. (2-code)	.	,015
		N	8	8
PregS	PregS	Coefficiente di correlazione	,810*	1,000
		Sig. (2-code)	,015	.
		N	8	8

\*. La correlazione è significativa al livello 0,05 (2-code).

Questo risultato ci porta a **respingere** l'ipotesi nulla e a supportare l'**ipotesi alternativa**.

### Come riportare il risultato

L'analisi della correlazione ha evidenziato una relazione positiva e forte tra l'autoritarismo e i pregiudizi sociali. Infatti, maggiore è l'autoritarismo e maggiore è il numero di pregiudizi sociali,  $r_s = .81$ ;  $p < .05$ ,  $N = 8$ .



# TECNICHE DI ANALISI DEI DATI

**AA 2018/2019**

**PROF. V.P. SENESE**

Questi materiali sono disponibili per tutti gli studenti al seguente indirizzo:

<https://goo.gl/xY15fR>

Seconda Università di Napoli (SUN) – Dipartimento di Psicologia – TECNICHE DI ANALISI DEI DATI – © Prof. V.P. Senese

## V DI CRAMÈR

Quando le variabili sono misurate su scala **nominale**, il coefficiente che si utilizza per l'analisi della relazione tra variabili è il coefficiente V di Cramèr: **V** (Siegel e Castellan, 1992). Il coefficiente **V** varia tra **0** e **1**.

$$V = \sqrt{\frac{\chi^2}{N(L-1)}}$$

$\chi^2 = \text{chi - quadrato}$

$N = \text{osservazioni}$

$L = \min(\text{n.righe}, \text{n.colonne})$

# INFERENZA V DI CRAMÈR

Per verificare l'ipotesi mediante il coefficiente  $V$  di Cramèr dobbiamo riferirci alla significatività della statistica  $\chi^2$  calcolata sulla tabella, con i relativi gradi di libertà. Il valore viene interpretato utilizzando la relativa distribuzione.

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^c \frac{(f_{o_{ij}} - f_{a_{ij}})^2}{f_{a_{ij}}}$$

$f_o$  = frequenza osservata

$f_a$  = frequenza attesa

$r$  = numero di righe, 1, 2, ...,  $i$

$c$  = numero di colonne, 1, 2, ...,  $j$

$$gdl_{\chi^2} = (r - 1)(c - 1)$$

## Assunzioni:

(1) osservazioni indipendenti;

(2) nessuna freq. osservata = 0;

(3a) se dicotomica, nessuna freq. teorica < 5;

(3b) se politomica, nessuna freq. teorica < 1 e meno del 20% < 5.

## Esempio 3 V DI CRAMÈR

Supponiamo che uno psicologo voglia valutare l'associazione tra la laurea e la scelta professionale. A tal scopo osserva un campione di 108 psicologi e un campione di 72 economisti e confronta le scelte professionali fatte (settore privato o università).

L'ipotesi generale è che la laurea (non manipolata, N) sia associata alla preferenza per il settore professionale (N).

$$H_0 \Rightarrow p_{f_{PrP}} = p_{f_{PrE}} \text{ e } p_{f_{PuP}} = p_{f_{PuE}}$$

$$H_1 \Rightarrow p_{f_{PrP}} \neq p_{f_{PrE}} \text{ e } p_{f_{PuP}} \neq p_{f_{PuE}}$$

$$\alpha = .05$$

CHE LA DISTRIBUZIONE DI FREQUENZE SIA DIVERSA TRA I DUE GRUPPI, QUINDI CHE LE VARIABILI SIANO DIPENDENTI o ASSOCIATE

## Esempio 3 V DI CRAMÈR

$f_o$		Privato	Pubblico	TOT
	Psicologi	55	53	108
	Economisti	45	27	72
	TOT	100	80	180
	Modello $H_0$	0.556	0.444	1

$f_a$	$H_0 \Rightarrow p_{f_{PrP}} = p_{f_{PrE}} \text{ e } p_{f_{PuP}} = p_{f_{PuE}}$			
		Privato	Pubblico	
	Psicologi	60	48	108(.556) = 60 108(.444) = 48
	Economisti	40	32	72(.556) = 40 72(.444) = 32

## Esempio 3 V DI CRAMÈR

$f_o$		Privato	Pubblico	TOT
	Psicologi	55	53	108
	Economisti	45	27	72
	TOT	100	80	180

$$H_0 \Rightarrow p_{f_{PrP}} = p_{f_{PrE}} \text{ e } p_{f_{PuP}} = p_{f_{PuE}} \quad f_{a_{PrP}} : 108 = 100 : 80$$

$f_a$		Privato	Pubblico	
	Psicologi	60	48	$f_{a_{PrP}} = \frac{108 \cdot 100}{180} = 60$ $f_{a_{PrE}} = \frac{72 \cdot 100}{180} = 40$
	Economisti	40	32	$f_{a_{PuP}} = \frac{108 \cdot 80}{180} = 48$ $f_{a_{PuE}} = \frac{72 \cdot 80}{180} = 32$



## Esempio 3 V DI CRAMÈR

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^c \frac{(f_{o_{ij}} - f_{a_{ij}})^2}{f_{a_{ij}}}$$

$$gdl_{\chi^2} = (r-1)(c-1)$$

$f_{o_{ij}}$  = frequenza osservata  
 $f_{a_{ij}}$  = frequenza attesa  
 $r$  = numero di righe, 1, 2, ...,  $i$   
 $c$  = numero di colonne, 1, 2, ...,  $j$

$f_o$	$f_a$	$f_o - f_a$	$(f_o - f_a)^2$	$\frac{(f_o - f_a)^2}{f_a}$
45	40	5	25	0.625
55	60	-5	25	0.417
27	32	-5	25	0.781
53	48	5	25	0.521

$$\chi^2 = 2.344$$

$$gdl = (2-1)(2-1) = 1$$

## Esempio 3 V DI CRAMÈR

	Privato	Pubblico	TOT
Psicologi	55	53	108
Economisti	45	27	72
TOT	100	80	180

$$\chi^2 = 2.344$$

$$gdl = (2-1)(2-1) = 1$$

$$V = \sqrt{\frac{\chi^2}{N(L-1)}}$$

$\chi^2$  = chi-quadrato  
 $N$  = osservazioni  
 $L$  = min(n.righe, n.colonne)

$$L = \min(2,2) = 2$$

$$V = \sqrt{\frac{2.344}{180(2-1)}} = 0.1141$$

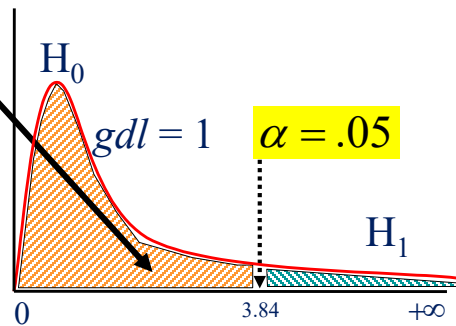
## Esempio 3 V DI CRAMÈR

$$\chi^2 = 2.344$$

$$gdl = (2 - 1)(2 - 1) = 1$$

```
> pchisq(2.344,1,lower.tail = 0)
[1] 0.1257662
```

Questo risultato ci porta ad **accettare** l'**ipotesi nulla** e a rifiutare l'**ipotesi alternativa**.



### **Come riportare il risultato**

L'analisi della correlazione **non** ha evidenziato una associazione significativa tra la laurea e le scelte professionali,  $\chi^2(1) = 2.344$ ,  $p = .126$ ,  $N = 180$ ,  $V = .114$ .