

SPSS İLE İSTATİSTİKSEL VERİ ANALİZİ

Statistical Packages for the Social Sciences



PROF.DR.YÜKSEL TERZİ

ONDOKUZ MAYIS ÜNİVERSİTESİ

FEN-EDEBİYAT FAKÜLTESİ

İSTATİSTİK BÖLÜMÜ

SAMSUN

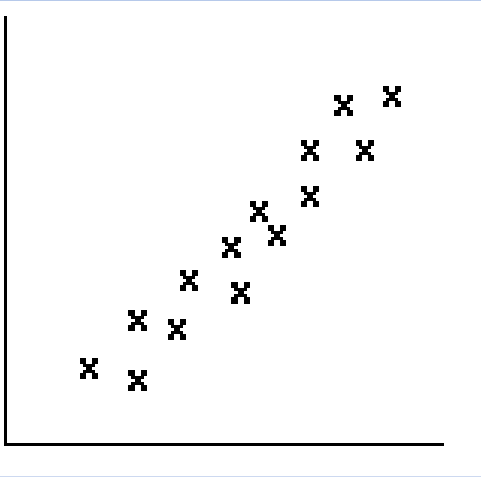
2019

KORELASYON

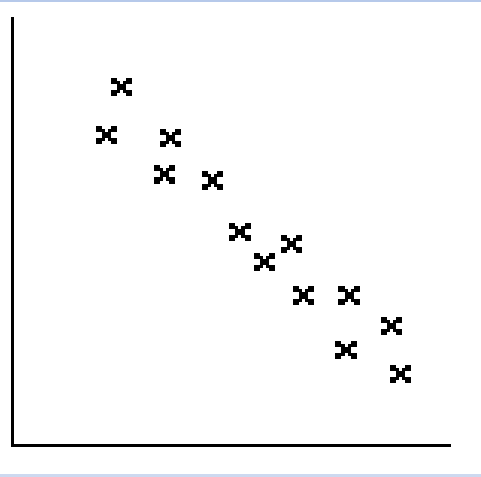
Korelasyon analizinde iki veya daha çok sayıda deęişken arasında bir ilişki bulunup bulunmadığı, eęer varsa bu ilişkinin derecesi ve fonksiyonel şekli belirlenmeye çalışılır. Örneęin reklamların satışı arttırdığı şeklinde bir düşünce yaygındır. Ancak satışların artışı sadece reklamlar ile açıklanamaz. Nüfus artışı, moda, fiyat rakiplerle rekabet satışları etkileyen dięer nedenler olarak düşünülebilir. Öyle ise reklamlar ile satış arasında ilişkinin olup olmadığı incelenmelidir.

Doğrusal Korelasyon:

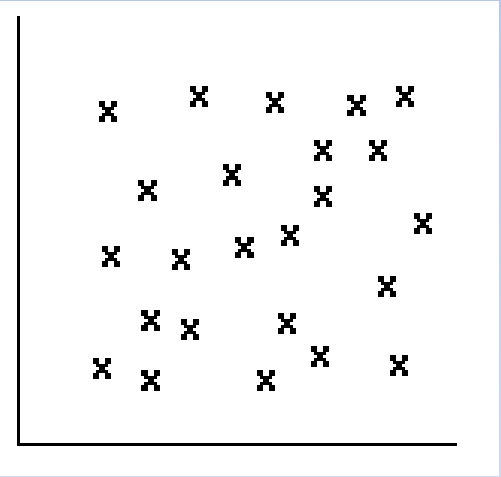
Bir değişkenin değeri artarken diğer değişkenin değeri düzenli artıyor veya eksiliyorsa iki değişken arasındaki ilişki doğrusaldır. İlişki grafik üzerinden de incelenebilir.



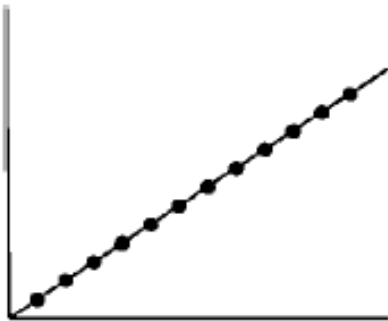
Korelasyon=+1



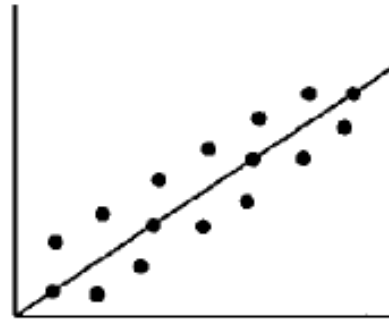
Korelasyon=-1



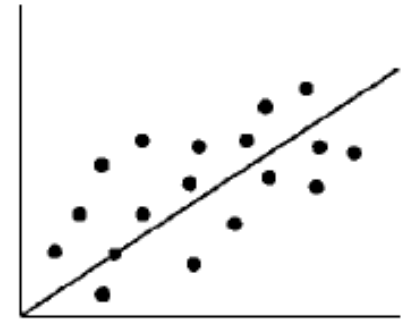
Korelasyon=0



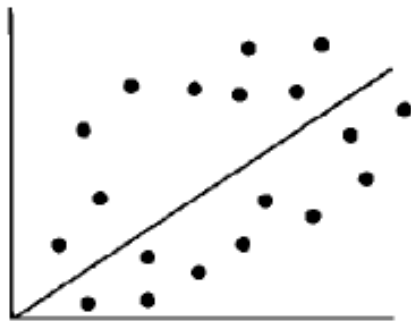
(a) $r = +1$
Maximum positive
correlation



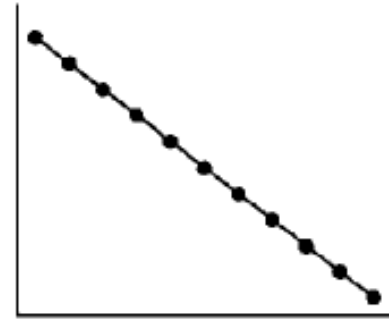
(b) $r = .80$
Strong positive
correlation



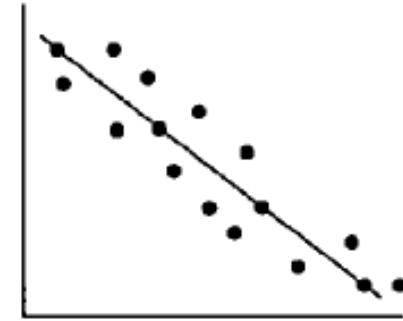
(c) $r = .50$
Moderate positive
correlation



(d) $r = .20$
Weak positive
correlation



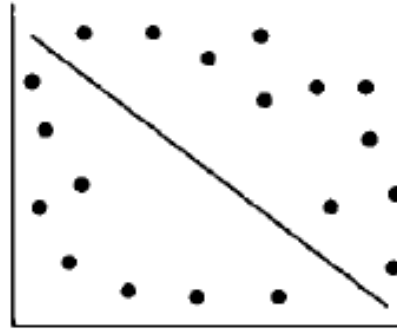
(e) $r = -1$
Maximum negative
correlation



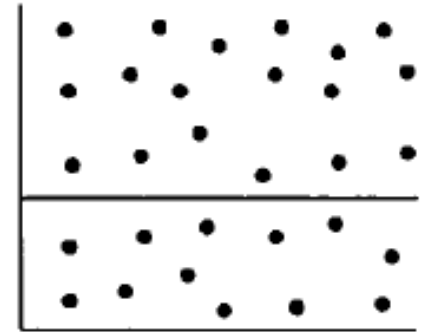
(f) $r = -.80$
Strong negative
correlation



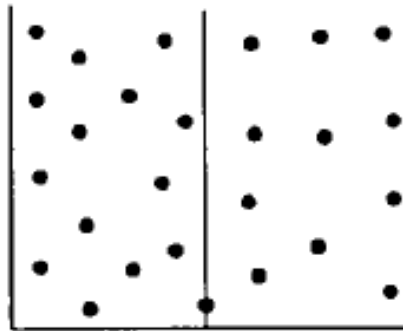
(g) $r = -.50$
Moderate negative correlation



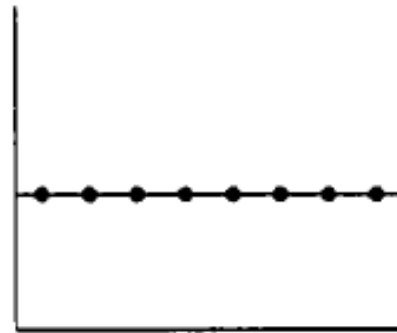
(h) $r = -.20$
Weak negative correlation



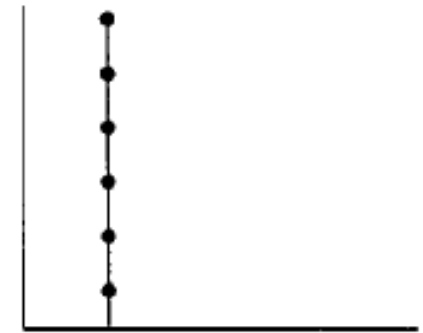
(i) $r = 0$
No correlation



(j) $r = 0$
No correlation



(k) Value of r
cannot be computed



(l) Value of r
cannot be computed

Doğrusal korelasyonun hesaplanmasında Pearson Momentler Çarpımı korelasyonu kullanılır. Bu formülün uygulanabilmesi için veriler en az aralıklı ölçekle toplanmalı ve süreklilik gösteren nicel bir değişken olmalıdır.

$$r = \frac{\sum XY - \frac{(\sum X)(\sum Y)}{n}}{\sqrt{\left(\sum X^2 - \frac{(\sum X)^2}{n}\right)\left(\sum Y^2 - \frac{(\sum Y)^2}{n}\right)}}$$

Korelasyon katsayısının değeri -1 ile +1 arasında değişir. Sonucun +1 çıkması iki değişken arasında kuvvetli olumlu ilişkinin bulunduğunu, -1 ise kuvvetli olumsuz ilişkinin bulunduğunu gösterir. Korelasyon katsayısı 0 'a yaklaştıkça ilişkinin kuvveti zayıflar, sıfır ise iki değişken arasında ilişkinin olmadığını gösterir.

Korelasyon katsayısının önem denetimi:

Hesaplanmış olan korelasyon katsayısının tesadüfi mi yoksa gerçek bir ilişkiyi mi gösterdiğinin belirlenmesi için denetlenmesi gerekir. Denetim için kurulan hipotezler $H_0 : \rho=0$ (doğrusal ilişki yoktur); $H_1 : \rho > 0$ (doğrusal ilişki vardır) şeklinde belirlenir. Test istatistiği şu formüle göre hesaplanır,

$$t = r \times \sqrt{\frac{(n-2)}{1-r^2}}$$

Serbestlik derecesi $(n-2)$ olup, n çok büyük olduğunda r 'nin yaklaşacağı değeri ρ ile gösterelim Bu durumda $\rho=0$ etrafında korelasyon katsayısının dağılımı simetrik olup, t dağılımına yaklaşır.

ÖRNEK..Aşağıda bir işletmede gün olarak kullanılan izin (X) ile performans puanları (Y) verilmiştir. Bu iki değişken arasında ilişki var mıdır?

X	Y	X ²	Y ²	XY
1	14	1	196	14
2	13	4	169	26
3	12	9	144	36
3	13	9	169	39
2	11	4	121	22
1	12	1	144	12
4	12	16	144	48
5	11	25	121	55
4	14	16	196	56
3	13	9	169	39
6	12	36	144	72
5	12	25	144	60
10	10	100	100	100
9	11	81	121	99
1	14	1	196	14
8	11	64	121	88
9	10	81	100	90
7	9	49	81	63
6	12	36	144	72
7	10	49	100	70
Σx 96	Σy 236	Σx^2 616	Σy^2 2824	Σxy 1075

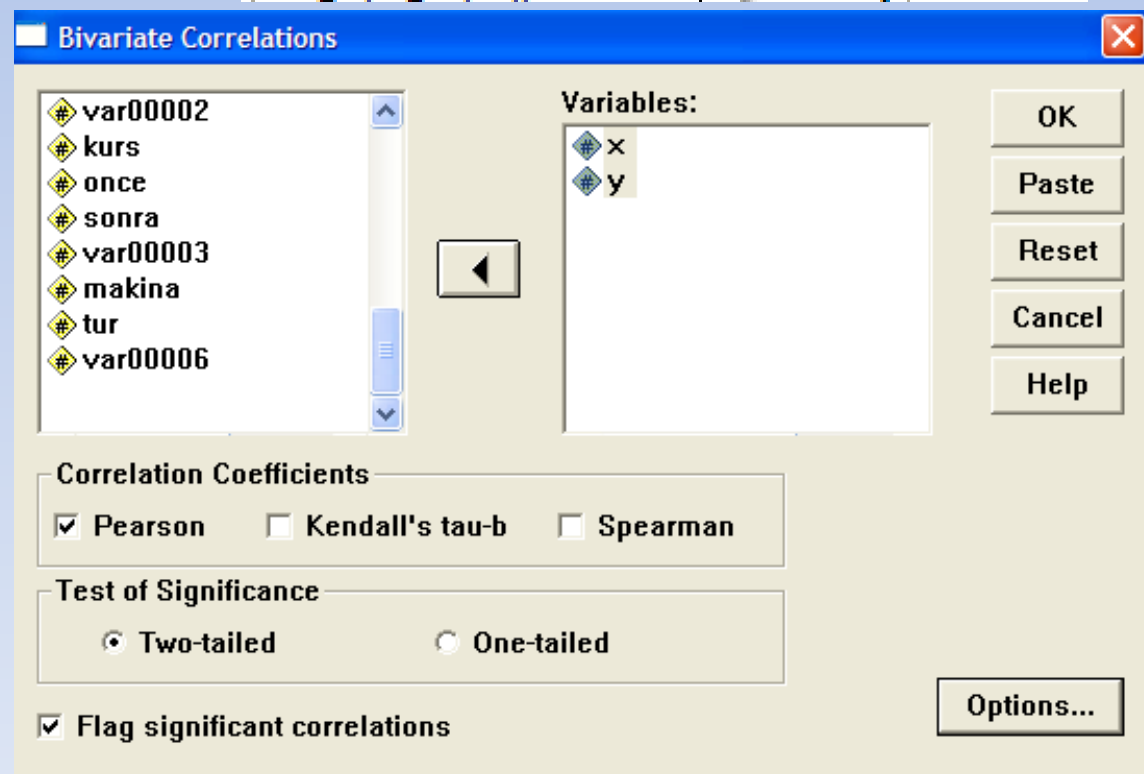
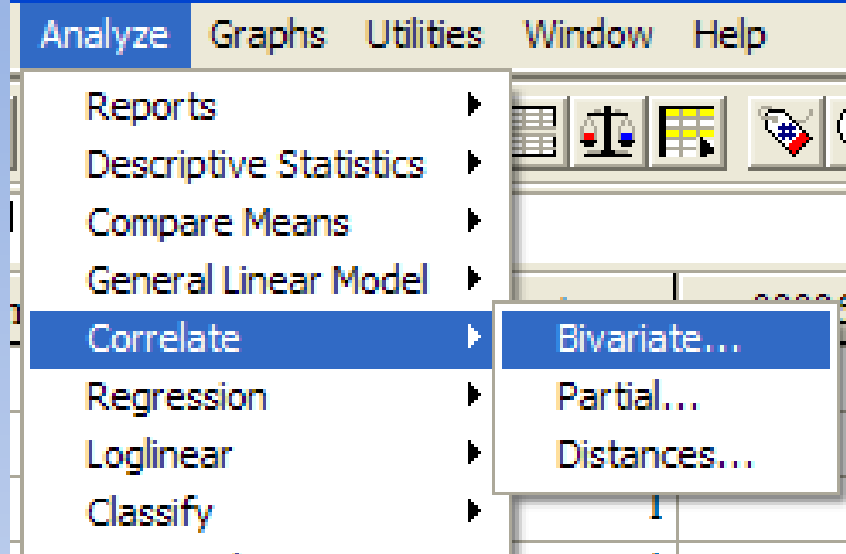
$$r = \frac{\sum XY - \frac{(\sum X)(\sum Y)}{n}}{\sqrt{\left(\sum X^2 - \frac{(\sum X)^2}{n}\right)\left(\sum Y^2 - \frac{(\sum Y)^2}{n}\right)}} = \frac{1075 - \frac{96 \cdot 236}{20}}{\sqrt{\left(616 - \frac{96^2}{20}\right)\left(2824 - \frac{236^2}{20}\right)}} = -0,74$$

Elde edilen sonuca göre kullanılan izin miktarı ile performans puanları arasında negatif yönlü kuvvetli ilişki vardır. Kullanılan izin miktarı arttıkça performans puanları düşmektedir. Bulunan korelasyonun gerçekten önemli olup olmadığı incelenirse

$$t = r * \sqrt{\frac{(n-2)}{1-r^2}} = -0,74 * \sqrt{\frac{(20-2)}{1-(-0,74)^2}} = -4,5$$

$H_0 : \rho = 0$; $H_1 : \rho > 0$ $t_h = |-4,5| > t_{(20-2), 0.05} = 1,73$ olduğundan H_0 reddedilir. Bulunan korelasyon doğrusaldır-önemlidir ve tesadüfi değildir.

x	y
1	14
2	13
3	12
3	13
2	11
1	12
4	12
5	11
4	14
3	13
6	12
5	12
10	10
9	11
1	14
8	11
9	10
7	9
6	12
7	10



Correlations

Correlations

		X	Y
X	<i>Pearson Correlation</i>	1,000	-,741**
	<i>Sig. (2-tailed)</i>	,	,000
	<i>N</i>	20	20
Y	<i>Pearson Correlation</i>	-,741**	1,000
	<i>Sig. (2-tailed)</i>	,000	,
	<i>N</i>	20	20

** . Correlation is significant at the 0.01 level

KISMİ KORELASYON KATSAYISI **(Partial Correlation)**

İki deęişken arasında korelasyon katsayısının yüksek çıkması muhakkak o deęişkenler arasında bir neden-sonuç ilişkisi bulunduğu anlamına gelmez. İki deęişken arasında neden-sonuç ilişkisi olmadığı halde korelasyon katsayısı eęer yüksek çıkıyorsa, bu iki deęişkenin üçüncü bir deęişkenden etkilenmesi söz konusu olabilir.

Kısmi korelasyon katsayısı, iki deęişken arasındaki ilişkinin bir yada daha çok deęişkenin kontrol edilmesiyle hesaplanan bir deęerdir.

$$r_{XY,Z} = \frac{r_{XY} - r_{XZ}r_{YZ}}{\sqrt{(1 - r_{XZ}^2)(1 - r_{YZ}^2)}}$$

$r_{XY,Z}$: Z deęişkeni sabitken (etkisi giderildięinde), X ile Y arasındaki kısmi korelasyon

r_{XY} : X ile Y arasındaki korelasyon

r_{XZ} : X ile Z arasındaki korelasyon

r_{YZ} : Y ile Z arasındaki korelasyon

Kısmi korelasyon katsayısının anlamlı olup olmadığı F testi ile incelenebilir. Bu testte n gözlem sayısını, k ise tahmin edilen parametre sayısını gösterir.

$$F = \frac{r^2 / (k - 2)}{(1 - r^2) / (n - k)}$$

H_0 : $\rho = 0$ (z sabitken x ile y arasında doğrusal ilişki yoktur.)

H_1 : $\rho > 0$ (z sabitken x ile y arasında doğrusal ilişki vardır.)

Örnek. Talep (Y), gelir (X) ve fiyat (Z) serileri arasındaki ilişki araştırılıyor. Fiyatı sabit alarak talep ile gelir arasındaki kısmi korelasyonu bulup ve doğrusal ilişki olup olmadığını araştırınız?

<u>Yıllar</u>	<u>Gelir(X)</u>	<u>Talep (Y)</u>	<u>Fiyat(Z)</u>
1995	3	8	4
1996	2	9	7
1997	5	13	11
1998	6	22	18
$\Sigma :$	16	52	40

Yıllar	X	Y	Z	X²	Y²	Z²	XY	XZ	YZ
1995	3	8	4	9	64	16	24	12	32
1996	2	9	7	4	81	49	18	14	63
1997	5	13	11	25	169	121	65	55	143
1998	6	22	18	36	484	324	132	108	396
Toplam	16	52	40	74	798	510	239	189	634

$$r_{XY} = \frac{\sum XY - \frac{(\sum X)(\sum Y)}{n}}{\sqrt{\left(\sum X^2 - \frac{(\sum X)^2}{n}\right)\left(\sum Y^2 - \frac{(\sum Y)^2}{n}\right)}} = \frac{239 - \frac{16 \cdot 52}{4}}{\sqrt{\left(74 - \frac{16^2}{4}\right)\left(798 - \frac{52^2}{4}\right)}} = 0,89$$

$$r_{XZ} = \frac{\sum XZ - \frac{(\sum X)(\sum Z)}{n}}{\sqrt{\left(\sum X^2 - \frac{(\sum X)^2}{n}\right)\left(\sum Z^2 - \frac{(\sum Z)^2}{n}\right)}} = \frac{189 - \frac{16 \cdot 40}{4}}{\sqrt{\left(74 - \frac{16^2}{4}\right)\left(510 - \frac{40^2}{4}\right)}} = 0,87$$

$$r_{YZ} = \frac{\sum YZ - \frac{(\sum Y)(\sum Z)}{n}}{\sqrt{\left(\sum Y^2 - \frac{(\sum Y)^2}{n}\right)\left(\sum Z^2 - \frac{(\sum Z)^2}{n}\right)}} = \frac{634 - \frac{52 * 40}{4}}{\sqrt{\left(758 - \frac{52^2}{4}\right)\left(510 - \frac{40^2}{4}\right)}} = 0,98$$

$$r_{XY,Z} = \frac{r_{XY} - r_{XZ}r_{YZ}}{\sqrt{(1 - r_{XZ}^2)(1 - r_{YZ}^2)}} = \frac{0,89 - 0,98 * 0,87}{\sqrt{(1 - 0,98^2)(1 - 0,87^2)}} = 0,4$$

Z(fiyat) sabitken x (gelir) ile y(talep) arasında ki ilişki aynı yönlü fakat düşük bir ilişki söz konusudur.

$H_0 : \rho = 0$ (z sabitken x ile y arasında doğrusal ilişki yoktur.)

$H_1 : \rho > 0$ (z sabitken x ile y arasında doğrusal ilişki vardır.)

$$F = \frac{r^2 / (k - 2)}{(1 - r^2) / (n - k)} = \frac{0,4^2 / (3 - 2)}{(1 - 0,4^2) / (4 - 3)} = 0,2$$

$F_h = 0,2 < F_{\text{tablo}} = 6,6$ H_0 kabul edilir. Yani z sabitken x ile y arasında doğrusal ilişki yoktur.

SIRA KORELASYON KATSAYISI

Doğrusal korelasyonda ilişkisi araştırılan değişkenlerin nicel ve normal olması gerekir. Bu varsayımlar sağlanmadığında Spearman Sıra Korelasyon Katsayısı kullanılır.

Sıra korelasyon katsayısının hesaplanmasında önce gözlem değerleri büyükten küçüğe veya küçükten büyüğe doğru sıralanır ve bu sıralamaya göre sıra numarası verilir.

$$r_s = 1 - \frac{6 \sum D_i^2}{n(n^2 - 1)}$$

D_i : X ve Y'nin sıra numaraları arasındaki fark

n : Gözlem sayısı

Eğer verilerde bağlı-aynı (ties) gözlemler varsa Spearman sıra korelasyonu aşağıdaki gibi hesaplanır.

I.Yol:

$$r_s = \frac{\sum_{i=1}^n \left[R(x_i) - R(\bar{x}) \right] \left[R(y_i) - R(\bar{y}) \right]}{(n-1) \times S_{R(x)} \times S_{R(y)}}$$

$R(\bar{x})$:X değişkeninin sıra puanlarının aritmetik ortalaması

$R(\bar{y})$:Y değişkeninin sıra puanlarının aritmetik ortalaması

$S_{R(X)}$:X değişkeninin sıra puanlarının standart sapması

$S_{R(Y)}$:Y değişkeninin sıra puanlarının standart sapması

Bağlı gözlem olduğunda Spearman sıra korelasyonu

2. yol:

$$r_s = \frac{A_X + A_Y - \sum D^2}{2 \times \sqrt{A_X \times A_Y}}$$

$$A_X = \frac{n^3 - n - T_X}{12}$$

$$A_Y = \frac{n^3 - n - T_Y}{12}$$

$$T_X = \sum_{i=1}^s \left(t_{i(X)}^3 - t_{i(X)} \right)$$

$$T_Y = \sum_{i=1}^s \left(t_{i(Y)}^3 - t_{i(Y)} \right)$$

Bağlı gözlem olduğunda Spearman sıra korelasyonu

3. yol:

$$r_s = \frac{\sum R_X R_Y - \frac{(\sum R_X)(\sum R_Y)}{n}}{\sqrt{\left(\sum R_X^2 - \frac{(\sum R_X)^2}{n}\right) \times \left(\sum R_Y^2 - \frac{(\sum R_Y)^2}{n}\right)}}$$

Sıra Korelasyonunun Yorumu

0.90-1.00	Çok güçlü ilişki
0.70-0.89	Güçlü
0.50-0.69	Orta seviyede
0.30-0.49	Düşük
0.16 -0.29	Zayıf
<0.16	Çok zayıf

Örnek. 7 öğrencinin boy ve ağırlıklarının büyükten küçüğe doğru sıra puanları aşağıda gösterilmiştir. Veriler normal dağılım göstermediğine göre, boy ve ağırlıklar arasındaki ilişkiyi hesaplayınız?

X	Y	D	D ²
2	1	1	1
4	6	-2	4
6	5	1	1
1	2	-1	1
3	3	0	0
7	7	0	0
5	4	1	1

$$r_s = 1 - \frac{6 \sum D_i^2}{n(n^2 - 1)}$$
$$= 1 - \frac{6 \times 8}{7(7^2 - 1)} = 0,86$$

Öğrencilerin boy uzunlukları ile ağırlıkları arasında aynı yönde önemli bir ilişki vardır.

	X	Y
1	2,00	1,00
2	4,00	6,00
3	6,00	5,00
4	1,00	2,00
5	3,00	3,00
6	7,00	7,00
7	5,00	4,00
8		

Bivariate Correlations

Variables:

- X
- Y

Correlation Coefficients

Pearson Kendall's tau-b Spearman

Test of Significance

Two-tailed One-tailed

Flag significant correlations

Options...

Correlations

			X	Y
Spearman's rho	X	Correlation Coefficient	1,000	,857*
		Sig. (2-tailed)	.	,014
		N	7	7
	Y	Correlation Coefficient	,857*	1,000
		Sig. (2-tailed)	,014	.
		N	7	7

*. Correlation is significant at the 0.05 level (2-tailed).

Örnek. Aşağıdaki verilere göre fiyat ile talep arasındaki sıra korelasyon katsayısını bulunuz?

Fiyat (X)	Talep(Y)	R_x	R_y
60	800	8	2
100	750	5,5	4
120	700	3	5
100	800	5,5	3
80	850	7	1
120	650	3	6,5
130	650	1	6,5
120	600	3	8

	x	y	Rx	Ry
1	60	800	8,0	2,5
2	100	750	5,5	4,0
3	120	700	3,0	5,0
4	100	800	5,5	2,5
5	80	850	7,0	1,0
6	120	650	3,0	6,5
7	130	650	1,0	6,5
8	120	600	3,0	8,0

Descriptive Statistics

	N	Mean	Std. Deviation
Rank of x	8	4,500	2,3755
Rank of y	8	4,500	2,4202
Valid N (listwise)	8		

$$r_s = \frac{\sum_{i=1}^n [R(x_i) - R(\bar{x})][R(y_i) - R(\bar{y})]}{(n-1) \times S_{R(x)} \times S_{R(y)}}$$

$$= \frac{\sum [(8-4.5)(2.5-4.5) + \dots + (3-4.5)(8-4.5)]}{(8-1) \times 2.375 \times 2.42}$$

$$= \frac{-34.25}{40.233} = -0.851$$

Correlations

			x	y
Spearman's rho	x	Correlation Coefficient	1,000	-,851 ^{**}
		Sig. (2-tailed)	.	,007
		N	8	8
	y	Correlation Coefficient	-,851 ^{**}	1,000
		Sig. (2-tailed)	,007	.
		N	8	8

** . Correlation is significant at the 0.01 level (2-tailed).

**Fiyat ile talep arasında ters yönde yüksek bir ilişki vardır.
(%85,1)**

Örnek. Aşağıdaki verilere göre X ile Y arasındaki sıra korelasyonu bulunuz.

X	Y	R_X	R_Y	$D = R_X - R_Y$	D^2	R_X^2	R_Y^2	$R_X R_Y$
0	1	1.5	2	-0.5	0.25	2.25	4	3
0	0	1.5	1	0.5	0.25	2.25	1	1.5
2	2	3	3.5	-0.5	0.25	9	12.25	10.5
4	2	4	3.5	0.5	0.25	16	12.25	14
8	8	6	9.5	-3.5	12.25	36	90.25	57
8	8	6	9.5	-3.5	12.25	36	90.25	57
8	3	6	5	1	1	36	25	30
13	4	8	6	2	4	64	36	48
16	6	9.5	7	2.5	6.25	90.25	49	66.5
16	7	9.5	8	1.5	2.25	90.25	64	76
		55	55	0	39	382	384	363.5

I.Yol

Descriptive Statistics

	N	Mean	Std. Deviation
Rank of X	10	5,500	2,972
Rank of Y	10	5,500	3,009
Valid N (listwise)	10		

$$r_s = \frac{\sum_{i=1}^n [R(x_i) - R(\bar{x})][R(y_i) - R(\bar{y})]}{(n-1) \times S_{R(x)} \times S_{R(y)}}$$
$$= \frac{(1.5 - 5.5)(2 - 5.5) + \dots + (9.5 - 5.5)(8 - 5.5)}{(10 - 1) \times 2.972 \times 3.009} = \frac{61}{80.494} = 0.758$$

II.Yol

$$T_X = \sum_{i=1}^s \left(t_{i(X)}^3 - t_{i(X)} \right) = \underbrace{(2^3 - 2)}_{2 \text{ tane } 0 \text{ var}} + \underbrace{(3^3 - 3)}_{3 \text{ tane } 8 \text{ var}} + \underbrace{(2^3 - 2)}_{2 \text{ tane } 16 \text{ var}} = 36$$

$$T_Y = \sum_{i=1}^s \left(t_{i(Y)}^3 - t_{i(Y)} \right) = \underbrace{(2^3 - 2)}_{2 \text{ tane } 2 \text{ var}} + \underbrace{(2^3 - 2)}_{2 \text{ tane } 8 \text{ var}} = 12$$

$$A_X = \frac{n^3 - n - T_X}{12} = \frac{10^3 - 10 - 36}{12} = 79.5$$

$$A_Y = \frac{n^3 - n - T_Y}{12} = \frac{10^3 - 10 - 12}{12} = 81.5$$

$$r_s = \frac{A_X + A_Y - \sum D^2}{2 \times \sqrt{A_X \times A_Y}} = \frac{79.5 + 81.5 - 39}{2 \times \sqrt{79.5 \times 81.5}} = 0.758$$

III.Yol

$$r_s = \frac{\sum R_X R_Y - \frac{(\sum R_X)(\sum R_Y)}{n}}{\sqrt{\left(\sum R_X^2 - \frac{(\sum R_X)^2}{n}\right) \times \left(\sum R_Y^2 - \frac{(\sum R_Y)^2}{n}\right)}}$$

$$= \frac{363.5 - \frac{55 \times 55}{10}}{\sqrt{\left(382 - \frac{55^2}{10}\right) \times \left(384 - \frac{55^2}{10}\right)}} = 0.758$$

Correlations

			X	Y
Spearman's rho	X	Correlation Coefficient	1,000	,758*
		Sig. (2-tailed)	.	,011
		N	10	10
	Y	Correlation Coefficient	,758*	1,000
		Sig. (2-tailed)	,011	.
		N	10	10

*. Correlation is significant at the 0.05 level (2-tailed).

Kendall Tau-b

Kendall (1938) tarafından geliştirilen bu test, ikili ve sıralı ölçekli veriler arasındaki ilişkileri belirler. İki farklı gözlemcinin yaptığı değerlendirmeler puan büyüklüğü sırası içinde verilmişse veya hakem puanları büyüklük sırasına sokmuşsa Spearman korelasyonunun yanında, Kendall tau b analizi de yapılır. Spearman rho büyüklük sırasına sokulmuş değerler arasındaki Pearson momentler çarpımını temsil ederken, Kendall tau olasılığı temsil eder. Yani iki değişkende aynı sırada yer alan(uyuşan) verilerin gözlenme olasılığı ile farklı sırada yer alan (uyuşmayan) verilerin gözlenme olasılığı arasındaki farktır. İki serideki veriler uyuşuyorsa tau-b +1 değerini alır. Uyuşma yoksa tau-b -1 olur.

Kendall tau-b genelde kare tablolar için, Kendall-tau-c ise dikdörtgen tablolar için kullanılır. Tau-a ise uyuşan ve uyuşmayan çiftler arasındaki farkın toplam çift sayısına bölünmesiyle bulunur.

Kendall tau_b bağlı (ties) sıralığa sahip (aynı gözlemlenilen değerlerin sıra puanlarının ortalaması alınır) ölçek verileri için uygundur. Bu analiz verilerinin normal dağılım göstermediği ve $n < 20$ olduğu durumlarda daha iyi sonuç vermektedir.

Kendall tau katsayıları aşağıdaki gibi yorumlanır:

>0,5	Yüksek ilişki
0,36-0,49	Önemli ilişki
0,20-0,35	Orta derecede ilişki
0,10-0,19	Düşük ilişki
<0,1	İlişki yok

- İki seri verildiğinde birinci seri doğal sırada olacak şekilde (küçükten-büyüğe) iki seri yeniden dizilir.
- İkinci serideki her bir Y_i değerine bakarak bu değeri izleyen değerlerden kaç tanesi Y_i 'den büyük (a_i) ve kaç tanesi Y_i 'den küçük (b_i) olduğu sayılır. Bu işlem her satır için yapılarak a_i ve b_i serileri oluşturulur.
- $N_a = \sum a_i$ ve $N_b = \sum b_i$ değerleri elde edilir.

$$\tau = \frac{N_a - N_b}{N(N-1)/2}$$

Örnek. 7 öğrencinin bir dersin arasınava ve final sınavı notları aşağıdaki gibidir. Verilerin normal dağılışı göstermediği varsayılarak iki sınav notu arasındaki korelasyon katsayısını bulunuz.

Arasınava	Final	X_i	Y_i	a_i	b_i
55	65	45	55	5	1
72	68	55	65	4	1
63	54	63	54	4	0
45	55	70	75	2	1
70	75	72	68	2	0
75	90	75	90	0.5	0.5
80	90	80	90	0	0
				17.5	3.5

$$\tau = \frac{N_a - N_b}{N(N-1)/2} = \frac{17.5 - 3.5}{7(7-1)/2} = 0.67$$

	Arasnav	Final
1	55	65
2	72	68
3	63	54
4	45	55
5	70	75
6	75	90
7	80	90

Bivariate Correlations

Variables:

- Arasnav
- Final

Correlation Coefficients:

Pearson Kendall's tau-b Spearman

Test of Significance:

Two-tailed One-tailed

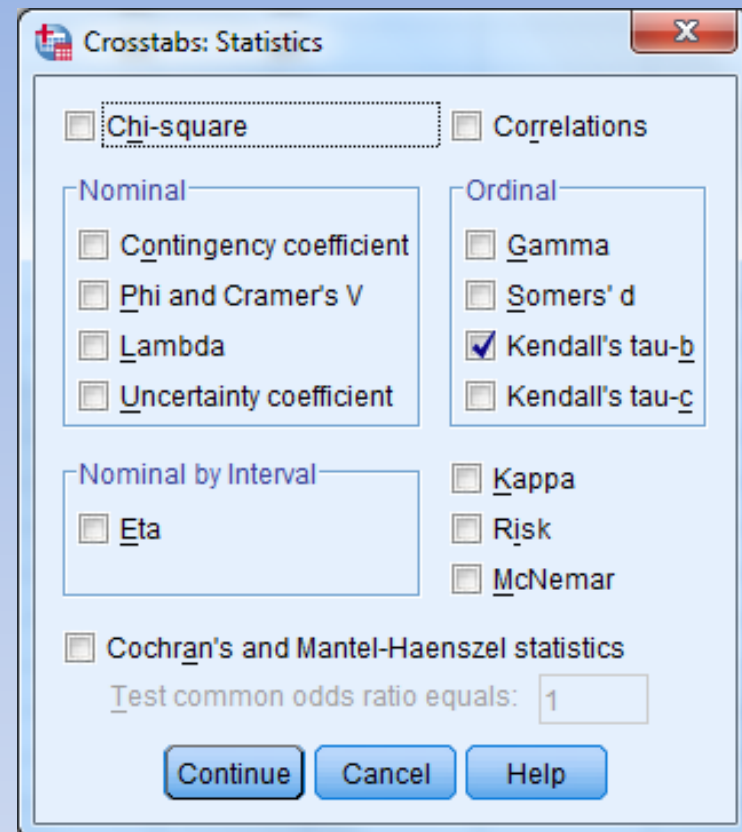
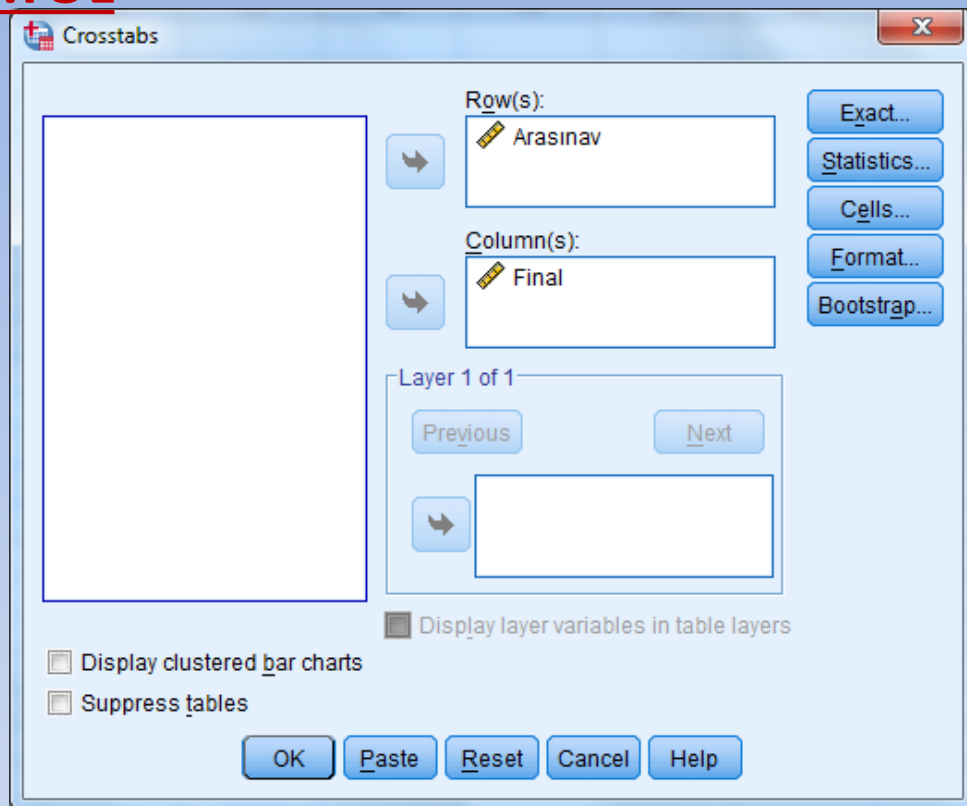
Flag significant correlations

OK Paste Reset Cancel Help

Correlations

		Arasnav	Final
Kendall's tau_b	Arasnav	1,000	,683*
	Correlation Coefficient		
	Sig. (2-tailed)	.	,033
	N	7	7
Final	Final	,683*	1,000
	Correlation Coefficient		
	Sig. (2-tailed)	,033	.
	N	7	7

*. Correlation is significant at the 0.05 level (2-tailed).



Symmetric Measures

	Value	Asymp. Std. Error ^a	Approx. T ^b	Approx. Sig.
Ordinal by Ordinal Kendall's tau-b	,683	,134	5,715	,000
N of Valid Cases	7			

a. Not assuming the null hypothesis.

b. Using the asymptotic standard error assuming the null hypothesis.

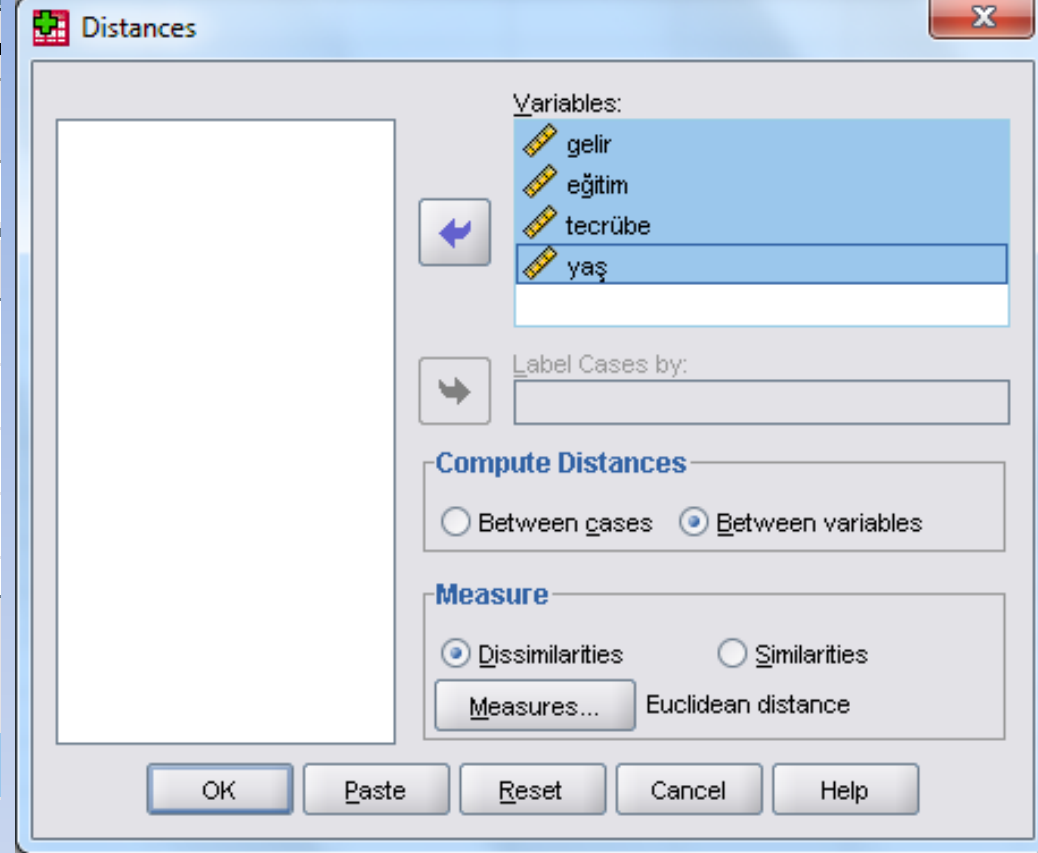
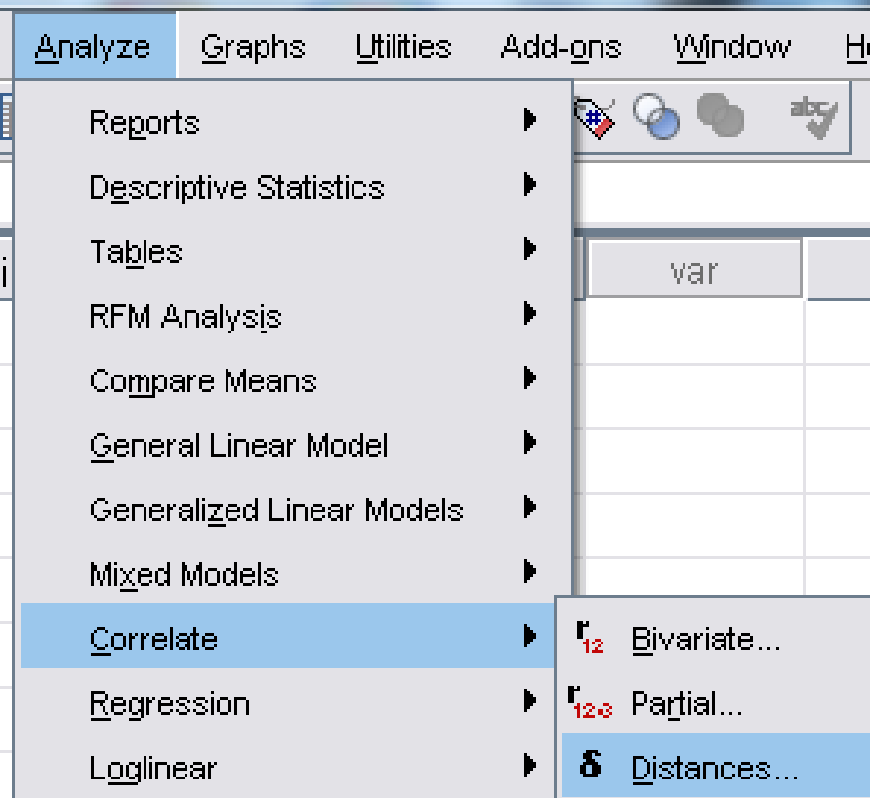
Distances (Uzaklıklar)

Bu yöntem deęişkenler arasındaki mesafelerin ölçülmesini amaçlar. Bağımsız deęişkelerin bağımlı deęişken ile olan uzaklığının fazla olması onların bağımlı deęişkeni açıklama oranını düşürür.

Örnek. Yıllık gelir (bağımlı değişken) ile eğitimi, tecrübe, yaş (bağımsız değişkenler) arasındaki ilişki araştırılmış ve yandaki sonuçlar elde edilmiştir.

Uzaklık değerlerine göre hangi açıklayıcı değişken gelir üzerinde daha çok etkiye sahiptir?

	gelir	eğitim	tecrübe	yaş
1	5,0	2	9	29
2	9,7	4	18	50
3	28,4	8	21	41
4	8,8	8	12	55
5	21,0	8	14	34
6	26,6	10	16	36
7	25,4	12	16	61
8	23,7	12	9	29
9	22,5	12	18	64
10	19,5	12	5	30
11	21,7	12	7	28
12	24,8	13	9	29
13	30,1	14	12	35
14	24,8	14	17	59
15	28,5	15	19	65
16	26,0	15	6	30
17	38,9	16	17	40
18	22,1	16	1	23
19	33,1	17	10	58
20	48,3	21	17	44



Distances: Dissimilarity Measures

Measure

Interval
 Measure: Euclidean distance
 Power: 2 Root: 2

Counts
 Measure: Chi-square measure

Binary
 Measure: Euclidean distance
 Present: 1 Absent: 0

Transform Values
 Standardize: None
 By variable
 By case

Transform Measures
 Absolute values
 Change sign
 Rescale to 0-1 range

Continue Cancel Help

Proximity Matrix

	Euclidean Distance			
	gelir	eđitim	tecrübe	yaş
gelir	,000	62,164	68,035	105,444
eđitim	62,164	,000	32,465	147,482
tecrübe	68,035	32,465	,000	139,682
yaş	105,444	147,482	139,682	,000

This is a dissimilarity matrix

Yıllık gelikle eğitim ve tecrübe arasındaki uzaklık birbirine yakın, yaş ile olan uzaklık ise oldukça yüksektir. Yaş deđişkeni geliri en az etkileyen deđişkendir.

Correlations

		gelir	eđitim	tecrübe	yaş
gelir	Pearson Correlation	1	,846**	,266	,102
	Sig. (2-tailed)		,000	,258	,669
	N	20	20	20	20
eđitim	Pearson Correlation	,846**	1	-,107	,098
	Sig. (2-tailed)	,000		,654	,680
	N	20	20	20	20
tecrübe	Pearson Correlation	,266	-,107	1	,676**
	Sig. (2-tailed)	,258	,654		,001
	N	20	20	20	20
yaş	Pearson Correlation	,102	,098	,676**	1
	Sig. (2-tailed)	,669	,680	,001	
	N	20	20	20	20

** . Correlation is significant at the 0.01 level (2-tailed).

Korelasyon matrisinden görüldüğü gibi yaş deđişkeni ile gelir arasındaki korelasyon oldukça düşüktür.

REGRESYON ANALİZİ

Regresyon analizinin temelinde; gözlenen bir olayın değerlendirilirken, hangi olayların etkisi içinde olduğunun araştırılması yatmaktadır. Bu olaylar bir veya birden çok olacağı gibi dolaylı veya direkt etkileniyor da olabilirler.

Regresyon analizi yapılırken, gözlem değerlerinin ve etkilenilen olayların bir matematiksel gösterimle yani bir fonksiyon yardımıyla ifadesi gerekmektedir. Kurulan bu modele regresyon modeli denilmektedir. Regresyon analizi incelenirken, genellikle konusunu oluşturan, etkilendiği olaylara değişkenler adı verilir ve bu değişkenlerin yer alacağı matematiksel model incelenir.

İstatistikte değişkenler arasındaki ilişkinin derecesini gösteren katsayıya **korelasyon**, değişkenler arasındaki ilişkinin fonksiyonel şeklini belirleyen denkleme ise **regresyon denklemi** denir.

Regresyon modelinin kullanılması, ilgilenilen olayla ilgili olarak, bir sebep-sonuç ilişkisi bulunması gerekmektedir. Örneğin 1990-1997 yılları arasındaki hisse senedi fiyatlarını incelersek, seçilen zaman aralığında bir matematiksel model kurma gereği vardır ve bu modelde bir **sebep, sonuç ilişkisi** aranmaktadır. Sebep, hisse senedinin fiyatını yükselten veya düşüren unsurlardır. Faiz oranları, ekonomik nedenler, enflasyon oranları vs. olarak incelenebilir. Sonuç ise hisse senedinin fiyatının değişmesidir.

Sebep-sonuç ilişkisi, regresyon modeli kurulurken, **bağımlı ve bağımsız değişkenler** olarak anlatılmaktadır. Yukarıdaki hisse senedi fiyatı sonuç olan bağımlı değişken, faiz oranları, ekonomik nedenler, enflasyon oranları vs. sebep olan bağımsız değişkenlerdir. Regresyon analizi yapılırken kurulan matematiksel modelde yer alan değişkenler bir bağımlı değişken ve bir veya birden çok bağımsız değişkenden oluşmaktadır.

Bağımsız değişkenler kurulacak modelde bir değişkenli olarak ele alınırsa **basit doğrusal regresyon**, birden fazla bağımsız değişkenli olarak alınırsa **çoklu regresyon modeli** konusunu oluşturmaktadır.

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \varepsilon$$

Regresyon modelinde Y ve ε rasgele deęişkenler, X ise rasgele deęişken deęildir.

Regresyon modelinde X_i 'lerin hatasız ölçüldüęü, Y 'nin ise belli bir hata (ε_i) miktarı ölçüldüęü varsayılır.

X ile Y arasında doğrusal ilişkinin olması regresyon hattının bir doğru şeklinde olmasından çok parametrelerin modelde doğrusal bir ilişki içinde olması ile ilgilidir.

$$E(Y) = \beta_0 + \beta_1 X \Rightarrow E(Y | X) = \beta_0 + \beta_1 X$$

$$Y \sim N(\beta_0 + \beta_1 X, \sigma^2)$$

$$\hat{Y} = E(\hat{Y}) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X$$

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i \quad , \quad i = 1, 2, \dots, n$$

β_0 : Doğrunun Y eksenini kestiği nokta. X'in sıfır değerine karşılık Y'nin alacağı değer.

β_1 : Eğim, hız, regresyon katsayısı. X'in 1 birim değişmesi halinde Y'nin kaç birim ve ne yönde değişeceğini gösterir.

$H_0 : \beta_0 = 0$ Doğrunun merkezden (orjinden) geçmesini test eder.

$H_0 : \beta_1 = 0$ Doğrunun X eksenine paralel olup olmadığını (eğimin önemli olup olmadığını) test eder.

En Küçük Kareler Yöntemi (EKK)

$$\sum \varepsilon_i = \sum (Y_i - \hat{Y}_i) = 0$$

$$\sum \varepsilon_i^2 = \sum (Y_i - \hat{Y}_i)^2 = \sum (Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i)^2 = \min$$

$$\frac{\partial}{\partial \beta_0} \sum (Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i)^2 = 0 \Rightarrow -2 \sum (Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i) = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial \beta_1} \sum (Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i)^2 = 0 \Rightarrow -2 \sum X_i (Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i) = 0$$

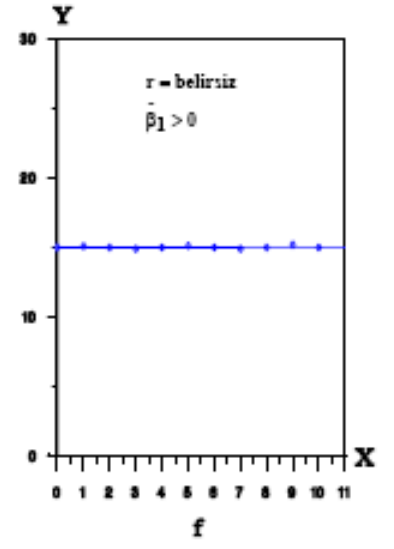
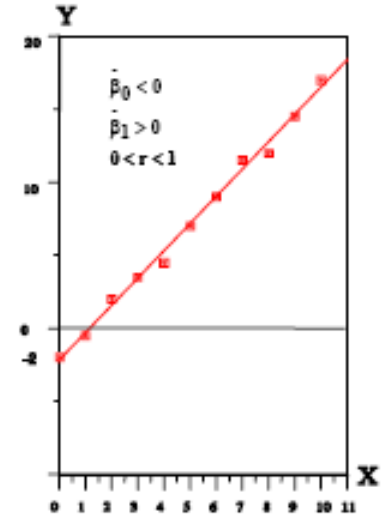
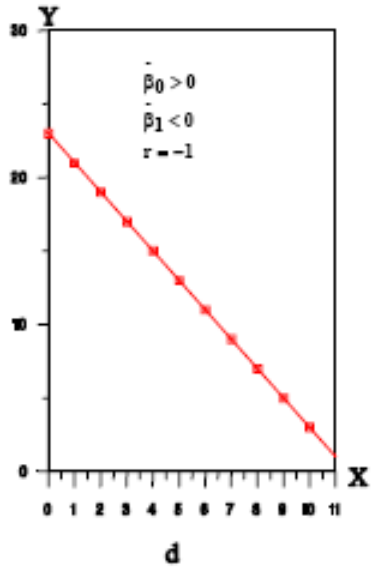
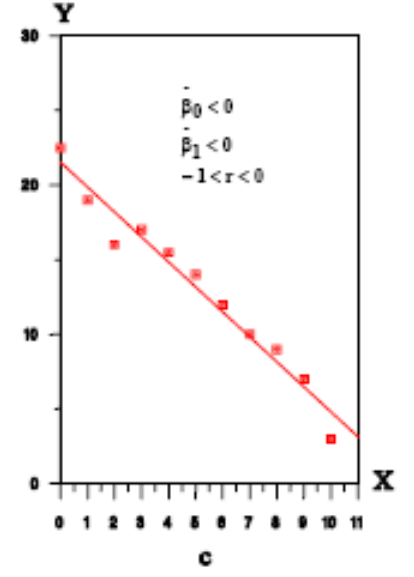
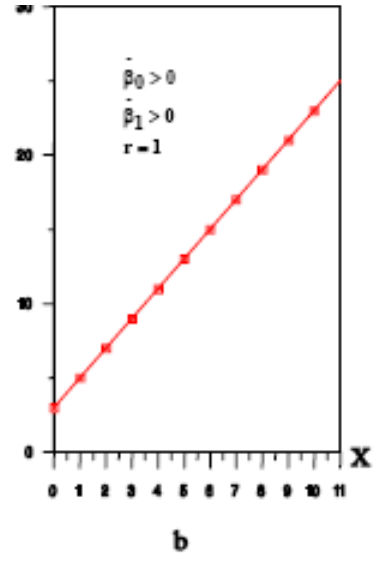
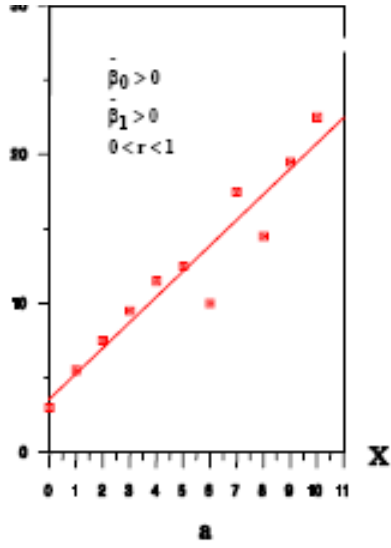
$$\begin{aligned} \sum Y_i &= n\beta_0 + \beta_1 \sum X_i \\ \sum X_i Y_i &= \beta_0 \sum X_i + \beta_1 \sum X_i^2 \end{aligned}$$

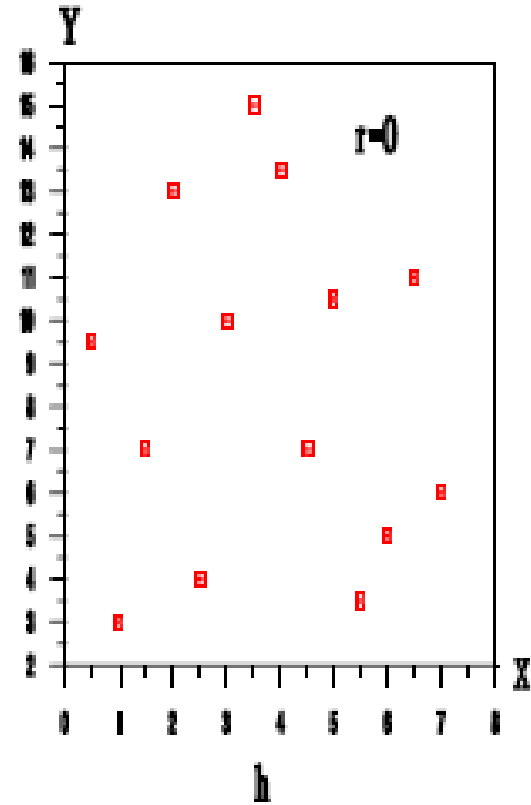
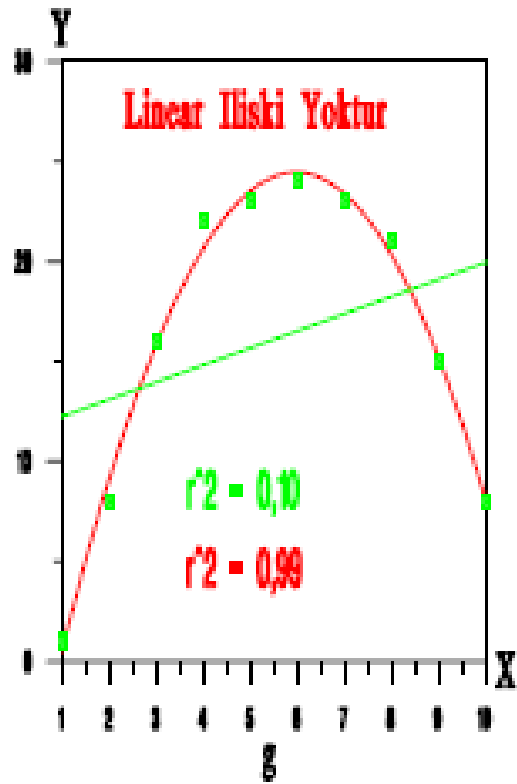
Normal denklemler

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{X}$$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum (Y_i - \bar{Y})(X_i - \bar{X})}{\sum (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\sum X_i Y_i - \frac{(\sum X_i)(\sum Y_i)}{n}}{\sum X_i^2 - \frac{(\sum X_i)^2}{n}}$$

Noktaların dağılımı ile $\hat{\beta}_0$, $\hat{\beta}_1$ ve r 'nin değerleri.





Eğrisel Modeller

- | | |
|------------------|--|
| (1) Linear | $E(Y_t) = \beta_0 + \beta_1 t$ |
| (2) Logarithmic | $E(Y_t) = \beta_0 + \beta_1 \ln(t)$ |
| (3) Inverse | $E(Y_t) = \beta_0 + \beta_1 / t$ |
| (4) Quadratic | $E(Y_t) = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2$ |
| (5) Cubic | $E(Y_t) = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \beta_3 t^3$ |
| (6) Compound | $E(Y_t) = \beta_0 \beta_1^t$ |
| (7) Power | $E(Y_t) = \beta_0 t^{\beta_1}$ |
| (8) S | $E(Y_t) = \exp(\beta_0 + \beta_1 / t)$ |
| (9) Growth | $E(Y_t) = \exp(\beta_0 + \beta_1 t)$ |
| (10) Exponential | $E(Y_t) = \beta_0 e^{\beta_1 t}$ |
| (11) Logistic | $E(Y_t) = \left(\frac{1}{u} + \beta_0 \beta_1^t \right)^{-1}$ |

BASİT DOĞRUSAL REGRESYON MODELİ VARSAYIMLARI

1. Bağımsız değişkenin değerleri sabit kabul edilir. Bağımlı değişkenin değerleri ise rasgeledir. Fakat korelasyon analizinde her iki değişkende tesadüfidir.
2. Değişkenler hatasız ölçülmüştür.
3. Her X_i değeri için;
 - Y_i değerleri birbirinden bağımsızdır,
 - Y_i gözlemlerinin tüm dağılımları normaldir,
 - Y_i gözlemlerinin tüm dağılımları aynı varyansa sahiptir.
4. Bu alt küme değerlerinin (Y 'lerin) varyansları eşittir.
5. Bağımlı ve bağımsız değişkenler arasındaki ilişki doğrusaldır.

Hata Terimi (ϵ_i) Varsayımları

1. Rassal hataların beklenen değeri sıfırdır. $E(\epsilon)=0$
2. ϵ 'ların olasılık dağılımının varyansı sabittir.
3. Hata değerleri birbirinden bağımsızdır.
4. Rassal hataların dağılımı normaldir.
5. Hatalar ile bağımlı değişken arasında korelasyon yoktur.
 $Cov(\epsilon, Y)=0$
6. Hatalar ile bağımsız değişkenler birbirinden bağımsızdır.
 $Cov(\epsilon, X_i)=0$