

AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE

## Regresja i korelacja

Statystyka

Dr inż. Janusz Majewski Katedra Informatyki



# Regresja i korelacja

Dla każdej jednostki (obiektu) mamy wartości dwóch zmiennych losowych: x i y. Chcemy zbadać związek między tymi dwoma zmiennymi dla:

- -uzyskania liczbowych miar pewnych podstawowych cech zależności,
- -dostarczenia możliwości prognozowania (predykcji) wartości jednej ze zmiennych, gdy druga jest znana,
- stwierdzenia, czy obserwowany kierunek trendu jest istotny.

Mówimy o związku między dwiema zmiennymi, gdy rozkład jednej zmiennej związany jest z wartościami drugiej. Nie znaczy to, że jedna zmienna jest przyczyną drugiej, nie mówimy więc o związku przyczynowo-skutkowym (por. liczba rozwodów versus produkcja papierosów)



Obserwowano zmienne x i y dla dużej liczby obiektów. Interesuje nas, jakiej przeciętnej zmianie ulega y gdy x przyjmuje różne wartości.

Zależność E(y|x) od x nazywamy funkcją regresji. Mówimy o regresji prostoliniowej, jeżeli zmienna y przyjmuje rozkład normalny ze średnią

$$E(y|x) = A + Bx$$

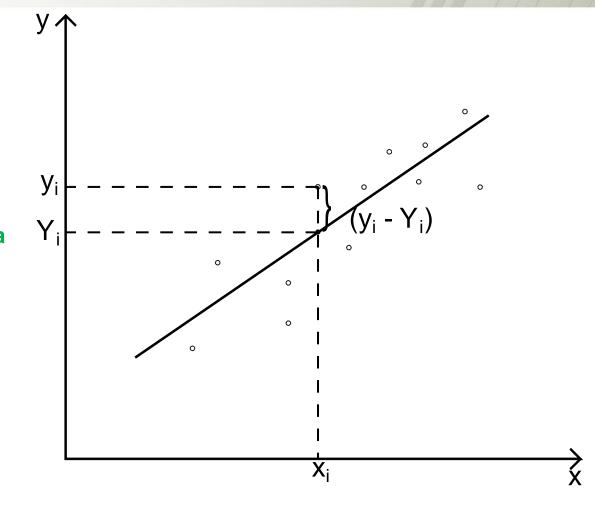
oraz stałą (niezależną od x) wariancją równą  $\sigma^2$ .

Mamy n par obserwacji  $(x_i, y_i)$ . Należy znaleźć liczby a i b będące estymatorami A i B tak, aby zminimalizować sumę kwadratów

 $\sum_i (y_i - Y_i)^2$  gdzie  $Y_i$  są wartościami wyznaczonymi przez szacowane równanie regresji:

$$Y_i = a + b \cdot x_i$$



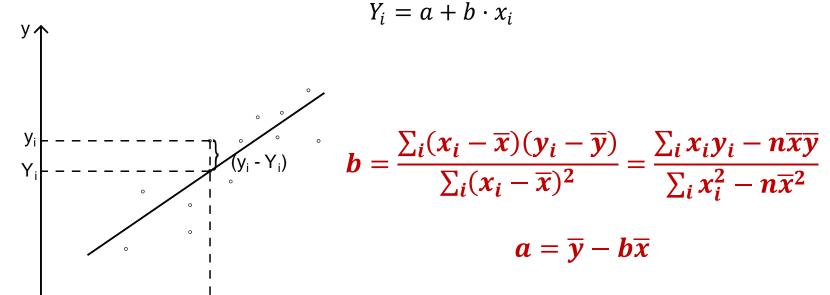


 $y_i$ - wartość obserwowana  $Y_i$ - wartość teoretyczna



Mamy n par obserwacji  $(x_i, y_i)$ . Należy znaleźć liczby a i b będące estymatorami A i B tak, aby zminimalizować sumę kwadratów

 $\sum_i (y_i - Y_i)^2$  gdzie  $Y_i$  są wartościami wyznaczonymi przez szacowane równanie regresji:



 $y_i$ - wartość obserwowana  $Y_i$ - wartość teoretyczna

Pojęcie regresji związane jest z kształtem zależności E(y|x) od x, pojęcie korelacji związane jest zaś z siłą tej zależności

Współczynnik korelacji

$$\rho = \frac{cov(x, y)}{\sigma_x \sigma_y}$$

cov(x, y) - kowariancja zmiennych x i y

$$cov(x,y) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} [x - E(x)] [y - E(Y)] f_{xy}(x,y) dx dy$$

 $\sigma_x$ ,  $\sigma_y$ - odchylenie standardowe zmiennych x i y

Współczynnik korelacji

$$\rho = \frac{cov(x, y)}{\sigma_x \sigma_y}$$

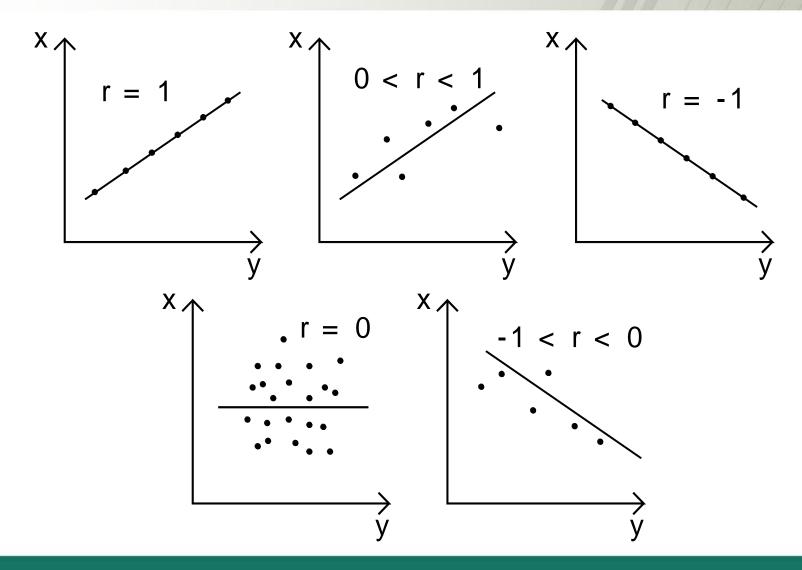
Estymatorem ho jest współczynnik korelacji Pearsona r

$$r = \frac{\sum_{i} (x_{i} - \bar{x})(y_{i} - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i} (x_{i} - \bar{x})^{2} \sum_{i} (y_{i} - \bar{y})^{2}}} = \frac{\sum_{i} x_{i} y_{i} - n \bar{x} \bar{y}}{\sqrt{(\sum_{i} x_{i}^{2} - n \bar{x}^{2})(\sum_{i} y_{i}^{2} - n \bar{y}^{2})}}$$

Poza tym 
$$b = r \frac{S_y}{S_x}$$

 $S_x$ ,  $S_y$ -estymatory odchyleń standardowych







# Testowanie parametrów regresji i współczynnika korelacji

$$S^{2}(b) = \frac{S_{o}^{2}}{\sum_{i}(x_{i} - \bar{x})^{2}}$$

$$S^{2}(a) = S_{o}^{2} \left[ \frac{1}{n} + \frac{\bar{x}}{\sum_{i}(x_{i} - \bar{x})^{2}} \right]$$

$$S_{o}^{2} = \frac{\sum_{i}(y_{i} - Y_{i})^{2}}{n - 2} = \frac{\sum_{i}(y_{i} - \bar{y})^{2}(1 - r)^{2}}{n - 2}$$

$$H_o: A = 0$$

$$H_1: A \neq 0$$

$$t = \frac{a}{\sqrt{S^2(a)}}$$

Odrzucamy  $H_o$ , gdy  $|t| \ge {}_{\alpha} t_{(n-2)}$ 

$$H_o: B = 0$$

$$H_1: B \neq 0$$

$$t = \frac{b}{\sqrt{S^2(b)}}$$

Odrzucamy  $H_o$ , gdy

$$|t| \ge {}_{\alpha}t_{(n-2)}$$

$$H_o: \rho = 0$$

$$H_1: \rho \neq 0$$

$$t = \frac{r}{\sqrt{S^2(r)}}$$

Odrzucamy  $H_o$ , gdy

$$|t| \ge {}_{\alpha}t_{(n-2)}$$



## Zadanie predykcji

Dana jest pewna wartość  $x_o$ . Chodzi o znalezienie przewidywanej wartości Y zmiennej y odpowiadającej danemu  $x_o$ . Najlepszym oszacowaniem wartości przewidywanej jest wartość  $Y_o$ . wynikająca z prostej regresji, czyli

$$Y_o = a + b \cdot x_o$$

Granice błędu dla  $Y_o$  związane z losowością samego y oraz niedokładnością określenia parametrów prostej regresji wyrażają się wzorem:

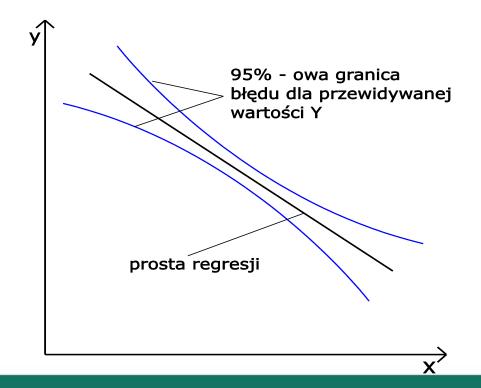
$$Y_o \pm_{\alpha} t_{(n-2)} \cdot \sqrt{S_o^2} \cdot \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_o - \bar{x})^2}{\sum_i (x_i - \bar{x})^2}}$$



## Zadanie predykcji

Granice błędu dla  $Y_o$  związane z losowością samego y oraz niedokładnością określenia parametrów prostej regresji wyrażają się wzorem:

$$Y_o \pm_{\alpha} t_{(n-2)} \cdot \sqrt{S_o^2} \cdot \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_o - \bar{x})^2}{\sum_i (x_i - \bar{x})^2}}$$





## Analiza regresji - przykład

Przykład: Przez dwa tygodnie karmiono szczury dietą ubogą w witaminę D dla wywołania krzywicy. Następnie przez dalsze dwa tygodnie podawano szczurom preparat zawierający witaminę D. Po upływie tego czasu określono stopień wyleczenia przez radiografię prawego kolana każdego zwierzęcia doświadczalnego. Porównano analizowane zdjęcie radiologiczne ze standardowym zestawem fotografii opatrzonych numerami od 0 do 12 ( stopniowanie w kierunku wzrastającego wyleczenia). Każdą dawkę preparatu podawano grupie kilku szczurów i późniejsze zdjęcia analizowało kilku radiologów. Zbadać regresję między **logarytmem** dawki  $(x_i)$  preparatu a średnim efektem dla każdej dawki  $(y_i)$ 

dawka	2.5	5	10	20	40	80	160	320
$x_i$	0,398	0,699	1,000	1,301	1,602	1,903	2,204	2,505
$y_i$	0,250	1,0833	1,6667	2,8333	3,5833	4,3333	4,9167	5,5555



## Analiza regresji - przykład

dawka	2.5	5	10	20	40	80	160	320
$x_i$	0,398	0,699	1,000	1,301	1,602	1,903	2,204	2,505
$\overline{y_i}$	0,250	1,0833	1,6667	2,8333	3,5833	4,3333	4,9167	5,5555

$$\bar{x} = 1,4515$$
 $b = 2,5115$ 

$$\bar{y} = 3,00$$
  
 $a = -0,6454$ 

$$n = 8$$
$$r = 0.9943$$

Przykładowo przeprowadzimy test dla r:

$$H_o: \rho = 0$$

$$H_o: \rho \neq 0$$

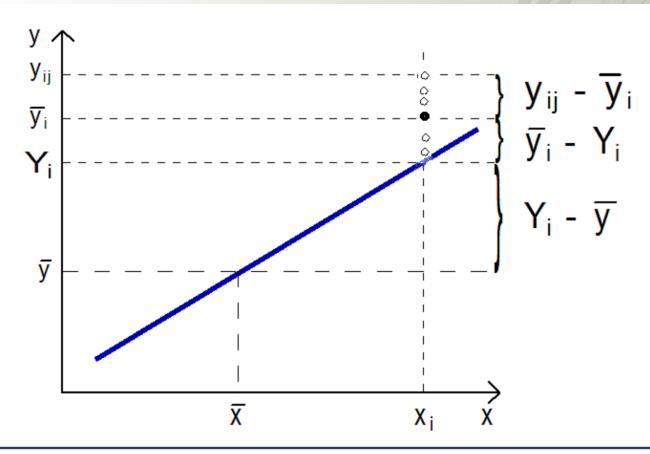
$$t = r\sqrt{\frac{n-2}{1-r^2}} = 22,8296$$

$$t > t_{kryt}$$

$$_{0,05}t_{(6)} = 2,447$$

$$H_o$$
 – odrzucamy przyjmując  $\rho \neq 0$ 





$$\sum_{ij} (y_{ij} - \bar{y})^2 = \sum_{ij} (y_{ij} - y_i)^2 + \sum_{ij} (y_i - Y_i)^2 + \sum_{ij} (Y_i - \bar{y})^2$$



$x_i$	$x_1$	$x_2$	•••	$x_i$	•••	$x_k$	_
	$y_{11}$	$y_{21}$		$y_{i1}$		$y_{k1}$	
${\mathcal Y}_{ij}$	$y_{12}$	$y_{22}$		$y_{i2}$		$y_{k2}$	
Jij	•••	•••		•••		•••	
	$y_{1n_1}$	$y_{2n_2}$		$y_{in_i}$		$y_{kn_k}$	
	$T_1$	$T_2$	•••	$T_i = \sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}$		$T_k$	$T = \sum_{i=1}^{k} T_k$
	$s_1$	$s_2$	•••	$s_i = \sum_{j=1}^{n_i} y_{ij}^2$	•••	$s_k$	$S = \sum_{i=1}^{k} s_i$
	$\overline{\mathcal{y}_1}$	$\overline{y_2}$		$\overline{y_i} = \frac{T_i}{n_i}$		$\overline{\mathcal{y}_k}$	$\bar{y} = \frac{T}{N}$
	$n_1$	$n_2$	•••	$n_i$	•••	$n_k$	$N = \sum_{i=1}^{k} n_i$



$$\sum (y_{ij} - \bar{y})^2 =$$
SK =

całkowita suma kwadratów odchyleń wartości obserwacji od średniej

$$= \sum_{i} (y_{ij} - \overline{y_i})^2 + \sum_{i} (\overline{y_i} - Y_i)^2$$

$$= SKR + SKL$$

suma kwadratów odchyleń wartości obserwacji od średniej serii (zmienność resztowa)

$$\sum_{\mathbf{SKL}} (\overline{y_i} - Y_i)^2 +$$

suma kwadratów odchyleń średnich serii od wartości teoretycznych wynikających z prostej regresji (świadczy o dopasowaniu obserwacji do prostej regresji)

$$\sum_{\mathbf{SKB}} (Y_i - \bar{y})^2$$

suma kwadratów odchyleń wartości teoretycznych od średniej (świadczy o nachyleniu prostej regresjipor. współczynnik B)



$$SKR = S - \sum_{i=1}^{k} \frac{T_1^2}{n_i}$$

$$SK = S - \frac{T^2}{N}$$

$$SKB = \frac{\sum_{i=1}^{k} x_i T_i - \frac{T_i \sum_{i=1}^{k} n_i x_i}{N}}{\sum_{i=1}^{k} n_i x_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^{k} n_i x_i)^2}{N}}$$

$$SKL = SK - SKR - SKB$$



Źródło	Suma	Liczba st.	Średni	Stosunek
zmienności	kwadratów	swobody	kwadrat	wariancji
Odchylenie			CKB	<b>S</b> <sup>2</sup>
wartości teoret.	SKB	1	$S_1^2 = \frac{SKB}{1}$	$F_1 = \frac{S_1^2}{S_2^2}$
od średniej			1	$S_o^2$
Odchylenie			ÇK I	<b>S</b> <sup>2</sup>
średnich serii od	SKL	k-2	$S_2^2 = \frac{SKL}{k-2}$	$F_2 = \frac{S_2^2}{S_2^2}$
prostej regr.			$\kappa - 2$	$S_0^2$
Reszta wewnątrz		_	$_{\circ}$ SKR	
serii	SKR	N-k	$S_o^2 = \frac{SKR}{N - k}$	
			IV K	
Ogółem	SK	N-1		

#### Testowane hipotezy:

1) 
$$H_o$$
:  $B = 0$   
 $H_1$ :  $B \neq 0$   
(stosunek  $F_1$ )

2)  $H_o$ : Funkcja regresji jest liniowa  $H_1$ : Funkcja regresji nie jest liniowa (stosunek  $F_2$ )



Przykład: W poprzednim przykładzie dopasowaliśmy linię regresji dla zależności wzajemnej logarytmu dawki leku  $(x_i)$  i średniego efektu terapeutycznego  $(y_i)$ . Tutaj zamiast efektu średniego uwzględniamy, że każdą dawkę leku  $(x_i)$  podawano sześciu szczurom. Wobec tego dysponujemy sześcioma ocenami efektu leczenia dla każdego  $x_i$ 

dawka	2,5	5	10	20	40
$x_i$	0,398	0,699	1,000	1,301	1,602
	0	1,0	1,5	3,0	6,5
	0	1,5	1,0	3,0	3,5
	0	1,5	2,0	5,5	4,5
${\mathcal Y}_{ij}$	0	1,0	3,5	2,5	3,5
	0	1,0	2,0	1,0	3,5
	0,5	0,5	0	2,0	3,0



Źródło zmienności	Suma kwadratów	Liczba st. swobody	Średni kwadrat	Stosunek wariancji	Istotność
Odchyl. wart. teoretycznych od średniej	57,0375	1	57,0375	52,248	P<0,005
Odchyl. śr. efektu dawki od prostej	0,8458	3	0,2819	0,258	nieistotne
Reszta wewnątrz dawki	27,2917	25	1,0971		
Ogółem	85,1750	29			-