

## Cvičení 6.: Mnohonásobná lineární regrese

**Příklad:** U 19 vzorků potravinářské pšenice byl zjišťován obsah zinku v zrně (proměnná  $Y$ ), v kořenech (proměnná  $X_1$ ), v otrubách ( $X_2$ ) a ve stonku a listech ( $X_3$ ).

Y	$X_1$	$X_2$	$X_3$
175	164	198	162
169	160	198	159
175	158	211	164
181	162	211	162
539	520	567	523
526	502	540	491
344	339	355	334
475	460	500	446
820	683	813	695
841	731	832	714
828	710	846	697
775	716	818	709
622	543	635	563
661	577	712	580
579	505	596	531
936	790	946	814
903	806	946	834
927	793	912	824
889	820	919	807

a) Normalitu proměnných  $Y$ ,  $X_1$ ,  $X_2$ ,  $X_3$  posuďte pomocí Lilieforsova varianty K-S testu s hladinou významnosti 0,05.

b) Závislost mezi dvojicemi proměnných  $(Y, X_1)$ ,  $(Y, X_2)$ ,  $(Y, X_3)$  znázorněte dvourozměrnými tečkovými diagramy.

c) Vypočítejte výběrovou korelační matici všech čtyř proměnných a pro  $\alpha = 0,05$  otestujte významnost jednotlivých korelačních koeficientů.

d) Vypočítejte výběrové parciální korelační koeficienty  $r_{Y, X_1 \cdot \langle X_2, X_3 \rangle}$ ,  $r_{Y, X_2 \cdot \langle X_1, X_3 \rangle}$ ,  $r_{Y, X_3 \cdot \langle X_1, X_2 \rangle}$  a porovnejte je s výběrovými párovými korelačními koeficienty  $r_{YX_1}$ ,  $r_{YX_2}$ ,  $r_{YX_3}$ . Na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$  testujte hypotézy o nevýznamnosti parciálních korelačních koeficientů  $\rho_{Y, X_1 \cdot \langle X_2, X_3 \rangle}$ ,  $\rho_{Y, X_2 \cdot \langle X_1, X_3 \rangle}$ ,  $\rho_{Y, X_3 \cdot \langle X_1, X_2 \rangle}$ .

e) V první fázi zpracování předpokládejte, že je vhodný regresní model  $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \varepsilon$ . Vypočítejte index determinace a interpretujte ho. Proved'te celkový F-test. Odhadněte parametry regresního modelu. Proved'te dílčí t-testy pro regresní koeficienty. Zjistěte odhad rozptylu. Vypočítejte parciální indexy determinace. (Hladinu významnosti volte  $\alpha = 0,05$ .)

f) Posuďte pomocí beta koeficientů vliv jednotlivých nezávisle proměnných veličin na regresní model.

g) Z regresního modelu odstraňte ty proměnné, jejichž regresní koeficienty se neprokázaly významné pro  $\alpha = 0,05$ . Sestavte nový regresní model a proved'te v něm tytéž úkoly jako v bodě e).

h) Normalitu reziduí v tomto novém regresním modelu posuďte K-S testem na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$ .

i) V novém regresním modelu najdete 95% interval spolehlivosti pro teoretickou regresní funkci a 95% predikční interval.

j) Proveďte regresi metodou STEPWISE, a to jak Forward, tak Backward.

**Řešení:** Načteme datový soubor zinek.sta.

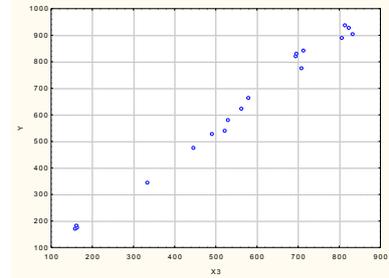
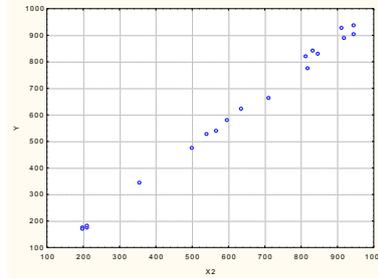
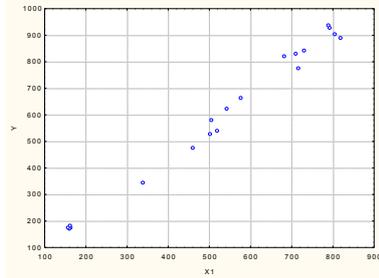
ad a) Výsledky Lilieforsova varianty K-S testu normality

proměnná	testová statistika	p-hodnota
Y	0,15792	> 0,2
X <sub>1</sub>	0,15613	> 0,2
X <sub>2</sub>	0,18177	< 0,1
X <sub>3</sub>	0,16420	< 0,2

Na hladině významnosti 0,05 nelze ani v jednom případě zamítnout hypotézu o normalitě.

ad b)

Dvourozměrné tečkové diagramy dvojic (Y,X<sub>1</sub>), (Y,X<sub>2</sub>), (Y,X<sub>3</sub>) svědčí o existenci dosti silné přímé lineární závislosti.



ad c) Výběrová korelační matice proměnných Y, X<sub>1</sub>, X<sub>2</sub>, X<sub>3</sub> spolu s odpovídajícími p-hodnotami:

Proměnná	Y	X1	X2	X3
Y	1,0000	,9947	,9981	,9959
	p= --	p=,000	p=0,00	p=0,00
X1	,9947	1,0000	,9954	,9980
	p=,000	p= --	p=,000	p=0,00
X2	,9981	,9954	1,0000	,9962
	p=0,00	p=,000	p= --	p=0,00
X3	,9959	,9980	,9962	1,0000
	p=0,00	p=0,00	p=0,00	p= --

Na hladině významnosti 0,05 zamítáme hypotézu o nevýznamnosti jednotlivých korelačních koeficientů.

ad d)

Výběrový koeficient parciální korelace  $r_{Y,X_1, \langle X_2, X_3 \rangle}$

Proměnná	Y	X1
Y	1,0000	-,0390
	p= --	p=,882
X1	-,0390	1,0000
	p=,882	p= --

Výběrový koeficient korelace  $r_{YX_1}$  je 0,9947, zatímco  $r_{Y,X_1, \langle X_2, X_3 \rangle}$  je -0,039.

Pokud eliminujeme vliv proměnných X<sub>2</sub>, X<sub>3</sub>, tak mezi proměnnými Y a X<sub>1</sub> existuje velmi slabá nepřímá lineární závislost, která není na hladině 0,05 významná.

Výběrový koeficient parciální korelace  $r_{Y,X_2, \langle X_1, X_3 \rangle}$

Proměnná	Y	X2
Y	1,0000	,7515
	p= ---	p=,001
X2	,7515	1,0000
	p=,001	p= ---

Výběrový koeficient korelace  $r_{YX_2}$  je 0,9981, zatímco  $r_{Y,X_2, \langle X_1, X_3 \rangle}$  poklesl na 0,7515.

Pokud eliminujeme vliv proměnných  $X_1, X_3$ , tak mezi proměnnými  $Y$  a  $X_2$  existuje silná přímá lineární závislost, která je na hladině 0,05 významná.

Výběrový koeficient parciální korelace  $r_{Y,X_3, \langle X_1, X_2 \rangle}$

Proměnná	Y	X3
Y	1,0000	,2230
	p= ---	p=,390
X3	,2230	1,0000
	p=,390	p= ---

Výběrový koeficient korelace  $r_{YX_3}$  je 0,99589, zatímco  $r_{Y,X_3, \langle X_1, X_2 \rangle}$  je pouze 0,223.

Pokud eliminujeme vliv proměnných  $X_1, X_2$ , tak mezi proměnnými  $Y$  a  $X_3$  existuje slabá přímá lineární závislost, která není na hladině 0,05 významná.

Vidíme, že existují značné rozdíly mezi párovými a parciálními výběrovými korelačními koeficienty. Lze tedy soudit na existenci multikolinearity. O tom svědčí i koeficienty VIF:

Statistiky kolineace za daných podmínek (zinek.sta)								
Sigma-omezená parametrizace								
Efekt	Toler.	Rozptyl Inf l fak	R^2	Y Beta v	Y Parciál.	Y Semipar.	Y t	Y p
X1	0,003802	262,9861	0,996198	-0,037425	-0,038960	-0,002308	-0,151006	0,881983
X2	0,007214	138,6290	0,992786	<b>0,793836</b>	<b>0,751501</b>	<b>0,067422</b>	<b>4,411716</b>	<b>0,000505</b>
X3	0,003120	320,5035	0,996880	0,242409	0,223005	0,013540	0,886006	0,389598

ad e) Výsledky pro regresní model  $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \varepsilon$

Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)						
R= ,99824679 R2= ,99649665 Upravené R2= ,99579598						
F(3,15)=1422,2 p<,00000 Směrod. chyba odhadu : 18,094						
N=19	Beta	Sm.chyba beta	B	Sm.chyba B	t(15)	Úroveň p
Abs.člen			<b>-28,7607</b>	<b>10,60478</b>	<b>-2,71205</b>	<b>0,016066</b>
X1	-0,037425	0,247835	-0,0439	0,29089	-0,15101	0,881983
X2	<b>0,793836</b>	<b>0,179938</b>	<b>0,8079</b>	<b>0,18312</b>	<b>4,41172</b>	<b>0,000505</b>
X3	0,242409	0,273598	0,2802	0,31623	0,88601	0,389598

Adjustovaný index determinace je 0,9958, tedy zvolený regresní model s proměnnými  $X_1, X_2, X_3$  vysvětluje variabilitu proměnné  $Y$  z 99,58%. Testová statistika pro celkový F-test nabývá hodnoty 1422,2, odpovídající p-hodnota je velmi blízká 0, tedy model jako celek je významný na hladině 0,05.

Odhad rozptylu získáme z tabulky analýzy rozptylu:

Efekt	Součet čtv erců	sv	Průměr čtv erců	F	Úroveň p
Regres.	<b>1396846</b>	<b>3</b>	<b>465615,2</b>	<b>1422,205</b>	<b>0,000000</b>
Rezid.	4911	15	327,4		
Celk.	1401757				

$$s^2 = 327,4$$

Odhadnutá regresní funkce má tvar:  $\hat{Y} = -28,7607 - 0,0439X_1 + 0,8079X_2 + 0,2802X_3$ .

Dílčí t-testy pro jednotlivé regresní koeficienty:

testová statistika pro test hypotézy  $H_0: \beta_0 = 0$  je -2,71205, p-hodnota je 0,016066, tedy  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti 0,05;

testová statistika pro test hypotézy  $H_0: \beta_1 = 0$  je -0,15101, p-hodnota je 0,881983, tedy  $H_0$  nezamítáme na hladině významnosti 0,05;

testová statistika pro test hypotézy  $H_0: \beta_2 = 0$  je 4,41172, p-hodnota je 0,000505, tedy  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti 0,05;

testová statistika pro test hypotézy  $H_0: \beta_3 = 0$  je 0,88601, p-hodnota je 0,389598, tedy  $H_0$  nezamítáme na hladině významnosti 0,05.

Výpočet parciálních indexů determinace:

$r_{Y,X_1}^2 = 0,9947^2 = 0,9894$  (Pokud do modelu  $Y = \beta_0 + \varepsilon$  zařadíme veličinu  $X_1$ , pak bude vysvětlovat variabilitu hodnot veličiny  $Y$  z 98,94%.)

$r_{Y,X_2,X_1}^2 = 0,8079^2 = 0,6527$  (Pokud do modelu  $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \varepsilon$  zařadíme veličinu  $X_2$ , pak bude vysvětlovat variabilitu hodnot veličiny  $Y$  z 65,27%.)

$r_{Y,X_3,X_1,X_2}^2 = 0,223^2 = 0,0497$  (Pokud do modelu  $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \varepsilon$  zařadíme veličinu  $X_3$ , pak bude vysvětlovat variabilitu hodnot veličiny  $Y$  z 4,97%.)

ad f) Interpretace beta koeficientů:

beta1 = -0,037425, beta2 = 0,793836, beta3 = 0,242409. V absolutní hodnotě je největší beta2, tedy obsah zinku v otrubách má největší vliv na obsah zinku v zrně.

ad g) Protože dílčí t-testy prokázaly, že na hladině 0,05 nejsou proměnné  $X_1$  a  $X_3$  významné, sestavíme nový regresní model  $Y = \beta_0 + \beta_2 X_2 + \varepsilon$ .

		Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)					
		R= ,99807615 R2= ,99615600 Upravené R2= ,99592988					
		F(1,17)=4405,5 p<0,0000 Směrod. chyba odhadu : 17,803					
N=19		Beta	Sm.chyba beta	B	Sm.chyba B	t(17)	Úroveň p
Abs.člen				-30,2507	10,31117	-2,93378	0,009274
X2		0,998076	0,015037	1,0157	0,01530	66,37372	0,000000

Adjustovaný index determinace je 0,9959, tedy zvolený regresní model s proměnnou  $X_2$  vysvětluje variabilitu proměnné  $Y$  z 99,59%. Testová statistika pro celkový F-test nabývá hodnoty 4405,5, odpovídající p-hodnota je velmi blízká 0, tedy model jako celek je významný na hladině 0,05.

Vidíme, že  $\hat{Y} = -30,2507 + 1,0157X_2$ .

Dílčí t-testy pro jednotlivé regresní koeficienty:

testová statistika pro test hypotézy  $H_0: \beta_0 = 0$  je -2,93378, p-hodnota je 0,009274, tedy  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti 0,05;

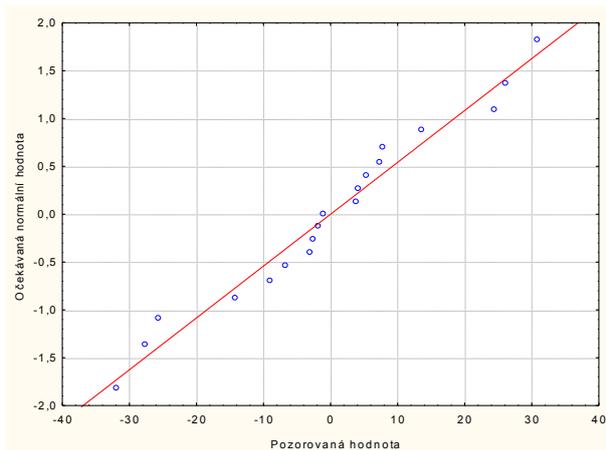
testová statistika pro test hypotézy  $H_0: \beta_2 = 0$  je 66,37372, p-hodnota je 0,000000, tedy  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti 0,05.

ad h) Ověření normality reziduí

Abychom mohli analyzovat rezidua, musíme je uložit. Ve výstupní tabulce zvolíme Rezidua/předpoklady/předpovědi – Reziduální analýza – Uložit – Uložit rezidua& předpovědi - OK.

Testová statistika pro K-S test nabývá hodnoty 0,1163, odpovídající p-hodnota je větší než 0,20, tedy hypotézu o normalitě reziduí nezamítáme na hladině významnosti 0,05.

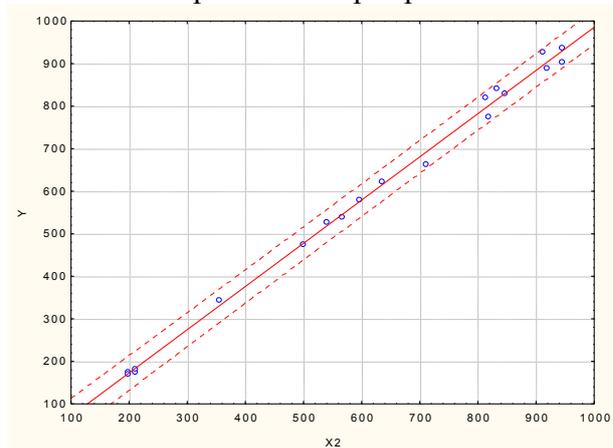
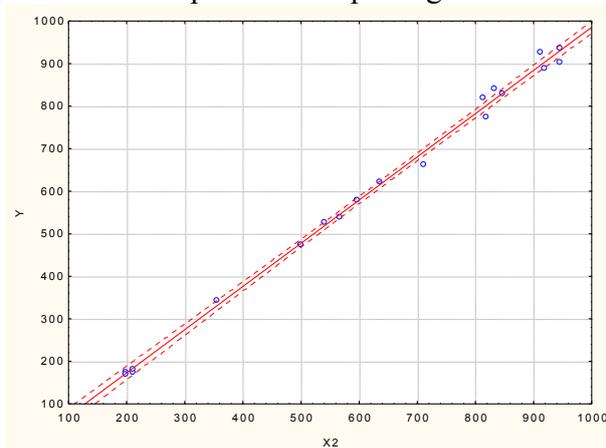
Pro úplnost ještě posoudíme vzhled N-P plotu:



N-P plot svědčí o tom, že rozložení reziduí se příliš neliší od normálního rozložení.

ad i) Intervaly spolehlivosti pro regresní funkci a pro predikci získáme pomocí dvourozměrných tečkových diagramů, kde v Detailích vybereme lineární proložení a zvolíme regresní pásy.

95% interval spolehlivosti pro regresní funkci      95% interval spolehlivosti pro predikci



ad j) Nejprve aplikujeme metodu Forward:

Statistiky – Vícerozměrná regrese – Proměnné – Závisle proměnná Y, Nezávisle proměnné X1, X2, X3 – OK – Detailní nastavení – zaškrtneme Další možnosti – OK – Metoda – zvolíme Kroková dopředná – na záložce Metoda zvolíme Zobrazit výsledky Po každém kroku – OK (V kroku 0 nejsou v regresní rovnici žádné proměnné.) Klikneme na Další – Výpočet: Výsledky regrese.

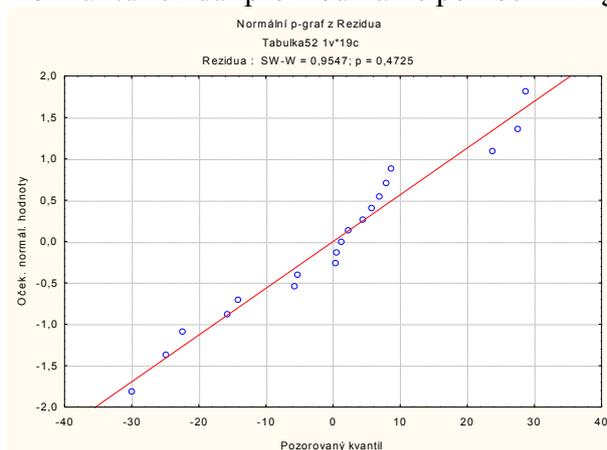
		Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)					
		R= ,99807615 R2= ,99615600 Upravené R2= ,99592988					
		F(1,17)=4405,5 p<0,0000 Směrod. chyba odhadu : 17,803					
N=19		b*	Sm.chyba z b*	b	Sm.chyba z b	t(17)	p-hodn.
Abs.člen				-30,2507	10,31117	-2,93378	0,009274
X2		0,998076	0,015037	1,0157	0,01530	66,37372	0,000000

V prvním kroku byla vybrána proměnná X2. Opět klikneme na Další a dostaneme výsledky kroku 2, který je již konečný:

Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)						
R= ,99824679 R2= ,99649665 Upravené R2= ,99579598						
F(3,15)=1422,2 p<,00000 Směrod. chyba odhadu : 18,094						
N=19	b*	Sm.chyba z b*	b	Sm.chyba z b	t(15)	p-hodn.
Abs.člen			-28,7607	10,60478	-2,71205	0,016066
X1	-0,037425	0,247835	-0,0439	0,29089	-0,15101	0,881983
X2	0,793836	0,179938	0,8079	0,18312	4,41172	0,000505
X3	0,242409	0,273598	0,2802	0,31623	0,88601	0,389598

Empirická regresní funkce má tvar  $\hat{Y} = -28,9426 + 0,802x_2 + 0,2436x_3$ . Model jako celek je významný na hladině 0,05, avšak nezávisle proměnná  $X_3$ . Přispívá však k vysvětlení variability hodnot závisle proměnné veličiny Y. Adjustovaný index determinace je 0,9961. V modelu s nezávisle proměnnou  $X_2$  byl 0,9959 a v modelu se všemi třemi nezávisle proměnnými byl 0,9958.

Normalitu reziduí prozkoumáme pomocí N-P grafu a S-W testu:



Rezidua neporušují předpoklad normality.

Nyní provedeme metodu Backward:

Statistiky – Vícerozměrná regrese – Proměnné – Závisle proměnná Y, Nezávisle proměnné X1, X2, X3 – OK – Detailní nastavení – zaškrtneme Další možnosti – OK – Metoda – zvolíme Kroková zpětná – na záložce Metoda zvolíme Zobrazit výsledky Po každém kroku – OK – Výpočet: Výsledky regrese.

Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)						
R= ,99824412 R2= ,99649132 Upravené R2= ,99605274						
F(2,16)=2272,1 p<,0,0000 Směrod. chyba odhadu : 17,533						
N=19	b*	Sm.chyba z b*	b	Sm.chyba z b	t(16)	p-hodn.
Abs.člen			-28,9426	10,20929	-2,83493	0,011948
X2	0,788109	0,170440	0,8020	0,17345	4,62396	0,000282
X3	0,210764	0,170440	0,2436	0,19700	1,23659	0,234086

V prvním kroku byly zařazeny všechny proměnné.

Klikneme na Další – Výpočet: Výsledky regrese.

Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)						
R= ,99824412 R2= ,99649132 Upravené R2= ,99605274						
F(2,16)=2272,1 p<0,0000 Směrod. chyba odhadu : 17,533						
N=19	b*	Sm.chyba z b*	b	Sm.chyba z b	t(16)	p-hodn.
Abs.člen			-28,9426	10,20929	-2,83493	0,011948
X2	0,788109	0,170440	0,8020	0,17345	4,62396	0,000282
X3	0,210764	0,170440	0,2436	0,19700	1,23659	0,234086

V tomto kroku byly vyloučena proměnná X1.

Opět klikneme na Další – Výpočet: Výsledky regrese a dostaneme konečnou tabulku:

Výsledky regrese se závislou proměnnou : Y (zinek.sta)						
R= ,99807615 R2= ,99615600 Upravené R2= ,99592988						
F(1,17)=4405,5 p<0,0000 Směrod. chyba odhadu : 17,803						
N=19	b*	Sm.chyba z b*	b	Sm.chyba z b	t(17)	p-hodn.
Abs.člen			-30,2507	10,31117	-2,93378	0,009274
X2	0,998076	0,015037	1,0157	0,01530	66,37372	0,000000

Vidíme, že metoda STEPWISE, Backward poskytla stejné výsledky jako metoda ENTER.