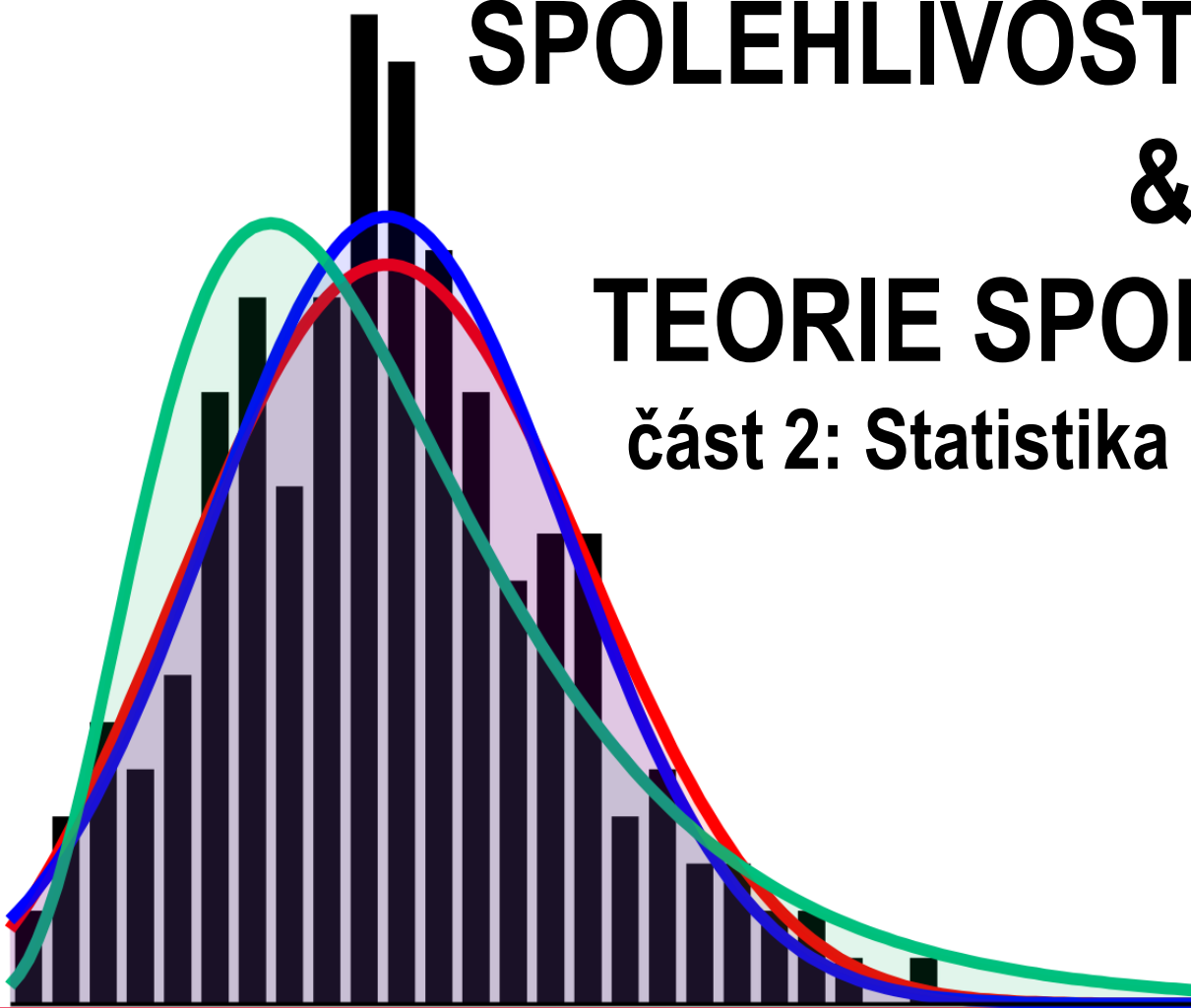




SPOLEHLIVOST KONSTRUKCÍ & TEORIE SPOLEHLIVOSTI

část 2: Statistika a pravděpodobnost



Drahomír Novák
Jan Eliáš



část 2 Statistika a pravděpodobnost

Rozdělovací funkce (pdf)

– označení

$$f_X(x)$$

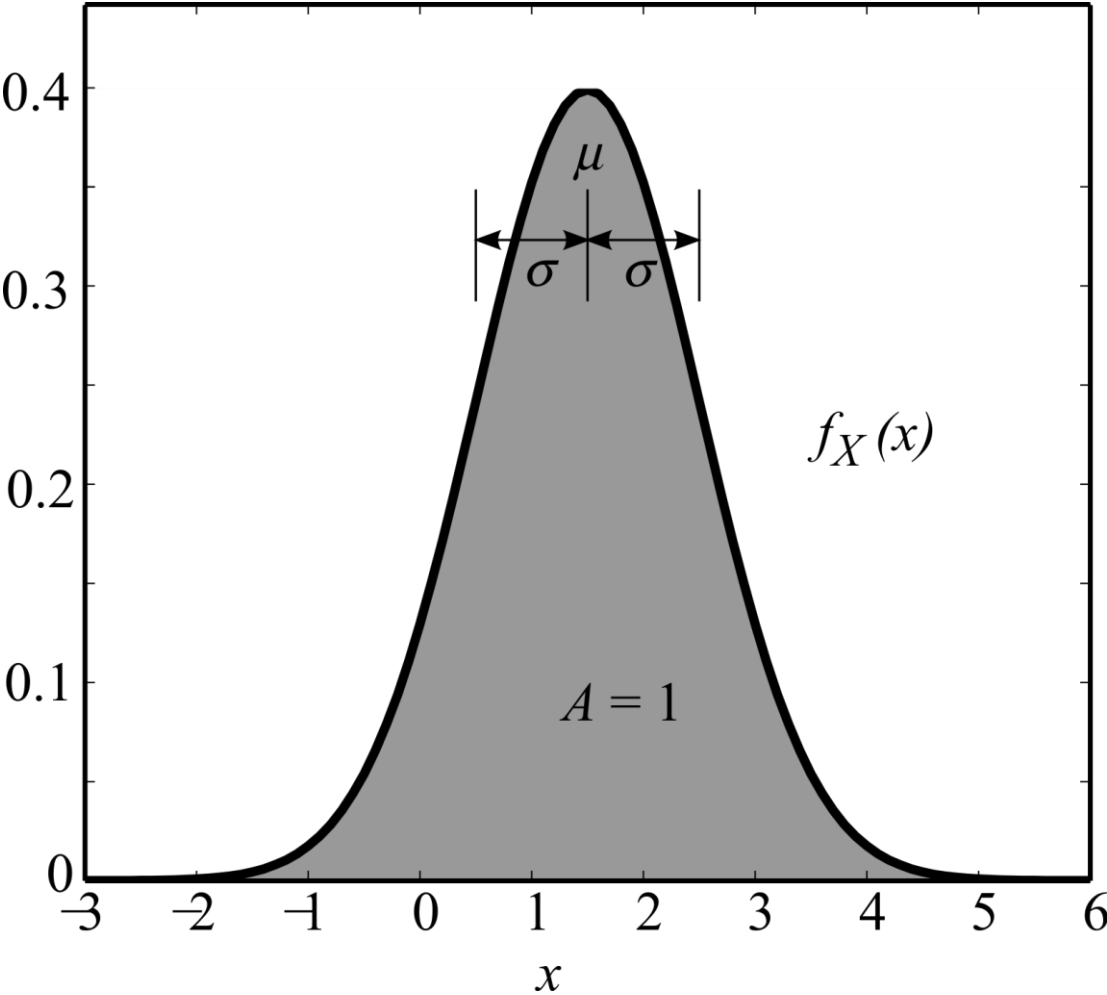
– vlastnosti

nezáporná

$$f_X(x) \geq 0$$

jednotková plocha

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1$$



Obrázek 1. pdf



Distribuční funkce (cdf)

–označení

$$F_X(x)$$

–definice

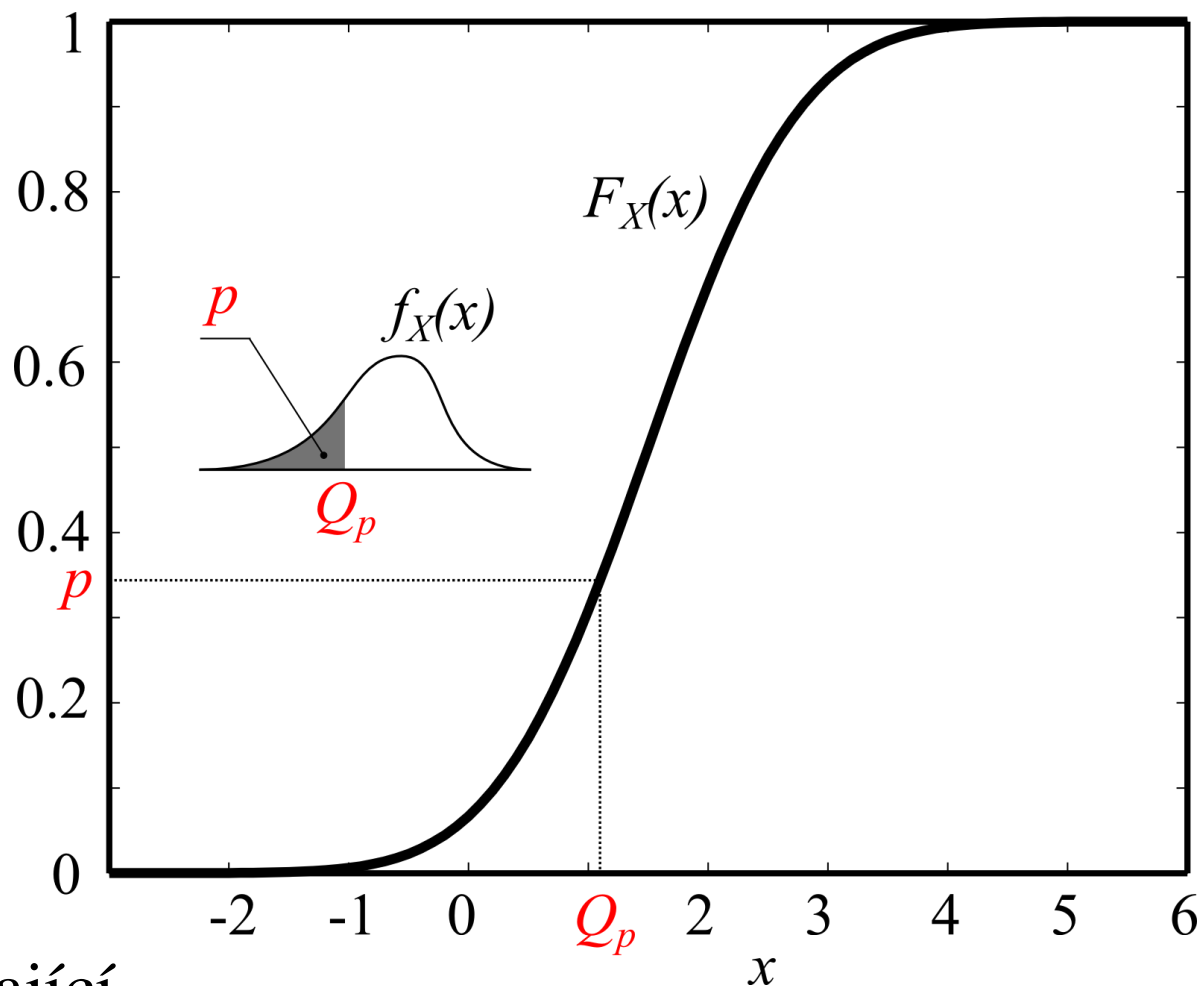
$$F_X(x) = P(X \leq x)$$

–vlastnosti

$$\lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$$

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$$

$$\frac{\partial F_X(x)}{\partial x} \geq 0 \quad \text{neklesající}$$



Obrázek 3. cdf



Charakteristiky rozdělení

–střední hodnota = **těžiště** rozdělovací funkce

$$\mu_X = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx$$

–rozptyl - směrodatná odchylka

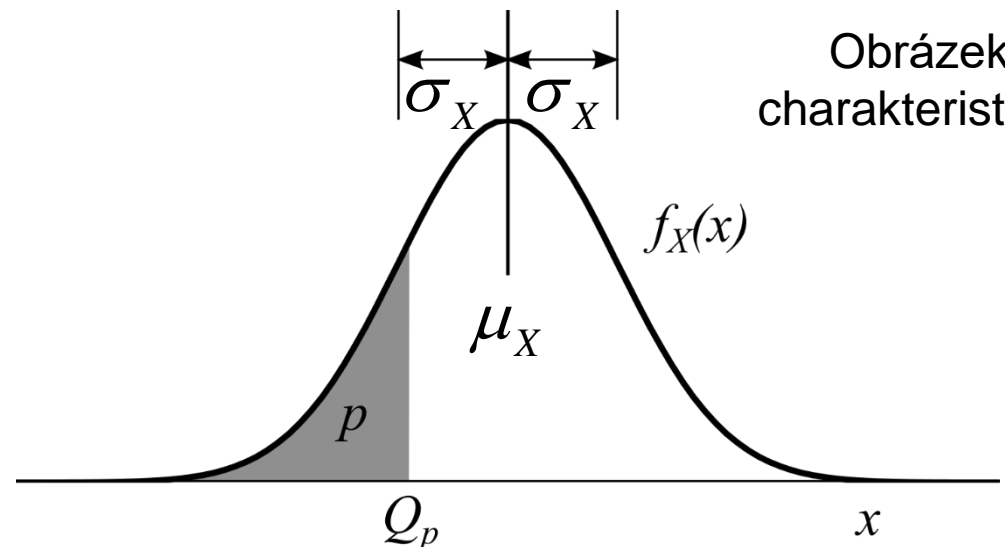
$$\text{Var}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)^2 f_X(x) dx \quad \sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)}$$

–100p% kvantil

$$Q_p = F_X^{-1}(p)$$

–medián

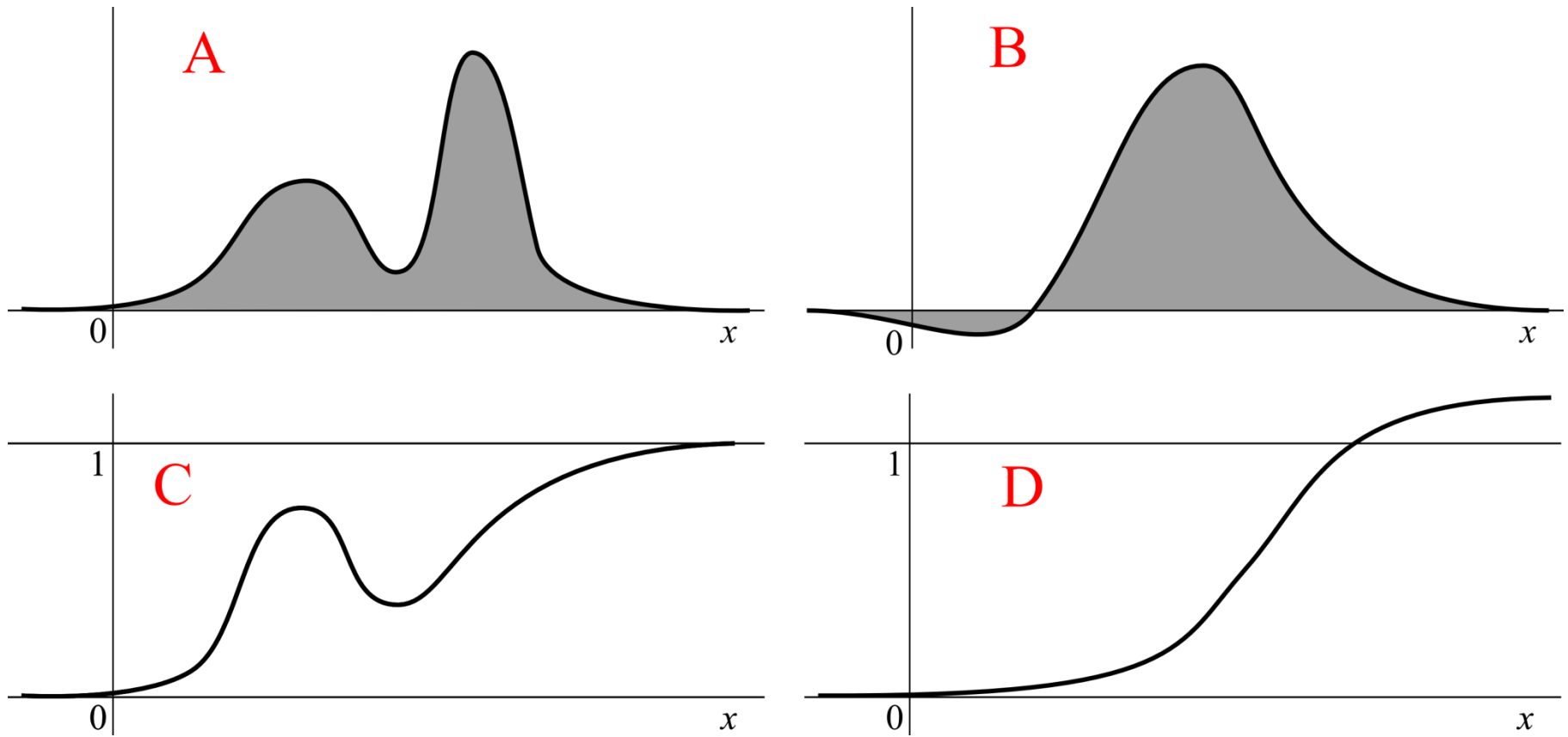
$$Q_{0.5} = F_X^{-1}(0.5)$$



Obrázek 2.
charakteristiky



Co je a co není platná cdf nebo pdf



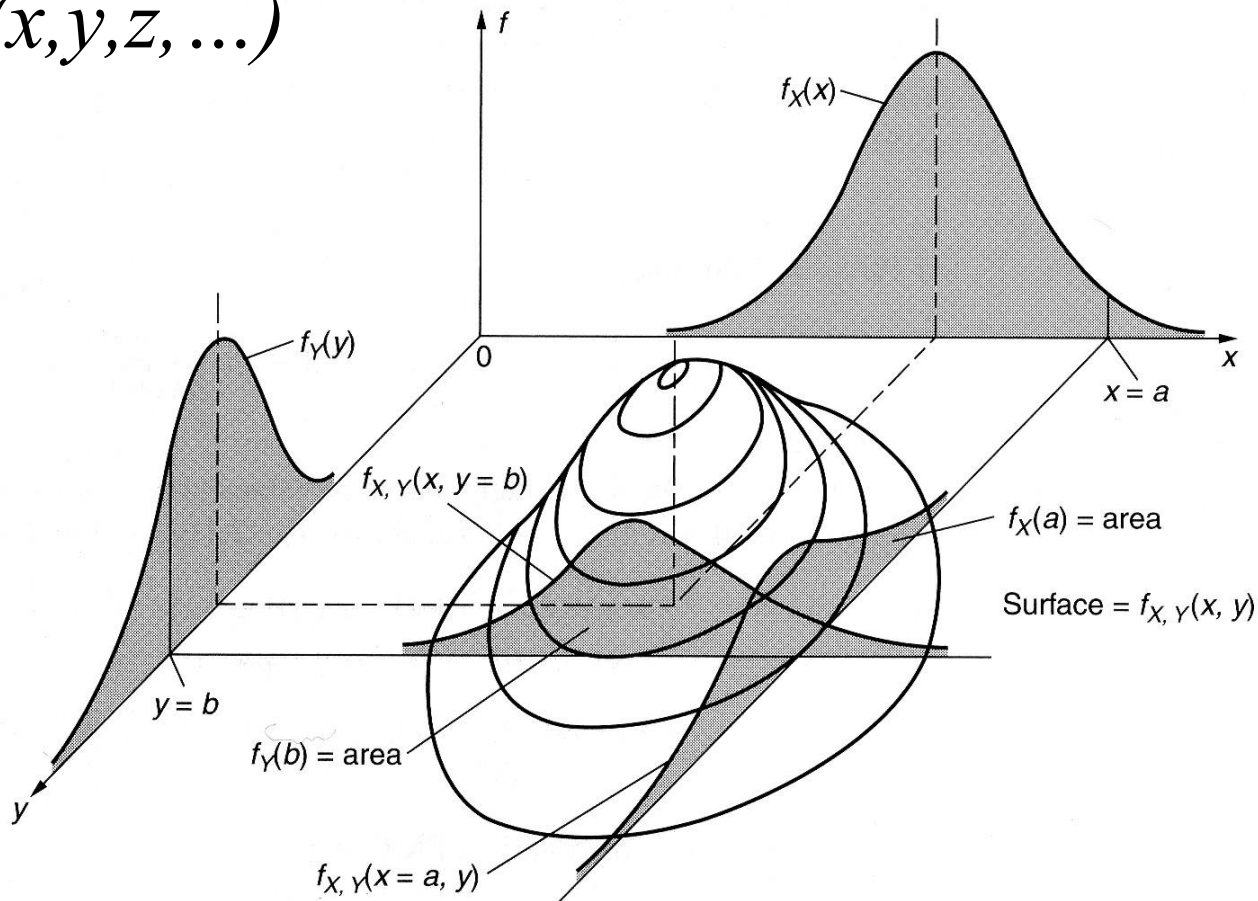
Obrázek 4. Testování kritérií cdf a pdf



Sdružená hustota pravděpodobnosti

–Rozdělení pravděpodobnost dvou či více veličin

$$f_{X,Y,Z,\dots}(x,y,z,\dots)$$

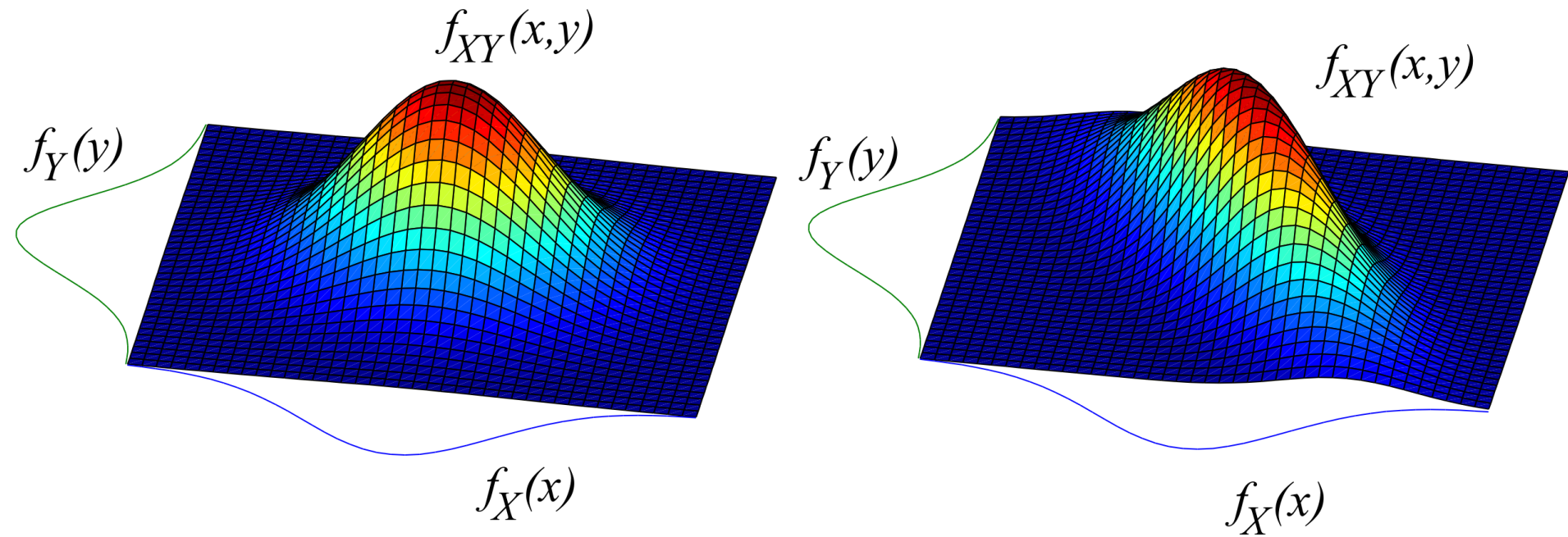


Obrázek 5. Sdružená hustota pravděpodobnosti

Statistická závislost

–veličiny X a Y jsou nezávislé právě když

$$f_{XY}(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$$



Obrázek 6. Nezávislé a závislé veličiny



Pearsonův korelační koeficient

– míra **lineární** závislosti

– $\rho = 0$ **mohou** či **nemusí** být závislé

– $\rho \neq 0$ závislé

– $\rho > 0$ pozitivní korelace, $\rho < 0$ negativní korelace

– limity $\rho \in \langle -1, 1 \rangle$

$$\rho_{i,j} = \frac{\text{Cov}(X_i, X_j)}{\sqrt{\text{var}(X_i) \cdot \text{var}(X_j)}}, \quad \langle -1, 1 \rangle$$

$$\rho(X, Y) = \frac{\int_{\Omega_X} \int_{\Omega_Y} xy f_{XY}(x, y) dx dy - \mu_X \mu_Y}{\sigma_X \sigma_Y}$$



Korelační matice

Diagonální

Symetrická

Pozitivně definitní

náhodná veličina

1	$A_{1,2}$...		$A_{1,NVar}$
	1	...		$A_{2,NVar}$
		1		...
			1	...
				1

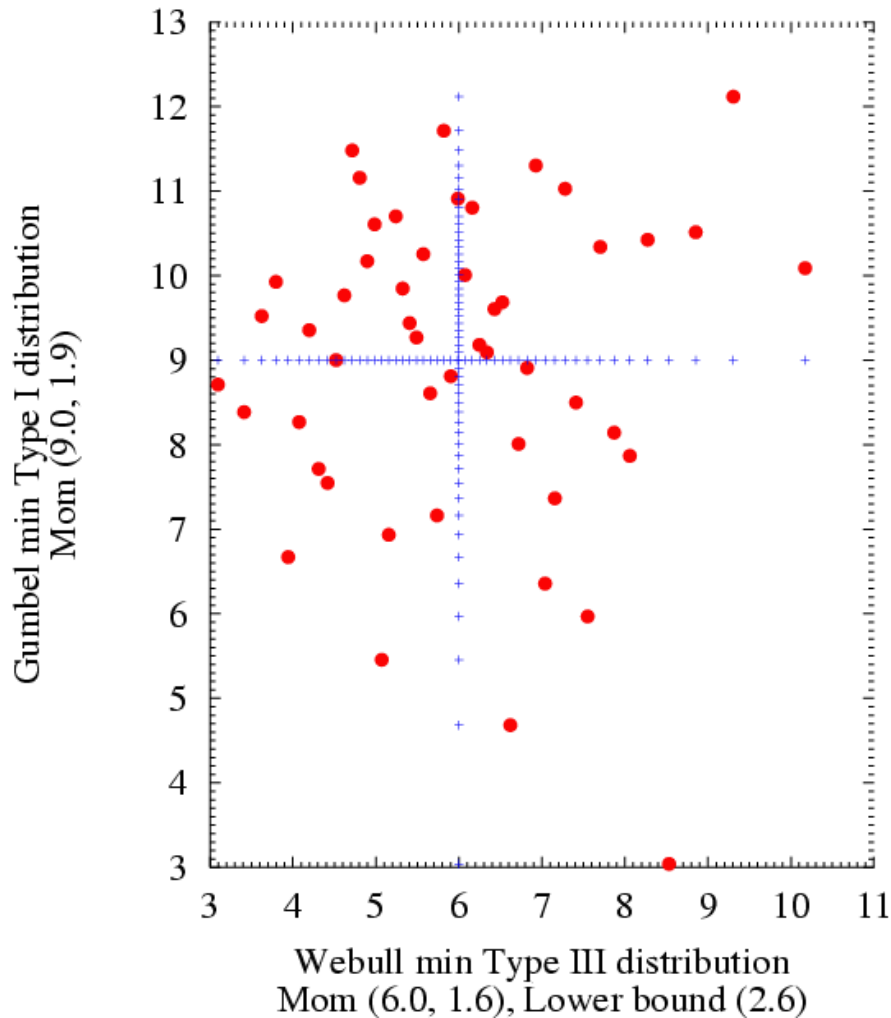
Symetrie
korelační matice

náhodná veličina

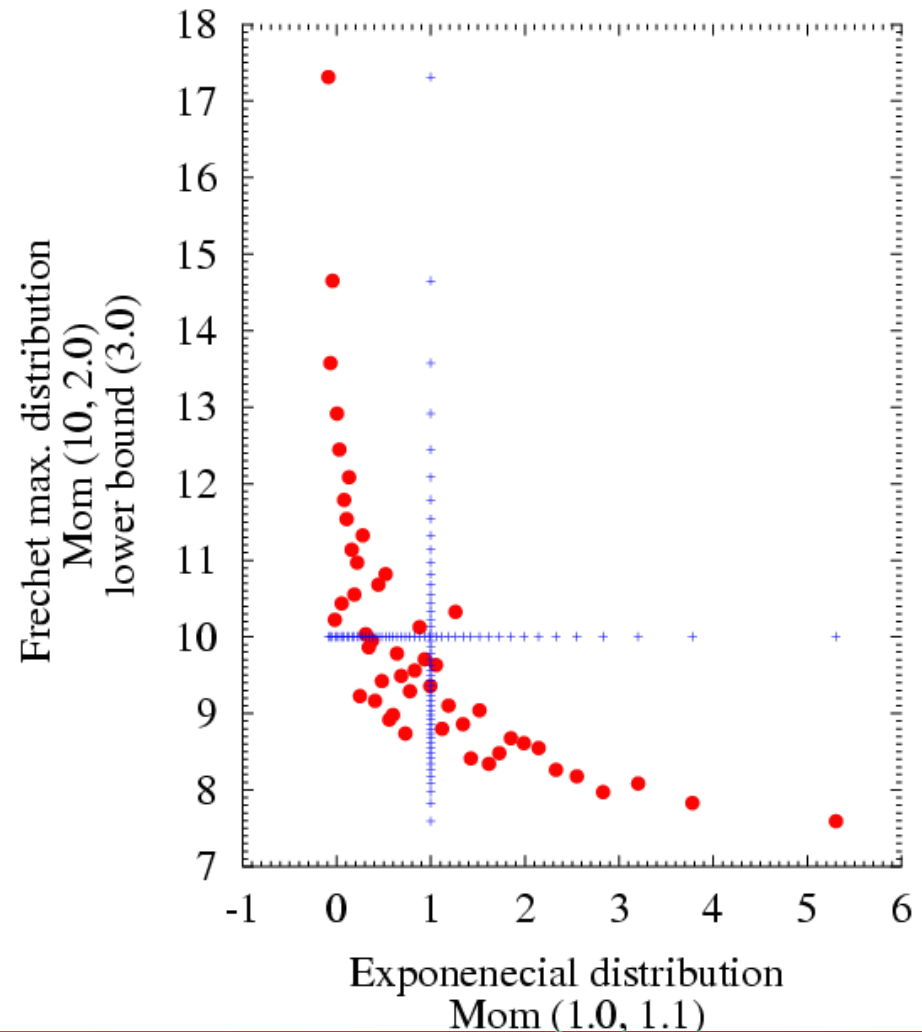


2D reprezentace závislosti

Correlation coefficient -0.002

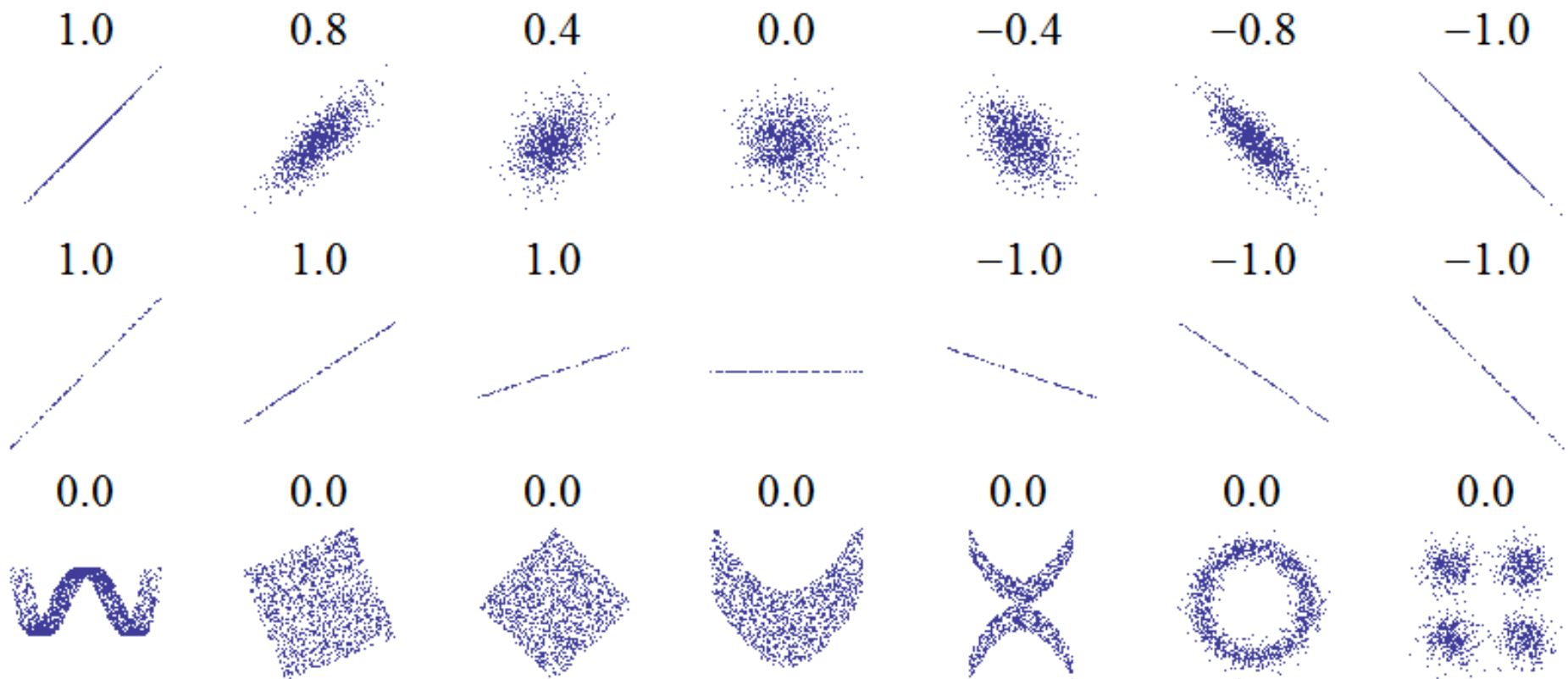


Correlation coefficient -0.65



Příklady ne/závislých veličin

–poslední řádek = **nulová** Pearsonova korelace, jinak ale **závislé** náhodné veličiny



Obrázek 7. Příklady Personovy korelační míry



Neparametrické pořadové míry korelace

Spearman, nezávislá na typu rozdělení, robustní, **místo samotných hodnot** používá jejich **pořadí**

$$A_{i,j} = 1 - \frac{6 \sum (R_{ki} - R_{kj})^2}{N_{Sim}^3 - N_{Sim}}, \quad \langle -1, 1 \rangle$$

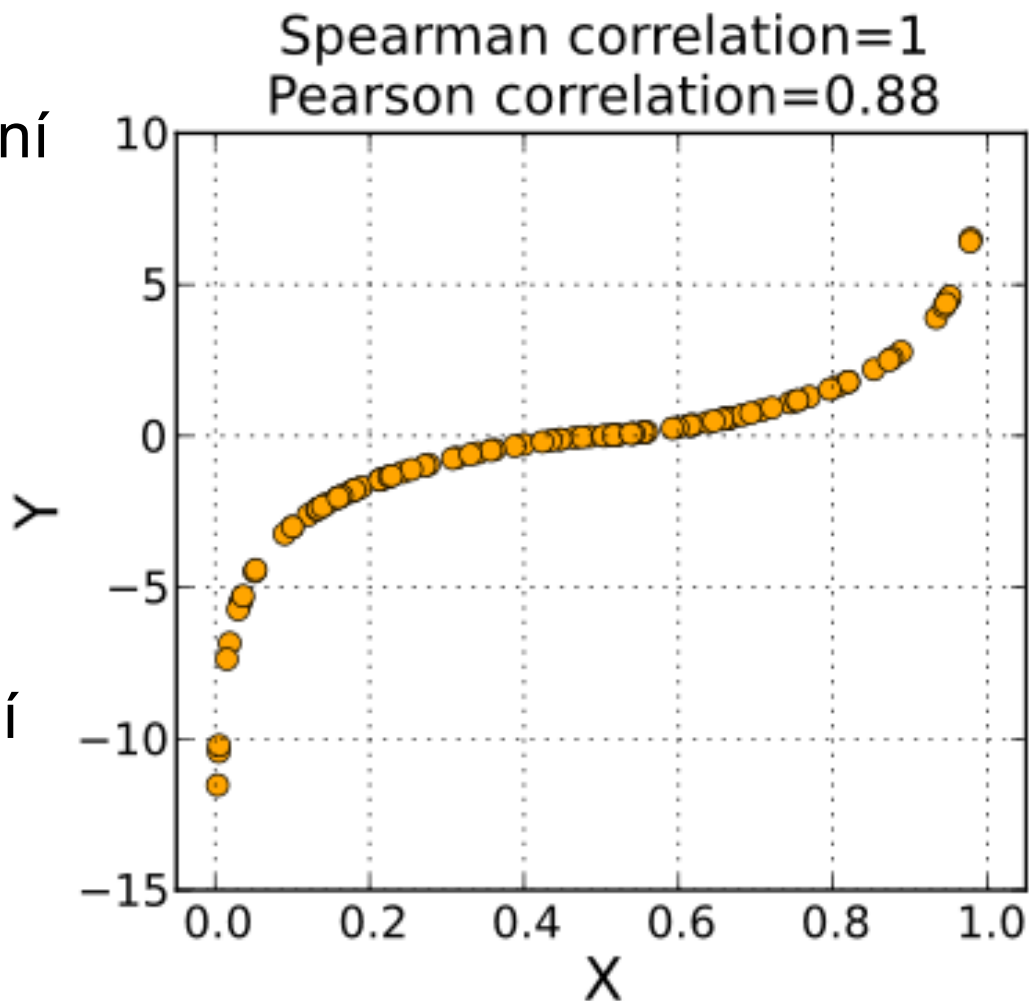
Kendallovo tau

$$\tau_i = \tau(q_{ji}, p_j), \quad j = 1, 2, \dots, N$$

Odolné k defektům v datech, používají jen pořadí

Srovnání korelačních měř

- pro praktické spolehlivostní výpočty je rozdíl nepodstatný, protože je beztak často minimální znalost skutečné závislosti vstupních veličin
- Pearson – klasická
- Neparametrická - robustní



Obrázek 8. Spearmanova versus Pearsonova korelace



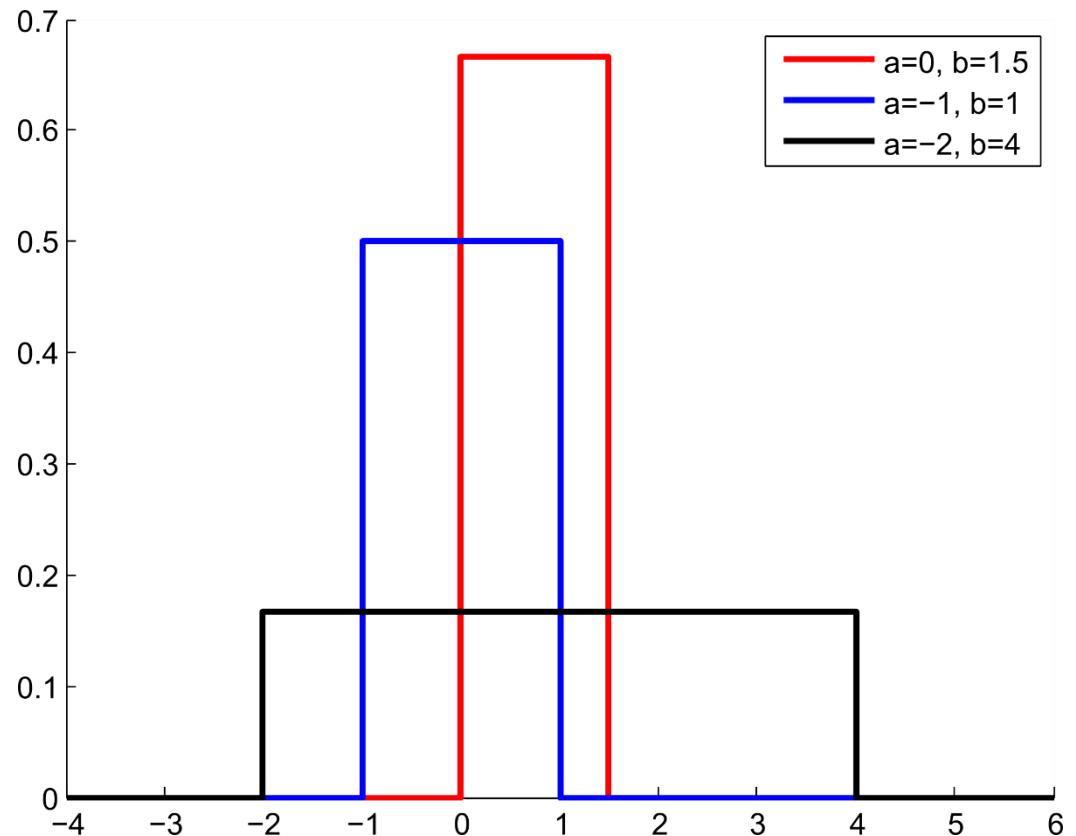
Rovnoměrné (obdelníkové) rozdělení

–dva parametry

- a – spodní mez
- b – horní mez

–Ize ho jednoduše
simulovat na počítači

$$f(x) = \frac{1}{b - a} \quad x \in \langle a, b \rangle$$



Obrázek 9. Rovnoměrné rozdělení

Normální (Gaussovo) rozdělení

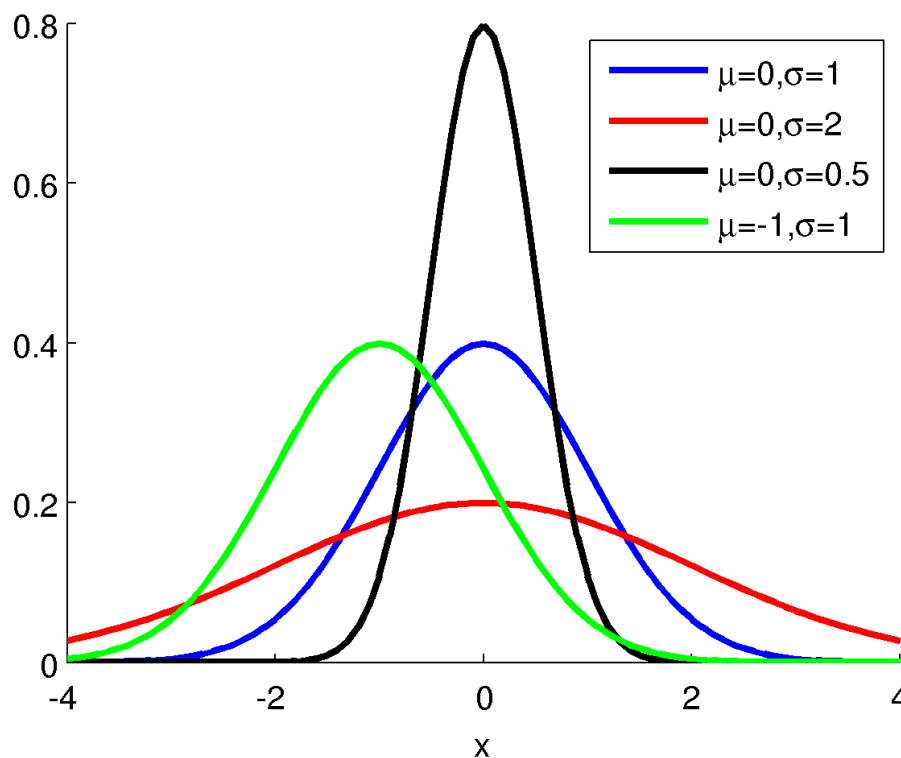
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad x \in (-\infty, \infty)$$

–dva parametry

- μ – střední hodnota
- σ – směrodatná odchylka

–výsledek centrálního limitního teorému (součet mnoha veličin vždy vede na Normální rozdělení)

–například geometrické veličiny, IQ, ...



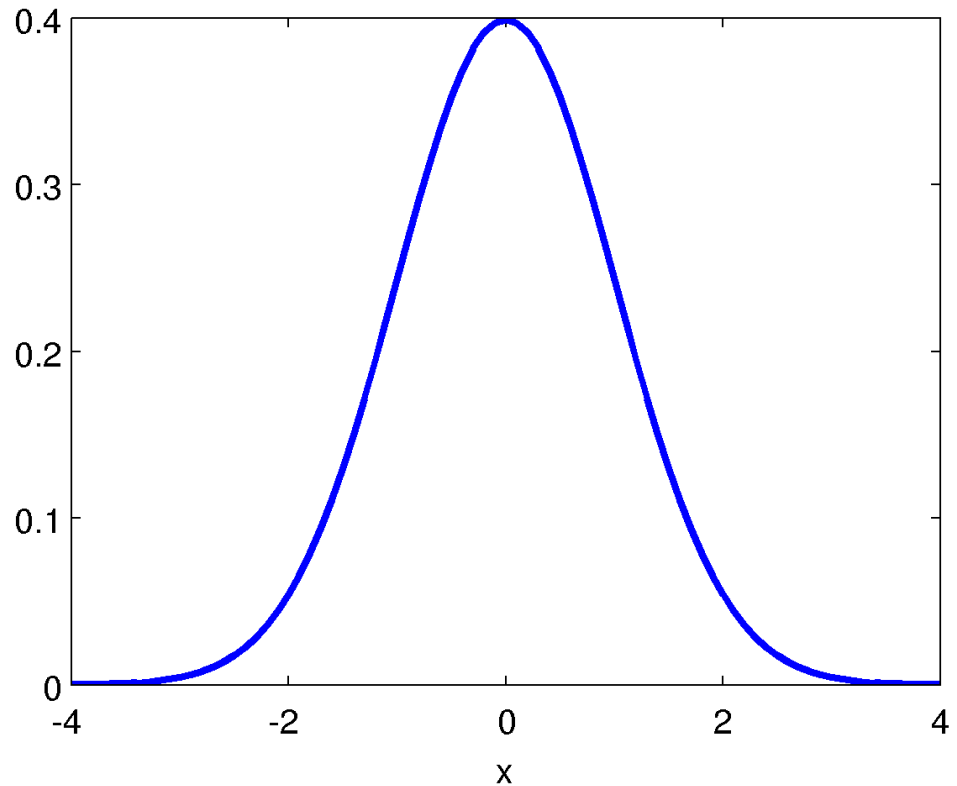
Obrázek 10. Normalní rozdělení



Standardizované normální rozdělení

$$\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \quad x \in (-\infty, \infty)$$

- střední hodnota 0
- směrodatná odchylka 1
- symbol ϕ



Obrázek 11. Standardizované normální rozdělení

Lognormální rozdělení

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(\log(x) - \mu)^2}{2\sigma^2}} \quad x \in \langle 0, \infty \rangle$$

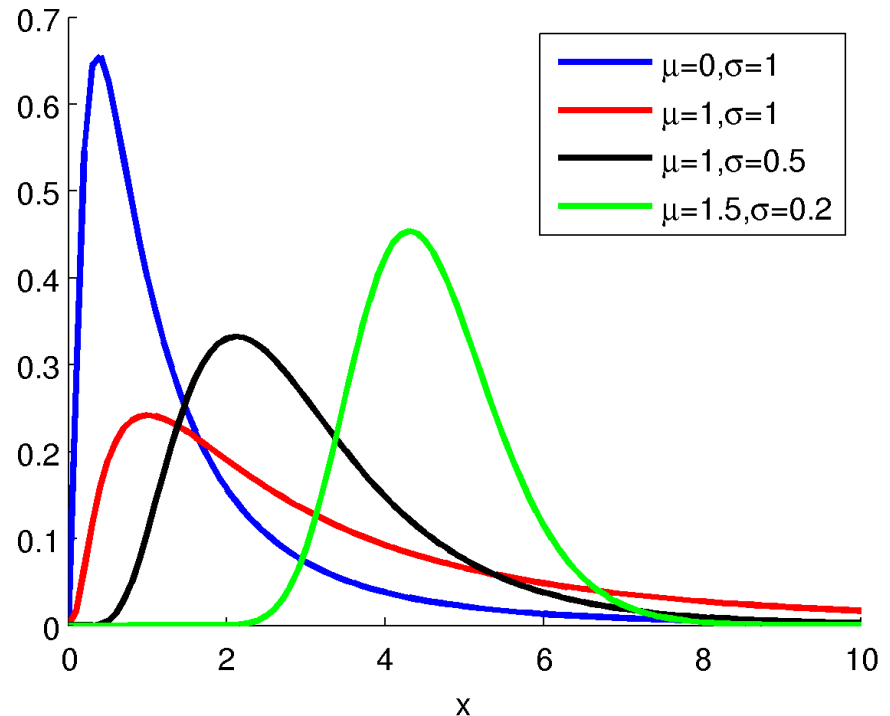
–dva parametry

- μ – střední hodnota v log-prostoru
- σ – směrodatná odchylka v log-prostoru

–omezeno zdola nulou

–např. pevnost, hustota, nejistoty, Youngův modul,

...



Obrázek 12. Lognormální rozdělení

Weibullovo rozdělení (2-parametrické)

$$f(x) = \frac{m}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda}\right)^{m-1} e^{-\left(\frac{x}{\lambda}\right)^m} \quad x \in \langle 0, \infty \rangle$$

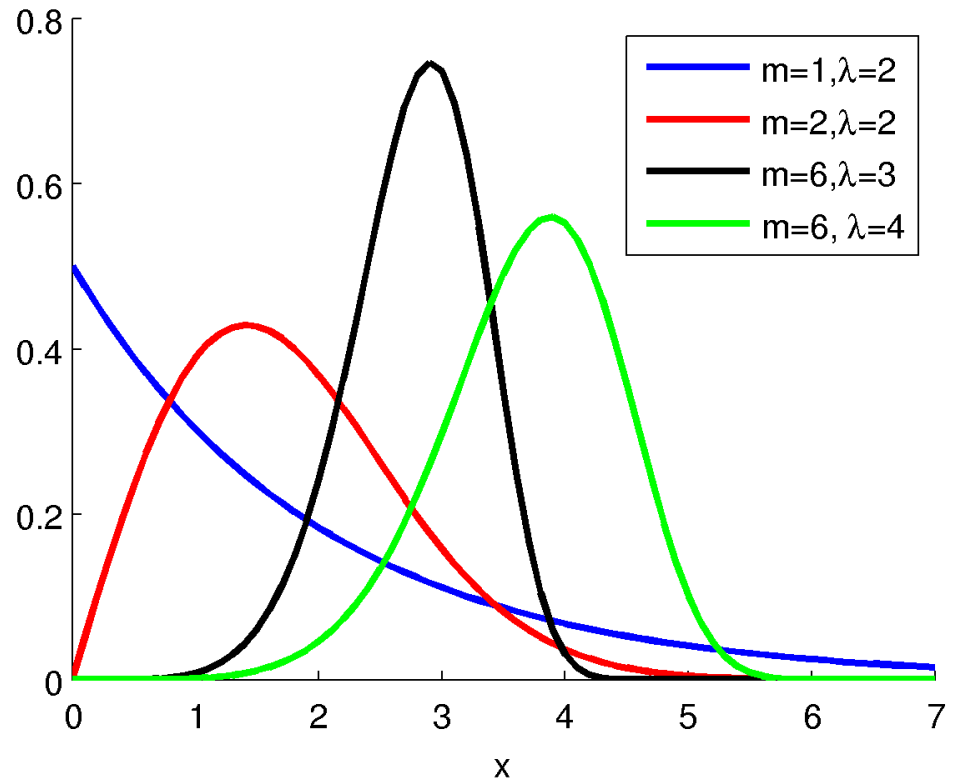
–dva parametry

- m – parametr tvaru
- λ – parametr měřítka

–výsledek teorie extrémních hodnot (minimum z mnoha veličin může vést na Weibullovo rozdělení)

–např. pevnost, ...

–omezeno zdola nulou



Obrázek 13. Weibullovo rozdělení



Beta rozdělení

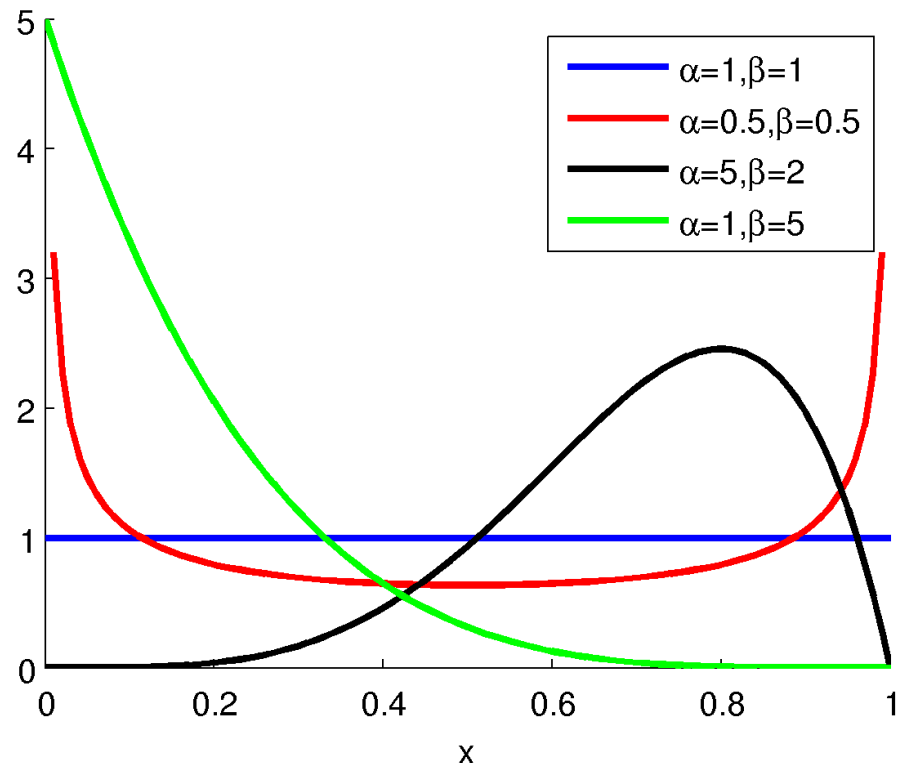
$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^\alpha} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta} \quad x \in \langle 0, 1 \rangle$$

–dva parametry

▪ α, β – parametry tvaru

–oboustranně omezené

–meze mohou být
jednoduše upraveny
z intervalu $[0, 1]$ na
libovolný reálný interval
=> další dva parametry

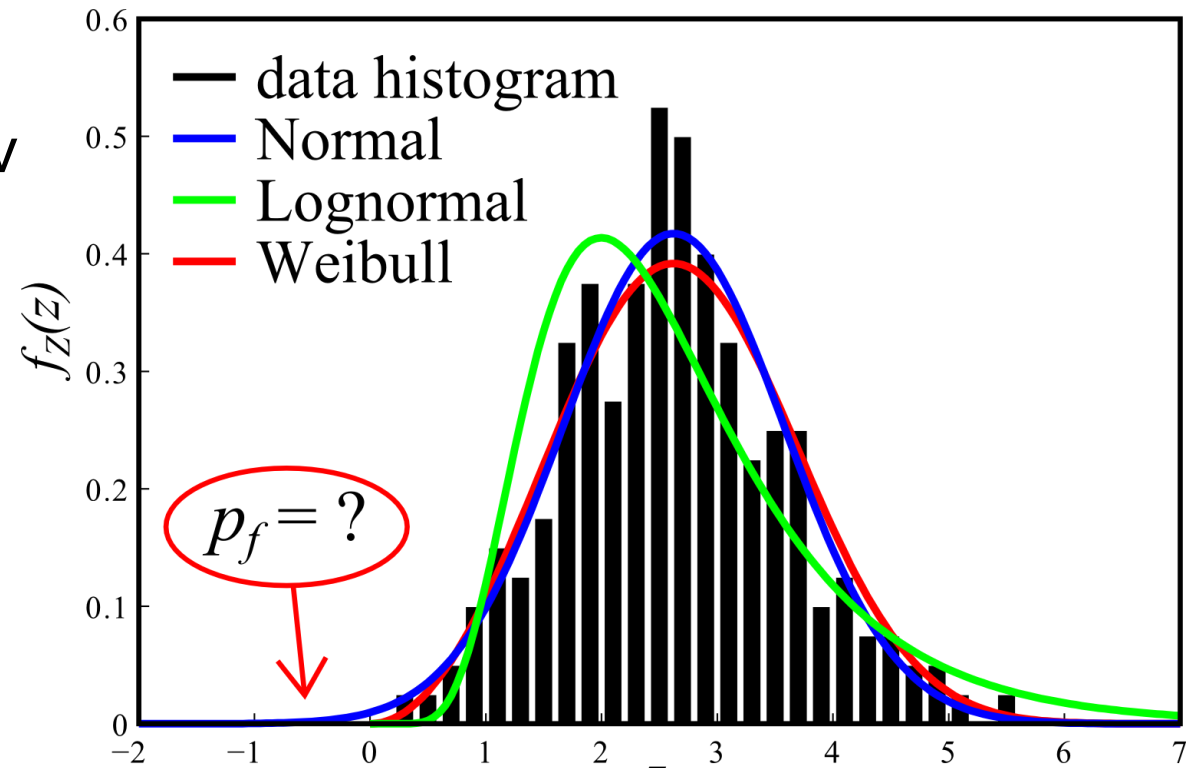


Obrázek 14. Beta rozdělení



Určení vhodného rozdělení

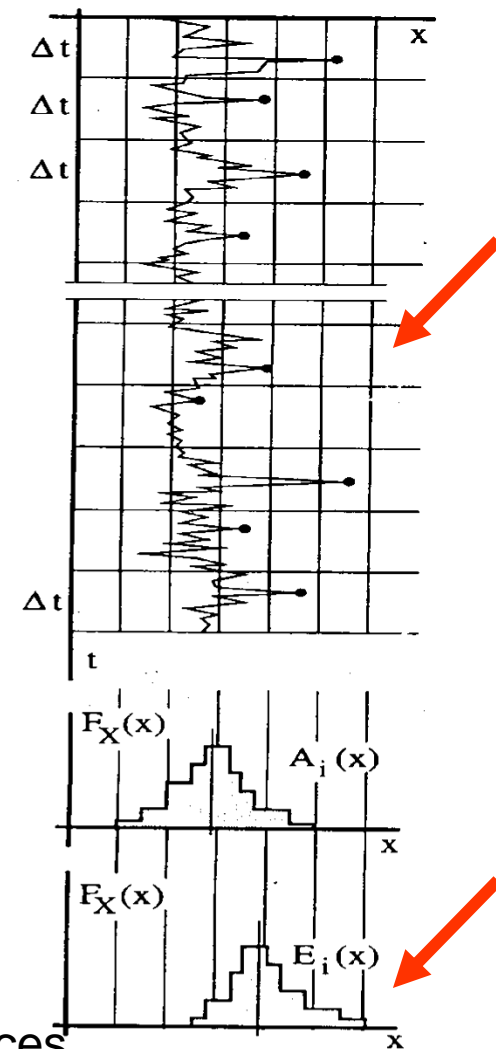
- střední část může být určena z histogramů, ale pro spolehlivostní výpočty jsou nejdůležitější okrajové části !!!
- nutnost určení rozdělení teoreticky (z fyzikálních principů)
- Statistické testy:
 - Kolmogorov-Smirnov
 - Chi-square test



Obrázek 15. Hledání optimálního rozdělení

Stochastický proces v čase

- ne pouze jednotlivé hodnoty ale také jejich **časová posloupnost**
- např. meteorol. data, výška hladiny, rychlost větru
- stacionární proces** – charakteristiky procesu (střední hodnota, rozptyl, vyšší statistické momenty + korelace) se s časem nemění
- A – klasický histogram
- E – histogram **extrémních hodnot**
- auto-korelační funkce, spektrální hustota
- stochastická metoda konečných prvků
- nestacionární proces**



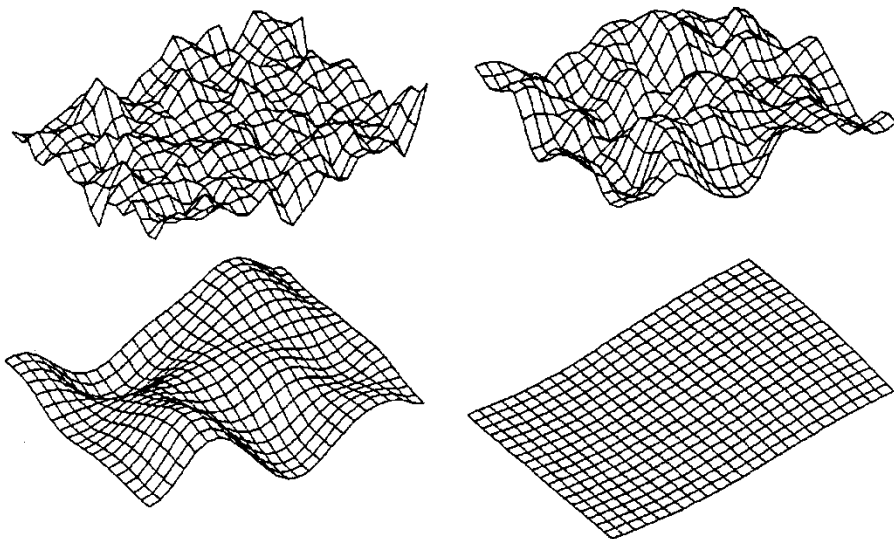
Obrázek 16. Stochastický proces

Náhodné pole – prostorová závislost

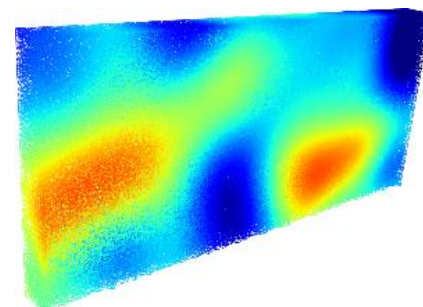
–Pevnost materiálu, Youngův modul, ... veličiny se mění v prostoru spíše **spojitě**

–spojitost lze zajistit požadováním kladné korelační závislosti jejíž velikost je dána vzdáleností

$$\rho_{ij} = \exp \left[- \left(\frac{\| \mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j \|}{d} \right)^2 \right]$$



Obrázek 17. Náhodné pole ve 2D



Obrázek 18. Náhodné pole ve 3D