## APRAKSTOŠĀ STATISTIKA

Vidējais aritmētiskais:

$$\overline{x} = \frac{\sum i = 1nx_i}{0}$$

— Mediānas pozīcija: — — — —

$$\frac{n+1}{2}$$

Ģeometriskais vidējais:

$$\sqrt[n]{x_1 * x_2 * \cdots * x_n}$$

$$range(X) = X_{max} - X_{min}$$

Dispersija (variance) izlasei: -

$$s^{2} = VARIANCE.S(X)$$

$$s^{2} = \frac{\sum_{i=0}^{n} (x_{i} - \overline{x})^{2}}{n-1}$$

— Dispersija (variance) ģenerālkopai: —

$$\sigma^{2} = VARIANCE.P(X)$$

$$\sigma^{2} = \frac{\sum_{i=0}^{n} (x_{i} - \overline{x})^{2}}{N}$$

— Standartnovirze (standartkļūda) izlasei: —

$$s = STDEV.S(X)$$
$$s = \sqrt{s^2}$$

— Standartnovirze (standartkļūda) ģenerālkopai: —

$$s = STDEV.P(X)$$
$$\sigma = \sqrt{\sigma^2}$$

— Standartizētā vērtība (Z-score): —

$$Z = \frac{x - \overline{x}}{s}$$
$$Z = \frac{x - \overline{x}}{\sigma}$$

- Asimetrijas koeficients: ----

Nobīde pa labi	Simetrija	Nobīde pa kreisi
Mediāna – X <sub>min</sub>	Mediāna – X <sub>min</sub>	Mediāna – X <sub>min</sub>
>	≈	<
X <sub>max</sub> – Mediāna n	X <sub>max</sub> – Mediāna	X <sub>max</sub> – Mediāna
$Q_1 - X_{min}$	$Q_1 - X_{min}$	$Q_1 - X_{min}$
>	≈	<
$X_{max} - Q_3$	$X_{max} - Q_3$	$X_{max} - Q_3$
Mediāna − Q <sub>1</sub>	Mediāna − Q <sub>1</sub>	Mediāna – Q <sub>1</sub>
>	≈	<
Q <sub>3</sub> – Mediāna	Q <sub>3</sub> – Mediāna	Q <sub>3</sub> – Mediāna

If we have an ordered dataset  $x_1, x_2, ..., x_n$ , we can interpolate between data points to find the p pth empirical quantile if  $x_i$  is in the i/(n+1) quantile. If we denote the integer part of a number a by  $\lfloor a \rfloor$ , then the empirical quantile function is given by,

$$q(p/4) = x_k + \alpha(x_{k+1} - x_k) = QUARTILE.EXC(Arr, p)$$
$$k = \lfloor p(n+1)/4 \rfloor$$
$$\alpha = p(n+1)/4 - \lfloor p(n+1)/4 \rfloor$$

To find the first, second, and third quartiles of the dataset we would evaluate q(0.25), q(0.5)q(0.5), and q(0.75)q(0.75) respectively.

Starpkvartiļu rangs (IQR):

$$IQR = Q_3 - Q_1$$

— Kastes diagramma (Box plot) —

## Example:



– Kovariācijas koeficients —

$$cov(X,Y) = \frac{\sum_{i=0}^{n} (X_i - \overline{X})(Y_i - \overline{Y_i})}{n-1}$$

## Notikumi

— Kombinācijas (secība nav svarīga): ———

$$C_n^k = (\frac{n}{k}) = \frac{n!}{k!(n-k)!} = COMBIN(n,k)$$

Kombinācijas ar atkārojumiem (secība nav svarīga):

$$\overline{C}_n^k = COMBINA(n,k) = TODO$$

Variācijas(secība ir svarīga): ———

$$A_n^k = \frac{n!}{(n-k)!} = PERMUT(n,k)$$

Pretējais notikums:

$$P(\neg A) = 1 - P(A)$$

———— Neatkarīgo notikumu šķelums: ————

$$P(A \wedge B) = P(A) * P(B)$$

Neatkarīgo notikumu disjunkcija:

$$P(A \lor B) = P(A) + P(B) - P(A \land B)$$

Nesavienojamo notikumu disjunkcija:

$$P(A \lor B) = P(A) + P(B)$$

Nosacītā varbūtība:

P(B|A) - B, ja zināms, ka A notika.

$$P(A|B) = \frac{P(A \land B)}{P(B)}$$
$$P(B|A) = \frac{P(A \land B)}{P(A)}$$

 ${\color{red}\textbf{-}}$  Nosacītā varbūtība (neatkarīgiem notikumiem):  ${\color{red}\textbf{-}}$ 

P(B|A) - B, ja zināms, ka A notika.

$$P(A|B) = P(A)$$
$$P(B|A) = P(B)$$

Atkarīgo notikumu reizināšana:

P(B|A)- B, ja zināms, ka A notika.

$$P(A) = P(A)P(B|A)$$

— Pilnā varbūtība ———

$$P(A) = \sum_{n} P(A \mid B_n) P(B_n)$$

Beiesa teorēma —

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

Kur A un B ir notikumi un  $P(B) \neq 0$ .

## GADĪJUMLIELUMI

——— Sagaidāmā vērtība: –

$$E[X] = \mu = \sum_{i=1}^{N} x_i P(X = x_i)$$

— Dispersija: ————

 $\sigma^2 = \sum_{i=1}^{N} [x_i - E[X]]^2 P(X = x_i) = E[x^2] - (E[X])^2$ 

- Standartnovirze: -

 $\sigma = \sqrt{\sum_{i=1}^{N} [x_i - E[X]]^2 P(X = x_i)} = \sqrt{E[x^2] - (E[X])^2}$ 

— Divu diskrēto gadījumlielumu standartnovirze —

 $\sigma_{x+y} = \sqrt{\sigma_{x+y}}$ 

- Portfela ienesīgums (vidējais svērtais ienesīgums) -

E(P) = wE(X) + (1 - w)E(Y)

Kur  $w = \text{akt}\bar{\text{i}}\text{va}$  X  $\bar{\text{i}}\text{patsvars}$  portfel $\bar{\text{i}}$   $(1-w) = \text{akt}\bar{\text{i}}\text{va}$  Y  $\bar{\text{i}}\text{patsvars}$  portfel $\bar{\text{i}}$ .

– Kovariācija: —

$$= \sum_{i=1}^{N} [x_i - E[X]][y_i - E[Y]]P(X = x_i, Y = y_i)$$

— Divu diskrēto gadījumlielumu summa —

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

— Divu diskrēto gadījumlielumu dispersija — —

$$Var(X+Y) = \sigma_{x+y}^2 = \sigma_x + \sigma_y + 2\sigma_{xy}$$

Portfeļa risks (svērtā izkliede)

$$\sigma_P = \sqrt{w^2 \sigma^2 + (1-w)^2 \sigma_Y^2 + 2w(1-w)\sigma_{XY}}$$

Kur  $w = \text{akt\bar{i}va X \bar{i}patsvars portfel\bar{i}} (1 - w) = \text{akt\bar{i}va Y \bar{i}patsvars portfel\bar{i}}.$ 

– Binomiālais sadalījums —

$$P(X = x|n, p) = \frac{n!}{x!(n-x)!}(1-)^{1-x}p^x$$

Kur p - notikuma varbūtība, X - diskrēts gadījumlielums, n - notikumu (izmēģinājumu) skaits.

— Binomiālais sadalījuma raksturlielumi ———

$$\mu = E(X) = np$$
$$\sigma^2 = np(1-p)$$
$$\sigma = \sqrt{np(1-p)}$$

— Puasona sadalījums (binom. aproksimācija) —

$$P(X = x | \lambda) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^{x}}{x!}$$

$$P(X = x | \lambda) = POISSON.DIST(X, \mu, CUMM.)$$

Kur x= notikuma iestāšanās skaits,  $\lambda=$  sagaidāmais notikumu skaits (Puasona sadalījuma vidējā vērtība),  $\lambda=$  np, e= naturālā logaritma bāze (2.71828... vai EXP(1))

— Puasona sadalījuma raksturlielumi — —

$$\mu = \lambda$$

$$\sigma^2 = \lambda$$

$$\sigma = \sqrt{\lambda}$$

— Ģeometriskais sadalījums (Hiperģeometriskais) —

$$P(X = x | n, N, E) = \frac{\left(\frac{E}{x}\right)\left(\frac{N - E}{n - x}\right)}{\left(\frac{N}{n}\right)}$$

Kur N= ģenerālkopas lielums, E= interesējošo vienumu skaits ģenerālkopā, n= izlases lielums, x= interesējošo vienumu skaits izlasē.

$$E[x] = \frac{nE}{N}$$
 
$$\sigma = \sqrt{\frac{nE(N-E)}{N^2}} * \sqrt{\frac{N-n}{N-1}}$$

$$\begin{split} f(X) &= EXPON.DIST(x, lambda, 0) \\ f(X) &= \lambda e^{-\lambda X}, \ X > 0 \\ F(X) &= EXPON.DIST(x, lambda, 1) \end{split}$$

$$F(X) = 1 - e^{-\lambda X}$$

Kur $\lambda$  - vidējais notikuma iestāšanas skaits laika vienībā.

Sadalījuma aprēkināšana:

$$x = NORM.DIST(X, \mu, \sigma, CUMM)$$

$$Z = NORM.S.INV(x)$$
$$\sigma = \frac{x - \mu}{Z}$$

- Empīriskie likumi: ----

$$\mu \pm 1\sigma = 68,26\%$$
  
 $\mu \pm 2\sigma = 95,44\%$   
 $\mu \pm 3\sigma = 99,73\%$