Verjetnost 1 - definicije, trditve in izreki Oskar Vavtar 2020/21

Kazalo

1	DEFINICIJA VERJETNOSTI 1.1 Neformalni uvod v verjetnost	
2	POGOJNA VERJETNOST	7
3	ZAPOREDJA NEODVISNIH PONOVITEV POSKUSA	9
4	SLUČAJNE SPREMENLJIVKE	10
5	SLUČAJNI VEKTOR IN NEODVISNOST	15
6	MATEMATIČNO UPANJE oz. pričakovana vrednost	16
7	DISPERZIJA, KOVARIANCA IN KORELACIJSKI KOEFICIENT	19
8	POGOJNA PORAZDELITEV IN POGOJNO MATEMATICUPANJE	ČNC 23
9	RODOVNE FUNKICJE	25
10	VIŠJI MOMENTI in VRSTILNE KARAKTERISTIKE	27
11	MOMENTNO RODOVNE FUNKCIJE	29

1 DEFINICIJA VERJETNOSTI

1.1 Neformalni uvod v verjetnost

Definicija 1.1 (Verjetnost). Izvajamo poskus. Opazujemo določen pojav, ki ga imenujemo dogodek. Poskus ponovimo n - krat.

Definirajmo frekvenco dogodka $k_n(A)$ kot število ponovitev, pri katerih se dogodek zgodi.

Relativna frekvenca je definirana kot $f_n(A) = \frac{k_n(A)}{n}$. Zaporedje $\{f_n(A)\}_{n \in \mathbb{N}}$ konvergira k nekem številu $p \in [0, 1]$.

Statistična definicija verjetnosti je definirana kot

$$\mathbb{P}(A) = \lim_{n \to \infty} \{ f_n(A) \}.$$

Klasična definicija verjetnosti je definirana kot

$$\mathbb{P}(A) \ = \ \frac{\text{\it št. ugodnih izidov A}}{\text{\it št. vseh izidov A}}.$$

Če je izidov neskončno mnogo uporabimo geometrijsko definicijo verjetnosti.

1.2 Aksiomična definicija verjetnosti

Definicija 1.2. Imamo prostor vseh izidov oz. vzorčni prostor Ω . Dogodki so nekatere (ne nujno vse) podmnožice Ω .

Definicija 1.3 (Operacije na dogodkih).

1. VSOTA oz. UNIJA dogodkov:

$$A + B = A \cup B$$

je dogodek, ki se zgodi, če se zgodi vsaj eden od dogodkov A in B.

2. Produkt oz. Presek dogodkov:

$$A \cdot B = A \cap B$$

je dogodek, ki se zgodi, če se zgodita oba dogodka A in B hkrati.

3. Nasprotni dogodek oz. komplement dogodkov:

$$\bar{A} = A^C$$

je dogodek, ki se zgodi, če se dogodek A ne zgodi.

Opomba. Pravila za računanje z dogodki:

1. Idempotentnost:

$$A \cup A = A = A \cap A$$

2. Komutativnost:

$$A \cup B = B \cup A$$

$$A \cap B = B \cap A$$

3. Asociativnost:

$$(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$$

$$(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$$

4. Distributivnost:

$$(A \cup B) \cap C = (A \cap C) \cup (B \cap C)$$

$$(A \cap B) \cup C = (A \cup C) \cap (B \cup C)$$

5. de Morganova zakona:

$$(A \cap B)^C = A^C \cup B^C$$

$$(A \cup B)^C = A^C \cap B^C$$

Še več:

$$\left(\bigcup_{i} A_{i}\right)^{C} = \bigcap_{i} A_{i}^{C}$$

$$\left(\bigcap_{i} A_{i}\right)^{C} = \bigcup_{i} A_{i}^{C}$$

Opomba. V splošnem ni vsaka podmnožica $A \subset \Omega$ dogodek.

Definicija 1.4 (σ -algebra). *Neprazna* družina podmnožic (dogodkov) \mathcal{F} v Ω je σ -algebra, če velja:

1. Zaprtost komponente:

$$A \in \mathcal{F} \Rightarrow A^C \in \mathcal{F}$$

2. Zaprtost števne unije:

$$A_1, A_2, A_3, \ldots \in \mathcal{F} \Rightarrow \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$$

Opomba. Če v (2) zahtevamo manj:

$$A, B \in \mathcal{F} \implies A \cup B \in \mathcal{F},$$

je \mathcal{F} algebra. V algebri imamo torej zaprtost za končne unije in končne preseke, medtem ko je σ -algebra zaprta celo za števne preseke.

Definicija 1.5. Naj bo \mathcal{F} σ -algebra, Ω vzorčni prostor. *Verjetnostna mera* na (\mathcal{F}, Ω) , je preslikava $\mathbb{P} : \mathcal{F} \to \mathbb{R}$ za katero velja:

- 1. $\mathbb{P} \geq 0$, za $\forall A \in \mathbb{F}$
- 2. $\mathbb{P}(\Omega) = 1$
- 3. Za poljubne paroma nerazdružljive dogodke velja

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$$

Trojico $(\mathcal{F}, \Omega, \mathbb{P})$ imenujemo verjetnostni prostor.

Posledica (Posledice verjetnostnih aksiomov).

(a) $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$ **Dokaz:** v (3.) vzamemo $A_i = \emptyset$: $\mathbb{P}(\emptyset) = \mathbb{P}(\emptyset) + \mathbb{P}(\emptyset) + \mathbb{P}(\emptyset) + \dots$ (b) P je končno aditivna, torej za končno mnogo paroma nerazdružljivih dogodkov velja:

$$\mathbb{P}(A_1 \cup \ldots \cup A_n) = \mathbb{P}(A_1) + \ldots + \mathbb{P}(A_n)$$

Dokaz: v (3.) vzamemo
$$A_{n+1} = A_{n+2} = \ldots = \emptyset$$
 in uporabimo (a)

(c) \mathbb{P} je monotona, torej $A \subseteq B \Rightarrow \mathbb{P}(A) \subseteq \mathbb{P}(B)$ Še več: $A \subseteq B \Rightarrow \mathbb{P}(B \setminus A) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A)$

Dokaz: ker je
$$B = A \cup (B - A)$$
, $A \cap (B \setminus A) = \emptyset$, zaradi (b) velja $\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B - A)$

(d) $\mathbb{P}(A^C) = 1 - \mathbb{P}(A)$

Dokaz: v
$$(c)$$
 vzamemo $B = \Omega$

(e) \mathbb{P} je zvezna:

(i)
$$A_1 \subseteq A_2 \subseteq A_3 \subseteq ... \Rightarrow \mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(A_n)$$

(ii)
$$B_1 \supseteq B_2 \supseteq B_3 \supseteq \ldots \Rightarrow \mathbb{P}(\bigcap_{i=1}^{n-1} B_i) = \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(B_n)$$

Dokaz:

(i) Definiramo: $C_i = A_i \setminus A_{i-1}$ za $i = 2, 3, ..., C_1 = A_1$ Potem je $A_n = C_1 \cup \ldots \cup C_n$, $C_i \cap C_j = \emptyset$ za $i \neq j$,

$$\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = \bigcup_{i=1}^{\infty} C_i$$
Torej je

$$\mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = \mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^{\infty} C_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(C_i) =$$

$$= \lim_{n \to \infty} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{P}(C_i) = \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^{n} C_i) = \lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(A_n)$$

(ii) Ker je $B_1 \supseteq B_2 \supseteq B_3 \supseteq \dots$, sledi ${B_1}^C \subseteq {B_2}^C \subseteq {B_3}^C \subseteq \dots$

Po
$$(i)$$
 je $\mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i^C) = \lim_{i \to \infty} \mathbb{P}(D_i^C)$, toda $\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i^C = \left(\bigcap_{i=1}^{\infty} B_i\right)^C$.
Zato je $1 - \mathbb{P}(\bigcap_{i=1}^{\infty} B_i) = \lim_{i \to \infty} (1 - \mathbb{P}(B_i))$, od koder sledi želena

neenakost.

2 POGOJNA VERJETNOST

Definicija 2.1 (Pogojna verjetnost). *Pogojna verjetnost* dogodka A glede na dogodek B, $\mathbb{P}(A|B)$, je verjetnost dogodka A če vemo, da se je zgodil dogodek B. Posplošimo:

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

Posledica. Iz definicije sledi

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A|B) \cdot \mathbb{P}(B).$$

Če posplošimo na n dogodkov dobimo

$$\mathbb{P}(A_1 \cap A_2 \cap \ldots \cap A_n) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \mathbb{P}(A_2 | A_1) \cdot \ldots \cdot \mathbb{P}(A_n | A_1 \cap \ldots \cap A_{n-1}).$$

Če velja $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A|B)$, sta dogodka neodvisna.

Izrek 2.1 (Izrek o popolni verjetnosti). Naj bo $(H_i)_i$ popoln sistem dogodkov. Potem je

$$A = A \cap \Omega = A \cap \left(\bigcup_{i} H_{i}\right) = \bigcup_{i} A \cap H_{i}$$

in iz tega sledi

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{i} \mathbb{P}(A \cap H_i) = \sum_{i} \mathbb{P}(H_i) \cdot \mathbb{P}(A|H_i).$$

To je formula za $popolno\ verjetnost.$

Posledica (Bayesova formula). Iz definicije pogojne verjetnosti vemo

$$\mathbb{P}(H_i|A) = \frac{\mathbb{P}(H_i \cap A)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\mathbb{P}(H_i) \cdot \mathbb{P}(A|H_i)}{\mathbb{P}(A)}.$$

Če v imenovalec vstavimo izrek o popolni verjetnosti, dobimo Bayesovo formulo:

$$\mathbb{P}(H_i|A) = \frac{\mathbb{P}(H_i) \cdot \mathbb{P}(A|H_i)}{\mathbb{P}(H_i) \cdot \mathbb{P}(A|H_1) + \ldots + \mathbb{P}(H_n) \cdot \mathbb{P}(A|H_n)} = \frac{\mathbb{P}(H_i) \cdot \mathbb{P}(A|H_i)}{\sum_i \mathbb{P}(H_i) \cdot \mathbb{P}(A|H_i)}$$

Definicija 2.2 (Neodvisnost 2 dogodkov). Dogodka A in B sta neodvisna, če je

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B).$$

Če je $\mathbb{P}(B) > 0$ to enakost lahko zapišemo kot

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

Definicija 2.3 (Neodvisnost k dogodkov). Dogodki $(A_i)_i$ so *neodvisni*, če za poljuben končen nabor različnih dogodkov $A_{i_1}, A_{i_2}, \ldots, A_{i_k}$ velja

$$\mathbb{P}(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \ldots \cap A_{i_k}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \cdot \mathbb{P}(A_{i_2}) \cdot \ldots \cdot \mathbb{P}(A_{i_k}).$$

Če zahtevamo le za k=2, torej A_i in A_j sta neodvisna le za $i\neq j$, potem rečemo, da so dogodki paroma neodvisni. To je šibkejši pogoj kot neodvisnost.

Trditev 2.1. Če sta dogodka A in B neodvisna, potem sta neodvisna tudi dogodka A^C in B, A in B^C ter A^C in B^C .

3 ZAPOREDJA NEODVISNIH PONOVITEV POSKUSA

Definicija 3.1 (Bernoullijeva formula). Imejmo zaporedje n neodvisnih ponovitev poskusa, določenega z verjetnostnim prostorom (Ω, \mathcal{F}, p) , v katerem je možen dogodek A s

 $\mathbb{P}(A) = p$. Z $A_n(k)$ označimo dogodek, da se A zgodi natanko k-krat, $k = 0, 1, 2, \dots, n$.

 $A_n(k)$ je disjunktivna unija $\binom{n}{k}$ dogodkov, da se A zgodi na predpisanih k mestih; na ostalih pa A^C . Verjetnost le teh dogodkov je $p^k \cdot q^{n-k}$. Zato velja Bernoullijeva formula

$$\mathbb{P}_n(k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot q^{n-k}.$$

Trditev 3.1 (Aproksimativni formuli za $\mathbb{P}_n(k)$).

a) Poissonova formula: če je p blizu 0 in n velik, potem je

$$\mathbb{P}_n(k) \approx \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}, \text{ kjer je } \lambda = n \cdot p$$

b) Laplaceova lokalna formula: za velike n velja

$$\mathbb{P}_n(k) \approx \frac{1}{\sqrt{2\pi npq}} \cdot e^{-\frac{(k-np)^2}{2npq}}$$

4 SLUČAJNE SPREMENLJIVKE

Definicija 4.1. Realna slučajna spremenljivka na verjetnostnem prostoru (Ω, \mathcal{F}, p) je funkcija $X : \Omega \to \mathbb{R}$ z lastnostjo, da je za $\forall x \in \mathbb{R}$ množica $\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \leq x\}$ v \mathcal{F} , se pravi je dogodek.

Oznaka:

$$\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \le x\} \equiv X^{-1}((-\infty, x]) \equiv (X \le x)$$

Definicija 4.2 (Porazdelitvena funkcija slučajne spremenljivke). Funkcija $F_X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$, definirana s $F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$ se imenuje porazdelitvena funkcija slučajne spremenljivke x.

Trditev 4.1 (Lastnosti porazdelitvene funkcije $F = F_X$).

- 1. 0 < F(x) < 1 za $\forall x \in \mathbb{R}$
- 2. F je naraščajoča funkcija:

$$x_1 < x_2 \implies F(x_1) \le F(x_2)$$

- 3. $\lim_{x \to \infty} F(x) = 1$, $\lim_{x \to -\infty} F(x) = 0$
- 4. F je z desne zvezna, torej F(x+)=F(x) za $\forall x\in\mathbb{R}$, kjer je $F(x+)=\lim_{h\searrow 0}F(x+h)$ desna limita.
- 5. $F(x-) = \mathbb{P}(X < x)$

$$\mathbb{P}(x_1 < X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1)
\mathbb{P}(x_1 < X < x_2) = F(x_2 -) - F(x_1)
\mathbb{P}(x_1 \le X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1 -)$$

$$\mathbb{P}(x_1 \le X < x_2) = F(x_2 -) - F(x_1 -)$$

Definicija 4.3 (Diskretne slučajne spremenljivke). Slučajna spremenljivka je diskretno porazdeljena, če je njena zaloga vrednosti končna ali števna končna množica. Naj bo $\{x_1, x_2, \ldots\}$ zaloga vrednosti. Vpeljemo verjetnostno funkcijo $p_k = \mathbb{P}(X = x_k), \ k = 1, 2, 3, \ldots$ Ker so $\{(X = x_k)\}_k$ poln sistem dogodkov, je

$$\sum_{k} p_k = 1.$$

Xlahko zapišemo s shemo $X:\begin{pmatrix}x_1&x_2&\cdots&x_n\\p_1&p_2&\cdots&p_n\end{pmatrix}$. Porazdelitvena funkcija:

$$F(x) = \mathbb{P}(X \le x) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{k \mid x_k \le x} (X = x_k)\right) = \sum_{k \mid x_k \le x} p_k.$$

Pogoste diskretne porazdelitve:

1. ENAKOMERNA PORAZDELITEV na n točkah x_1, \ldots, x_n :

$$X: \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \cdots & \frac{1}{n} \end{pmatrix}$$

2. Bernoullijeva porazdelitev, $Ber(p), p \in (0,1)$:

$$X: \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ (1-p) & p \end{pmatrix}$$

Indikatorska funkcija:

$$1_A(\omega) = \begin{cases} 1; \ \omega \in A \\ 0; \ \omega \notin A \end{cases}$$

3. Binomska porazdelitev, $Bin(n,p), n \in \mathbb{R}, p \in (0,1)$:

$$X: \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & \cdots & n \\ p_0 & p_1 & p_2 & \cdots & p_n \end{pmatrix},$$

kjer za $k = 0, 1, \dots, n$ velja

$$p_k = \mathbb{P}(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}.$$

4. Poisonnova porazdelitev, $Poi(\lambda)$, $\lambda = n \cdot p > 0$:

$$p_k = \mathbb{P}(X = k) = \mathbb{P}_n(k) = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, \dots$$

Sledi:

$$\sum_{k=0}^{\infty} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = 1.$$

5. Geometrijska porazdelitev: $Geo(p), p \in (0,1).$ (X = k) je dogodek, da se A zgodi prvič v k-ti ponovitvi:

$$p_k = \mathbb{P}(X = k) = p \cdot q^{k-1}, \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

Torej $\underbrace{A^C \cdot \ldots \cdot A^C}_{k-1} \cdot A = \underbrace{q \cdot \ldots \cdot q}_{k-1} \cdot p = p \cdot q^{k-1}$. Velja:

$$\sum_{k=1}^{\infty} p_k = p \sum_{k=1}^{\infty} q^{k-1} = \frac{p}{1-q} = 1$$

6. PASCALOVA PORAZDELITEV: $Pas(m, p), m \in \mathbb{N}, p \in (0, 1).$ (X = k) je dogodek, da se A zgodi m-tič pri k-ti ponovitvi:

$$p_k = {k-1 \choose m-1} \cdot p^m \cdot q^{k-m}, \quad k = m, m+1, \dots$$

7. HIPERGEOMETRIJSKA PORAZDELITEV: Hip(n; M, N), $n \leq \min\{M, N - M\}$ V posodi je M belih in (N - M) črnih kroglic. Slučajno izvlečemo n kroglic. X naj pomeni število belih kroglic med izvlečenimi, kjer za $k = 0, 1, \ldots, n$ velja:

$$p_k = \mathbb{P}(X = k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$$

Ker je $[(X=k)]_{k=0}^n$ popoln sistem dogodkov je $\sum_{k=0}^n p_k = 1$, torej je

$$\sum_{k=0}^{n} \binom{M}{n} \cdot \binom{N-M}{n-k} = \binom{N}{n}.$$

Definicija 4.4 (Zvezno porazdeljene slučajne spremenljivke). Slučajna spremenljivka X je zvezno porazdeljena, če obstaja nenegativna integrabilna funkcija p_x , imenovana gostota verjetnosti, da za $\forall x \in \mathbb{R}$ velja

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x p_x(t) \ dt.$$

Tedaj je $F_X = F$ zvezna funckija, toda obstajajo zvezno porazdeljene funkcije, ki nimajo gostote (torej jih ni mogoče zapisati s tistim integralom).

Ker je $\lim_{n\to\infty} F(x)=1$, je $\int_{-\infty}^{\infty} p(t)=1$. Če je p zvezna v točki x, potem je F odvedljiva v x in velja F'(x)=p(x).

Za $\forall x \in \mathbb{R}$ velja $\mathbb{P}(X = x) = F(x) - F(x - 1) = 0$. Če je $x_1 < x_2$, potem je $\mathbb{P}(x_1 \le X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1 - 1) = \int_{x_1}^{x_2} p(t) \ dt.$

Nekatere pomembnejše zvezne porazdelitve:

1. Enakomerna zvezna porazdelitev na [a, b]:

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & ; \text{ \'e } a \le x \le b \\ 0 & ; \text{ sicer} \end{cases}$$

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} p(t) dt = \begin{cases} 0 & ; \text{ \'e } x \le a \\ \frac{x-a}{b-a} & ; \text{ \'e } a \le x \le b \\ 1 & ; \text{ \'e } x \ge b \end{cases}$$

2. Normalna ali Gaussova porazdelitev: $N(\mu, \sigma), \ \mu \in \mathbb{R}, \ \sigma > 0$

$$p(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

V vseh primerih je ploščina pod grafom enaka 1.

N(0,1): standardna normalna porazdelitev

$$f(x) = \frac{1}{\pi\sqrt{2}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}}$$

Laplaceova formula: za velike n je $Bin(n,p) \approx N(np, \sqrt{npq})$

3. Eksponentna porazdelitev: $Exp(\lambda), \ \lambda > 0$

$$p(x) = \begin{cases} \lambda \cdot e^{-\lambda x} & \text{; \'e } x \ge 0\\ 0 & \text{; sicer} \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & \text{; \'e } x \le 0 \\ 0 & \text{; sicer} \end{cases}$$

4. Cauchyjeva porazdelitev:

$$p(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, \quad x \in \mathbb{R}$$

5 SLUČAJNI VEKTOR IN NEODVISNOST

Definicija 5.1. *Slučajni vektor* je *n*-terica slučajnih spremenljivk $X = (X_1, X_2, ..., X_n) : \Omega \to \mathbb{R}^n$, z lastnostjo, da je množica $(X_1 \leq x_1, ..., X_n \leq x_n) := \{\omega \in \Omega : X_1(\omega) \leq x_1, ..., X_n(\omega) \leq x_n\}$ dogodek za vsako *n*-terico $x = (x_1, x_2, ..., x_n) \in \mathbb{R}^n$.

Definicija 5.2. Porazdelitvena funkcija $F_X : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ je definirana s predpisom $F_X(x) = F_{(X_1,\dots,X_n)}(x_1,\dots,x_n) = \mathbb{P}(X_1 \leq x_1,\dots,X_n \leq x_n)$. Za $\forall x \in \mathbb{R}^n$ je $F(x) \in [0,1]$; glede na vsako spremenljivko je F naraščajoča in z desne zvezna;

$$\lim_{x_i \to \infty, \ \forall i} F(x_1, \dots, x_n) = 1, \quad \lim_{x_i \to -\infty, \ \forall i} F(x_1, \dots, x_n) = 0.$$

Če pošljemo proti ∞ samo nekatere spremenljivke, dobimo porazdelitveno funkcijo pod vektorjem, npr.

$$\lim_{x_n \to \infty} F(x_1, \dots, x_n) = F_{(X_1, \dots, X_{n-1})}(x_1, x_2, \dots, x_{n-1}).$$

Robna porazdelitve funkcija X_1 , robna (marginalna) porazdelitev:

$$\lim_{\substack{x_2 \to \infty \\ \dots \\ x_n \to \infty}} = F_{X_1}(x_1)$$

Definicija 5.3. Slučajne spremenljivke X_1, \ldots, X_n v slučajnem vektorju $X = (X_1, \ldots, X_n)$ so *neodvisne*, če za $\forall x_1, \ldots, x_n \in \mathbb{R}$ velja

$$F_X(x_1,\ldots,x_n)=F_{X_1}(x_1)\cdot\ldots\cdot F_{X_n}(x_n).$$

Drugače:

$$\mathbb{P}(X_1 \le x_1, \dots, X_n \le x_n) = \mathbb{P}(X_1 \le x_1) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}(X_n \le x_n)$$
$$= (X_1 \le x_1, \dots, X_n \le x_n) \text{ so neodvisne.}$$

Trditev 5.1. Naj bo (X,Y) diskreten slučajni vektor; $p_{i,j} = \mathbb{P}(X=x_i,Y=y_j), \ p_i = \mathbb{P}(X=x_i), q_j = \mathbb{P}(Y=y_j), \ i=1,2,\ldots, j=1,2,\ldots$

X in Y sta neodvisni slučajni spremenljivki $\Leftrightarrow p_{i,j} = p_i \cdot q_j, \ \forall i, \ \forall j$

6 MATEMATIČNO UPANJE

oz. pričakovana vrednost

Definicija 6.1. Za končno slučajno spremenljivko $X:\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ p_1 & p_2 & \cdots & p_n \end{pmatrix}$ je matematično upanje definirano kot

$$E(x) = \sum_{k=1}^{n} x_k \cdot p_k.$$

Naj ima seda X neskončno zalogo vrednosti. Če je X diskretna s $p_k = \mathbb{P}(X = x_k)$ $(k \in \mathbb{N})$, potem X ima matematično upanje, če je

$$\sum_{k=1}^{\infty} |x_k| \cdot p_k < \infty \quad \text{(je končno)};$$

tedaj je matematično upanje definirano kot vsota vrste

$$E(x) := \sum_{k=1}^{\infty} x_k \cdot p_k.$$

Če je X zvezna z gostoto p(x), potem rečemo, da X ima matematično upanje, če je

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x| \cdot p_k(x) \ dx < \infty;$$

tedaj je matematično upanje definirano kot

$$E(x) := \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot p(x) \ dx.$$

Trditev 6.1. Naj bo $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ funkcija.

a) Če je
$$X:\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & \cdots \\ p_1 & p_2 & p_3 & \cdots \end{pmatrix}$$
, potem je

$$E(f \circ X) = \sum_{k} f(x_k) \cdot p_k,$$

če matematično upanje obstaja, torej je vrsta absolutno kovnergentna.

b) Če je X zvezno porazdeljena z gostoto p(x), potem je

$$E(f \circ X) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \cdot p(x) \ dx,$$

če je integral absolutno konvergenten.

Posledica. Slučajna spremenljivka X ima matematično upanje \Leftrightarrow ko ga ima slučajna spremenljivka (X). Tedaj velja

$$|E(x)| \leq E(|x|).$$

Posledica. Za $a \in \mathbb{R}$ in slučajno spremenljivko X z matematičnim upanjem velja

$$E(a \cdot X) = a \cdot E(x).$$

Trditev 6.2. Naj bo $f:\mathbb{R}^2\to\mathbb{R}$ funkcija, (X,Y) diskretno porazdeljen slučajni vektor:

$$p_{ij} = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_i), \quad i, j = 1, 2, \dots$$

Potem je $f(X,Y):\Omega\to\mathbb{R}$ slučajna spremenljivka in velja

$$E(f(X,Y)) = \sum_{i} \sum_{j} f(x_i, y_j) \cdot p_{ij},$$

če le vrsta absolutno konvergira.

Trditev 6.3. Če imata X in Y matematično upanje, ga ima tudi X+Y in velja

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

Posledica. Za slučajne spremenljivke X_1, X_2, \ldots, X_n , ki imajo matematično upanje velja:

$$E(a_1X_1 + a_2X_2 + \ldots + a_nX_n) = a_1 \cdot E(X_1) + \ldots + a_n \cdot E(X_n),$$

kjer so $a_1, a_2, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$.

Trditev 6.4. Če obstaja $E(X^2)$ in $E(Y^2)$, potem obstaja tudi E(|XY|) in velja

$$E(|XY|) \leq \sqrt{E(X^2) \cdot E(Y^2)}$$
 (Cauchy-Schwarzova neenakost)

Enakost velja
$$\Leftrightarrow$$
 $|Y| = \sqrt{\frac{E(Y^2)}{E(X^2)}} \cdot |X|$ z verjetnostjo 1.

Posledica. Če obstaja $E(X^2)$, potem obstaja tudi E(|X|) in velja

$$(E(|X|))^2 \le E(X^2).$$

Trditev 6.5. Naj bosta X in Y neodvisni slučajni spremenljivki, ki imata matematično upanje. Potem obstaja tudi matematično upanje $X \cdot Y$ in velja

$$E(X \cdot Y) = E(X) \cdot E(Y).$$

7 DISPERZIJA, KOVARIANCA IN KORELACIJ-SKI KOEFICIENT

Definicija 7.1. Naj obstaja $E(X^2)$. Disperzija oz. varianca je definirana kot

$$D(X) \equiv Var(X) := E((X - E(X))^{2}).$$

D(X) meri razpršenost okoli E(X). Velja

$$D(X) = E(X^2) - (E(X)^2)$$

Trditev 7.1 (Lastnosti D(X)).

- 1. $D(X) \ge 0$ $D(X) = 0 \Leftrightarrow \mathbb{P}(X = E(X)) = 1$
- 2. $D(a \cdot X) = a^2 \cdot D(X), \quad a \in \mathbb{R}$
- 3. Za $\forall a \in \mathbb{R}$ je

$$E((X-a)^2) \ge D(X)$$

Enačaj velje $\Leftrightarrow a = E(X)$.

Definicija 7.2. Standardna deviacija oz. standardni odklon je definiran kot

$$\sigma(X) := \sqrt{D(X)}.$$

Zanjo velja

$$\sigma(a \cdot X) = |a| \cdot \sigma(X), \quad a \in \mathbb{R}.$$

Trditev 7.2 (Nekatere E(X) in D(X)).

1. Enakomerna porazdelitev:

$$E(X) = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}$$

$$D(X) = \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{n} - \left(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n}\right)^2$$

2. Binomska porazdelitev, Bin(n, p):

$$E(X) = n \cdot p$$

$$D(X) = n \cdot p \cdot q$$

$$\sigma(X) = \sqrt{n \cdot p \cdot q}$$

3. Poissonova porazdelitev, $Poi(\lambda)$:

$$E(X) = D(X) = \lambda$$

4. Geometrijska porazdelitev, Geo(p):

$$E(X) = \frac{1}{p}$$

$$D(X) = \frac{q}{p^2}, \quad q = 1 - p$$

5. Pascalova porazdelitev, Pas(m, p):

$$E(X) = \frac{m}{p}$$

$$D(x) = \frac{m \cdot q}{p}$$

6. Enakomerna zvezna porazdelitev na [a, b]:

$$E(X) = \frac{a+b}{2}$$

$$D(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

7. NORMALNA PORAZDELITEV, $N(\mu, \sigma)$, $\mu \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$:

$$E(X) = \mu$$

$$D(X) = \sigma^2$$

$$\sigma(X) = \sigma$$

8. Eksponentna porazdelitev, $Exp(\lambda)$:

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

$$D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

Definicija 7.3. Kovarianca slučajnih spremenljivk X in Y je definirana kot

$$K(X,Y) \equiv Cov(X,Y) := E((X - E(X)) \cdot (Y - E(Y)))$$

= $E(X \cdot Y) - E(X) \cdot E(Y)$.

Trditev 7.3 (Lastnostni kovariance).

- 1. K(X, X) = D(X
- 2. X in Y sta nekorelirana $\Leftrightarrow K(X,Y) = 0$
- 3. K je simetrična in linearna:

$$K(Y,X) = K(X,Y)$$

$$K(aX + bY, Z) = a \cdot K(X, Z) + b \cdot K(Y, Z), \text{ za } a, b \in \mathbb{R}$$

4. Kovarianca obstaja, če obstajata obe disperziji D(X) in D(Y). Tedaj velja

$$|K(X,Y)| \ \leq \ \sqrt{D(X) \cdot D(Y)} \ = \ \sigma(x) \cdot \sigma(y)$$

Enakost velja $\Leftrightarrow Y - \mathbb{E}(Y) = \pm \frac{\sigma(Y)}{\sigma(X)} \cdot (X - \mathbb{E}(X))$ z verjetnostjo 1

5. Če X in Y imata disperzijo, potem jo ima tudi X + Y in velja

$$D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2K(X, Y)$$

Če sta X in Y nekorelirani, potem je

$$D(X+Y) = D(X) + D(Y)$$

6. Posplošitev zadnje lastnosti:

$$D(X_1 + X_2 + \ldots + X_n) = \sum_{k=1}^{n} D(X_n) + 2 \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^{n} K(X_i, X_j)$$

Posebej: če so X_1, \ldots, X_n paroma nekorelirane, potem je

$$D(X_1, \dots, X_n) = D(X_1) + \dots + D(X_n)$$

Definicija 7.4. Standardizacija slučajne spremenljivke X je slučajna spremenljivka

$$X_s = \frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sigma(X)}.$$

Tedaj je $\mathbb{E}(X_s) = 0, D(X_s) = 1$, saj je

$$D(X_s) = \frac{1}{\sigma(X)^2} \cdot D(X - \mathbb{E}(X)) = 1.$$

Definicija 7.5. Korelacijski koeficient slučajnih spremenljivk X in Y je

$$r(X,Y) = \frac{K(X,Y)}{\sigma(X) \cdot \sigma(Y)} = \frac{\mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X)) \cdot (Y - \mathbb{E}(Y)))}{\sigma(X) \cdot \sigma(Y)} = \mathbb{E}(X_s \cdot Y_s)$$

Trditev 7.4 (Lastnosti korelacijskih koeficientov).

- 1. $r(X,Y) = 0 \Leftrightarrow X \text{ in } Y \text{ sta nekorelirani}$
- 2. $-1 \le r(X,Y) \le 1$ sledi iz 4. lastnosti kovariance
- 3. $r(X,Y) = \pm 1 \iff Y = \pm \frac{\sigma(Y)}{\sigma(X)} \cdot (X \mathbb{E}(X)) + \mathbb{E}(Y)$ z verjetnostjo 1

8 POGOJNA PORAZDELITEV IN POGOJNO MATEMATIČNO UPANJE

Definicija 8.1. Fiksirajmo dogodek $B ext{ s } \mathbb{P}(B) > 0$. *Pogojna porazdelitvena funkcija* slučajne spremenljivke X glede na pogoj B je

$$F_X(x|B) = \mathbb{P}(X \le x|B) = \frac{\mathbb{P}((X \le x) \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

in ima enake lastnosti kot porazdelitvena funkcija.

Naj bo (X, Y) diskreten slučajni vektor:

$$p_{ij} = \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)$$
$$B := (Y = y_i), \ \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(Y = y_i) = q_i$$

Potem je pogojna porazdelitvena funkcija slučajne spremenljivke X glede na $Y = y_i$:

$$F_X(x|y_j) = F_X(x|Y = y_j) = \mathbb{P}(X \le y|Y = y_j) = \frac{1}{q_j} \mathbb{P}((X \le x) \cap (Y = y_j)) = \frac{1}{q_j} \sum_{i:x_1 \le x} p_{ij}$$

Vpeljimo pogojno verjetnostno funkcijo:

$$p_{i|j} = \mathbb{P}(X = x_i | Y = y_j) = \frac{\mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j)}{\mathbb{P}(Y = y_i)} = \frac{p_{ij}}{q_i}.$$

Tedaj je

$$F_X(x|Y = y_j) = \sum_{i:x_i < x} p_{i|j}.$$

Definicija 8.2. Pogojno matematično upanje slučajne spremenljivke X glede na $Y = y_j$ je matematično upanje te porazdelitve:

$$\mathbb{E}(X|y_j) \equiv \mathbb{E}(X|Y=y_j) = \sum_i x_i \cdot p_{i|j} = \frac{1}{q_j} \sum_i x_i \cdot p_{ij}$$

Tako dobimo novo slučajno spremenljivko:

$$\mathbb{E}(X|Y): \begin{pmatrix} \mathbb{E}(X|y_1) & \mathbb{E}(X|y_2) & \dots \\ q_1 & q_2 & \dots \end{pmatrix}$$

Označimo $\varphi(y_j) := \mathbb{E}(X|y_j)$ za $\forall j \colon$

$$\mathbb{E}(X|Y) := \varphi(Y) : \begin{pmatrix} \varphi(y_1) & \varphi(y_2) & \dots \\ q_1 & q_2 & \dots \end{pmatrix}$$

 φ je regresijska funkcija.

9 RODOVNE FUNKICJE

Definicija 9.1. Naj bo X slučajna spremenljivka z vrednostmi v $\mathbb{N} \cup \{0\}$:

$$p_k = \mathbb{P}(X = k), \quad k = 0, 1, 2, \dots,$$
 $p_k \le 0, \qquad \sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1.$

Rodovna funkcija slučajne spremenljivke X je

$$G_X(s) := p_0 + p_1 \cdot s + p_2 \cdot s^2 + p_3 \cdot s^3 + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} p_k \cdot s^k$$

za $\forall s \in \mathbb{R}$, za katere vrsta absolutno konvergira.

Očitno je
$$G_X(0) = p_0$$
, $G_X(1) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1$, $G_X(s) = \mathbb{E}(s^X)$, saj je
$$s^X : \begin{pmatrix} s^0 & s^1 & s^2 & s^3 & \dots \\ p_0 & p_1 & p_2 & p_3 & \dots \end{pmatrix}$$

Za $s \in [-1,1]$ velja $|p_k \cdot s^k| \le p_k$ in $\sum_{k=0}^{\infty} = 1$, zato vrsta $\sum_{k=0}^{\infty} |p_k \cdot s^k|$ konvergira. Torej je konvergenčni radij vrste vsaj 1.

Izrek 9.1 (Izrek o enoličnosti). Naj imata X in Y rodovni funkciji G_X in G_Y . Potem je

$$G_X(s) = G_Y(s)$$
 za $\forall s \in [-1, 1] \Leftrightarrow \mathbb{P}(X = k) = \mathbb{P}(Y = k)$ za $\forall k = 0, 1, 2, \dots$

Tedaj velja

$$\mathbb{P}(X=k) = \frac{1}{k!} \cdot G_X^{(k)}(0).$$

Izrek 9.2. Naj ima X ima rodovno funkcijo G_X in $n \in \mathbb{N}$. Potem je

$$G_X^{(n)}(1-) = \mathbb{E}(X(X-1)(X-2)\dots(X-n+1)),$$

kjer je

$$G_X^{(n)}(1-) = \lim_{s \nearrow 1} G_X^{(n)}(s).$$

Posledica.

$$\mathbb{E}(X) = G_X'(1-)$$

$$D(X) = \mathbb{E}(X(X-1)) + \mathbb{E}(X) - (\mathbb{E}(X))^2 =$$

= $G_X''(1-) + G_X'(1-) - (G_X'(1-))^2$

Izrek 9.3. Naj bosta X in Y neodvisni slučajni spremenljivki z rodovnimi funkcijami G_X in G_Y . Potem je

$$G_{X+Y}(s) = G_X(s) \cdot G_Y(s)$$
 za $s \in [-1, 1]$.

Posplošitev. Če je $S_n = X_1 + \ldots + X_n$ vsota neodvisnih slučajnih spremenljivk z vrednostmi v $\mathbb{N} \cup \{0\}$, potem je za $s \in [-1, 1]$

$$G_{S_n}(s) = G_{X_1}(s) \cdot G_{X_2}(s) \cdot \ldots \cdot G_{X_n}(s).$$

Posebej: če so X_1, X_2, \dots, X_n enako porazdeljene, potem je

$$G_{S_n}(s) = (G_X(s))^n$$
.

Izrek 9.4. Naj bodo za $\forall n \in \mathbb{N}$ slučajne spremenljivke N, X_1, X_2, \ldots, X_n neodvisne. Naj ima N rodovno funkcijo G_N , X_n pa rodovno funkcijo G_X za $\forall n \in \mathbb{N}$. Potem ima slučajna spremenljivka $S = X_1 + X_2 + \ldots + X_N$ rodovno funkcijo

$$G_S(s) = G_N(G_X(s)), s \in [-1, 1].$$

Posledica (Waldova enakost).

$$\mathbb{E}(S) = \mathbb{E}(N) \cdot \mathbb{E}(X)$$

10 VIŠJI MOMENTI in VRSTILNE KARAKTERISTIKE

Definicija 10.1. Naj bo $k \in \mathbb{N}$ in $a \in \mathbb{R}$. Moment reda k glede na a je

$$m_k(a) = \mathbb{E}((X-a)^k),$$

če obstaja. Za a občajno vzamemo:

1. začetni moment:

a=0:

$$z_k = m_k(0) = \mathbb{E}(X^k)$$

 $2. \ centralni \ moment \ reda \ k:$

 $a = \mathbb{E}(X)$:

$$m_k = m_k(\mathbb{E}(X)) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^k)$$

Očitno je $z_1 = \mathbb{E}(X)$ in $m_2 = D(X)$.

Trditev 10.1. Če obstaja $m_n(a)$, potem obstaja tudi $m_k(a)$ za $\forall k < n$.

Trditev 10.2. Če obstaja začetni moment z_n , potem obstaja tudi $m_n(a)$ za $\forall a \in \mathbb{R}$.

Definicija 10.2. Asimetrija slučajne spremenljivke X je

$$A(X) := \mathbb{E}(X_s^3) = \mathbb{E}\left(\left(\frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sigma(X)}\right)^3\right) = \frac{m_3}{(m_2)^{\frac{3}{2}}}$$

Velja:

- $A(N(\mu, \sigma)) = 0$
- $A(\lambda X) = A(X)$ za $\lambda > 0$.

Definicija 10.3. Sploščenost (kurtozis) slučajne spremenljivke X je

$$K(X) = \frac{m_4}{(m_2)^2} = \mathbb{E}(X_s^4) = \mathbb{E}\left(\left(\frac{X - \mathbb{E}(X)}{\sigma(X)}\right)^4\right)$$

Velja:

- $K(N(\mu, \sigma)) = 3$
- $K(\lambda X) = K(X)$ za $\lambda > 0$.

Opomba. Nekateri definirajo sploščenost kot K(X)-3, torej je v primeru $N(\mu,\sigma)$ enako 0.

Definicija 10.4. Mediana slučajne spremenljivke X je vsaka vrednost $x \in \mathbb{R}$, za katere velja

$$\mathbb{P}(X \le x) \ \ge \ \frac{1}{2} \quad \text{in} \quad \mathbb{P}(X \ge x) \ \ge \ \frac{1}{2}.$$

Ker je

$$\mathbb{P}(X \ge x) \ = \ 1 - \mathbb{P}(X < x) \ = \ 1 - F(x - x),$$

lahko pogoj za mediano zapišemo takole

$$F(x-) \le \frac{1}{2} \le F(x).$$

Če je X zvezno porazdeljena, je pogoj enak $F(x)=\frac{1}{2}$. Te vrednosti označimo z $x_{\frac{1}{2}}$.

Definicija 10.5. Kvantil reda p je vsaka vrednost x_p , za katero velja

$$\mathbb{P}(X \le x_p) \ge p$$
 in $\mathbb{P}(X \ge x_p) \ge 1 - p$

oziroma ekvivalentno:

$$F(x_n-) \le p \le F(x_n), 0$$

Če je X zvezno porazdeljena, je pogoj za kvantil:

$$F(x_p) = p$$
 oziroma $\int_{-\infty}^{x_p} p_X(t)dt = p$.

(Semiinter)kvartilni razmik je

$$s = \frac{1}{2}(x_{\frac{3}{4}} - x_{\frac{1}{4}})$$

in je nadomestek za standardno deviacijo.

11 MOMENTNO RODOVNE FUNKCIJE

Definicija 11.1.

$$M_X(t) = \mathbb{E}(e^{tX})$$

az $t \in \mathbb{R}$ za katere obstaja matematično upanje, torej $\mathbb{E}(e^{tX}) < \infty$.

Kadar ima X vrednosti $\mathbb{N} \cup \{0\}$, je

$$M_X(t) = \mathbb{E}((e^t)^X) = G_X(e^t),$$

torej gre za posplošitev rodovne funkcije.

Če je X zvezno porazdeljeno z gostoto p(x), je

$$M_X(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} p(x) dx$$
. (Laplaceova transformacija funkcije p)

Izrek 11.1. Naj obstaja $\delta > 0$, da je $M_X(t) < \infty$ za $\forall \in (-\delta, delta)$. Potem je porazdelitev za X natanko določena z M_X , vsi začetni momenti obstajajo,

$$z_k = \mathbb{E}(X^k) = M_X^{(k)}(0)$$

za $\forall k \in \mathbb{N}$ in

$$M_X(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{z_k}{k!} t^k$$

za $\forall t \in (-\delta, \delta)$.