

## Valszám vizsga

1.Feladat:

Nevezetes abszolút folytonos eloszlások:

~

Eloszlás neve	Jelölése	Eloszlásfüggvény	Sűrűségfüggvény	EX	D <sup>2</sup> X	
Egyenletes	E(a, b)	$\begin{cases} 0 & \text{ha } x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{ha } a < x \leq b \\ 1 & \text{ha } b < x \end{cases}$	$\begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{ha } a < x \leq b \\ 0 & \text{különben} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$	
Exponenciális	Exp(λ)	$\begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & \text{ha } x \geq 0 \\ 0 & \text{különben} \end{cases}$	$\begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{ha } x \geq 0 \\ 0 & \text{különben} \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	
Standard normális	N(0, 1 <sup>2</sup> )	$\Phi(x) = \dots$	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$	$x \in \mathbb{R}$	0	1
Normális	N(m, σ <sup>2</sup> )	...	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$	$x \in \mathbb{R}$	m	σ <sup>2</sup>

### Állítás. Val.változó függvényének várható értéke

Legyen X val. változó; g:  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  függvény.

Ekkor

- $E(g(X)) = \sum_k g(x_k)p_k$ , ha X diszkrét

Állítás. Legyenek  $X, Y, X_1, \dots, X_n$  valószínűségi változók;  $c, c_i, a, b \in \mathbb{R}$ . Ekkor

- $E(X + Y) = EX + EY;$
- $E(cX) = cEX;$
- $E \sum_{i=1}^n c_i X_i = \sum_{i=1}^n c_i EX_i;$
- $D^2(aX + b) = a^2 D^2X.$

pl:  $X - 2Y \Rightarrow D^2(X - 2Y) = D^2(X) + D^2(2Y) = D^2(X) + 4*D^2(Y)$

Definíció. **X val.változó abszolút folytonos**, ha létezik olyan f(x) függvény, amelyre  $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ . Ilyenkor f(x)-et **sűrűségfüggvénynek** hívjuk.

Állítás. Legyen X abszolút folytonos eloszlású. Ekkor

- $f(x) = F'(x);$
- $f(x) \geq 0;$
- $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1;$
- $P(X = x) = 0 \quad \forall x\text{-re};$
- $P(a < X \leq b) = P(a \leq X < b) = F(b) - F(a).$

Definíció. **X és Y kovariánciája:**  $\text{Cov}(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)].$

Köv.:  $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - EXEY.$

Definíció. **X és Y korrelációja:**  $R(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{DXDY}.$

**Definíció. Val.változók konvolúciója:** Legyenek X és Y független val.váltoozók. X és Y konvolúciójának (jel.  $X*Y$ ) az  $X+Y$  val.változót nevezzük.

**Állítás. A konvolúció eloszlásának meghatározása**

- Diszkrét eset:  $P(X + Y = k) = \sum_{l=0}^{\infty} P(X = l) \cdot P(Y = k - l)$
- Folytonos eset:  $f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(u) f_Y(z - u) du$

**Állítás.** Legyenek  $X_1, \dots, X_n$ , X és Y független val. változók

- $X_1 \sim \text{Ind}(p), \dots, X_n \sim \text{Ind}(p) \Rightarrow X_1 + \dots + X_n \sim \text{Bin}(n, p)$
- $X \sim \text{Bin}(n, p), Y \sim \text{Bin}(m, p) \Rightarrow X + Y \sim \text{Bin}(n+m, p)$
- $X_1 \sim \text{Geo}(p), \dots, X_n \sim \text{Geo}(p) \Rightarrow X_1 + \dots + X_n \sim \text{NegBin}(n, p)$
- $X \sim \text{Poi}(\lambda_1), Y \sim \text{Poi}(\lambda_2) \Rightarrow X + Y \sim \text{Poi}(\lambda_1 + \lambda_2)$
- $X \sim N(m_1, \sigma_1^2), Y \sim N(m_2, \sigma_2^2) \Rightarrow X + Y \sim N(m_1 + m_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$

2.Feladat:

Eloszlás neve	Jelölése	Eloszlása	$\text{EX}$	$\text{D}^2\text{X}$
Karakterisztikus (indikátorvált.)	$\text{Ind}(p)$	$P(X = 1) = p$ $P(X = 0) = 1 - p$	$p$	$p(1 - p)$
Geometriai (Pascal)	$\text{Geo}(p)$	$P(X = k) = p(1 - p)^{k-1}$ $k=1, 2, \dots$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$
Hipergeometriai	$\text{Hipgeo}(N, M, n)$	$P(X = k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}$ $k=0, 1, \dots, n$	$n \frac{M}{N}$	$n \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \left(1 - \frac{n-1}{N-1}\right)$
Binomiális	$\text{Bin}(n, p)$	$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$ $k=0, 1, \dots, n$	$np$	$np(1 - p)$
Negatív binomiális	$\text{NegBin}(n, p)$	$P(X = k) = \binom{k-1}{n-1} p^n (1 - p)^{k-n}$ $k=n, n+1, \dots$	$\frac{n}{p}$	$\frac{n(1-p)}{p^2}$
Poisson	$\text{Poi}(\lambda)$	$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$ $k=0, 1, \dots$	$\lambda$	$\lambda$

Előfordulásuk:

- Indikátor változó: egy  $p$  valószínűségű esemény bekövetkezik-e vagy sem
- Geometriai: hányadikra következik be először egy  $p$  valószínűségű esemény
- Hipergeometriai: visszatevés nélküli mintavétel
- Binomiális: visszatevéses mintavétel
- Negatív binomiális: hányadikra következik be n. alkalommal egy  $p$  valószínűségű esemény

$\lambda \rightarrow$  várhatóan hány cucc történik a vizsgált intervallumon

3.Feladat:

### 13.4. Tétel. Nagy számok gyenge törvénye:

Legyenek  $X_i$ -k független, azonos eloszlású valószínűségi változók, továbbá legyen  $E(X_i) = m$  ;  $D(X_i) = \sigma$  (tehát léteznek).

Ekkor  $S_n = X_1 + \dots + X_n \Rightarrow \frac{S_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} m$  sztochasztikusan

- Megadott eloszlás szerint kiszámoljuk a várható értéket.
- Ha a sorozat meg van szorozva egy konstanssal, akkor megszorozzuk vele a várható értéket

### Tétel. Centrális határeloszlás tétele (CHT):

Legyenek  $X_1, X_2, \dots$  i.i.d. val. változók,  $EX_1 = m$ ,  $D^2(X_1) = \sigma^2 < \infty$ .

Ekkor

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - nm}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} N(0,1) \text{ gyengén, azaz } P\left(\frac{X_1 + \dots + X_n - nm}{\sqrt{n}\sigma} < x\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \Phi(x).$$

### 4-5.Feladat:

- exponenciális eloszlás: Abszolút folytonos öröklifjú tulajdonságú eloszlás
- nevezetes eloszlások eloszlásfüggvénye: lásd első feladat táblázat
- Abszolút folytonos eloszlás egy diszkrét értéket 0 valószínűsséggel vesz fel

*Definíció. X szórásnagyza :  $D^2X = E[(X-EX)]^2 = EX^2 - E^2X$ .*

*Definíció. X szórása :  $DX = \sqrt{D^2X}$ .*

### Állítás. Val.változó függvényének várható értéke

Legyen X val. változó;  $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  függvény.

Ekkor

- $E(g(X)) = \sum_k g(x_k)p_k$ , ha X diszkrét
- $E(g(X)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx$ , ha X abszolút folytonos

Mindkét esetben a várható érték létezéséhez a szumma/integrál abszolút konvergenciájára van szükség.

### 6.Feladat:

**4.2. Tétel. (Teljes valószínűség tétele)** Legyen  $A \in \mathcal{A}$  tetszőleges esemény, és  $B_1, B_2, \dots$  TER. Ekkor

$$P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A|B_i) \cdot P(B_i).$$

**4.3. Tétel. (Bayes tétele)** Legyen  $A \in \mathcal{A}$  esemény, és  $B_1, B_2, \dots$  teljes eseményrendszer. Ekkor

$$P(B_k|A) = \frac{P(A|B_k) \cdot P(B_k)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(A|B_i) \cdot P(B_i)}.$$

**4.3. Példa.** Tegyük fel, hogy egy hallgató a feltett kérdésre  $\frac{3}{4}$  valószínűsséggel tudja a választ. Ha nem tudja, akkor tippel, és  $\frac{1}{3}$  valószínűsséggel találja el a helyes választ. a) Mennyi az esélye, hogy a hallgató helyesen válaszol? b) Ha a hallgató helyesen válaszolt, mennyi a valószínűsége, hogy tudta is a választ?

Legyen  $A$ : a hallgató helyesen válaszol,  $B_1$ : tudja a választ,  $B_2$ : nem tudja a választ. Ekkor  $B_1, B_2$  TER,  $P(B_1) = \frac{3}{4}$ ,  $P(B_2) = \frac{1}{4}$ ,  $P(A|B_1) = 1$ ,  $P(A|B_2) = \frac{1}{3}$ . Ebből

$$\text{a) } P(A) = P(A|B_1) \cdot P(B_1) + P(A|B_2) \cdot P(B_2) = 1 \cdot \frac{3}{4} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{4} = \frac{10}{12} = \frac{5}{6}.$$

$$\text{b) } P(B_1|A) = \frac{P(A|B_1) \cdot P(B_1)}{P(A|B_1) \cdot P(B_1) + P(A|B_2) \cdot P(B_2)} = \frac{1 \cdot \frac{3}{4}}{1 \cdot \frac{3}{4} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{4}} = \frac{9}{10}. \blacksquare$$

### 7.Feladat:

- Valamelyik nevezetes eloszlás (hányszor kell húznunk – Geometriai, hány darab pirosat húzunk – Binomiális)  
lásd: fenti táblázat

Tönkremenési feladat:

Péter és Gábor úgy játszanak, hogy mindenketten  $\frac{1}{2}$  valószínűséggel nyernek egy játszmában a másiktól 1 forintot. A játék addig megy, amíg valaki a másik összes pénzét el nem nyeri. Péternél a játék kezdeténél 10 forint, Gábornál pedig 16 forint van. Mekkora valószínűséggel megy tönkre Péter?

Legyen  $k = 10$  és  $n = 26$ . Ekkor  $n - k = 16$ .

$$A := \{\text{Péter } k \text{ forintról tönkremegy}\}$$

$$p(k) := P(A).$$

$$\text{Ekkor } p(0) = 1 \text{ és } p(n) = 0.$$

$$B_1 : \text{az első lépésekben Péter nyer,}$$

$$B_2 : \text{az első lépésekben Gábor nyer.}$$

Ekkor

$$P(A) = P(A|B_1) \cdot P(B_1) + P(A|B_2) \cdot P(B_2) = p(k+1) \cdot \frac{1}{2} + p(k-1) \cdot \frac{1}{2},$$

ahol  $1 \leq k \leq n-1$ .

$$\Rightarrow 2 \cdot p(k) = p(k+1) + p(k-1)$$

$$\Rightarrow p(k+1) - p(k) = p(k) - p(k-1) = d$$

$$p(k) = p(k) - p(k-1) + p(k-1) - p(k-2) + \dots + p(1) - p(0) + p(0) = 1 + k \cdot d.$$

$$0 = p(n) = 1 + nd \Rightarrow d = -\frac{1}{n}.$$

$$p(k) = 1 - \frac{k}{n}, 1 - p(k) = \frac{k}{n}$$

$$k = 10, n = 26 \Rightarrow P(A) = 1 - \frac{10}{26} = \frac{8}{13}.$$

-  $P(A) = 1 - k/n$

## 8.Feladat:

### Gyakran előforduló statisztikai mennyiségek:

Legyenek  $x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}$  az  $X_1, X_2, \dots, X_n$  független, azonos eloszlású valószínűségi változók realizációinak értékei. (Azaz egy kísérlet  $n$ -szeri, egymástól függetlenül, azonos körülmények közti elvégzésének eredményei.)

1. *Mintaközép* (más szóval *tapasztalati várható érték*):

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

2. *k*-adik *tapasztalati momentum* ( $k \geq 1$  egész):

$$\widehat{\mu}_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k$$

3. *Tapasztalati szórásnégyzet*:

$$s_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \widehat{\mu}_2 - \widehat{\mu}_1^2$$

4. *Korrigált tapasztalati szórásnégyzet*:

$$s_n^{*2} = \frac{n}{n-1} s_n^2$$

5. *Tapasztalati eloszlásfüggvény*:

$$F_n^*(t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \chi_{(x_i < t)} \quad (t \in \mathbb{R})$$

- *Tapasztalati eloszlásfüggvény*:  $F_n(x) = \frac{\sum_{i=1}^n I(X_i < x)}{n}$   
ahol  $I(X_i < x) = \begin{cases} 1 & \text{ha } X_i < x \\ 0 & \text{ha } X_i \geq x \end{cases} \rightsquigarrow$  karakterisztikus függvény
- Terjedelem: Legnagyobb elem – Legkisebb elem
- Nagyság: Minta elemszáma

Maximum Likelihood becslés Nevezetes eloszlásokra:

Eloszlás	Becslés
Binomiális	$\bar{X} / n$
Geometria	$1 / \bar{X}$
Poisson	$\bar{X}$
Normál	$\bar{X}$
Exponenciális	$1 / \bar{X}$

## 9.Feladat:

**Definíció. Torzítatlan becslés:**

$T(\mathbf{X})$  statisztika torzítatlan becslése  $\theta$ -nak, ha  $E_\theta T(\mathbf{X}) = \theta \quad \forall \theta$ -ra.

Torzítatlan becslésekre:  $T_1$  hatásosabb becslése a  $\theta$  paraméternek a  $T_2$ -nél, ha

$$D_\theta^2(T_1(\underline{X})) \leq D_\theta^2(T_2(\underline{X}))$$

teljesül minden  $\theta$  paraméterértékre.

## 10.Feladat:

Hipotézis  $\sim$  valami állítás, aminek igazságát vizsgálni szeretnénk

Paramétertér:  $\Theta = \Theta_0 \cup^* \Theta_1 \rightarrow$  "valóság"

Mintatér:  $\mathcal{X} = \mathcal{X}_e \cup^* \mathcal{X}_k \rightarrow$  "látszat" - MINTÁBÓL

$\mathcal{X}_k$ : kritikus tartomány - azon  $\underline{X}$  megfigyelések halmaza, amikre *elutasítjuk* a nullhipotézist  
 $\mathcal{X}_e$ : elfogadási tartomány - azon  $\underline{X}$  megfigyelések halmaza, amikre *elfogadjuk* a nullhipotézist

**Hipotézisvizsgálati feladat:**

$$H_0 : \theta \in \Theta_0 \rightsquigarrow \text{nullhipotézis}$$

$$\underline{H_1} : \theta \in \Theta_1 \rightsquigarrow \text{ellenhipotézis}$$

Tehát ha  $\underline{X} \in \mathcal{X}_e$ , akkor elfogadjuk  $H_0$ -t; ha  $\underline{X} \in \mathcal{X}_k$ , akkor pedig elutasítjuk  $H_0$ -t.

Amennyiben a  $\Theta_0$  halmaz egyelemű, akkor azt mondjuk, hogy  $H_0$  egyszerű.  $H_1$ -re ugyanígy.

Az  $\mathcal{X}$  mintatér felosztását általában egy statisztika (neve: próbatestszt) segítségével végezzük el:

legyen  $T: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} \in \mathcal{X} : T(\underline{x}) > c\} \quad c$  neve: kritikus érték  
 $\mathcal{X}_e = \{\underline{x} \in \mathcal{X} : T(\underline{x}) \leq c\}$

döntés "valóság"	$H_0$ -t	
	elfogadjuk ( $\mathcal{X}_e$ )	elutasítjuk ( $\mathcal{X}_k$ )
$H_0$ teljesül ( $\Theta_0$ )	helyes döntés	elsőfajú hiba
$H_0$ nem teljesül ( $\Theta_1$ )	másodfajú hiba	helyes döntés

$P(\text{elsőfajú hiba}) = \alpha(\theta) = P_\theta(\mathcal{X}_k)$ , ahol  $\theta \in \Theta_0$

$P(\text{másodfajú hiba}) = \beta(\theta) = P_\theta(\mathcal{X}_e)$ , ahol  $\theta \in \Theta_1$

**Erőfüggvény:**  $\psi: \Theta_1 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\psi(\theta) = P_\theta(\mathcal{X}_k)$

**Terjedelem:**  $\alpha = \sup \{\alpha(\theta) : \theta \in \Theta_0\}$

Azt mondjuk, hogy az 1-es próba erősebb a 2-es próbánál, ha  $\alpha_1 = \alpha_2$  és  $\psi_1(\theta) \geq \psi_2(\theta) \quad \forall \theta \in \Theta_1$ .

**Próbafüggvény:**  $\varphi: \mathcal{X} \rightarrow [0,1] \rightsquigarrow$  ennyi valószínűséggel vetem el a  $H_0$ -t a minta alapján

$$\underline{x} \in \mathcal{X}_k \Rightarrow \varphi(\underline{x}) = 1$$

$$\underline{x} \in \mathcal{X}_e \Rightarrow \varphi(\underline{x}) = 0$$

**p-érték:** az az  $\alpha$  terjedelem, ami esetén a próbatestszt értéke egyenlő a kritikus értékkal :  $T(\underline{x}) = c_\alpha$ .

A p-érték a legkisebb terjedelem, amire még elutasítjuk a  $H_0$ -t. Ha egy próbát számítógép segítségével végzünk el, rendszerint a p-érték révén tudunk dönteni: ha  $(p\text{-érték}) < \alpha$ , akkor elvetjük  $H_0$ -t.

## 11.Feladat:

**Állítás. Normálás**

Legyen  $X \sim N(m, \sigma^2)$ . Ekkor  $\frac{X-m}{\sigma} \sim N(0, 1)$ .

**Állítás.**  $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$

**Állítás.**  $\Phi^{-1}(q) = -\Phi^{-1}(1-q) \quad 0 < q < 1$

**Definíció. Konfidencia intervallum:** Adott  $\alpha$ -hoz legalább  $(1 - \alpha)$  valószínűséggel tartalmazza az adott paramétert (vagy annak egy függvényét):  
 $P_\theta(T_1(\mathbf{X}) < \hat{\theta} < T_2(\mathbf{X})) \geq 1 - \alpha$ .

Gyakran keresünk szimmetrikus konfidencia intervallumot, ilyenkor  $T_1 = T_2 =: \Delta$ , és az intervallum  $\hat{\theta} \pm \Delta$  alakba írható.

Legyen  $X_1, \dots, X_n \sim N(m, \sigma^2)$  i.i.d. minta

- $m$ -re konfidencia intervallum
  - ha  $\sigma$  ismert, akkor  $\bar{x} \pm u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$
  - ha  $\sigma$  ismeretlen, akkor  $\bar{x} \pm t_{n-1, \frac{\alpha}{2}} \frac{s_n^*}{\sqrt{n}}$

- $\sigma^2$ -re konfidencia intervallum:  $\left[ \frac{(n-1) \cdot (s_n^*)^2}{\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2}, \frac{(n-1) \cdot (s_n^*)^2}{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2} \right]$

Konfidencia intervallum a valószínűségre ( $p$ ) nagy minta esetén, ha normális eloszlással közelítünk:  $\hat{p} \pm u_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$ .

### u-próba

$X_1, \dots, X_n \sim N(m, \sigma^2)$ , ahol  $\sigma$  ismert,  $m$  paraméter

- |                                |                             |                             |
|--------------------------------|-----------------------------|-----------------------------|
| a.) $H_0 : m = m_0$            | b.) $H_0 : m = m_0$         | c.) $H_0 : m = m_0$         |
| $\underline{H_1 : m \neq m_0}$ | $\underline{H_1 : m > m_0}$ | $\underline{H_1 : m < m_0}$ |

A próbastatisztika minden esetben ugyanaz:  $T(\underline{X}) = u = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - m_0}{\sigma} \stackrel{H_0 \text{ esetén}}{\sim} N(0, 1)$

A kritikus tartományok:

- a.)  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} : |u| > u_{\alpha/2}\}$
- b.)  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} : u > u_\alpha\}$
- c.)  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} : u < -u_\alpha\}$

- Feladatban megadott 10%, 2% stb.  $\rightarrow \alpha = 0,10 \quad u_\alpha = \varphi^{-1}(1 - \alpha)$  (vagy  $\alpha/2$ )

### t-próba

$X_1, \dots, X_n \sim N(m, \sigma^2)$ , ahol  $\sigma$ ,  $m$  paraméter

- |                                |                             |                             |
|--------------------------------|-----------------------------|-----------------------------|
| a.) $H_0 : m = m_0$            | b.) $H_0 : m = m_0$         | c.) $H_0 : m = m_0$         |
| $\underline{H_1 : m \neq m_0}$ | $\underline{H_1 : m > m_0}$ | $\underline{H_1 : m < m_0}$ |

A próbastatisztika minden esetben ugyanaz:  $T(\underline{X}) = t = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - m_0}{s_n^*} \stackrel{H_0 \text{ esetén}}{\sim} t_{n-1}$

A kritikus tartományok:

- a.)  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} : |t| > t_{n-1, \alpha/2}\}$
- b.)  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} : t > t_{n-1, \alpha}\}$
- c.)  $\mathcal{X}_k = \{\underline{x} : t < -t_{n-1, \alpha}\}$

- t- próbás táblázatból kikeresés
- Ha a kritikus tartományba esik az érték, akkor elutasítjuk a nullhipotézist

## 2.) Kétmintás próbák

$$X_1, \dots, X_n \sim N(m_1, \sigma_1^2)$$

$$Y_1, \dots, Y_m \sim N(m_2, \sigma_2^2)$$

Az elvégzendő próbák  $H_0 : m_1 = m_2$  nullhipotézis esetén:

	a két minta független	a két minta nem független
$\sigma_1$ és $\sigma_2$ ismert	b.) kétmintás u-próba	egymintás u-próba a különbségekre
$\sigma_1$ és $\sigma_2$ ismeretlen	előzetes F-próba	egymintás t-próba a különbségekre
	c.) kétmintás t-próba   d.) Welch-próba	

## 3.) $\chi^2$ -próbák

### a.) Diszkrét illeszkedésvizsgálat

Feladat: adott egy  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$   $n$  elemű minta, és azt akarjuk eldönten, hogy a minta egy általunk "remélt" eloszlásból származik-e. *Diszkrét illeszkedésvizsgálatnál* feltesszük, hogy a mintaelemek  $r$  különböző értéket vehetnek fel:  $P(X_i = x_j) = p_j \quad j = 1, \dots, r$ . Jelöljük  $N_j$ -vel a gyakoriságokat, azaz azt, hogy az  $n$  elemű mintában hány darab  $x_j$  szerepel.

Osztályok	1	2	...	r	Összesen
Valószínűségek	$p_1$	$p_2$	...	$p_r$	1
Gyakoriságok	$N_1$	$N_2$	...	$N_r$	n

$H_0$ : a valószínűségek:  $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_r)$

$H_1$ : nem ezek a valószínűségek

A próbatestatika:  $T_n = \sum_{i=1}^r \frac{(N_i - np_i)^2}{np_i} \xrightarrow{H_0 \text{ esetén}} \chi^2_{r-1}$  eloszlásban, ha  $n \rightarrow \infty$

A kritikus tartomány:  $\mathcal{X}_k = \{\mathbf{x} : T_n(\mathbf{x}) > \chi^2_{r-1, 1-\alpha}\}$

### b.) Függetlenségvizsgálat

Feladat: van egy minta, két szempont szerint csoportosítva. Azt kell eldönten, hogy a két szempont független-e egymástól.

$p_{i,j} = P(\text{egy megfigyelés az } (i,j) \text{ osztályba kerül})$

$N_{i,j}$ =ennyi megfigyelés kerül az  $(i,j)$  osztályba

A mintavétel eredménye:

		2. szempont					Összesen
		1	...	j	...	s	
1.	1	$N_{11}$	...	$N_{1j}$	...	$N_{1s}$	$N_{1\bullet}$
	$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$	$\vdots$
i	$N_{i1}$	...	$N_{ij}$	...	$N_{is}$		$N_{i\bullet}$
$\vdots$	$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$		$\vdots$
r	$N_{r1}$	...	$N_{rj}$	...	$N_{rs}$		$N_{r\bullet}$
Összesen	$N_{\bullet 1}$	...	$N_{\bullet j}$	...	$N_{\bullet s}$		n

$$N_{i\bullet} = \sum_{j=1}^s N_{i,j}$$

$$N_{\bullet j} = \sum_{i=1}^r N_{i,j}$$

$H_0$ : a szempontok függetlenek, azaz  $p_{i,j} = p_{i\bullet} \cdot p_{\bullet j} \quad \forall i, j$ -re

$H_1$ : nem azok

A próbatestatika:  $T_n = n \left( \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s \frac{N_{i,j}^2}{N_{i\bullet} N_{\bullet j}} - 1 \right) \xrightarrow{H_0 \text{ esetén}} \chi^2_{(r-1)(s-1)}$  eloszlásban,

ha  $n \rightarrow \infty$

A kritikus tartomány:  $\mathcal{X}_k = \{\mathbf{x} : T_n(\mathbf{x}) > \chi^2_{(r-1)(s-1), 1-\alpha}\}$

## Bizonyítások, Definíciók:

### 1. Szimetrikus bolyongás

#### a. visszatéri idejének értéke végtelen:

**Megoldás:**

Legyen  $n > 0$  egész szám és jelölje  $\zeta$  a lépések számát  $n$ -ből 0-ba! Jelöljük továbbá  $A$ -val azt az eseményt, hogy az első lépés jobbra történik,  $B$ -vel pedig azt, hogy az első lépés balra történik.  $A$  és  $B$  teljes eseményrendszer alkot. (1 pont)

Ekkor mivel  $A$  és  $B$  is  $\frac{1}{2}$  valószínűségű, ezért a teljes várható érték tételes (1 pont) szerint

$$v(n) = E\xi = E(\xi|A)P(A) + E(\xi|B)P(B) = (1+v(n+1))\frac{1}{2} + (1+v(n-1))\frac{1}{2}. \quad (1 \text{ pont})$$

Ebből

$$v(n+1) - v(n) = v(n) - v(n-1) - 2 = \dots = v(1) - v(0) - 2n. \quad (1 \text{ pont})$$

Mivel  $\zeta$  nem-negatív, ezért várható értéke is az, így (1 pont)

$$\begin{aligned} 0 \leq v(n) &= v(n) - v(n-1) + v(n-1) - \dots + v(1) - v(0) + v(0) = \\ &= nv(1) - 2\frac{n(n-1)}{2} = n(v(1) - (n-1)). \end{aligned} \quad (1 \text{ pont})$$

Így

$$v(1) \geq n-1 \Rightarrow v(1) = +\infty \quad (1 \text{ pont})$$

Jelöljük  $X$ -el a 0-ból 0-ba történő visszatérés idejét.  $C$ -vel azt az eseményt, hogy az első lépés jobbra történik,  $D$ -vel pedig azt, hogy az első lépés balra történik.  $C$  és  $D$  teljes eseményrendszer alkot.

Mivel  $v(1) = +\infty$ , ezért

$$EX = E(X|C)P(C) + E(X|D)P(D) = (1+v(1))\frac{1}{2} + (1+v(1))\frac{1}{2} = \infty \quad (1 \text{ pont})$$

#### b. egy valószínűséggel visszatér nullába:

Legyen  $D_1$ , hogy az első lépésben jobbra, ill.  $D_2$ , hogy az első lépésben balra megyünk.

$$P(C) = P(C|D_1) \cdot \frac{1}{2} + P(C|D_2) \cdot \frac{1}{2}$$

$P(C|D_1)$ : annak valószínűsége, hogy 1-ből eljutunk 0-ba

$$P(C|D_1) \geq P(1\text{-ből előbb jutunk el } 0\text{-ba, mint } n\text{-be}) = 1 - \frac{1}{n}$$

minden  $n$ -re  $\Rightarrow$

$$P(C|D_1) \geq 1 - \frac{1}{n} \text{ minden } n\text{-re } \Rightarrow$$

$P(C|D_1) = 1$ , ugyanígy  $P(C|D_2) = 1$ , azaz  $P(C) = 1$ .

## 2. Statisztika alaptétele:

Tétel:  $\xi_1, \dots, \xi_n$  független, azonos  $F$  eloszlásfüggvényük (1 pont). Ekkor

$$\sup_z |F_n(z) - F(z)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0 \quad (1 \text{ pont}) \text{ majdnem mindenütt (1 vszgel) (1 pont).}$$

Biz.: Csak folytonos  $F$  eloszlásfüggvényekre látjuk be (1 pont). Ebből

következik, hogy tetszőleges pozitív egész  $N$ -hez léteznek olyan

valós  $z_1, \dots, z_N$  számok, hogy

$$F(z_0) = 0, F(z_1) = \frac{1}{N}, \dots, F(z_i) = \frac{i}{N}, \dots, F(z_{N-1}) = \frac{N-1}{N}, F(z_N) = 1,$$

$$z_0 = -\infty, z_N = \infty. \quad (1 \text{ pont})$$

Ekkor, ha  $z \in [z_k, z_{k+1})$ , akkor

$$F_n(z) - F(z) \leq F_n(z_{k+1}) - F(z_k) = F_n(z_{k+1}) - F(z_{k+1}) + \frac{1}{N},$$

$$F_n(z) - F(z) \geq F_n(z_k) - F(z_{k+1}) = F_n(z_k) - F(z_k) - \frac{1}{N}.$$

Ebből következik, hogy

$$\sup_z |F_n(z) - F(z)| \leq \max_{0 \leq k \leq N} |F_n(z_k) - F(z_k)| + \frac{1}{N}. \quad (1 \text{ pont})$$

Tudjuk, hogy rögzített  $x$ -re

$$F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \chi\{\xi_i < x\}, \quad (1 \text{ pont})$$

ahol  $\chi\{\xi_i < x\}$  független, azonos eloszlású indikátor valószínűségi változók, melyek várható értéke

$$E\chi\{\xi_i < x\} = P(\xi_i < x) = F(x). \text{(1 pont)}$$

Így a nagy számok erős törvénye szerint

$$F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \chi\{\xi_i < x\} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} E\chi\{\xi_i < x\} = F(x) \text{ mm. (1 pont)}$$

$$\text{Legyen } A_{k,N} = \left\{ \omega : \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \chi\{\xi_i(\omega) < z_k\} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F(z_k) \right\}, \text{ ekkor}$$

$$P(A_{k,N}) = 1 \text{ és } B_N = \left\{ \omega : \max_{0 \leq k \leq N} |F_n(z_k) - F(z_k)| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \right\} = \bigcap_{k=1}^{N-1} A_{k,N}.$$

$$B_N - \text{en } \limsup_{n \rightarrow \infty} |F_n(z) - F(z)| \leq \frac{1}{N}. \text{ Ebből következik, hogy } \bigcap_{N=1}^{\infty} B_N - \text{en}$$

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} |F_n(z) - F(z)| = 0. \text{ 1 valószínűségű események metszete is}$$

$$1 \text{ valószínűségű, így } \bigcap_{N=1}^{\infty} B_N = \bigcap_{N=1}^{\infty} \bigcap_{k=1}^{N-1} A_{k,N} \text{ is 1 valószínűségű. (1 pont)}$$

### 3. Bayes –tétele:

**4.3. Tétel. (Bayes tétele)** Legyen  $A \in \mathcal{A}$  esemény, és  $B_1, B_2, \dots$  teljes eseményrendszer. Ekkor

$$P(B_k | A) = \frac{P(A|B_k) \cdot P(B_k)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(A|B_i) \cdot P(B_i)}.$$

**Bizonyítás.** A jobboldal számlálója  $\frac{P(A \cap B_k)}{P(B_k)} \cdot P(B_k) = P(A \cap B_k)$ , a jobboldal nevezője pedig éppen  $P(A)$  a teljes valószínűség tétele szerint. ■

### 4. Teljes valószínűség tétele:

**4.2. Tétel. (Teljes valószínűség tétele)** Legyen  $A \in \mathcal{A}$  tetszőleges esemény, és  $B_1, B_2, \dots$  TER. Ekkor

$$P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A|B_i) \cdot P(B_i).$$

**Bizonyítás.**  $P(A) = P(A \cap \Omega) = P(A \cap (\cup B_i)) = P(\bigcup(B_i \cap A)) \stackrel{\text{diszj}}{=} \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i \cap A) =$

$$\sum_{i=1}^{\infty} \frac{P(B_i \cap A)}{P(B_i)} \cdot P(B_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A|B_i) \cdot P(B_i). \quad \blacksquare$$

### 5. Markov és Csebisev egyenlőtlenségek:

#### 13.1. Tétel. Markov egyenlőtlenség:

Legyen  $X \geq 0$  valószínűségi változó ;  $E(X)$  létezik. Ekkor  $P(X \geq K) \leq \frac{E(X)}{K}$ .

$$\begin{aligned} \text{Biz.: } \tilde{X} &= \begin{cases} K & \text{ha } X \geq K \\ 0 & \text{egyébként} \end{cases} \\ \tilde{X} &\leq X ; \quad E(\tilde{X}) \leq E(X) \\ E(X) &\geq E(\tilde{X}) = K \cdot P(\tilde{X} = K) + 0 \cdot P(\tilde{X} = 0) = K \cdot P(X \geq K) \end{aligned}$$

#### 13.2. Tétel. Csebisev-egyenlőtlenség:

Legyen  $X$  tetsz. valószínűségi változó ;  $E(X), D(X)$  létezik. Ekkor  $P(|X - E(X)| \geq K) \leq \frac{D^2(X)}{K^2}$ .

$$\text{Biz.: } P((X - E(X))^2 \geq K^2) \stackrel{\text{Markov}}{\leq} \frac{E[(X - E(X))^2]}{K^2} = \frac{D^2(X)}{K^2}$$

Példa: pénzérme; jelöljük  $n$  dobásból a fejek számát:  $S_n$

$P(S_n \geq 0, 6n)$ -t szeretnénk becsülni.

a) Markov:  $P(S_n \geq 0, 6n) \leq \frac{E(S_n)}{0, 6n} = \frac{0, 5n}{0, 6n} = 0, 83.$

b) Csebisev:  $P(S_n \geq 0, 6n) = P(S_n - 0, 5n \geq 0, 1n) \leq \frac{1}{2}P(|S_n - 0, 5n| \geq 0, 1n) \leq \frac{1}{2} \cdot \frac{n \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}}{(0, 1n)^2} = \frac{100}{8n}$

itt  $\frac{1}{2}$ -es szorzó: szimmetria, 1000 dobásból 520-at vagy 480-at u.a. valószínűséggel dobhatok

c) Még jobb:  $P(S_n \geq 0, 6n) = P((1, 5)^{S_n} \geq (1, 5)^{0, 6n}) \leq \frac{E(1, 5^{S_n})}{1, 5^{0, 6n}} = \frac{(\frac{5}{4})^n}{(1, 5^{0, 6})^n} = 0, 98^n$   
ahol  $E(1, 5^{S_n}) = E(1, 5^{X_1 + \dots + X_n}) = E(1, 5^{X_1} \dots 1, 5^{X_n}) \stackrel{\text{fgtln}}{=} E(1, 5^{X_1}) \dots E(1, 5^{X_n}) = \left(\frac{5}{4}\right)^n$

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{ha az i. fej} \\ 0 & \text{egyébként} \end{cases}$$

$$E(1, 5^{X_i}) = 1, 5^0 \cdot \frac{1}{2} + 1, 5^1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{5}{4}$$

$n = 1000 : P(S_{1000} \geq 600)$

Markov:  $\leq 0, 83$

Cseb.:  $\leq \frac{25}{2n} = \frac{25}{2000} = 0, 0125$

1.5-ös:  $1, 68 \cdot 10^{-9}$

## 6. Nagy számok erős törvény:

**13.8. Tétel. Nagy számok erős törvénye.** Legyen  $X_1, X_2, \dots$  független, azonos eloszlású valószínűségi változók, melyekre  $E(X) = m$  létezik. Ekkor  $S_n/n \rightarrow m$  1 valószínűséggel.

## 7. Paraméterbecslések:

- **Maximum likelihood módszer (ML-módszer):** Azt a paraméterértéket keressük, ahol a likelihood függvény a legnagyobb értéket veszi fel:  $\max_{\theta} L(\theta, \mathbf{x})$

- **Momentum módszer:** A mintából számítható tapasztalati momentumokat ( $m_i := \frac{\sum_j x_j^i}{n}$ ) egyenlővé tesszük az elméleti momentumokkal ( $M_i := E_{\theta} X^i$ ), az elsőtől kezdve, mégpedig annyit, amennyi paraméter van. Tehát  $p$  darab ismeretlen paraméter esetén a következő  $p$  ismeretlenes egyenletrendszeret oldjuk meg:

$$M_1 = m_1$$

$$\vdots$$

$$M_p = m_p$$

Megjegyzés:  $m_1 = \bar{x}$