

# Közelítő és szimbolikus számítások I. Gyakorlat

*Gyakorlatvezető: London András*

## 6. Gyakorlat

# Mátrix sajátérték-sajátvektor

$$Ax = \lambda x$$

ahol

$$A \in \mathbb{C}^{n \times n}$$

$$\lambda \in \mathbb{C} \quad \leftarrow \text{sajátérték (s.é.)}$$

$$x \in \mathbb{C}^n \quad \leftarrow \text{sajátvektor (s.v.)}$$

Ugyanez átrendezve:

$$Ax - \lambda x = 0$$

$$(A - \lambda I)x = 0$$

$\Downarrow$

$$x = 0 \text{ vagy } \det(A - \lambda I) = 0$$

# Mátrix sajátérték-sajátvektor

A determináns kifejtve:  $\det(A - \lambda I) =$

$$\begin{vmatrix} a_{1,1} - \lambda & a_{1,2} & \dots & a_{1,n-1} & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} - \lambda & \dots & a_{2,n-1} & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n-1,1} & a_{n-1,2} & \dots & a_{n-1,n-1} - \lambda & a_{n-1,n} \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \dots & a_{n,n-1} & a_{n,n} - \lambda \end{vmatrix} =$$

$$\underbrace{\alpha_n \lambda^n + \alpha_{n-1} \lambda^{n-1} + \dots + \alpha_1 \lambda^1 + \alpha_0 = 0}_{\text{karakterisztikus polinom}}$$

**Matlab utasítás.**

$$[V, E] = \text{eig}(A)$$

# Alkalmazások

- Matematika szinte összes területén
- Fizika (kvantum mechanikában pl. Schrödinger egyenlet)
- Statisztika (pl. főkomponens analízis -> köv. diák)
- Képfeldolgozás
- Adatbányászat
- Stb.

# Példa: főkomponens analízis

Az adatok sokszor magas dimenziós vektorok

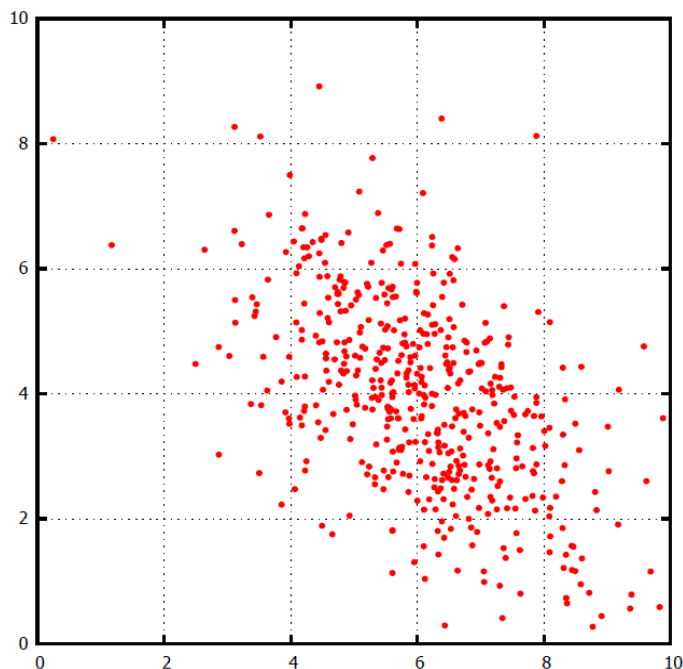
- Képek (pixelek száma)
- Idősorok (pl. árfolyamok, napi hőmérséklet)
- Nyilvántartás, adatbázisok rekordjai

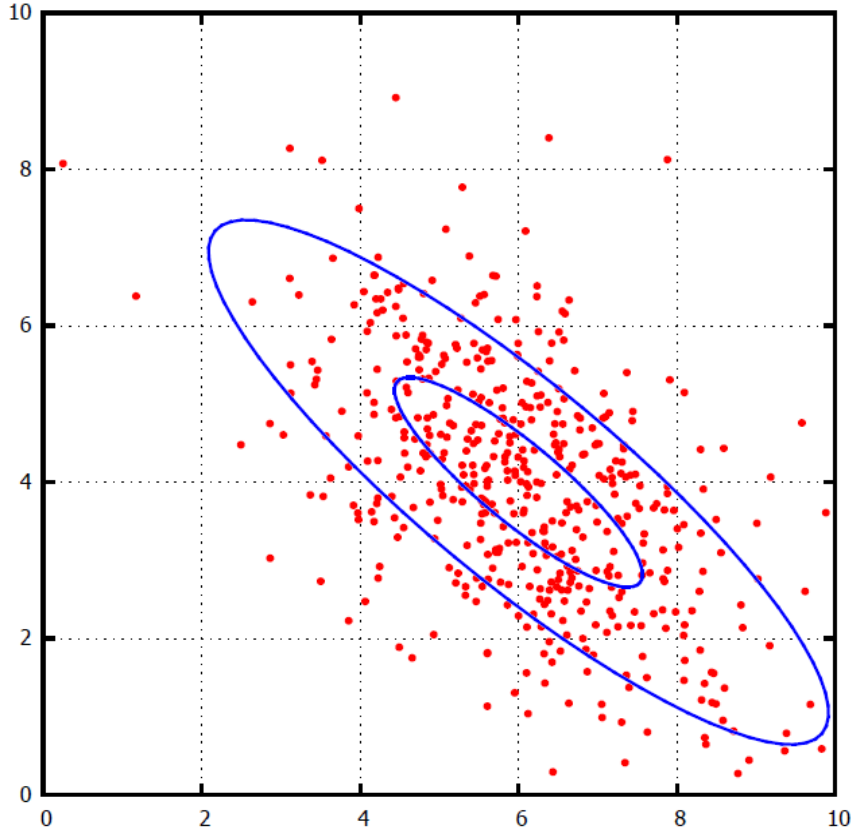
Az adathalmaz változói általában nem függetlenek

- A variancia nagy része információ (megtartjuk)
- A többi zaj (eldobjuk)

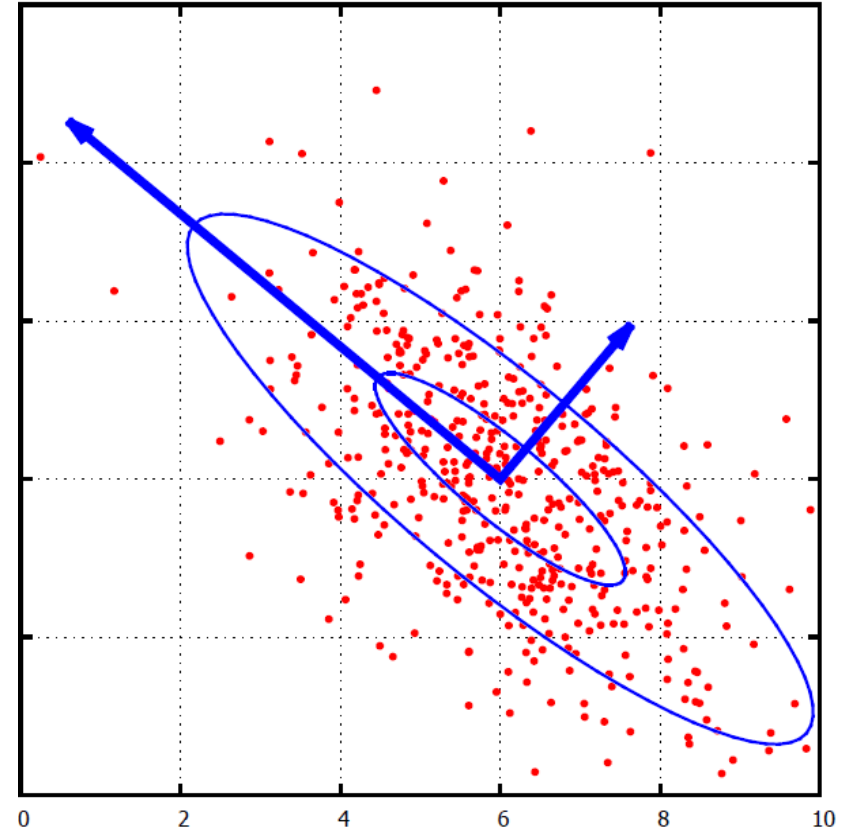
# Példa: főkomponens analízis

A cél kezelhető szintre redukálni a dimenziók (változók) számát, tömöríteni az adatokat és „eldobni” a zajt





**Korrelált szórás: ellipszisek**



**Főtengely irányok**

# Főtengely transzformáció

- Mik az irányok, melyekben legnagyobb a szórás
- Legyen olyan a bázis, hogy a vektorok ezen irányokba állnak
- A bázisvektorok hossza arányos a szórással (az eljárást itt nem részletezzük)

## Az eljárás után:

- Néhány sajátérték (adatmátrix kovariancia mátrixához) kiemelkedik
- A lényegét a nagy sajátértékhez tartozó sajátvektorok hordozzák

Ötlet: elég csak a nagy sajátértékeket megtartani -> főkomponensek



# Spektrum

*Spektrum:* Mátrix sajátértékeinek halmaza (multiplicitással)

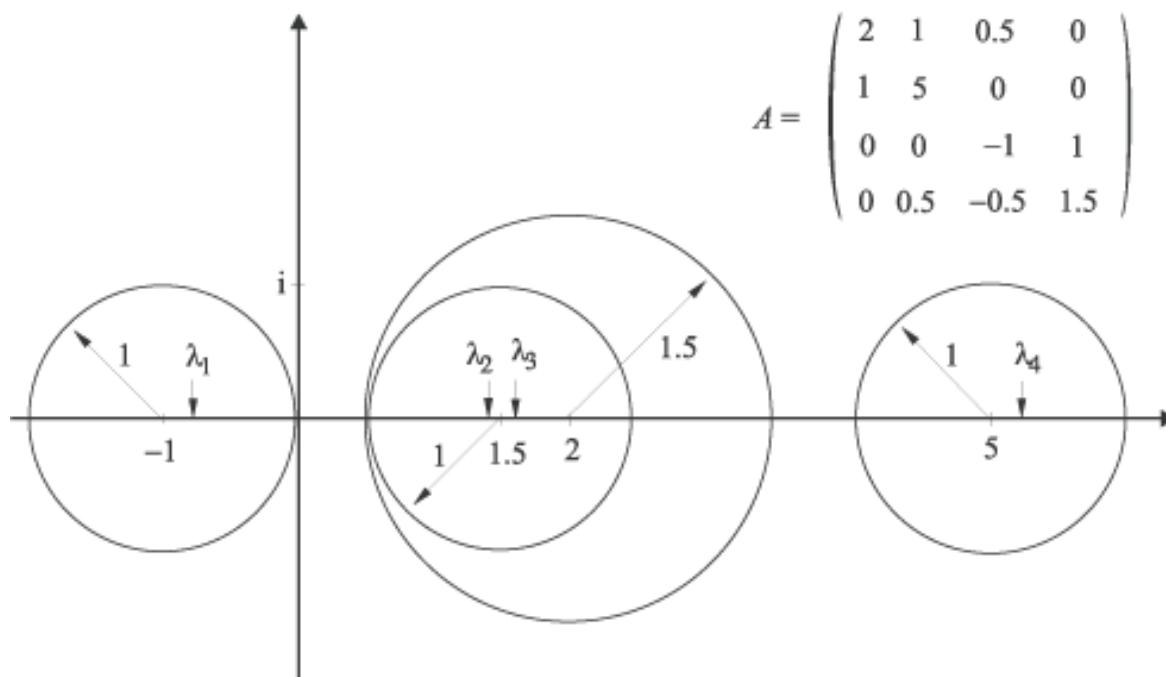
*Spektrálsugár:* a legnagyobb sajátérték abszolút értéke

Gersgorin tétele: Az A mátrix összes sajátértéke benne van a

$$K_i = \{z \in \mathbb{C} : |z - a_{i,i}| \leq \sum_{k=1, k \neq i}^n |a_{i,k}|\}$$

körök  $K = \bigcup_{i=1}^n K_i$  uniójában.

# Gersgorin körök példa



# Feladatok

1. Állapítsuk meg és rajzoljuk fel (Gersgorin tétele alapján) az alábbi mátrix sajátértékeinek elhelyezkedését a komplex számsíkon:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & -2 & 0 \\ 1 & 0 & 5 \end{pmatrix}$$

2. Számítsuk ki a fenti mátrix sajátértékeit és sajátvektorait Matlbbal.
3. Írj fel egy olyan mátrixot (Matlab segítségével), aminek sajátértékei az 1 (háromszoros multiplicitással) és a 2 (egyszeres multiplicitással)!