

Bevezetés az algebra 2 – Ortogonalitás

Wetl Ferenc
Algebra Tanszék



2016. február 22.

- 1 Skaláris szorzás
- 2 Ortonormált bázis, ortogonális mátrix
- 3 A 2- és 3-dimenziós tér ortogonális transzformációi
- 4 Ortogonalizáció
- 5 QR-felbontás

- 1 Skaláris szorzás
- 2 Ortonormált bázis, ortogonális mátrix
- 3 A 2- és 3-dimenziós tér ortogonális transzformációi
- 4 Ortogonalizáció
- 5 QR-felbontás

Skaláris szorzat másik bázisban

- P** Legyen $\mathcal{B} = \{(2, 0, 1), (1, 1, 0), (0, -1, 1)\}$. Milyen képlettel számolható ki az $\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}$ skaláris szorzat, ha a két vektor \mathcal{B} -beli koordinátás alakját ismerjük?
- M** Jelölje az \mathbf{x} vektor \mathcal{B} -beli koordinátás alakját $\mathbf{x}_{\mathcal{B}}$, a standard alakot $\mathbf{x}_{\mathcal{E}}$. Ekkor $\mathbf{x}_{\mathcal{E}} = \mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}} \mathbf{x}_{\mathcal{B}}$. Így

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = \mathbf{x}_{\mathcal{E}}^{\top} \mathbf{y}_{\mathcal{E}} = (\mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}} \mathbf{x}_{\mathcal{B}})^{\top} \mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}} \mathbf{x}_{\mathcal{B}} = \mathbf{x}_{\mathcal{B}}^{\top} (\mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}}^{\top} \mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}}) \mathbf{x}_{\mathcal{B}}.$$

Esetünkben

$$\mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}}^{\top} \mathbf{A}_{\mathcal{E} \leftarrow \mathcal{B}} = \begin{bmatrix} 5 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

- K** Mit tudunk az $\mathbf{A}^{\top} \mathbf{A}$ mátrixról?

Szimmetrikus, invertálható, de ez még kevés.

A skaláris szorzás alaptulajdonságai \mathbb{R}^n -ben

T Legyen \mathbf{u} , \mathbf{v} és \mathbf{w} az \mathbb{R}^n három tetszőleges vektora, és legyen c egy tetszőleges valós. Ekkor

a) $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}$ a művelet fölcserélhető (kommutatív)

b) $\mathbf{u} \cdot (\mathbf{v} + \mathbf{w}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} + \mathbf{u} \cdot \mathbf{w}$ disztributív

c) $(c\mathbf{u}) \cdot \mathbf{v} = c(\mathbf{u} \cdot \mathbf{v})$ a két szorzás kompatibilis

d) $\mathbf{u} \cdot \mathbf{u} \geq 0$ és $\mathbf{u} \cdot \mathbf{u} = 0$ pontosan akkor teljesül, ha $\mathbf{u} = \mathbf{0}$.

B Egyszerű, pl. az a):

$$\begin{aligned} \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} &= u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n \\ &= v_1 u_1 + v_2 u_2 + \dots + v_n u_n \\ &= \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}. \end{aligned}$$

Távolság és szög \mathbb{R}^n -ben

D Legyen \mathbf{u} és \mathbf{v} az \mathbb{R}^n tér két tetszőleges vektora.

- 1 Az \mathbf{u} vektor **hosszán** (abszolút értékén, normáján) önmagával vett skaláris szorzatának gyökét értjük, azaz

$$|\mathbf{u}| = \|\mathbf{u}\| = \sqrt{\mathbf{u} \cdot \mathbf{u}}. \quad (1)$$

- 2 Az \mathbf{u} és \mathbf{v} vektorok (hajlás)szögének koszinuszát az alábbi törttel definiáljuk:

$$\cos(\mathbf{u}, \mathbf{v})_{\angle} := \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{|\mathbf{u}| |\mathbf{v}|} \quad (2)$$

- 3 Azt mondjuk, hogy az \mathbf{u} és \mathbf{v} vektorok **merőlegesek** egymásra, ha

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0. \quad (3)$$

- 4 A két vektor végpontjának távolságán, amit egyszerűen a két **vektor távolságának** nevezünk, a

$$d(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = |\mathbf{u} - \mathbf{v}| \quad (4)$$

értéket értjük.

Koordinátás alakok

Á \mathbb{R}^3 -höz hasonlóan igazolhatóak:

$$|\mathbf{u}| = \sqrt{u_1^2 + u_2^2 + \dots + u_n^2},$$

$$\cos(\mathbf{u}, \mathbf{v})_{\angle} = \frac{u_1 v_1 + u_2 v_2 + \dots + u_n v_n}{\sqrt{u_1^2 + u_2^2 + \dots + u_n^2} \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + \dots + v_n^2}}.$$

P $\mathbf{u} = (2, 3, 4, 14)$, $\mathbf{v} = (4, 6, -10, 10)$, $\mathbf{w} = (0, 3, 6, -2)$, $|\mathbf{u}| = ?$,
 $d(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = ?$, $\cos(\mathbf{u}, \mathbf{w})_{\angle} = ?$

M Az (1), a (4) és a (2) képletekkel:

$$|\mathbf{u}| = \sqrt{2^2 + 3^2 + 4^2 + 14^2} = \sqrt{225} = 15,$$

$$\begin{aligned} d(\mathbf{u}, \mathbf{v}) &= \sqrt{(2-4)^2 + (3-6)^2 + (4-(-10))^2 + (14-10)^2} \\ &= \sqrt{2^2 + 3^2 + 14^2 + 4^2} = 15 \end{aligned}$$

$$\cos(\mathbf{u}, \mathbf{w})_{\angle} = \frac{2 \cdot 0 + 3 \cdot 3 + 4 \cdot 6 + 14 \cdot (-2)}{15 \cdot \sqrt{0^2 + 3^2 + 6^2 + (-2)^2}} = \frac{1}{21}.$$

Cauchy–Bunyakovszkij–Schwarz-egyenlőtlenség

K Biztosan jó a $\cos(\mathbf{u}, \mathbf{v})$ definíciója?

Ellenőrizni kéne: $|\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}| \leq |\mathbf{u}||\mathbf{v}|$ (CBS-egyenlőtlenség).

T CBS-egyenlőtlenség Tetszőleges $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ vektorokra

$$|\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}| \leq |\mathbf{u}||\mathbf{v}|. \quad (5)$$

Egyenlőség pontosan akkor áll fenn, ha \mathbf{u} és \mathbf{v} lineárisan összefüggők, azaz ha egyik vektor a másik skalárszorosa.

B Ha $\mathbf{v} = \mathbf{0}$, akkor \checkmark .

Ha $\mathbf{v} \neq \mathbf{0}$, akkor legyen $\mathbf{e} = \mathbf{v}/|\mathbf{v}|$.

$$\begin{aligned} 0 \leq |\mathbf{u} - (\mathbf{u} \cdot \mathbf{e})\mathbf{e}|^2 &= |\mathbf{u}|^2 + |\mathbf{u} \cdot \mathbf{e}|^2 - 2|\mathbf{u} \cdot \mathbf{e}|^2 = |\mathbf{u}|^2 - |\mathbf{u} \cdot \mathbf{e}|^2 \\ &= |\mathbf{u}|^2 - \frac{|\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}|^2}{|\mathbf{v}|^2}, \end{aligned}$$

$0 = |\mathbf{u} - (\mathbf{u} \cdot \mathbf{e})\mathbf{e}|$ csak akkor állhat fenn, ha $\mathbf{u} = (\mathbf{u} \cdot \mathbf{e})\mathbf{e}$, azaz ha \mathbf{u} és \mathbf{e} párhuzamosak, azaz ha \mathbf{u} a \mathbf{v} skalárszorosa.

Háromszög-egyenlőtlenség \mathbb{R}^n -ben

T Tetszőleges $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ vektorokra

$$|\mathbf{u} + \mathbf{v}| \leq |\mathbf{u}| + |\mathbf{v}|.$$

B HF

Skaláris szorzat és abszolút érték (norma) kapcsolata

T Tetszőleges $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ vektorokra

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \frac{1}{4} (|\mathbf{u} + \mathbf{v}|^2 - |\mathbf{u} - \mathbf{v}|^2) \quad (6)$$

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \frac{1}{2} (|\mathbf{u} + \mathbf{v}|^2 - |\mathbf{u}|^2 - |\mathbf{v}|^2) \quad (7)$$

B Az abszolút érték (1)-beli definíciója alapján

$$\begin{aligned} \frac{1}{4} (|\mathbf{u} + \mathbf{v}|^2 - |\mathbf{u} - \mathbf{v}|^2) &= \frac{1}{4} ((\mathbf{u} + \mathbf{v}) \cdot (\mathbf{u} + \mathbf{v}) - (\mathbf{u} - \mathbf{v}) \cdot (\mathbf{u} - \mathbf{v})) \\ &= \frac{1}{4} (\mathbf{u} \cdot \mathbf{u} + \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{u} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{v} - \mathbf{u} \cdot \mathbf{u} + \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{u} - \mathbf{v} \cdot \mathbf{v}) \\ &= \frac{1}{4} (4\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v}. \end{aligned}$$

A másik formula hasonlóan bizonyítható.

- 1 Skaláris szorzás
- 2 Ortonormált bázis, ortogonális mátrix
- 3 A 2- és 3-dimenziós tér ortogonális transzformációi
- 4 Ortogonalizáció
- 5 QR-felbontás

OR és ONR lineáris függetlensége

D A páronként merőleges vektorokból álló vektorrendszert **ortogonális** rendszernek (OR), az egységvektorokból álló OR-t **ortonormált** rendszernek (ONR) nevezzük.

Á Tekintsük a $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k$ vektorok rendszerét! Ha e vektorok

- 1** zérusvektortól különbözőek és OR-t alkotnak, vagy ha
- 2** ONR-t alkotnak,

akkor függetlenek.

B TFH valamely c_1, c_2, \dots, c_k konstansokra

$$c_1 \mathbf{v}_1 + c_2 \mathbf{v}_2 + \dots + c_k \mathbf{v}_k = \mathbf{0}.$$

Mivel $i \neq j$ esetén $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j = 0$, ezért a \mathbf{v}_i vektorral beszorozva

$$c_i \mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_i = 0,$$

amiből $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_i \neq 0$ miatt következik, hogy $c_i = 0$.

K Egy zérusvektort nem tartalmazó OR, vagy ONR mindig bázisa az általa kifeszített altérnek.

Legjobb közelítés ONB esetén

T Adva van az $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_k\} \subset \mathbb{R}^n$ ONR és a $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ vektor. Ekkor a

$$\hat{\mathbf{v}} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_2)\mathbf{e}_2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_k)\mathbf{e}_k \quad (8)$$

vektor az \mathcal{A} altér \mathbf{v} -hez legközelebb fekvő pontja, azaz $\hat{\mathbf{v}} = \mathbf{proj}_{\mathcal{A}} \mathbf{v}$.

B $(\mathbf{v} - \hat{\mathbf{v}})^2 = \left(\mathbf{v} - \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)\mathbf{e}_i\right)^2 = \mathbf{v}^2 - 2 \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)^2 + \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)^2 =$

$\mathbf{v}^2 - \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)^2$. Tetszőleges \mathbf{u} vektorra e távolságnégyzet:

$$(\mathbf{v} - \mathbf{u})^2 = \left(\mathbf{v} - \sum_{i=1}^k c_i \mathbf{e}_i\right)^2 = \mathbf{v}^2 - 2 \sum_{i=1}^k c_i (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i) + \sum_{i=1}^k c_i^2. \text{ Különbségük}$$

$$(\mathbf{v} - \mathbf{u})^2 - (\mathbf{v} - \hat{\mathbf{v}})^2 = \left(\mathbf{v}^2 - 2 \sum_{i=1}^k c_i (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i) + \sum_{i=1}^k c_i^2\right) - \left(\mathbf{v}^2 - \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)^2\right) =$$

$$\sum_{i=1}^k c_i^2 - 2 \sum_{i=1}^k c_i (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i) + \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)^2 = \sum_{i=1}^k (c_i - \mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)^2 \geq 0.$$

Tehát a **legjobb közelítés tétele** szerint $\hat{\mathbf{v}} = \mathbf{proj}_{\mathcal{A}} \mathbf{v}$.



Legjobb közelítés ONB esetén 2.

- m** A $\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i$ skalárt a \mathbf{v} vektor \mathbf{e}_i -hez tartozó Fourier-együtthatójának is nevezik.
- P** Határozzuk meg a $(3, 1, 2)$ pontnak az $(2, 3, 6)$ és $(3, -6, 2)$ vektorok által kifeszített síkra való merőleges vetületét!
- K** Hányféle módon tudnánk megoldani korábbi tudásunkra építve?
- M** E két vektor a síkban OR-t alkot! Normálás után $\mathbf{a} = \frac{1}{7}(2, 3, 6)$ és $\mathbf{b} = \frac{1}{7}(3, -6, 2)$ ONR.

Behelyettesítés:

$$\begin{aligned}
 \hat{\mathbf{v}} &= (\mathbf{v} \cdot \mathbf{a})\mathbf{a} + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{b})\mathbf{b} \\
 &= \left((3, 1, 2) \cdot \left(\frac{2}{7}, \frac{3}{7}, \frac{6}{7} \right) \right) \left(\frac{2}{7}, \frac{3}{7}, \frac{6}{7} \right) + \left((3, 1, 2) \cdot \left(\frac{3}{7}, \frac{-6}{7}, \frac{2}{7} \right) \right) \left(\frac{3}{7}, \frac{-6}{7}, \frac{2}{7} \right) \\
 &= 3 \left(\frac{2}{7}, \frac{3}{7}, \frac{6}{7} \right) + 1 \left(\frac{3}{7}, \frac{-6}{7}, \frac{2}{7} \right) \\
 &= \left(\frac{9}{7}, \frac{3}{7}, \frac{20}{7} \right).
 \end{aligned}$$

Ortogonalis és szemiortogonalis mátrixok

- D Egy valós négyzetes mátrixot **ortogonálisnak** nevezünk, ha oszlopvektorai vagy sorvektorai ONR-t alkotnak. Ha nem kötjük ki, hogy a mátrix négyzetes legyen, **szemiortogonalis** mátrixról beszélünk.
- m Szerencsétlen szóhasználat (ortogonalis – ortonormált).
- m Minden ortogonalis mátrix szemiortogonalis is.
- m Egy nem négyzetes mátrixnál vagy csak a sorai, vagy csak az oszlopai alkothatnak ONR-t, négyzetesnél mindkettő (bizonyítjuk).
- m Az egységmátrix és minden permutációmátrix ortogonalis.
- P Melyek ortogonalisak és melyek szemiortogonalisak?

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{C} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 2 & 3 & 6 \\ 6 & 2 & -3 \\ 3 & -6 & 2 \end{bmatrix}.$$

- M Mindhárom mátrix szemiortogonalis, **C** ortogonalis.

Szemiortogonális mátrixok

T Legyen $m \geq n$ és $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{m \times n}$. Az alábbi állítások **ekvivalensek**:

1 \mathbf{Q} szemiortogonális,

2 $\mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}_n$.

m Ha $m \leq n$, \mathbf{Q} pontosan akkor szemiortogonális, ha $\mathbf{Q} \mathbf{Q}^T = \mathbf{I}_m$.

m A **2** állítás algebrai nyelven azt mondja, hogy $m \geq n$ esetén \mathbf{Q} pontosan akkor szemiortogonális, ha transzponáltja a bal oldali inverze.

B **1** \Rightarrow **2**: Ha \mathbf{Q} szemiortogonális és $m \geq n$, akkor \mathbf{Q} oszlopai alkotnak ONR-t. Legyen $\mathbf{Q} = [\mathbf{q}_1 \ \mathbf{q}_2 \ \dots \ \mathbf{q}_n]$. Ekkor $[\mathbf{Q}^T \mathbf{Q}]_{ij} = \mathbf{q}_i^T \mathbf{q}_j = \mathbf{q}_i \cdot \mathbf{q}_j$, de mivel a $\{\mathbf{q}_i\}$ vektorrendszer ortonormált, ezért $\mathbf{q}_i^2 = 1$ és $\mathbf{q}_i \cdot \mathbf{q}_j = 0$, ha $i \neq j$. Eszerint $[\mathbf{Q}^T \mathbf{Q}]_{ii} = 1$, és $[\mathbf{Q}^T \mathbf{Q}]_{ij} = 0$, ha $i \neq j$ és $i, j \leq n$, vagyis $\mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}_n$.

2 \Rightarrow **1**: A $\mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}_n$ összefüggésbeli mátrixszorzást sorvektorszor oszlopvektorként tekintve épp azt kapjuk, hogy $\mathbf{q}_i^2 = 1$ és $\mathbf{q}_i \cdot \mathbf{q}_j = 0$, ha $i \neq j$, azaz a $\{\mathbf{q}_i\}$ vektorrendszer ortonormált.

Ortogonalis mátrixok

T Legyen $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Az alábbi állítások ekvivalensek:

- 1** \mathbf{Q} oszlopvektorai ortonormált rendszert alkotnak.
- 2** $\mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}_n$.
- 3** $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^T$.
- 4** $\mathbf{Q} \mathbf{Q}^T = \mathbf{I}_n$.
- 5** \mathbf{Q} sorvektorai ortonormált rendszert alkotnak.

B **1** \Rightarrow **2**: az előző állításban láttuk.

2 \Rightarrow **3**: \mathbf{Q} négyzetes $\rightsquigarrow \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}$ miatt \mathbf{Q} invertálható $\rightsquigarrow \mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^T$.

3 \Rightarrow **4**: $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^T \rightsquigarrow \mathbf{Q} \mathbf{Q}^T = \mathbf{I}_n$.

4 \Rightarrow **5**: $\mathbf{Q} \mathbf{Q}^T = \mathbf{I}_n$ (sorvektorszor-oszlopvektor) $\rightsquigarrow \mathbf{Q}$ sorvektorai ONB-t alkotnak.

5 \Rightarrow **1**: Bizonyítottuk, hogy **1** \Rightarrow **5**. Alkalmazzuk ezt \mathbf{Q}^T -ra.

Ortogonalis mátrix inverze a transzponáltja

- Számítsuk ki az

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix}, \quad \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 2 & 3 & 6 \\ 6 & 2 & -3 \\ 3 & -6 & 2 \end{bmatrix}.$$

mátrixok inverzét!

- M Mindhárom mátrix ortogonális, tehát az inverzek:

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ -\sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix}, \quad \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 2 & 6 & 3 \\ 3 & 2 & -6 \\ 6 & -3 & 2 \end{bmatrix}.$$

Ortogonalis mátrixhoz tartozó mátrixleképezés

T Legyen $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Az alábbi állítások ekvivalensek:

1 \mathbf{Q} ortogonális.

2 $|\mathbf{Q}\mathbf{x}| = |\mathbf{x}|$ minden $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ vektorra.


3 $\mathbf{Q}\mathbf{x} \cdot \mathbf{Q}\mathbf{y} = \mathbf{x} \cdot \mathbf{y}$ minden $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ vektorra.

B **1** \Rightarrow **2**: Ha \mathbf{Q} ortogonális, akkor minden $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ vektorra

$$|\mathbf{Q}\mathbf{x}|^2 = \mathbf{Q}\mathbf{x} \cdot \mathbf{Q}\mathbf{x} = (\mathbf{Q}\mathbf{x})^T (\mathbf{Q}\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{Q}^T \mathbf{Q}\mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{x} = |\mathbf{x}|^2.$$

2 \Rightarrow **3**: Mivel $|\mathbf{Q}(\mathbf{x} + \mathbf{y})| = |\mathbf{x} + \mathbf{y}|$ és $|\mathbf{Q}(\mathbf{x} - \mathbf{y})| = |\mathbf{x} - \mathbf{y}|$, ezért minden $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ vektorra

$$\begin{aligned} \mathbf{Q}\mathbf{x} \cdot \mathbf{Q}\mathbf{y} &= \frac{1}{4} \left(|\mathbf{Q}\mathbf{x} + \mathbf{Q}\mathbf{y}|^2 - |\mathbf{Q}\mathbf{x} - \mathbf{Q}\mathbf{y}|^2 \right) = \frac{1}{4} \left(|\mathbf{Q}(\mathbf{x} + \mathbf{y})|^2 - |\mathbf{Q}(\mathbf{x} - \mathbf{y})|^2 \right) \\ &= \frac{1}{4} \left(|\mathbf{x} + \mathbf{y}|^2 - |\mathbf{x} - \mathbf{y}|^2 \right) = \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} \end{aligned}$$

3 \Rightarrow **1**: $\mathbf{q}_i = \mathbf{Q}\mathbf{e}_i$ jelöléssel $\mathbf{q}_i \cdot \mathbf{q}_j = \mathbf{Q}\mathbf{e}_i \cdot \mathbf{Q}\mathbf{e}_j = \mathbf{e}_i \cdot \mathbf{e}_j = \delta_{ij}$. 

Ortogonalis mátrix további tulajdonságai

- T**
- 1** Ha \mathbf{Q} valós ortogonális mátrix, akkor $|\det(\mathbf{Q})| = 1$.
 - 2** Az $n \times n$ -es valós ortogonális mátrixok $O(n)$ halmazából nem vezet ki a mátrixszorzás és invertálás művelete.
- B**
- 1** $\det(\mathbf{Q}^T) \det(\mathbf{Q}) = \det(\mathbf{Q}^T \mathbf{Q}) = \det(\mathbf{I}) = 1$, $\det(\mathbf{Q}^T) = \det(\mathbf{Q}) \rightsquigarrow \det(\mathbf{Q}) = 1$ vagy $\det(\mathbf{Q}) = -1$.
 - 2** Ortogonalis mátrix inverze megegyezik transzponáltjával, ami ugyancsak ortogonális, tehát inverze is az. Ha \mathbf{Q}_1 és \mathbf{Q}_2 ortogonális, akkor

$$(\mathbf{Q}_1 \mathbf{Q}_2)^T \mathbf{Q}_1 \mathbf{Q}_2 = \mathbf{Q}_2^T \mathbf{Q}_1^T \mathbf{Q}_1 \mathbf{Q}_2 = \mathbf{Q}_2^T \mathbf{Q}_2 = \mathbf{I},$$

tehát $\mathbf{Q}_1 \mathbf{Q}_2$ ortogonális.

- m** A második állítás azt jelenti, hogy $O(n)$ elemei csoportot alkotnak a mátrixszorzásra nézve.
- m** Az $n \times n$ -es 1 determinánsú valós ortogonális mátrixok halmazából sem vezet ki a mátrixszorzás és invertálás művelete, tehát e mátrixok is csoportot alkotnak, e csoport jele $SO(n)$.

- 1 Skaláris szorzás
- 2 Ortonormált bázis, ortogonális mátrix
- 3 A 2- és 3-dimenziós tér ortogonális transzformációi**
- 4 Ortogonalizáció
- 5 QR-felbontás

A sík ortogonális transzformációi

T Minden $O(2)$ -be eső ortogonális mátrix vagy egy forgatás, vagy egy egyenesre való tükrözés mátrixa.

B Ha $\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} a & c \\ b & d \end{bmatrix}$ ortogonális, akkor

$$a^2 + b^2 = 1$$

$$c^2 + d^2 = 1$$

$$ac + bd = 0. \quad (9)$$

(9) $\rightsquigarrow a^2 c^2 = b^2 d^2 \rightsquigarrow a^2(1 - d^2) = (1 - a^2)d^2 \rightsquigarrow a^2 = d^2$, $b^2 = c^2$
 $\rightsquigarrow d = a$ és $c = -b$ (ekkor $\det(\mathbf{Q}) = ad - bc = 1$), vagy
 $d = -a$ és $c = b$ (ekkor $\det(\mathbf{Q}) = -1$).

$\alpha \in [0, 2\pi)$ egyértelmű, melyre $a = \cos \alpha$ és $b = \sin \alpha$.

$$\begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \quad \text{vagy} \quad \begin{bmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ \sin \alpha & -\cos \alpha \end{bmatrix}$$

egy α szögű forgatás, és egy $\alpha/2$ szögű egyenesre való tükrözés mátrixa

- m** $SO(3)$ minden eleme forgatás mátrixa, $O(3) - SO(3)$ eleme egy origóra való tükrözés és egy forgatás szorzata.
- P** Az 1 determinánsú ortogonális

$$\frac{1}{15} \begin{bmatrix} 14 & -5 & 2 \\ 5 & 10 & -10 \\ 2 & 10 & 11 \end{bmatrix}$$

mátrix milyen tengely körüli és mekkora szöggel való forgatás mátrixa?

- M** A forgástengely irányvektorára $\mathbf{Ax} = \mathbf{x}$, azaz $(\mathbf{A} - \mathbf{I})\mathbf{x} = \mathbf{0}$.
Innen a forgástengely:

$$\frac{1}{15} \begin{bmatrix} -1 & -5 & 2 \\ 5 & -5 & -10 \\ 2 & 10 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Forgásszög: egy \mathbf{v} -re merőleges vektort képével (pl. $\mathbf{w} = (0, 1, 0)$):

$$\frac{1}{15} \begin{bmatrix} 14 & -5 & 2 \\ 5 & 10 & -10 \\ 2 & 10 & 11 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1/3 \\ 2/3 \\ 2/3 \end{bmatrix} \rightsquigarrow \cos \alpha = \frac{\mathbf{w} \cdot \mathbf{Aw}}{\|\mathbf{w}\| \|\mathbf{Aw}\|} = \frac{2}{3}.$$

Givens-forgatás

- m Az n -dimenziós tér forgatásai és tükrözései közül kiválaszthatunk olyan egyszerű, ún. primitív ortogonális transzformációkat, melyek mátrixai szorzataként az összes ortogonális mátrix előállítható.
- D **Givens-forgatás:** forgatás, mely egy koordinátasík vektorain kívül minden más vektort helyben hagy:

$$\mathbf{G} = \begin{bmatrix} 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \cos \alpha & \dots & -\sin \alpha & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \sin \alpha & \dots & \cos \alpha & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

Givens-forgatás

P Keressük meg azt a forgatást, mely az (a, b) vektort az $(r, 0)$ -ba viszi, ahol $r^2 = a^2 + b^2$.

M

$$\begin{bmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} r \\ 0 \end{bmatrix}.$$

$$r = \sqrt{a^2 + b^2}$$

$$\cos \alpha = a/r \tag{10}$$

$$\sin \alpha = -b/r$$

m Egy ilyen részmátrixot tartalmazó **G** Givens-forgatással elérhető, hogy egy **X** mátrix egy eleme helyén 0 legyen a **GX**-ben. (ritka mátrixok, párhuzamosítható számítások)

Householder-tükrözés

D Householder-tükrözés: hipersíkra való tükrözés. Mátrixa (\mathbf{a} normálvektorral)

$$\mathbf{H} = \mathbf{I} - \frac{2}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \mathbf{a} \mathbf{a}^T$$

Á $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{a} \neq \mathbf{b}$, $|\mathbf{a}| = |\mathbf{b}|$, akkor az $(\mathbf{a} - \mathbf{b})^\perp$ hipersíkra való Householder-tükrözés az \mathbf{a} vektort \mathbf{b} -be viszi és viszont.

B A tükrözés mátrixa: $\mathbf{H} = \mathbf{I} - \frac{2}{(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T(\mathbf{a}-\mathbf{b})} (\mathbf{a}-\mathbf{b})(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T$.

Mivel $|\mathbf{a}| = |\mathbf{b}|$, ezért $\mathbf{a}^T \mathbf{a} = \mathbf{b}^T \mathbf{b}$, továbbá $\mathbf{a}^T \mathbf{b} = \mathbf{b}^T \mathbf{a}$, így $(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T(\mathbf{a}-\mathbf{b}) = \mathbf{a}^T \mathbf{a} - \mathbf{a}^T \mathbf{b} - \mathbf{b}^T \mathbf{a} + \mathbf{b}^T \mathbf{b} = 2(\mathbf{a}^T \mathbf{a} - \mathbf{b}^T \mathbf{a}) = 2(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T \mathbf{a}$.
Eszertint

$$\begin{aligned} \mathbf{H} \mathbf{a} &= \mathbf{a} - \frac{2}{(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T(\mathbf{a}-\mathbf{b})} (\mathbf{a}-\mathbf{b})(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T \mathbf{a} \\ &= \mathbf{a} - \frac{1}{(\mathbf{a}-\mathbf{b})^T \mathbf{a}} (\mathbf{a}-\mathbf{b})^T \mathbf{a} (\mathbf{a}-\mathbf{b}) = \mathbf{a} - (\mathbf{a}-\mathbf{b}) = \mathbf{b}. \end{aligned}$$

Mivel $\mathbf{H}^{-1} = \mathbf{H}$, ezért $\mathbf{H} \mathbf{b} = \mathbf{H}^{-1} \mathbf{b} = \mathbf{a}$.

Householder-tükrözés

- P** Határozzuk meg azt a **H** mátrixot, mely az $(1, -1, -1, 1)$ vektort a $(2, 0, 0, 0)$ -ba viszi.
- M** Az $(1, -1, -1, 1) - (2, 0, 0, 0) = (-1, -1, -1, 1)$ vektorra merőleges hipersíkra való tükrözés mátrixa

$$\begin{aligned} \mathbf{H} &= \mathbf{I} - \frac{2}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \mathbf{a} \mathbf{a}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Valóban, $\mathbf{H} \cdot (1, -1, -1, 1) = (2, 0, 0, 0)$.

- 1 Skaláris szorzás
- 2 Ortonormált bázis, ortogonális mátrix
- 3 A 2- és 3-dimenziós tér ortogonális transzformációi
- 4 **Ortogonalizáció**
- 5 QR-felbontás

Gram–Schmidt-ortogonalizáció

T Ha $\mathcal{A} = \{\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_k\}$ egy független vektorrendszer, akkor létezik olyan ortogonális $\mathcal{V} = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k\}$ vektorrendszer, hogy minden $i = 1, 2, \dots, k$ esetén

$$\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_i) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_i). \quad (11)$$

Ebből normálással ortonormált rendszert kapunk:

$$\left\{ \frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|}, \frac{\mathbf{v}_2}{|\mathbf{v}_2|}, \dots, \frac{\mathbf{v}_k}{|\mathbf{v}_k|} \right\}$$

m Igazolható, hogy a Gram–Schmidt-ortogonalizáció működik összefüggő vektorokból álló vektorrendszerre is, annyi változással, hogy pontosan akkor lesz $\mathbf{v}_i = \mathbf{0}$, ha \mathbf{a}_i nem független a kisebb indexű vektoroktól, azaz \mathbf{a}_i benne van a $\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_{i-1})$ altérben.

B A $\text{span}(\mathbf{a}_1) = \text{span}(\mathbf{v}_1)$ összefüggés teljesül, ha $\mathbf{v}_1 = \mathbf{a}_1$.

$\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$ és $\mathbf{v}_1 \perp \mathbf{v}_2$ teljesül, ha \mathbf{v}_2 az \mathbf{a}_2 -nek a \mathbf{v}_1 által kifeszített altérre merőleges összetevője:

$$\mathbf{v}_2 = \mathbf{a}_2 - \left(\mathbf{a}_2 \cdot \frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|} \right) \frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|} = \mathbf{a}_2 - \frac{\mathbf{a}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1$$

$\mathbf{v}_2 \neq \mathbf{0}$, hisz $\mathbf{v}_2 = \mathbf{0}$ esetén $\mathbf{a}_2 = \frac{\mathbf{a}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1 = \frac{\mathbf{a}_2 \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{a}_1$ lenne, azaz \mathbf{a}_1 és \mathbf{a}_2 nem lenne független, ez ellentmondás.

$\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2) \checkmark$

$\mathbf{v}_i \Rightarrow \mathbf{v}_{i+1}$: az \mathbf{a}_{i+1} vektornak a $\text{span}\left(\frac{\mathbf{v}_1}{|\mathbf{v}_1|}, \frac{\mathbf{v}_2}{|\mathbf{v}_2|}, \dots, \frac{\mathbf{v}_i}{|\mathbf{v}_i|}\right)$ altérre merőleges összetevője legyen \mathbf{v}_{i+1}

$$\mathbf{v}_{i+1} = \mathbf{a}_{i+1} - \frac{\mathbf{a}_{i+1} \cdot \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1} \mathbf{v}_1 - \frac{\mathbf{a}_{i+1} \cdot \mathbf{v}_2}{\mathbf{v}_2 \cdot \mathbf{v}_2} \mathbf{v}_2 - \dots - \frac{\mathbf{a}_{i+1} \cdot \mathbf{v}_i}{\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_i} \mathbf{v}_i$$

$\mathbf{v}_{i+1} \neq \mathbf{0}$, különben \mathcal{A} nem volna független.

$\mathbf{v}_{i+1} \in \text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_{i+1})$, $\mathbf{a}_{i+1} \in \text{span}(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_{i+1}) \rightsquigarrow (11) \checkmark$

Gram–Schmidt-ortogonalizáció: 1. példa

P Ortogonalizáljuk a $\{(3, 6, 2), (1, 9, -4), (1, 2, 3)\}$ vektorrendszert!
Adjuk meg a tér ortonormált bázisát is!

M $\mathbf{v}_1 = (3, 6, 2)$

$$\mathbf{v}_2 = (1, 9, -4) - \frac{(1, 9, -4) \cdot (3, 6, 2)}{(3, 6, 2) \cdot (3, 6, 2)}(3, 6, 2) = (-2, 3, -6)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{v}_3 &= (1, 2, 3) - \frac{(1, 2, 3) \cdot (3, 6, 2)}{(3, 6, 2) \cdot (3, 6, 2)}(3, 6, 2) - \\ &\frac{(1, 2, 3) \cdot (-2, 3, -6)}{(-2, 3, -6) \cdot (-2, 3, -6)}(-2, 3, -6) = \frac{1}{7}(-6, 2, 3) \end{aligned}$$

Az ONR:

$$\left\{ \frac{1}{7}(3, 6, 2), \frac{1}{7}(-2, 3, -6), \frac{1}{7}(-6, 2, 3) \right\}$$

Gram–Schmidt-ortogonalizáció: 2. példa

P Keressünk ortonormált bázist az $(1, 1, 1, 1)$, $(3, -1, 3, -1)$,
 $(6, 2, 2, -2)$ vektorok által kifeszített altérben.

M OR:

$$\mathbf{v}_1 = (1, 1, 1, 1)$$

$$\mathbf{v}_2 = (3, -1, 3, -1) - \frac{(3, -1, 3, -1) \cdot (1, 1, 1, 1)}{(1, 1, 1, 1) \cdot (1, 1, 1, 1)}(1, 1, 1, 1) = (2, -2, 2, -2)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{v}_3 &= (6, 2, 2, -2) - \frac{(6, 2, 2, -2) \cdot (1, 1, 1, 1)}{(1, 1, 1, 1) \cdot (1, 1, 1, 1)}(1, 1, 1, 1) \\ &\quad - \frac{(6, 2, 2, -2) \cdot (2, -2, 2, -2)}{(2, -2, 2, -2) \cdot (2, -2, 2, -2)}(2, -2, 2, -2) = (2, 2, -2, -2) \end{aligned}$$

Az ONR (ONB):

$$\left\{ \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right), \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right), \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right) \right\}$$

Gram–Schmidt-ortogonalizáció: 3. példa

P Keressünk ortonormált bázist az $(1, 1, 1, 1)$, $(3, -1, 3, -1)$, $(4, 0, 4, 0)$, $(6, 2, 2, -2)$ vektorok által kifeszített altérben.

M OR:

$$\mathbf{v}_1 = (1, 1, 1, 1)$$

$$\mathbf{v}_2 = (3, -1, 3, -1) - \frac{(3, -1, 3, -1) \cdot (1, 1, 1, 1)}{(1, 1, 1, 1) \cdot (1, 1, 1, 1)}(1, 1, 1, 1) = (2, -2, 2, -2)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{v}_3 = (4, 0, 4, 0) - \frac{(4, 0, 4, 0) \cdot (1, 1, 1, 1)}{(1, 1, 1, 1) \cdot (1, 1, 1, 1)}(1, 1, 1, 1) \\ - \frac{(4, 0, 4, 0) \cdot (2, -2, 2, -2)}{(2, -2, 2, -2) \cdot (2, -2, 2, -2)}(2, -2, 2, -2) = (0, 0, 0, 0) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{v}_3 = (6, 2, 2, -2) - \frac{(6, 2, 2, -2) \cdot (1, 1, 1, 1)}{(1, 1, 1, 1) \cdot (1, 1, 1, 1)}(1, 1, 1, 1) \\ - \frac{(6, 2, 2, -2) \cdot (2, -2, 2, -2)}{(2, -2, 2, -2) \cdot (2, -2, 2, -2)}(2, -2, 2, -2) = (2, 2, -2, -2) \end{aligned}$$

ONR, mint az előző példában.

Néhány következmény

- T** Bármely $\mathcal{W} \leq \mathbb{R}^n$ altér ONB-a kiegészíthető \mathbb{R}^n ONB-ává.
- B** Kiegészítjük a $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_k\} \subset \mathcal{W}$ ONB-t az \mathbb{R}^n bázisává:
 $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k, \mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_n\}$,
 majd azon elvégezzük a Gram–Schmidt-eljárást: ez \mathcal{W} ONB-át helyben hagyja: $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k, \mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n\}$
- K** **L!** $\mathcal{W} \leq \mathbb{R}^n$:
- 1** $\mathcal{W} \oplus \mathcal{W}^\perp = \mathbb{R}^n$,
 - 2** $(\mathcal{W}^\perp)^\perp = \mathcal{W}$.
- B** **1** **L!** $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k, \mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n\}$ a fent megkonstruált bázis, így $\mathcal{W} = \text{span}(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_k)$.
- Á** $\mathcal{W}^\perp = \text{span}(\mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n)$
 $\mathcal{W}^\perp \supseteq \text{span}(\mathbf{e}_{k+1}, \dots, \mathbf{e}_n)$ nyilvánvaló $\rightsquigarrow \mathcal{W} + \mathcal{W}^\perp = \mathbb{R}^n$,
 másrészt $\mathcal{W} \cap \mathcal{W}^\perp = \{\mathbf{0}\} \rightsquigarrow \mathcal{W} \oplus \mathcal{W}^\perp = \mathbb{R}^n$
- 2** $(\mathcal{W}^\perp)^\perp \supseteq \mathcal{W} \checkmark$
 $\dim(\mathcal{W}) + \dim(\mathcal{W}^\perp) = n$, $\dim(\mathcal{W}^\perp) + \dim((\mathcal{W}^\perp)^\perp) = n \rightsquigarrow$
 $\dim(\mathcal{W}) = \dim((\mathcal{W}^\perp)^\perp) \rightsquigarrow (\mathcal{W}^\perp)^\perp = \mathcal{W}$.

Legjobb közelítés ONB esetén 2

K Ha $\mathcal{W} \leq \mathbb{R}^n$ egy ONB-a $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_k\}$, akkor a

$$\hat{\mathbf{v}} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_2)\mathbf{e}_2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_k)\mathbf{e}_k$$

vektor az \mathcal{A} altér \mathbf{v} -hez legközelebb fekvő pontja, azaz $\hat{\mathbf{v}} = \mathbf{proj}_{\mathcal{A}} \mathbf{v}$.

B (Új biz.)

$$\left(\mathbf{v} - \sum_{i=1}^k (\mathbf{v} \cdot \mathbf{e}_i)\mathbf{e}_i \right) \cdot \mathbf{e}_j = 0 \quad (j = 1, 2, \dots, k),$$

tehát $\mathbf{v} - \hat{\mathbf{v}} \perp \mathcal{W}$, azaz $\mathbf{v} - \hat{\mathbf{v}} \in \mathcal{W}^\perp$.

Ez a merőleges vetület definíciója szerint épp azt jelenti, hogy $\hat{\mathbf{v}} = \mathbf{proj}_{\mathcal{A}} \mathbf{v}$.

- 1 Skaláris szorzás
- 2 Ortonormált bázis, ortogonális mátrix
- 3 A 2- és 3-dimenziós tér ortogonális transzformációi
- 4 Ortogonalizáció
- 5 QR-felbontás

QR-felbontás

- m Ahogyan egy mátrix elemi sorműveletekkel való háromszögalakra hozását tömör formában őrzi az LU-felbontás, ugyanígy a QR-felbontás őrzi az ortogonalizációs eljárás eredményét.
- D Legyen \mathbf{A} egy teljes oszloprangú mátrix. Az $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$ felbontást **QR-felbontásnak** vagy **redukált QR-felbontásnak** nevezzük, ha \mathbf{Q} az \mathbf{A} -val azonos méretű szemiortogonális mátrix, és \mathbf{R} négyzetes felső háromszögmátrix, főátlójában pozitív elemekkel.
- m A \mathbf{Q} mátrixot új oszlopvektorok hozzávételével kiegészítjük egy ortogonális mátrixszá, az \mathbf{R} mátrixot zérussorok hozzávételével egy $m \times n$ -es felső háromszögmátrixszá, akkor ezek szorzata is \mathbf{A} :

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{Q} & \hat{\mathbf{Q}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{R} \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} = \mathbf{QR} + \hat{\mathbf{Q}}\mathbf{O} = \mathbf{QR}.$$

Ez a **teljes QR-felbontás** (más ezt nevezi QR-felbontásnak). Ekkor \mathbf{A} -t egy ortogonális és egy \mathbf{A} -val azonos méretű felső háromszögmátrix szorzatára bontjuk.

A QR-felbontás létezése és egyértelműsége

- T** Bármely valós, teljes oszloprangú \mathbf{A} mátrixnak létezik QR-felbontása, azaz létezik egy szemiortogonális \mathbf{Q} mátrix és egy \mathbf{R} felső háromszögmátrix pozitív főátlóbeli elemekkel, hogy $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$. Az így kapott felbontás egyértelmű.
- B** L! $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \dots \ \mathbf{a}_k] \in \mathbb{R}^{n \times k}$ (\mathbf{A} teljes oszloprangú $\rightsquigarrow k \leq n$).

Létezés: Az ortogonalizáció egységvektorait jelölje \mathbf{q}_i ($i = 1, 2, \dots, k$), tehát $\text{span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_i) = \text{span}(\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_i)$. Így léteznek olyan r_{ij} skalárok, hogy

$$\begin{aligned}
 \mathbf{a}_1 &= r_{11}\mathbf{q}_1 \\
 \mathbf{a}_2 &= r_{12}\mathbf{q}_1 + r_{22}\mathbf{q}_2 \\
 &\vdots \\
 \mathbf{a}_k &= r_{1k}\mathbf{q}_1 + r_{2k}\mathbf{q}_2 + \dots + r_{kk}\mathbf{q}_k.
 \end{aligned} \tag{12}$$

Ezt mátrixszorzat-alakba írva

$$\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_k] = [\mathbf{q}_1 \quad \mathbf{q}_2 \quad \dots \quad \mathbf{q}_k] \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \dots & r_{1k} \\ 0 & r_{22} & \dots & r_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & r_{kk} \end{bmatrix} = \mathbf{QR}.$$

A Gram–Schmidt-eljárásból az is látható, hogy $r_{ii} = |\mathbf{v}_i|$, tehát $r_{ii} > 0$.

R kiszámolása: $\mathbf{A} = \mathbf{QR} \rightsquigarrow \mathbf{Q}^T \mathbf{A} = \mathbf{Q}^T \mathbf{QR} = \mathbf{I}_k \mathbf{R} = \mathbf{R}$, tehát

$$\mathbf{R} = \mathbf{Q}^T \mathbf{A}.$$

Egyértelműség: Tfh $\mathbf{A} = \mathbf{QR} = \hat{\mathbf{Q}}\hat{\mathbf{R}}$, ahol $\mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \hat{\mathbf{Q}}^T \hat{\mathbf{Q}} = \mathbf{I}$.

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = (\mathbf{QR})^T \mathbf{QR} = \mathbf{R}^T \mathbf{Q}^T \mathbf{QR} = \mathbf{R}^T \mathbf{R}, \rightsquigarrow \mathbf{R}^T \mathbf{R} = \hat{\mathbf{R}}^T \hat{\mathbf{R}} \rightsquigarrow (\hat{\mathbf{R}}^{-1})^T \mathbf{R}^T = \hat{\mathbf{R}} \mathbf{R}^{-1}$$

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = (\hat{\mathbf{Q}}\hat{\mathbf{R}})^T \hat{\mathbf{Q}}\hat{\mathbf{R}} = \hat{\mathbf{R}}^T \hat{\mathbf{Q}}^T \hat{\mathbf{Q}}\hat{\mathbf{R}} = \hat{\mathbf{R}}^T \hat{\mathbf{R}}.$$

A bal oldal alsó, a jobb oldal felső háromszögmátrix \rightsquigarrow mindkét szorzat diagonális. Jelölje \mathbf{R} (ill. $\hat{\mathbf{R}}$) főátlója elemeit r_i (ill. \hat{r}_i).

$$\frac{r_i}{\hat{r}_i} = \frac{\hat{r}_i}{r_i} \rightsquigarrow r_i = \hat{r}_i \quad (r_i > 0 \text{ és } \hat{r}_i > 0 \text{ miatt}) \rightsquigarrow (\hat{\mathbf{R}}^{-1})^T \mathbf{R}^T = \hat{\mathbf{R}} \mathbf{R}^{-1} = \mathbf{I}$$

$$\rightsquigarrow \mathbf{R} = \hat{\mathbf{R}} \rightsquigarrow \mathbf{A} = \mathbf{QR} = \hat{\mathbf{Q}}\hat{\mathbf{R}} \text{ miatt } \mathbf{Q} = \hat{\mathbf{Q}}.$$



QR-felbontás GS-ortogonalizációból

P Határozzuk meg az

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 6 \\ 1 & -1 & 2 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & -1 & -2 \end{bmatrix}$$

mátrix QR-felbontását.

QR-felbontás GS-ortogonalizációból – megoldás

M A GS második példában a $(1, 1, 1, 1)$, $(3, -1, 3, -1)$, $(6, 2, 2, -2)$ bázisból az ONB: $\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)$, $\left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right)$, $\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}\right)$

$$\mathbf{Q} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{R} = \mathbf{Q}^T \mathbf{A} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 6 \\ 1 & -1 & 2 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & -1 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 0 & 4 & 4 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

Valóban,

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 6 \\ 1 & -1 & 2 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & -1 & -2 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 0 & 4 & 4 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}.$$

QR-felbontás Givens-forgatásokkal

P Határozzuk meg az

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 4 & 5 & 8 \\ 3 & 10 & 6 \\ 0 & 12 & 13 \end{bmatrix}$$

mátrix QR-felbontását Givens-forgatások segítségével!

M az első és második sorokat és oszlopokat figyelve elimináljuk a második sor első elemét: $a = 4$, $b = 3$, tehát $r = \sqrt{3^2 + 4^2} = 5$, $\cos \alpha = 4/5$, $\sin \alpha = -3/5$.

$$\mathbf{Q}_1 = \begin{bmatrix} 4/5 & 3/5 & 0 \\ -3/5 & 4/5 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{Q}_1 \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 5 & 10 & 10 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 12 & 13 \end{bmatrix}.$$

Következő lépésben a $\mathbf{Q}_1\mathbf{A}$ mátrix harmadik sorának második elemét elimináljuk:

$$\mathbf{Q}_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5/13 & 12/13 \\ 0 & -12/13 & 5/13 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{R} = \mathbf{Q}_2\mathbf{Q}_1\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 5 & 10 & 10 \\ 0 & 13 & 12 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}.$$

és innen

$$\mathbf{Q} = (\mathbf{Q}_2\mathbf{Q}_1)^{-1} = \mathbf{Q}_1^T\mathbf{Q}_2^T = \begin{bmatrix} 4/5 & -3/13 & 36/65 \\ 3/5 & 4/13 & -48/65 \\ 0 & 12/13 & 5/13 \end{bmatrix},$$

amely mátrixokkal $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$ valóban fennáll.

QR-felbontás Householder-tükrözésekkel

■ Ötlet:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \\ * & * & * & * \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{Q}_1 \mathbf{A} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & * & * & * \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{Q}_2 \mathbf{Q}_1 \mathbf{A} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & * & * \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Q}_1 = \mathbf{H}_1 \qquad \mathbf{Q}_2 = \left[\begin{array}{c|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & & & \\ 0 & & \mathbf{H}_2 & \\ 0 & & & \end{array} \right]$$

$$\rightarrow \mathbf{Q}_3 \mathbf{Q}_2 \mathbf{Q}_1 \mathbf{A} = \begin{bmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Q}_3 = \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & & \\ 0 & 0 & \mathbf{H}_3 & \end{array} \right]$$

QR-felbontás Householder-tükrözésekkel

P Határozzuk meg az

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & -3 \\ -2 & 5 & -7 \end{bmatrix}$$

mátrix QR-felbontását Householder-módszerrel!

M Az $(1, 2, -2) \mapsto (3, 0, 0)$ transzformációhoz az

$$\mathbf{a} = (1, 2, -2) - (3, 0, 0) = (-2, 2, -2)$$

vektorral Householder-tükrözést végzünk:

$$\begin{aligned} \mathbf{Q}_1 &= \mathbf{I}_3 - \frac{2}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \mathbf{a} \mathbf{a}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 4 & -4 & 4 \\ -4 & 4 & -4 \\ 4 & -4 & 4 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 2 & 1 & 2 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

QR-felbontás Householder-tükrözésekkel

Ezután a $\mathbf{Q}_1\mathbf{A}$ mátrixból képzeletben elhagyva az első sort és oszlopot a $(4, 3) \mapsto (5, 0)$ transzformációhoz kell az

$\mathbf{a} = (4, 3) - (5, 0) = (-1, 3)$ vektorral Householder-tükrözést végezni:

$$\mathbf{H}_2 = \mathbf{I}_2 - \frac{2}{\mathbf{a}^T\mathbf{a}}\mathbf{a}\mathbf{a}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{5} \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ -3 & 9 \end{bmatrix} = \frac{1}{5} \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 3 & -4 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Q}_2 = \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 4/5 & 3/5 \\ 0 & 3/5 & -4/5 \end{array} \right], \quad \mathbf{R} = \mathbf{Q}_2\mathbf{Q}_1\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & -2 & 3 \\ 0 & 5 & -7 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Q} = (\mathbf{Q}_2\mathbf{Q}_1)^{-1} = \mathbf{Q}_1^T\mathbf{Q}_2^T = \frac{1}{15} \begin{bmatrix} 5 & 2 & 14 \\ 10 & 10 & -5 \\ -10 & 11 & 2 \end{bmatrix}.$$

Egyenletrendszer optimális megoldása QR-felbontással

T Legyen $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ teljes oszloprangú, $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$ egy QR-felbontása, és $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$. Ekkor az $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ egyenletrendszer egyetlen optimális megoldása $\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{R}^{-1}\mathbf{Q}^T\mathbf{b}$, ami megkapható az

$$\mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{Q}^T\mathbf{b}$$

egyenletrendszerből egyszerű visszahelyettesítéssel is.

B A normálegyenletből indulva

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^T\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{A}^T\mathbf{b} & \mathbf{A} = \mathbf{QR} \text{ behelyettesítése után} \\ (\mathbf{QR})^T\mathbf{QR}\hat{\mathbf{x}} &= (\mathbf{QR})^T\mathbf{b} \\ \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{QR}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{b} & \mathbf{Q}^T\mathbf{Q} = \mathbf{I} \\ \mathbf{R}^T\mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{R}^T\mathbf{Q}^T\mathbf{b} & \text{balról szorzás az } (\mathbf{R}^T)^{-1} \text{ mátrixszal} \\ \mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} &= \mathbf{Q}^T\mathbf{b}. \end{aligned}$$

Egyenletrendszer optimális megoldása QR-felbontással

P Oldjuk meg QR-felbontással:

$$x + 3y + 6z = 8$$

$$x - y + 2z = 2$$

$$x + 3y + 2z = 2$$

$$x - y - 2z = 0$$

$$\text{QR-felbontás: } \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 6 \\ 1 & -1 & 2 \\ 1 & 3 & 2 \\ 1 & -1 & -2 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 0 & 4 & 4 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}.$$

$$\mathbf{R}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{Q}^T \mathbf{b}: \begin{bmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 0 & 4 & 4 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{x}_1 \\ \hat{x}_2 \\ \hat{x}_3 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 8 \\ 2 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 4 \\ 4 \end{bmatrix}$$

Megoldás visszahelyettesítéssel: $(\hat{x}_1, \hat{x}_2, \hat{x}_3) = (1, 0, 1)$.