

Doğrusal Cebir ve Kalkülüs hatırlatması VIP

Afshine AMIDI ve Shervine AMIDI

April 30, 2019

Kadir Tekeli ve Ekrem Çetinkaya tarafından çevrilmiştir

Genel notasyonlar

□ **Vektör** – i -inci elemanı $x_i \in \mathbb{R}$ olmak üzere n elemanlı bir vektör, $x \in \mathbb{R}^n$:

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

□ **Matris** – $A_{i,j} \in \mathbb{R}$ i -inci satır ve j -inci sütundaki elemanları olmak üzere m satırlı ve n sütunlu bir matris, $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$:

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & \cdots & A_{1,n} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{m,1} & \cdots & A_{m,n} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

Dipnot: Yukarıda tanımlanan x vektörü $n \times 1$ tipinde bir matris olarak ele alınabilir ve genellikle sütun vektörü olarak adlandırılır.□ **Birim matris** – Birim matris, köşegeni birlerden ve diğer tüm elemanları sıfırlardan oluşan karesel matris, $I \in \mathbb{R}^{n \times n}$:

$$I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Dipnot: Her $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ matrisi için $A \times I = I \times A = A$ eşitliği sağlanır.□ **Köşegen matris** – Bir köşegen matris, köşegenindeki elemanları sıfırdan farklı diğer tüm elemanları sıfır olan karesel matris, $D \in \mathbb{R}^{n \times n}$:

$$D = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & d_n \end{pmatrix}$$

Dipnot: D matrisi $\text{diag}(d_1, \dots, d_n)$ olarak da gösterilir.

Matris işlemleri

□ **Vektör-vektör** – İki çeşit vektör-vektör çarpımı vardır.

- iç çarpım: $x, y \in \mathbb{R}^n$ için:

$$x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i \in \mathbb{R}$$

- dış çarpım: $x \in \mathbb{R}^m, y \in \mathbb{R}^n$ için:

$$xy^T = \begin{pmatrix} x_1 y_1 & \cdots & x_1 y_n \\ \vdots & & \vdots \\ x_m y_1 & \cdots & x_m y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

□ **Matris-vektör** – $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ matrisi ve $x \in \mathbb{R}^n$ vektörünün çarpımları \mathbb{R}^m boyutunda bir vektördür:

$$Ax = \begin{pmatrix} a_{r,1}^T x \\ \vdots \\ a_{r,m}^T x \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n a_{c,i} x_i \in \mathbb{R}^m$$

burada $a_{r,i}^T$ A 'nın vektör satırları ve $a_{c,j}$ A 'nın vektör sütunları ve x_i x vektörünün elemanlarıdır.□ **Matris-matris** – $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ matrisi ve $B \in \mathbb{R}^{n \times p}$ matrisinin çarpımları $\mathbb{R}^{m \times p}$ boyutunda bir matristir:

$$AB = \begin{pmatrix} a_{r,1}^T b_{c,1} & \cdots & a_{r,1}^T b_{c,p} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{r,m}^T b_{c,1} & \cdots & a_{r,m}^T b_{c,p} \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n a_{c,i} b_{r,i}^T \in \mathbb{R}^{m \times p}$$

burada $a_{r,i}^T, b_{r,i}^T$ sırasıyla A ve B 'nin vektör satırları ve $a_{c,j}, b_{c,j}$ sırasıyla A ve B 'nin vektör sütunlarıdır.□ **Devrik (Transpoze)** – Bir $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ matrisinin devriği, satır ve sütunların yer değiştirmesi ile elde edilir, ve A^T ile gösterilir:

$$\forall i, j, \quad A_{i,j}^T = A_{j,i}$$

Dipnot: Her A, B için $(AB)^T = B^T A^T$ vardır.□ **Ters** – Tersinir bir A karesel matrisinin tersi, aşağıdaki koşulu sağlayan matristir, ve A^{-1} ile gösterilir:

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I$$

Dipnot: Her karesel matris tersinir değildir. Ayrıca, Her tersinir A, B matrisi için $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ dir.□ **İz** – Bir A karesel matrisinin izi, köşegenindeki elemanlarının toplamıdır, ve $\text{tr}(A)$ ile gösterilir:

$$\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n A_{i,i}$$

Dipnot: A, B matrisleri için $\text{tr}(A^T) = \text{tr}(A)$ ve $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$ vardır.

□ **Determinant** – $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ matrisinin determinanı, $A_{\setminus i, \setminus j}$ gösterimi i -inci satırsız ve j -inci sütunsuz şekilde A matrisi olmak üzere özyinelemeli olarak aşağıdaki gibi ifade edilir, ve $|A|$ ya da $\det(A)$ ile gösterilir:

$$\det(A) = |A| = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} A_{i,j} |A_{\setminus i, \setminus j}|$$

Dipnot: A tersinirdir ancak ve ancak $|A| \neq 0$. Ayrıca, $|AB| = |A||B|$ ve $|A^T| = |A|$.

Matris özellikleri

□ **Simetrik ayrışım** – Verilen bir A matrisi simetrik ve ters simetrik parçalarının cinsinden aşağıdaki gibi ifade edilebilir:

$$A = \underbrace{\frac{A + A^T}{2}}_{\text{Simetrik}} + \underbrace{\frac{A - A^T}{2}}_{\text{Ters simetrik}}$$

□ **Norm** – V vektör uzayı ve her $x, y \in V$ için aşağıdaki özellikleri sağlayan $N : V \rightarrow [0, +\infty]$ fonksiyonu bir normdur:

- $N(x + y) \leq N(x) + N(y)$
- Bir a sabiti için $N(ax) = |a|N(x)$
- $N(x) = 0$ ise $x = 0$

$x \in V$ için en yaygın şekilde kullanılan normlar aşağıdaki tabloda verilmektedir.

Norm	Notation	Definition	Use case
Manhattan, L^1	$\ x\ _1$	$\sum_{i=1}^n x_i $	LASSO regularization
Euclidean, L^2	$\ x\ _2$	$\sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$	Ridge regularization
p -norm, L^p	$\ x\ _p$	$\left(\sum_{i=1}^n x_i^p\right)^{\frac{1}{p}}$	Hölder inequality
Infinity, L^∞	$\ x\ _\infty$	$\max_i x_i $	Uniform convergence

□ **Doğrusal bağımlılık** – Bir vektör kümesinden bir vektör diğer vektörlerin doğrusal birleşimi (kombinasyonu) cinsinden yazılabiliyorsa bu vektör kümesine doğrusal bağımlı denir.

Dipnot: Eğer bu şekilde yazılabilen herhangi bir vektör yoksa bu vektörlere doğrusal bağımsız denir.

□ **Matris rankı** – Verilen bir A matrisinin rankı, $\text{rank}(A)$, bu matrisinin sütunları tarafından üretilen vektör uzayının boyutudur. Bu ifade A matrisinin doğrusal bağımsız sütunlarının maksimum sayısına denktir.

□ **Pozitif yarı-tanımlı matris** – Aşağıdaki koşulu sağlayan bir $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ matrisi pozitif yarı-tanımlıdır ve $A \succeq 0$ ile gösterilir:

$$A = A^T \quad \text{and} \quad \forall x \in \mathbb{R}^n, \quad x^T A x \geq 0$$

Dipnot: Benzer olarak, pozitif yarı-tanımlı bir A matrisi sıfırdan farklı her x vektörü için $x^T A x > 0$ koşulunu sağlıyorsa A matrisine pozitif tanımlı denir ve $A \succ 0$ ile gösterilir.

□ **Özdeğer, özvektör** – Verilen bir $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ için aşağıdaki gibi bir $z \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ vektörü var ise buna özvektör, λ sayısına da A matrisinin öz değeri denir.

$$Az = \lambda z$$

□ **Spektral teorem** – $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ olsun. Eğer A simetrik ise, A matrisi gerçel ortogonal $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ matrisi ile köşegenleştirilebilir. $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ olmak üzere:

$$\exists \Lambda \text{ köşegen, } A = U\Lambda U^T$$

□ **Tekil-değer ayrışımı** – $m \times n$ tipindeki bir A matrisi için tekil-değer ayrışımı; $m \times m$ tipinde bir üniter U , $m \times n$ tipinde bir köşegen Σ ve $n \times n$ tipinde bir üniter V matrislerinin varlığını garanti eden bir parçalama tekniğidir.

$$A = U\Sigma V^T$$

Matris kalkülüsü

□ **Gradyan** – $f : \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$ bir fonksiyon ve $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ bir matris olsun. f nin A ya göre gradyanı $m \times n$ tipinde bir matristir, ve $\nabla_A f(A)$ ile gösterilir:

$$\left(\nabla_A f(A)\right)_{i,j} = \frac{\partial f(A)}{\partial A_{i,j}}$$

Dipnot: f fonksiyonunun gradyanı yalnızca f skaler döndüren bir fonksiyon ise tanımlıdır.

□ **Hessian** – $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ bir fonksiyon ve $x \in \mathbb{R}^n$ bir vektör olsun. f fonksiyonun x vektörüne göre Hessian'ı $n \times n$ tipinde bir simetrik matristir, ve $\nabla_x^2 f(x)$ ile gösterilir:

$$\left(\nabla_x^2 f(x)\right)_{i,j} = \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j}$$

Dipnot: f fonksiyonunun Hessian'ı yalnızca f skaler döndüren bir fonksiyon ise tanımlıdır.

□ **Gradyan işlemleri** – A, B, C matrisleri için aşağıdaki işlemlerin akıldaki bulunmasında fayda vardır:

$$\nabla_A \text{tr}(AB) = B^T \quad \nabla_{A^T} f(A) = (\nabla_A f(A))^T$$

$$\nabla_A \text{tr}(ABA^T C) = CAB + C^T A B^T \quad \nabla_A |A| = |A| (A^{-1})^T$$