14. 고유벡터와 고유값

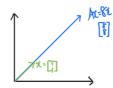
1) Eigenvectors and Eigenvalues

- Eigenvector의 정의: Square matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 의 eigenvector $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ 는 $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$ (λ 는 scalar)를 만족하는 nonzero vector이다.
- Eigenvalue의 정의: Eigenvector의 정의에서, λ를 A의 eigenvalue라고 한다.

2) Transformation의 관점

- Linear transformation T(x) = Ax이 있을 때, x가 eigenvector라고 하면 $T(x) = Ax = \lambda x$ 라고 할 수 있다.
- 즉, linear transformation의 결과 vector는 \mathbf{x} 와 <mark>방향은 같지만 크기가 다른</mark>(λ 에 의해 스케일링된) vector라고 할 수 있다.

e.g.
$$A = \begin{bmatrix} 2 & 6 \\ 5 & 3 \end{bmatrix}$$
 \Rightarrow eigenvector $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ of $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ of $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ \Rightarrow $\begin{bmatrix} 1 \\ 3 \end{bmatrix}$ \Rightarrow $\begin{bmatrix} 1 \\ 3 \end{bmatrix}$ \Rightarrow $\begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix}$ \Rightarrow $\begin{bmatrix}$



3) 계산에서 얻는 이점

- Eigenvalue와 eigenvector는 matrix와 vector의 곱보다 계산량이 적다는 장점이 있다.

4) Eigenvalue와 eigenvector를 구하는 과정에서, column들을 linearly dependent하게 바꿀 수 있다.

- Eigenvalue와 eigenvector는 다음 linear system을 풀어서 구할 수 있다.

$$(A-\chi I)\chi=0$$

- 원래는 linearly independent인 column들일지라도, eigenvalue와 eigenvector를 구하는 과정에서 linearly dependent하게 될 수 있다.

e.g.
$$A = \begin{bmatrix} 2 & 6 \\ 5 & 2 \end{bmatrix}$$
 of all, $\lambda = 8$ old. $(A - \lambda I) \lambda = \begin{bmatrix} -6 & 6 \\ 5 & -5 \end{bmatrix}$ linearly independent linearly dependent