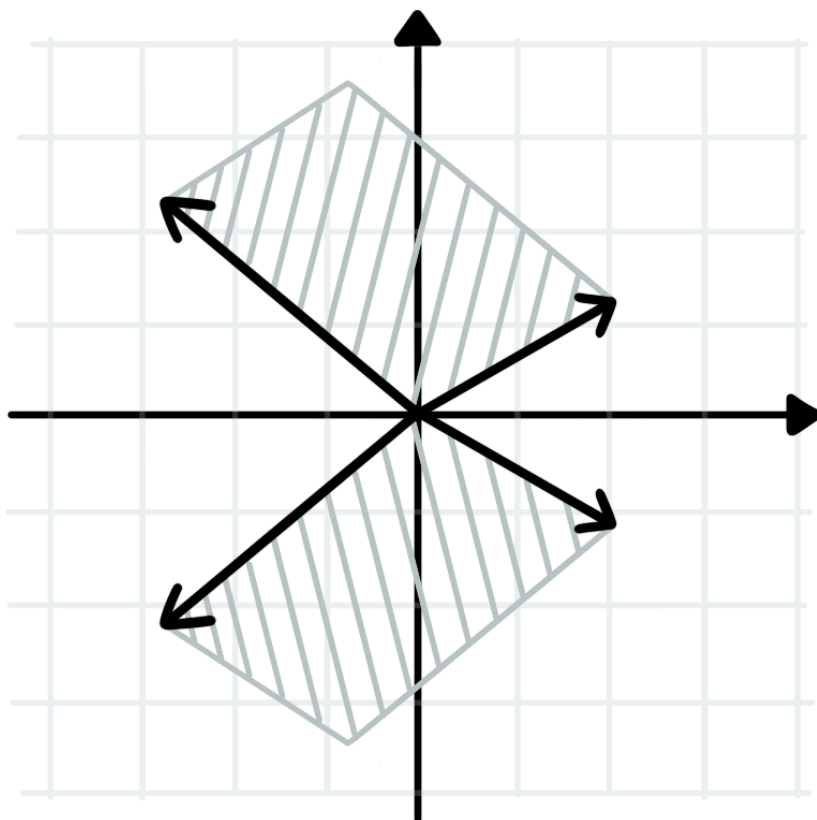

선형대수 복습노트

디멘(최정담)



1. 행렬과 벡터의 연산

Notation. v 는 벡터를 의미하고 \mathbf{x} 는 F^n 의 원소를 의미함. v 를 기저 \mathcal{B} 의 좌표로 나타낸 것을 $\mathbf{v}_{\mathcal{B}}$ 또는 $[v]_{\mathcal{B}}$ 로 적음. \mathbf{v} 는 v 를 표준 기저의 좌표로 나타낸 것이며, 혼돈의 여지가 없을 때 v 와 \mathbf{v} 를 혼용함. 마찬가지로 T 는 선형 변환을 의미하고 \mathbf{M} 은 $M_{n \times m}$ 의 원소를 의미한다. $T: V \rightarrow W$ 에 대해 $[T]_{\mathcal{C}}^{\mathcal{B}}$ 는 V 를 기저 \mathcal{B} 로 표현하고 W 를 기저 \mathcal{C} 로 표현했을 때 T 가 나타내는 변환을 행렬로 적은 것이다.

행분해와 열분해

$$\text{Row: } \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} u_1 x \\ u_2 x \end{pmatrix}$$

$$\text{Column: } \begin{pmatrix} v_1 & v_2 & v_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = x_1 v_1 + x_2 v_2 + x_3 v_3$$

- \mathbf{x}, \mathbf{y} 가 열벡터일 때, $\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$
- $A: n \times m$ 행렬, $B: m \times r$ 행렬 $\Rightarrow AB = A[\mathbf{b}_1 \dots \mathbf{b}_r] = [A\mathbf{b}_1 \dots A\mathbf{b}_r]$

기저 변환

좌표의 기저변환. V 의 기저 $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 에 대해 벡터 $x \in V$ 의 좌표 $\mathbf{x}_{\mathcal{B}}$ 는 다음과 같다.

$$\mathbf{x}_{\mathcal{B}} = B^{-1}\mathbf{x} \quad \text{where} \quad B = [v_1 \ \cdots \ v_n]$$

즉, \mathcal{B} 에서 표준 기저로의 번역은 $\mathbf{x}_{\mathcal{B}} \mapsto \mathbf{x} = B\mathbf{x}_{\mathcal{B}}$ 이다. (Note. B 는 복호화, B^{-1} 은 암호화로 생각할 수 있음)

선형변환의 기저변환. V 의 기저 $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 에 대해 선형변환 $T: V \rightarrow W$ 의 행렬 $\mathbf{T}_{\mathcal{B}}$ 는 다음과 같다.

$$\mathbf{T}_{\mathcal{B}} = B^{-1}TB$$

증명. $\mathbf{x}_{\mathcal{B}} \xrightarrow{B} \mathbf{x} \xrightarrow{T} \mathbf{y} \xrightarrow{B^{-1}} \mathbf{y}_{\mathcal{B}}$

2. 추상 벡터 공간

추상 벡터 공간

정의. 체 F 위에서 정의된 벡터 공간 $(V, +, \cdot)$ 은 다음 공리를 만족한다.

1. $(V, +)$ 는 아벨군이다.
2. (스칼라 곱에 대한 결합법칙) $k_1(k_2v) = (k_1k_2)v$
3. (스칼라 곱에 대한 분배법칙) $k(u + v) = ku + kv$
4. (스칼라 곱에 대한 항등원) $\exists 1 \in F : 1v = v$

정리.

1. $k0 = 0$
2. $0v = 0$
3. $(-1)v = -v$

직합

정의. 두 벡터공간 U, V 에 대해 $W = U + V$ 이고, 임의의 $w \in W$ 에 대해 $w = u + v$ 로 나타내는 방식이 유일할 때 W 를 U 와 V 의 직합이라고 하며 $W = U \oplus V$ 라고 적는다.

정리. $\{U_i\}$ 가 V 의 부분공간일 때 다음은 동치이다.

1. $V = U_1 \oplus U_2$
2. $V = U_1 + U_2$ 이고 $u_1 + u_2 = 0$ only if $u_1, u_2 = 0$
3. $V = U_1 + U_2$ 이고 $U_1 \cap U_2 = \{0\}$

벡터 공간의 분해. V 가 유한 차원 공간이고 $U \leq V$ 일 때 $\exists W \leq V : V = W \oplus U$.

선형 사상

정의. 체 F 위의 벡터 공간 U, V 에 대하여 다음 공리를 만족하는 사상 $T: U \rightarrow V$ 를 선형 사상이라고 한다.

1. $T(u + v) = T(u) + T(v)$

2. $T(av) = aT(v)$

정리. 선형 사상 $T: V \rightarrow W$ 에 대해 V 가 유한 차원일 때, $\dim V = \dim \text{null } T + \dim \text{ran } T$

따름정리. $T \in L(V, V)$ 에 대해 “ T 는 역사상을 가진다” iff “ T 는 전사이다” iff “ T 는 단사이다”

따름정리. 동일한 차원의 유한 차원 벡터 공간은 동형이다.

정리. U 에서 V 로 가는 선형 사상들의 공간 $L(U, V)$ 는 벡터 공간이다.

정리. $\dim L(U, V) = \dim U \times \dim V$

정리. V 가 F -벡터 공간이고 $p \in F[x]$ 일 때 $T \in L(V)$ 에 대해 $p(T)(x) = T(p(x))$ 이다.

3. 고유벡터와 고윳값

불변성

정의. $T \in L(V)$ 와 V 의 부분공간 U 에 대해 $u \in U \Rightarrow T(u) \in U$ 일 때 T 를 U 에 대해 불변이라고 한다.

정리. 유한 차원 복소 벡터 공간 위의 선형 사상은 차원이 1인 어떤 부분공간에서 불변이다.

증명. $v \in V$ 라고 하자. $\dim V = n$ 이라면 $\{v, Tv, T^2v, \dots, T^n v\}$ 는 선형 종속이므로 $a_0v + a_1Tv + \dots + a_nT^n v = 0$ 인 $\{a_i\}$ 가 존재한다. m 이 $a_m \neq 0$ 인 가장 큰 정수라고 하자. $p(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_mx^m$ 는 $C[x]$ 에서 $c(z - \lambda_1)\dots(z - \lambda_m)$ 로 인수분해된다. 그러면 $a_0v + a_1Tv + \dots + a_nT^n v = c(T - \lambda_1I) \dots (T - \lambda_mI)v = 0$ 이므로, 어떤 k 에 대해 $T - \lambda_kI$ 는 단사가 아니다.

정리. 유한 차원 실수 벡터 공간 위의 선형 사상은 차원이 1이거나 2인 어떤 부분공간에서 불변이다.

정리. $T \in L(V)$ 이고 $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 이 V 의 기저라고 하자. TFAE:

1. \mathcal{B} 에 대한 T 의 행렬은 삼각행렬이다.
2. $Tv_k \in \text{span}(v_1, \dots, v_k)$
3. $\text{span}(v_1, \dots, v_k)$ 는 T 에 대해 불변이다.

고유벡터와 고윳값

정의. TFAE

1. $T \in L(V)$ 가 차원이 1인 V 의 부분공간에 대해 불변일 때 해당 부분공간의 기저를 고유벡터라고 한다.
2. 어떤 스칼라 λ 에 대해 $Tv = \lambda v$ 를 만족하는 v 를 고유벡터라고 하고 λ 를 고윳값이라고 한다.
3. $T - \lambda I$ 가 단사가 아니게 되는 λ 를 고윳값이라고 한다.

정리. 모든 복소행렬은 적어도 하나의 고윳값을 가진다.

정리. 서로 다른 고윳값을 가지는 고유벡터들은 선형 독립이다.

증명. k 를 $v_k \in \text{span}(v_1, \dots, v_{k-1})$ 이 되는 가장 작은 정수라고 하자. 즉, $v_k = a_1 v_1 + \dots + a_{k-1} v_{k-1}$ 이다. 양변에 T 를 취하면 $T v_k = \lambda_k v_k = a_1 \lambda_1 v_1 + \dots + a_{k-1} \lambda_{k-1} v_{k-1}$ 이다. 좌변에 $v_k = a_1 v_1 + \dots + a_{k-1} v_{k-1}$ 을 대입해서 정리하면 $a_1(\lambda_k - \lambda_1)v_1 + \dots + a_{k-1}(\lambda_k - \lambda_{k-1})v_{k-1} = 0$ 을 얻는다. 따라서 어떤 $i < k$ 에 대해 $v_i \in \text{span}(v_1, \dots, v_{k-1})$ 이므로 가정에 모순.

정리. 모든 복소행렬은 삼각행렬을 닮은 행렬로 가진다.

증명.

대각화

정리. $n \times n$ 행렬 \mathbf{A} 가 대각화 가능할 필요충분조건은 \mathbf{A} 가 n 개의 선형 독립인 고유벡터를 가지는 것이다. 구체적으로, $\{v_1, \dots, v_n\}$ 가 \mathbf{A} 의 선형 독립인 고유벡터들이고 각 v_i 의 고윳값이 λ_i 일 때, 다음이 성립한다.

$$\mathbf{A} = \mathbf{PDP}^{-1} = [\mathbf{v}_1 \quad \mathbf{v}_2 \quad \dots \quad \mathbf{v}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} [\mathbf{v}_1 \quad \mathbf{v}_2 \quad \dots \quad \mathbf{v}_n]^{-1}$$

Remark. 행렬 \mathbf{A} 의 대각화는 \mathbf{A} 가 (암호화) \rightarrow (확장) \rightarrow (복호화)로 표현되는 기저를 찾는 과정

4. 내적 공간

내적 공간과 노름

정의. 체 F (F 는 실수 또는 복소수) 위에서 정의된 벡터 공간 V 에 대해 연산 $\cdot : V \times V \rightarrow F$ 가 내적이라는 것은 다음 공리를 만족한다는 것이다.

1. $\langle v, v \rangle \geq 0$, 등호는 $v = 0$ 일 때만 성립

2. $\langle u + v, w \rangle = \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle$

cf: $\langle u, v + w \rangle = \langle u, v \rangle + \langle u, w \rangle$

3. $\langle au, v \rangle = a\langle u, v \rangle$

4. $\langle u, v \rangle = \text{conj} \langle v, u \rangle$

cf: $\langle u, av \rangle = \text{conj}(a) \langle u, v \rangle$

정의. 체 F (F 는 실수 또는 복소수) 위에서 정의된 벡터 공간 V 에 대해 연산 $\| \cdot \| : V \rightarrow \mathbb{R}^+$ 가 노름이라는 것은 다음 공리를 만족한다는 것이다.

1. $\|x\| \geq 0$, 등호는 $x = 0$ 일 때만 성립

2. $\|ax\| = |a| \|x\|$

3. $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

정리. $\|u\| := \sqrt{\langle u, u \rangle}$ 는 노름이다

평행사변형 정리. $\|u + v\|^2 + \|u - v\|^2 = 2(\|u\|^2 + \|v\|^2)$

피타고라스의 정리. $u \cdot v = 0$ 이라면 $\|u\|^2 + \|v\|^2 = \|u + v\|^2$

코시-슈바르츠 부등식. $|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|$

증명. $u + v$ 를 u 에 대해 직교 분해해서 증명 (직교 분해의 가능성은 중간값 정리에 의해 보장)

직교 기저

정의. $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 가 V 의 기저이고 각 i 에 대해 $\|v_i\| = 1$ 이며 $\langle v_i, v_j \rangle = 0$ 일 때 \mathcal{B} 는 정규 직교 기저이다.

그람-슈미트 분해. $\{v_1, \dots, v_n\}$ 이 선형 독립인 벡터의 집합일 때, $1 \leq m \leq n$ 에 대해 $\text{span} \{v_1, \dots, v_m\} = \text{span} \{u_1, \dots, u_m\}$ 인 직교 벡터들의 집합 $\{u_1, \dots, u_n\}$ 이 존재한다.

따름정리. 모든 유한 차원 공간은 정규 직교 기저를 가진다.

정리. $T \in L(V)$ 가 어떤 기저에 대해 삼각행렬을 표현으로 가질 때, T 는 직교 기저에 대해 삼각행렬을 표현으로 가진다.

증명. $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 에 대해 $[T]_{\mathcal{B}}$ 가 삼각행렬이라는 것은 $1 \leq j \leq n$ 에 대해 $\{v_1, \dots, v_j\}$ 가 T 에 대해 불변이라는 것이므로 그람-슈미트를 적용할 수 있다.

따름정리: 슈어의 정리. 복소 벡터 위의 선형 변환은 어떤 직교 기저에 대해 삼각행렬로 표현된다.

직교 분해

정의. $U \leq V$ 에 대해 $U^\perp := \{v \in V \mid \forall u \in U : \langle u, v \rangle = 0\}$ (Check: U^\perp 는 벡터 공간이다)

정리.

1. $V = U \oplus U^\perp$
2. $U = (U^\perp)^\perp$

최소화 문제. $U \leq V, v \in V$ 에 대해 $\|v - \pi_U(v)\| \leq \|v - u\|$ 이며 등호는 $u = \pi_U(v)$ 일 때 성립한다.

Remark. 최소화 문제는 초월함수의 근사 등에 사용될 수 있다 (cf. Linear algebra done right, p.115)

5. 디터미넌트

디터미넌트

정의. 다음을 만족하는 함수 $\det: M_n(F) \rightarrow \mathbb{R}$ 를 디터미넌트라고 한다.

1. $\det I = 1$
2. 다중 선형 사상이다. 즉, $\det [\dots k\mathbf{u} + \mathbf{v} \dots] = k \det [\dots \mathbf{u} \dots] + \det [\dots \mathbf{v} \dots]$
3. $\det [\dots \mathbf{u} \dots \mathbf{u} \dots] = 0$

디터미넌트 공식.

1. $\det cA = c^n \det A$
2. $\det [\dots \mathbf{u} \dots \mathbf{v} \dots] = -\det [\dots \mathbf{v} \dots \mathbf{u} \dots]$
3. $\det [\dots \mathbf{u} \dots \mathbf{v} \dots] = \det [\dots \mathbf{u} + k\mathbf{v} \dots \mathbf{v} \dots]$
4. 위삼각행렬의 디터미넌트는 대각선 성분의 곱이다.

Remark. 위 4개의 공식은 가우스 소거법에 대해 디터미넌트를 추적하는 방법을 제공한다.

정리. $\{v_1, \dots, v_n\}$ 이 선형 종속이다 $\Leftrightarrow \det [\mathbf{v}_1 \dots \mathbf{v}_n] = 0$

증명. $\{v_1, \dots, v_n\}$ 가 선형 종속이라면 $A = [\mathbf{v}_1 \dots \mathbf{v}_n]$ 는 가우스 소거법을 거치면 0행을 가진다. 0행을 가지는 행렬은 2에 의해 디터미넌트가 0이며, 가우스 소거법은 nonzero determinant를 보존한다.

정리. 디터미넌트는 유일하다.

증명. f, g 가 디터미넌트라고 하자. $f(\mathbf{A}) = 0$ 인 경우 \mathbf{A} 의 행들은 선형 종속이므로 $g(\mathbf{A}) = 0$ 이다. $f(\mathbf{A}) \neq 0$ 인 경우, 가우스 소거법을 통해 $f(\mathbf{A}) = kf(\mathbf{I}) = k$ 이다. 여기서 k 는 가우스 소거법에 의해서만 결정되므로, $g(\mathbf{A}) = k$ 이다.

정리. 디터미넌트는 곱셈적 함수이다.

증명. 함수 $\phi: M_n(F) \rightarrow \mathbb{R}$ def by $\mathbf{X} \mapsto \det(\mathbf{AX})$ 는 1을 제외한 디터미넌트의 정의를 만족함을 보일 수 있다. 따라서 $\det(\mathbf{AX}) = k \det(\mathbf{X})$ for some $k \in F$ 이다. $\mathbf{X} = \mathbf{I}$ 를 대입하면 $k = \det(\mathbf{A})$ 를 얻는다.

따름정리.

1. $\det \mathbf{A}^{-1} = (\det \mathbf{A})^{-1}$
2. $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$ 라면 $\det \mathbf{A} = \det \mathbf{B}$ 이다.

Remark. 위 정리는 디터미넌트가 행렬에 대한 함수일 뿐 아니라 선형 사상에 대한 함수임을 시사한다.

따름정리. $\{v_1, \dots, v_n\}$ 이 선형 종속이다 $\Leftrightarrow \det [v_1 \dots v_n] = 0$

특성방정식과 중복도

정의. A의 특성방정식은 $\det(A - xI) = 0$ 이다.

정리. 특성방정식의 근은 고윳값이다.

정의.

1. 고윳값 λ 의 기하적 중복도는 $\{v \in V : Av = \lambda v\}$ 의 차원이다.
2. 고윳값 λ 의 대수적 중복도는 특성방정식에서 $x = \lambda$ 의 중복도이다.

정리. A와 B가 닮은 행렬이라면 둘의 특성방정식은 같다.

증명. $\det(PAP^{-1} - xI) = \det(PAP^{-1} - P(xI)P^{-1}) = \det(P(A - xI)P^{-1}) = (\det P)(\det(A - xI))(\det P^{-1}) = \det(A - xI)$

Remark. 위 정리는 특성방정식이 행렬에 대한 방정식일 뿐 아니라 선형 사상에 대한 방정식임을 시사한다.

따름정리. 기하적 중복도 \leq 대수적 중복도

따름정리. T가 대각화 가능할 필요충분조건은 모든 λ 에 대해 (대수적 중복도) = (기하적 중복도)인 것이다.

6. 쌍대 공간

쌍대 공간

정의. 체 F 위 벡터 공간 V 의 쌍대 공간 V^* 은 $(\{\phi: V \rightarrow F : \phi \text{는 선형적}\}, +, \cdot)$ 인 F -벡터 공간이다. 또한, V^* 의 원소들을 범함수functional이라고 부른다.

쌍대-내적 대응. $\phi \in V^*$ 라면 임의의 $u \in V$ 에 대해 $\phi(u) = \langle u, v_\phi \rangle$ 가 되도록 하는 벡터 v_ϕ 가 유일하게 존재한다.

증명. $\{e_1, \dots, e_n\}$ 을 V 의 직교 기저라고 하자. 그러면 $\phi(u) = \phi(\langle u, e_1 \rangle e_1 + \dots + \langle u, e_n \rangle e_n) = \langle u, e_1 \rangle \phi(e_1) + \dots + \langle u, e_n \rangle \phi(e_n) = \langle u, v_\phi := \text{conj}(\phi(e_1))e_1 + \dots + \text{conj}(\phi(e_n))e_n \rangle$

Remark. 위의 증명은 쌍대 공간이 $v \mapsto \langle \cdot, v \rangle$ 를 통해 원 공간과 일대일 대응 관계에 있음을 시사한다.

어드조인트

정의. $T \in L(V, W)$ 에 대해 $(v \mapsto \langle Tv, w \rangle) \in V^*$ 가 $v \mapsto \langle v, T^*w \rangle$ 와 같아지는 $T^* \in L(W, V)$ 가 쌍대-내적 대응에 의해 유일하게 존재한다. T^* 을 T 의 어드조인트라고 한다.

정리.

1. $T^{**} = T$
2. $(aT)^* = \text{conj}(a) T^*$
3. $(S + T)^* = S^* + T^*$
4. $(ST)^* = T^*S^*$
5. $I^* = I$

정리. $T \in L(V, W)$ 에 대해 다음이 성립한다.

1. $\text{null } T^* = (\text{range } T)^\perp$
2. $\text{range } T^* = (\text{null } T)^\perp$
3. $\text{null } T = (\text{range } T^*)^\perp$
4. $\text{range } T = (\text{null } T^*)^\perp$

증명. $w \in \text{null } T^* \Leftrightarrow T^*w = 0 \Leftrightarrow \forall v \langle T^*w, v \rangle = 0 \Leftrightarrow \forall v \langle w, Tv \rangle = 0 \Leftrightarrow w \in (\text{range } T)^\perp$

쌍대의 전치

정리. $T \in L(V, W)$ 라고 하자. $E = \{e_1, \dots, e_n\}$ 와 $F = \{f_1, \dots, f_m\}$ 가 각각 V 와 W 의 정규 직교 기저일 때, 다음이 성립한다.

$$[T^*]_F^E = \left([T]_E^F\right)^\dagger$$

여기서 \dagger 는 복소 전치 연산이다.

7. 스펙트럼 정리

자기 어드조인트

정의. $T \in L(V)$ 에 대해 $T = T^*$ 일 때 T 를 자기 어드조인트self-adjoint라고 한다.

복소 어드조인트 판별법. $T \in L(C)$ 가 자기 어드조인트이다 $\Leftrightarrow \forall v \in V : \langle Tv, v \rangle \in \mathbb{R}$

증명.

Claim 1) $\forall v \langle Tv, v \rangle = 0 \Rightarrow T = 0$

Pf1) $\langle Tu, w \rangle = (\langle T(u+w), u+w \rangle - \langle T(u-w), u-w \rangle + \langle T(u+iw), u+iw \rangle - \langle T(u-iw), u-iw \rangle)/4 = 0$

Claim 2) $\forall v \langle Tv, v \rangle \in \mathbb{R} \Rightarrow \forall v, w \langle Tv, w \rangle \in \mathbb{R}$

Pf2) Pf1과 동일

본 증명: Claim 2에 의해 $\langle u, Tw \rangle = \langle Tw, u \rangle = \langle w, T^*u \rangle$ 이므로 $\langle u-w, Tw - T^*u \rangle = 0$. 마찬가지로 $\langle u-w, Tu - T^*w \rangle = 0$. 따라서 $\langle u-w, (T^* - T)(u-w) \rangle = 0$. Claim 1에 의해 $T^* = T$.

자명한 어드조인트 판별법. $T \in L(V)$ 가 자기 어드조인트라면, $\forall v \in V : \langle Tv, v \rangle = 0 \Leftrightarrow T = 0$

증명. V 가 복소 벡터 공간일 때 Claim 1에 의해 증명, 실수 벡터 공간일 때 $\langle Tu, w \rangle = (\langle T(u+w), u+w \rangle - \langle T(u-w), u-w \rangle)/4$ 를 이용해 증명.

정규성

정의. $T \in L(V)$ 에 대해 $TT^* = T^*T$ 일 때 T 를 정규normal라고 한다. (Remark: 자기 어드조인트 \Rightarrow 정규)

정규 판별법. $T \in L(V)$ 가 정규이다 $\Leftrightarrow \forall v \in V : \|Tv\| = \|T^*v\|$

정규 고유벡터의 쉐레. T 가 정규라고 하자. v 가 고윳값이 λ 인 T 의 고유벡터라면 v 는 고윳값이 $\text{conj}(\lambda)$ 인 T^* 의 고유벡터이다.

증명. $0 = \|(T - \lambda I)v\| = \|(T - \lambda I)^*v\| = \|(T^* - \text{conj}(\lambda)I)v\|$

정규 변환의 직교성. T 가 정규라면, T 의 고유벡터들은 서로 직교한다. (normal의 어원)

증명. u, v 의 고윳값이 α, β 라면 $(\alpha - \beta)\langle u, v \rangle = \langle \alpha u, v \rangle - \langle u, \text{conj}(\beta)v \rangle = \langle Tu, v \rangle - \langle u, T^*v \rangle = 0$

스펙트럼 정리

복소 스펙트럼 정리. $T \in L(\mathbb{C})$ 에 대해, T 가 정규이다 $\Leftrightarrow T$ 의 고유벡터들은 V 의 직교 기저이다

증명.

(\Leftarrow) T 의 고유벡터들로 이루어진 직교 기저를 \mathcal{B} 라고 하면 $[T]_{\mathcal{B}}$ 는 대각행렬이다. T^* 의 행렬 표현은 같은 기저 하에서 T 의 전치이므로, $[T^*]_{\mathcal{B}}$ 또한 대각행렬이다. 대각행렬은 교환법칙을 만족하므로 $TT^* = T^*T$ 이다.

(\Rightarrow) $[T]_{\mathcal{B}}$ 가 삼각행렬이 되도록 하는 직교 기저 \mathcal{B} 가 존재한다. $[T]_{\mathcal{B}} = ([T^*]_{\mathcal{B}})^{\dagger}$ 와 $\|Tv\| = \|T^*v\|$ 로부터 얻어짐.

어드조인트 스펙트럼 정리. 자기 어드조인트 변환은 고윳값을 가진다.

증명.

보조정리. $T \in L(V)$ 가 자기 어드조인트이고 $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ 에 대해 $\alpha^2 < 4\beta$ 일 때 $T^2 + \alpha T + \beta I$ 는 가역이다.

증명. $\langle (T^2 + \alpha T + \beta I)v, v \rangle = (\|Tv\| - |\alpha| \|v\|/2)^2 + (\beta - \alpha^2/4)\|v\|^2 > 0$.

이제 “실수 변환은 차원이 1 또는 2인 불변 부분공간을 가진다”의 증명을 발전시키면 됨.

Remark. 자기 어드조인트 변환의 고윳값은 모두 실수이다.

증명. $Tv = \lambda v$ 일 때, $\lambda \|v\|^2 \langle Tv, v \rangle = \langle v, T^*v \rangle = \langle v, Tv \rangle = \text{conj}(\lambda)\|v\|^2$

실수 스펙트럼 정리. $T \in L(\mathbb{R})$ 에 대해, T 가 자기 어드조인트이다 $\Leftrightarrow T$ 의 고유벡터들은 V 의 직교 기저이다

증명.

(\Leftarrow) 복소 스펙트럼 정리와 같음

(\Rightarrow) $\dim V$ 에 대한 귀납법: $\dim V = 1$ 일 때 자명.

T 가 자기 어드조인트이므로 고윳값 λ 를 가진다. $u \in V$ 를 λ 의 고유벡터 중 노름이 1인 벡터라고 하고, $U = \text{span}\{u\}$ 라고 하자. $v \in U^{\perp}$ 에 대해 $\langle u, Tv \rangle = \langle Tu, v \rangle = \lambda \langle u, v \rangle = 0$ 이므로 $Tv \in U^{\perp}$ 이다. 즉 U^{\perp} 는 T 에 대해 불변이므로 $S = T|_{U^{\perp}}$ 는 연산자이며, 특히 자기 어드조인트이다. 귀납 가정에 의해 S 의 고유벡터들은 U^{\perp} 의 직교 기저 \mathcal{B} 를 이룬다. \mathcal{B} 에 u 를 추가하여 U 의 직교 기저 \mathcal{B}' 를 얻는다.