```
78강 직고행렬의 성질 (orthogonal matrix)
   Thm A-1 = AT 이면 A를 직고했건 이라
    pt) ⇒ A가 직고해결임을 되다.
T(x) = Ax ⇒ 직고변환이라면?
    \forall x, y \in \mathbb{R}^n
T(x) \cdot T(y) = Ax \cdot Ay
= (Ax)^T Ay
= x^T A \cdot Ay
= x^T A \cdot Ay
= x^T Y = x \cdot Y

\Leftarrow T(z) \cdot T(y) = x \cdot y = x \overline{y} \qquad T

= A_x \cdot A_y = x \overline{A} \cdot A_y

AAT-I
AATA= KA AAT-ATA= I A-= AT
  A= KA
    k = I
 Thm A가 직고해결이면 A의 열벡터는 모두
              orthonormal (경규정교) 하다.
 pf) A: nun offer E= 3e, e, ..., en 3

+ standard unit vectors
       e(=(1,0,0,...,0), e1=(0,1,0,...,0)
          1) 32
                e: 1 e; (i≠j) = (Aei)1(Aej)
    A = \begin{bmatrix} v_1 v_2 \cdots v_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 & e_5 & e_5 \\ \vdots & \vdots \end{bmatrix} \Rightarrow (v_i) \perp (v_j)
      11) 정규
    1 = 1 eill = 11(Ae)11 = 11/211
    Thm A의 어릴 더 들어 정규지고하면 A-1= A-1 이다. (즉, A는 직고행결.)
pf) ATA=I A=[a, a, ... an]

A^{T}A = \begin{bmatrix} a_{1}^{T} \\ \vdots \\ a_{n}^{T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{1} & a_{2} & \cdots & a_{n} \end{bmatrix} \xrightarrow{\tau} ||a_{2}|| = 1

                           = rata, ata ... atan
                         = \begin{bmatrix} ||a_1||^2 & a_1 \cdot a_2 & \cdots & a_n \cdot a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & a_n \cdot a_n \end{bmatrix}
= \begin{bmatrix} ||a_1||^2 & a_1 \cdot a_2 & \cdots & a_n \cdot a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & a_n \cdot a_n \end{bmatrix}
= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_n \cdot a_n \end{bmatrix}
= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_n \cdot a_n \end{bmatrix}
```

Thm A > 2/2 = 3/2 = 0/2

Thm A, B 가 작고 행근 등이 다.
AB도 작고 행근 등이다.
pf) (AB) - = B - A - = B - A - = (AB) -

Thm A가 정근행력이면

pt) ATA = (1)

det (ATA) = 1

(det (AT) · det(A) = 1

det (A) · det(A) = 1

det(A) · det(A) = 1