2次元の場合について考える. 今, X は

$$X = \begin{pmatrix} x_{1,1} & x_{1,2} \\ \vdots & \vdots \\ x_{N,1} & x_{N,2} \end{pmatrix}$$

であるとする. また、X は中心化されていると仮定する. すなわち

$$\bar{x_k} := \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_{i,k} = 0 \quad (k = 1, 2)$$

であるとする.

 $X^TX$  の 2 次形式を最大にする単位ベクトル  $u \in \mathbb{R}^2$  を考えたい. これはラグランジュの未定乗数法より,ある実数 X' が存在して

$$F(u, \lambda) := u^T X^T X u - \lambda (1 - ||u||_2^2)$$

に対して

$$\frac{\partial F}{\partial u}(u,\lambda') = \frac{\partial F}{\partial \lambda}(u,\lambda') = 0$$

を満たしている. ここで、  $\frac{\partial F}{\partial u}(u,\lambda) = 0$  であることより

$$2X^T X u - 2\lambda' u = 0$$
$$\cdot X^T X u = \lambda' u$$

が成立している. したがって求める u は存在すれば  $X^TX$  の固有値となることがわかる. また、上式の両辺に  $u^T$  をかけることで

$$u^T X^X X u = u^T \lambda u = \lambda ||u||_2^2 = \lambda$$

となることがわかる. 上式より  $X^TX$  の 2 次形式の最大値は  $X^TX$  の最大固有値であることがわかる.

また

$$u^T X^T X u = \sum_{i=1}^{N} (x_{i,1} u_1 + x_{i,2} u_2)^2$$

であることより、上式の左辺は X の各行ベクトルを u に射影したものの分散に一致することがわかる。したがって  $X^TX$  の最大固有値は、Xu の分散が最大になるように u をとったときの 2 次形式  $u^TX^TXu$  に等しいことが言える。

図でのイメージは以下のようになる