

力学的シンセシス (3)

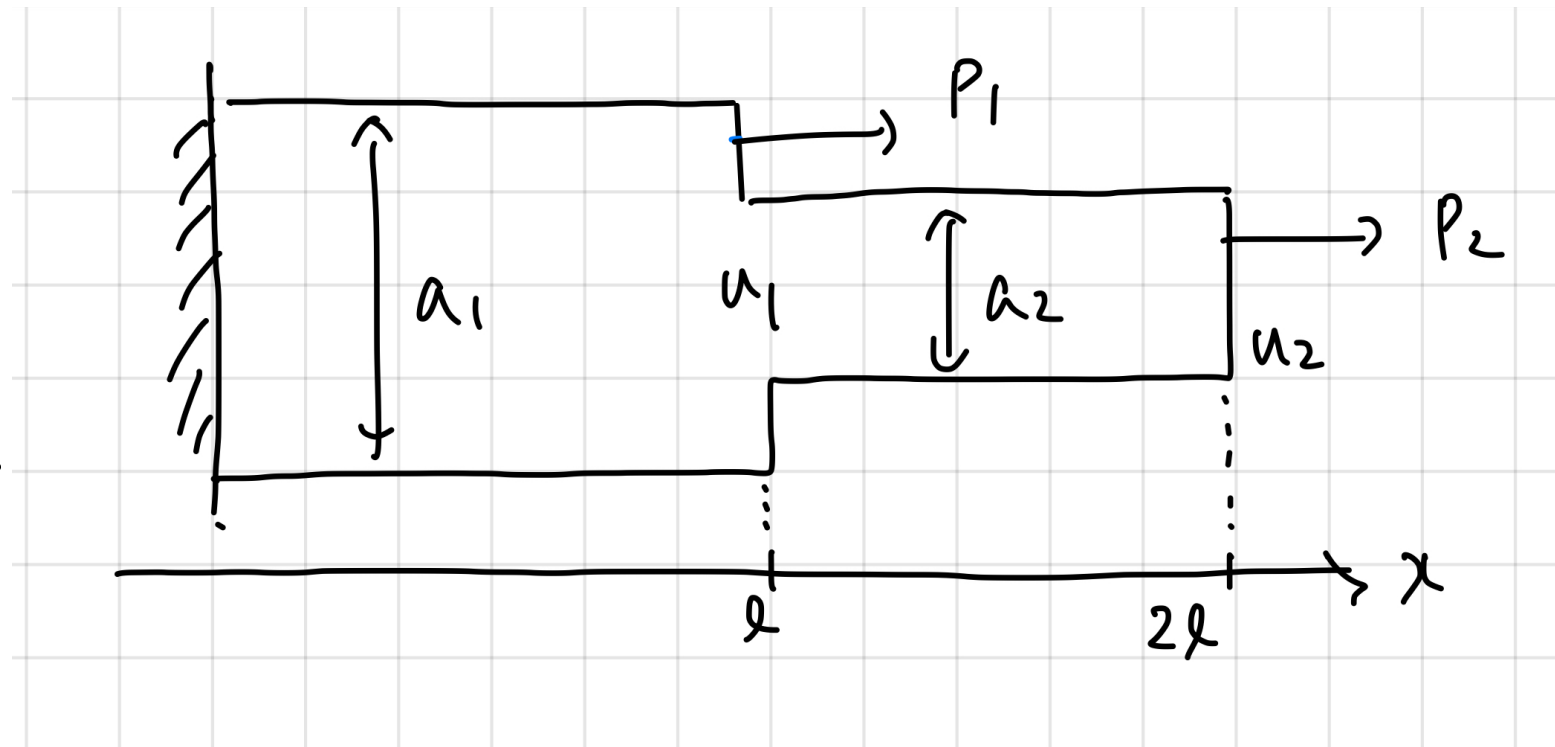
システムデザイン工学科

飯盛 浩司

はじめに

[復習] 力学的シンセシス (特に最適設計問題) で取り扱う問題の例：

Find $\mathbf{a} = (a_1, a_2)^t$
such that $\min f(\mathbf{a}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{p}$
subject to $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$
 $a_1\ell + a_2\ell \leq c$



➡ 局所最適解を探すためには目的関数の勾配を計算する必要がある

今日の目標: 感度解析の方法を学ぶ

不等式制約がない場合

当面の間、以下の不等式制約がない問題を考えよう：

Find $\mathbf{a} = (a_1, a_2)^t$ such that $\min f(\mathbf{a}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{p}$ subject to $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$.

→ $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を満たす \mathbf{u} に対して ∇f を求めれば良い.

[復習] 仮想仕事の原理を使うと $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を具体的に書ける→解ける

$$\frac{E}{\ell} \begin{pmatrix} a_1 + a_2 & -a_2 \\ -a_2 & a_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \frac{\ell}{E} \begin{pmatrix} \frac{1}{a_1} & \frac{1}{a_1} \\ \frac{1}{a_1} & \frac{1}{a_1} + \frac{1}{a_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \end{pmatrix} = \frac{\ell}{E} \begin{pmatrix} \frac{p_1 + p_2}{a_1} \\ \frac{p_1 + p_2}{a_1} + \frac{p_2}{a_2} \end{pmatrix}$$

感度解析法1: 代入法

$$f(\boldsymbol{a}) = \boldsymbol{u} \cdot \boldsymbol{p}$$

=

$$\nabla f = -\frac{\ell}{E} \begin{pmatrix} \frac{(p_1 + p_2)^2}{a_1^2} \\ \frac{p_2^2}{a_2^2} \end{pmatrix}$$

感度解析法2: 直接微分法 1/3

$f(\mathbf{a}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{p} \Rightarrow \frac{\partial f}{\partial a_i} = \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} \cdot \mathbf{p}$ なので, $\frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i}$ が計算できれば良さそう.

➡ $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ の両辺を a_i で微分する.

$$\frac{\partial \mathbf{K}}{\partial a_i} \mathbf{u} + \mathbf{K} \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} = \mathbf{0} \quad \Leftrightarrow \quad \mathbf{K} \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} = -\frac{\partial \mathbf{K}}{\partial a_i} \mathbf{u} \text{ を解けば良い.}$$

注: $\mathbf{K} = \frac{E}{\ell} \begin{pmatrix} a_1 + a_2 & -a_2 \\ -a_2 & a_2 \end{pmatrix}$ と陽に書けているので $\frac{\partial \mathbf{K}}{\partial a_i}$ は簡単に計算できる.

感度解析法2: 直接微分法 2/3

$$\frac{\partial f}{\partial a_1} = -\frac{\ell}{E} \frac{(p_1 + p_2)^2}{a_1^2}$$

$$\frac{\partial f}{\partial a_2} = -\frac{\ell}{E} \frac{p_2^2}{a_2^2}$$

感度解析法2: 直接微分法 3/3

Find $\mathbf{a} = (a_1, a_2)^t$ such that $\min f(\mathbf{a}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{p}$ subject to $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を解きたい.

まとめ: 直接微分法

1. $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を解く.
2. $\mathbf{K} \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} = -\frac{\partial \mathbf{K}}{\partial a_i} \mathbf{u}$ (for $i = 1, \dots, n$) を解く.
3. $\frac{\partial f}{\partial a_i} = \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} \cdot \mathbf{p}$ を計算する.

注: n 元の連立方程式を n 回解く必要がある.

感度解析法2: 直接微分法 3/3

Find $\mathbf{a} = (a_1, a_2)^t$ such that $\min f(\mathbf{a}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{p}$ subject to $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を解きたい.

まとめ: 直接微分法

1. $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を解く.
2. $\mathbf{K} \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} = -\frac{\partial \mathbf{K}}{\partial a_i} \mathbf{u}$ (for $i = 1, \dots, n$) を解く.
3. $\frac{\partial f}{\partial a_i} = \frac{\partial \mathbf{u}}{\partial a_i} \cdot \mathbf{p}$ を計算する.

注: n 元の連立方程式を n 回解く必要がある.

感度解析法3: 随伴変数法 1/2

Lagrange乗数 $\tilde{u} = (\tilde{u}_1, \tilde{u}_2)^t$ を使って目的関数を以下のように書き換える:

$$\mathcal{L}(a) = f(a) - \tilde{u}^t (\underbrace{Ku - p}_{u \text{ が制約を満たすなら零}})$$

$Ku = p$ を満たすなら $\nabla f = \nabla \mathcal{L} \Rightarrow \nabla \mathcal{L}$ を求めれば良い.

感度解析法3: 随伴変数法 2/2

Find $\mathbf{a} = (a_1, a_2)^t$ such that $\min f(\mathbf{a}) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{p}$ subject to $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を解きたい.

まとめ: 随伴変数法

1. $\mathbf{K}\mathbf{u} = \mathbf{p}$ を解く.
2. $\mathbf{K}^t \tilde{\mathbf{u}} = \mathbf{p}$ を解く.
3. $\frac{\partial f}{\partial a_i} = \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial a_i} = -\tilde{\mathbf{u}}^t \frac{\partial \mathbf{K}}{\partial a_i} \mathbf{u}$ を計算する.

注: n 元の連立方程式を2回解けば良い (自己随伴問題ならば1回で良い).