

人間—自動車系の最適設計 (第1報)

On the Problem of an Optimum Design of an Automobile as a Man-machine System (Report 1)

安部 正 人*

Masato ABE

1. ま え が き

自動車为例にとり、その設計変数 (パラメータ) の最適化について、種々の角度から、研究を行なっているが、ここでは、その一部として、一般的な問題の定式化と、系のパラメーターが、ある確率で分布しているときの問題について述べる。

2. 問題の定式化

対象にする系が次式でしめされているとする。

$$\dot{\mathbf{X}} = \mathbf{A}(\mathbf{v}) \cdot \mathbf{X} + \mathbf{B}(\mathbf{v}) \quad (1)$$

(線形でなくてもよいが、説明の便宜上線形とする)

今、一般に次のような形で評価関数が与えられたとする。

$$I = F[f(\mathbf{X}(t, \mathbf{v}))] \quad (2)$$

ここに、 F は、 t (時間) その他に関するオペレーションである。最終的には、 I は \mathbf{v} の関数として形式的に、

$$I = I(\mathbf{v}) \quad (3)$$

と書くことができる。ただし \mathbf{v} は、 v_1, v_2, \dots, v_n の n 個の設計変数よりなる、ベクトル量である。

この \mathbf{v} に関する拘束条件として

$$g_i(\mathbf{v}) \geq 0 \quad (i=1, 2, \dots, m) \quad (4)$$

$$f_i(\mathbf{v}) = 0 \quad (i=1, 2, \dots, l) \quad (5)$$

が与えられているとする。結局問題は、(4)、(5)の条件のもとで(3)を最適化するという、非線形計画の問題になる。これを、最大傾斜法に基づいた、線形計画による、逐次近似で解く方法を述べる。

今、この問題の1つの可能解を $\mathbf{v}_0 (v_{10}, v_{20}, \dots, v_{n0})$ とする、これを規準にして、

$$|v_i - v_{i0}| \leq \delta_0 \quad i=1, 2, \dots, n \quad (6)$$

$$I \doteq I(\mathbf{v}_0) + \partial I / \partial \mathbf{v}_0 \cdot (\mathbf{v} - \mathbf{v}_0) \quad (7)$$

$$g_i \doteq g_i(\mathbf{v}_0) + \partial g_i / \partial \mathbf{v}_0 \cdot (\mathbf{v} - \mathbf{v}_0) \quad (8)$$

$$f_i \doteq f_i(\mathbf{v}_0) + \partial f_i / \partial \mathbf{v}_0 \cdot (\mathbf{v} - \mathbf{v}_0) \quad (9)$$

となるように δ_0 を微小にとる。

(4)、(5)に(8)、(9)を代入して

$$\partial g_i / \partial \mathbf{v}_0 \cdot \mathbf{v} \geq \partial g_i / \partial \mathbf{v}_0 \cdot \mathbf{v}_0 - g_i(\mathbf{v}_0) \quad (10)$$

$$\partial f_i / \partial \mathbf{v}_0 \cdot \mathbf{v} = \partial f_i / \partial \mathbf{v}_0 \cdot \mathbf{v}_0 - f_i(\mathbf{v}_0) \quad (11)$$

そこで、(7)に注意して、(6)、(10)、(11)の条件の下に、

$$(\partial I / \partial \mathbf{v}_0) \cdot \mathbf{v} \quad (12)$$

を最大または最小にする問題を考える。これは \mathbf{v} についての線形計画問題である。この最適点を $\mathbf{v} = \mathbf{v}_1$ とする。次に、この \mathbf{v}_1 を規準にして、 $|v_i - v_{i1}| \leq \delta_1$ 、なる \mathbf{v} に

ついて、同様な手法で、 $\mathbf{v} = \mathbf{v}_2$ を求める。以下これを逐次くり返して、(2)、(4)、(5)、で表わされる、非線形計画問題の最適点 $\mathbf{v} = \mathbf{v}^*$ を求める。このとき、 $\delta_0 > \delta_1 > \dots > 0$ のごとく δ_i を決めるのが良い。さらに、初期値 \mathbf{v}_{01} より到達した、例えば最大値を I_1 とする。 $I = I_1$ として次に他の初期値 \mathbf{v}_{02} をとり、その到達値を I_2 とする。 $I_2 \leq I_1$ ならそのまま、 $I_2 > I_1$ なら $I = I_2$ として、他の初期値 \mathbf{v}_{03} でくりかえす。このくりかえしを適当な回数、異なる初期値に対して行なう。このようにすれば、ピークが複数個存在する場合の問題も解決できる。なお、拘束条件として、(4)、(5)のように単純な \mathbf{v} の関数としたが、これは、評価関数(2)のような形をしていても、この方法は適用できる。すなわち拘束条件として

$$G_i[g_i(\mathbf{X}(t, \mathbf{v}))] \geq 0 \quad F_i[f_i(\mathbf{X}(t, \mathbf{v}))] = 0$$

であっても良い。以上の論理で、一般に評価関数と拘束条件が与えられた場合、最適な設計変数を探索することができる。

ここで、線形計画の評価関数(12)の係数 $\partial I / \partial \mathbf{v}$ の求め方を考える。一般に、 I は \mathbf{v} の関数として、具体的に表現することはむずかしいが、(2)より

$$\partial I / \partial \mathbf{v} = F[\partial f(\mathbf{X}) / \partial \mathbf{X} \cdot \partial \mathbf{X} / \partial \mathbf{v}]$$

ここに、 \mathbf{X} は(1)の解であり、 $\partial \mathbf{X} / \partial \mathbf{v}$ は、(1)を \mathbf{v} で微分することにより

$$\partial \dot{\mathbf{X}} / \partial \mathbf{v} = \mathbf{A} \cdot \partial \mathbf{X} / \partial \mathbf{v} + \partial \mathbf{A} / \partial \mathbf{v} \cdot \mathbf{X} + \partial \mathbf{B} / \partial \mathbf{v}$$

の解であることがわかるから、 $\partial I / \partial \mathbf{v}$ は計算できる。この $\partial \mathbf{X} / \partial \mathbf{v}$ が(1)の感度係数である。

3. 系のパラメーターが、ある確率で分布している場合の問題

$$\dot{\mathbf{X}} = \mathbf{A}(\mathbf{q}, \mathbf{v}) \mathbf{X} + \mathbf{B}(\mathbf{q}, \mathbf{v}) \quad (13)$$

なる系を考える。ここでパラメーター \mathbf{q} は、ある既知の確率で分布するとする。ただし \mathbf{q} は独立な確率変数である。2で考えたと同じように、次のような I を考える。

$$I = F[f(\mathbf{X}(t, \mathbf{q}, \mathbf{v}))] = I(\mathbf{q}, \mathbf{v}) \quad (14)$$

\mathbf{q} がある確率分布で変動したとき、 I はどう変動するかをみるために、その平均および分散を求める。

(a) \mathbf{q} が平均値 \mathbf{q}_0 のまわりで微小変動する場合 $\mathbf{q} = \mathbf{q}_0 + \Delta \mathbf{q}$ とする。

この $\Delta \mathbf{q}$ がある確率分布に従うとする。但し、 $\Delta \mathbf{q}$ の平均は、0である。すなわち

$$E[\Delta \mathbf{q}_i] = 0 \quad (i=1, 2, \dots, m)$$

* 東京大学生産技術研究所 第2部

ここに \mathbf{q} は, q_1, q_2, \dots, q_m , の一般に m 個の要素よりなるベクトルである. $\Delta \mathbf{q}$ が微小であるから

$$I \doteq I(\mathbf{q}_0, \mathbf{v}) + \partial I / \partial \mathbf{q}_0 \cdot \Delta \mathbf{q} \\ \doteq I_0 + \sum_{i=1}^m (\partial I / \partial q_{i0}) \cdot \Delta q_i$$

ゆえに I の平均は

$$E[I] = E[I_0 + \sum_{i=1}^m (\partial I / \partial q_{i0}) \Delta q_i] = I_0$$

分散は, Δq_i の分散を $\sigma^2(\Delta q_i) = \sigma_i^2$ ($i=1, 2, \dots, m$) とすれば

$$\sigma^2(I) = \sum_{i=1}^m (\partial I / \partial q_{i0})^2 \cdot \sigma^2(\Delta q_i) = \sum_{i=1}^m (\partial I / \partial q_{i0})^2 \cdot \sigma_i^2$$

となる.

今この分散を, 2 で述べた, 評価関数に適用することを考える. このとき, 線形計画の逐次近似を行なう場合, 評価関数の係数を計算するため, $\partial^2 I / \partial \mathbf{q} \cdot \partial \mathbf{v}$, すなわち, $\partial^2 \mathbf{X} / \partial \mathbf{q} \partial \mathbf{v}$ が必要になる. これは (13) を \mathbf{q}, \mathbf{v} について 2 階微分することによって (15) の解になることがわかる.

$$\partial^2 \mathbf{X} / \partial \mathbf{q} \partial \mathbf{v} = \mathbf{A} \cdot \partial^2 \mathbf{X} / \partial \mathbf{q} \partial \mathbf{v} + \partial \mathbf{A} / \partial \mathbf{q} \cdot \partial \mathbf{X} / \partial \mathbf{v} \\ + \partial^2 \mathbf{A} / \partial \mathbf{q} \partial \mathbf{v} \cdot \mathbf{X} + \partial \mathbf{A} / \partial \mathbf{v} \cdot \partial \mathbf{X} / \partial \mathbf{q} + \partial^2 \mathbf{B} / \partial \mathbf{q} \partial \mathbf{v} \quad (15)$$

(b) \mathbf{q} の変動が大きく, I が \mathbf{q} の変動分に対して線形化できない場合

このときは, 平均および分散は, 直接積分することにより求められる. \mathbf{q} はおのおの独立に, 次のような確率分布関数を持つとする.

$$q_1 \cdots f_1(q_1) \\ q_2 \cdots f_2(q_2) \\ \vdots \\ q_m \cdots f_m(q_m)$$

q_1, q_2, \dots, q_m の同時確率分布関数は, $\prod_{i=1}^m f_i(q_i)$

であるから, I の期待値は

$$E[I] = \iiint \cdots \int I(\mathbf{q}, \mathbf{v}) \prod_{i=1}^m f_i(q_i) \cdot d q_i$$

$$\text{分散は } \sigma^2[I] = E[I^2] - (E[I])^2 \\ = \iiint \cdots \int I^2(\mathbf{q}, \mathbf{v}) \prod_{i=1}^m f_i(q_i) d q_i \\ - \left[\iiint \cdots \int I(\mathbf{q}, \mathbf{v}) \prod_{i=1}^m f_i(q_i) d q_i \right]^2$$

となる.

このように (a), (b) で求められた分散を評価関数に選べば, 変動ベクトル \mathbf{q} の影響が, 最小な系の設計が可能となる. 次に, 系 (13) において, たとえば

$$\mathbf{G}[g(\mathbf{X}(t, \mathbf{q}, \mathbf{v}))] \geq a \quad (16)$$

が望ましいと考える. \mathbf{G} は前と同じオペレーションである. ここで \mathbf{q} がある確率分布に従い変動するとき, (16) の条件を侵す場合がある. \mathbf{q} の変動が, それぞれ独立に $f_i(q_i)$ ($i=1, 2, \dots, m$) なる確率分布関数に従うとき

(16) のリスクを侵す確率が計算できる.

リスクを侵す確率 p は

$$p = \iiint \cdots \int \prod_{i=1}^m f_i(q_i) \cdot d q_i \quad (17) \\ \mathbf{q} \in \mathbf{R}(\mathbf{v})$$

ただし, $\mathbf{q} \in \mathbf{R}(\mathbf{v}) \equiv \mathbf{G}[g(\mathbf{X}(t, \mathbf{q}, \mathbf{v}))] \geq a$

この p は, パラメータ \mathbf{v} の関数となる. $p = p(\mathbf{v})$

この p を求める場合 (16) 式を直接, 領域 $\mathbf{q} \in \mathbf{R}(\mathbf{v})$ 内で積分して求めることも可能であるが, ここでは, 一種のモンテカルロ法によって求めることを考える.

今, 2 変数 q_1, q_2 の場合を考える. (図 1 参照) まず,

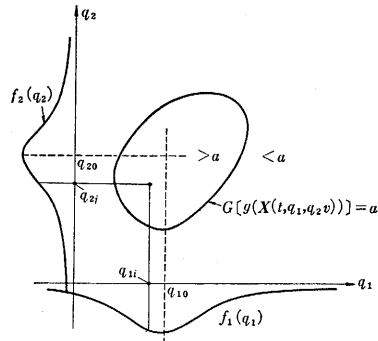


図 1

分布 $f_1(q_1), f_2(q_2)$ に従う乱数を発生し (q_{1i}, q_{2i}) を一組つくる. もし,

$$\mathbf{G}[g(\mathbf{X}(t, q_1, q_2, \mathbf{v}))] \leq a \quad (18)$$

ならば, リスクを侵す点となる. これを i, j について多数回くりかえす. (18) を満たした点の総数を m とする.

実験回数を N とすると $p = m/N$ となる.

この P が \mathbf{v} によって変わるから, これを評価関数にすれば, \mathbf{q} の変動によって (16) の条件を侵す確率が, 最小な設計を行なうことができる.

4. む す び

以上, 自動車の最適設計の第 1 報として, 最適化の手法, および系のパラメーターが確率分布をしている場合の問題について述べたが, 今, これらの問題についてさらに研究を進める一方, 実際の問題に適用した場合, についても研究を進めている. さらに, 人間の, 人間—機械系, に対する評価の問題, 自動車の場合には, いわゆるフィーリングの問題などについて, 最適設計を行なう前の問題として, 設計者が, 意志を合理的に決定するには, すなわち, 評価関数として, 何を, どう選択したら良いかを決定するには, どのような手段で, いかに考えたらよいか, という観点から, 研究を進めている. なお本研究を進めるにあたり, ご指導頂いている, 第 2 部平尾収教授および, 工学部井口助教授に, ここに謝意を表する. (1969年5月21日受理)