

M. ALBOUY

Régulation dynamique conflictuelle

Revue française d'informatique et de recherche opérationnelle. Série verte, tome 4, n° V3 (1970), p. 89-118

<http://www.numdam.org/item?id=RO_1970__4_3_89_0>

© AFCET, 1970, tous droits réservés.

L'accès aux archives de la revue « Revue française d'informatique et de recherche opérationnelle. Série verte » implique l'accord avec les conditions générales d'utilisation (<http://www.numdam.org/conditions>). Toute utilisation commerciale ou impression systématique est constitutive d'une infraction pénale. Toute copie ou impression de ce fichier doit contenir la présente mention de copyright.

NUMDAM

Article numérisé dans le cadre du programme
Numérisation de documents anciens mathématiques
<http://www.numdam.org/>

REGULATION DYNAMIQUE CONFLICTUELLE

par M. ALBOUY ⁽¹⁾

Résumé. — *En étudiant les situations de conflit ou de coopération sous un point de vue strictement statique, la théorie mathématique des jeux ignore délibérément tous les problèmes liés à l'information et au déroulement du temps. Parallèlement, la théorie de la commande optimale suppose que l'organe de décision est seul avec la nature à agir sur l'évolution du système.*

Il est donc indispensable, tant au niveau de la réflexion économique qu'au niveau de l'action d'analyser ce qui se passe lorsque plusieurs centres de commande agissent sur l'évolution du système. Cet article basé sur les travaux de plusieurs auteurs, notamment ceux de J. H. Case, Y. C. Ho, A. W. Starr, R. D. Behn, I. B. Rhodes et D. G. Luenberger, constitue donc une généralisation à la fois de la théorie des jeux et de la théorie de la commande.

De la première il retient les notions fondamentales : équilibre minimax, équilibre de Nash-Cournot, optimum de Pareto ; de la seconde, il conserve la formulation en terme de système ainsi que les techniques de séparation au moyen de l'Hamiltonien et des fonctions duales associées.

Ce dernier point de vue reste fondamental car il nous permet de donner une interprétation économique aux différentes variables utilisées.

La lecture de cet article devrait convaincre le lecteur qu'un grand nombre de conflits économiques peuvent être schématisés sous forme d'un jeu différentiel. On peut en attendre une meilleure compréhension du double-jeu d'alliance et de concurrence auquel se livrent les entreprises et, sur un plan plus théorique, une généralisation des modèles classiques de micro-économie.

La théorie mathématique des jeux se borne à étudier les situations de conflit ou de coopération sous un angle strictement statique. Ce faisant, elle ignore délibérément l'enchaînement temporel des décisions et tous les problèmes liés à l'information qu'il s'agisse de l'observation du système de la connaissance des autres joueurs ou de l'information sur la Nature. D'un autre côté, la théorie de la commande optimale suppose que l'organe de décision est seul, avec la Nature, à agir sur l'évolution du système.

(1) Etudes Economiques générales d'E.D.F.
Maître de conférences à l'École Polytechnique.

Il est donc indispensable, tant au niveau de la réflexion économique qu'au niveau de l'action, d'analyser ce qui se passe lorsque plusieurs centres de commande peuvent agir sur l'évolution d'un système, c'est-à-dire quand le problème d'interdépendance dans l'espace se double d'un problème d'interdépendance dans le temps.

Cet article constitue donc une généralisation à la fois de la théorie des jeux et de la théorie de la commande. De la première il retient les notions fondamentales : équilibre minimax, équilibre de Nash-Cournot, optimum de Pareto ; de la seconde il conserve la formalisation en termes de systèmes ainsi que les techniques de séparation au moyen de l'*Hamiltonien* et des *fonctions duales associées*. Ce dernier point de vue reste fondamental car il permet de donner une interprétation économique aux différentes variables duales utilisées. En effet, depuis les premiers travaux d'Isaacs [1] sur les jeux du type poursuite-évasion, la théorie des jeux différentiels paraît s'orienter de plus en plus vers la modélisation des conflits économiques en s'efforçant dans le même temps de mettre au point les techniques de calcul correspondantes. Cette orientation est le fait des travaux de plusieurs auteurs cités en référence, notamment ceux de J. H. Case, Y. C. Ho, A. W. Starr, R. D. Behn, I. B. Rhodes et D. G. Luenberger.

Nous nous bornerons dans cet article à une présentation rapide composée de trois parties :

— un *exposé général* sur la théorie des jeux différentiels à N personnes et sur son interprétation économique,

— l'application de cette théorie à la solution d'un jeu « linéaire-quadratique » (évolution linéaire et fonctions économiques quadratiques),

— enfin l'analyse de quelques *schémas particuliers* (duel, jeu à deux personnes, organisation décomposable, organisation tendue vers un même but, organisation hiérarchisée) *assortie d'un certain nombre d'exemples*.

1. EXPOSE GENERAL SUR LA THEORIE MATHEMATIQUE DES JEUX DIFFERENTIELS

Considérons un système dont l'évolution est repérée à tout instant $t \in (0, T)$ par un vecteur $x(t)$ à n composantes. Nous supposons que cette évolution peut être représentée par un système d'équations différentielles :

$$\frac{dx}{dt} = x = f(x, t, u_1, \dots, u_i, u_N)$$

équations dans lesquelles les vecteurs u_1, \dots, u_i, u_N désignent les décisions des différents joueurs tandis que la variable t mesure l'effet des « paramètres naturels ». L'état du système à l'instant initial, $x(0)$, est supposé connu $x(0) = x_0$.

La structure d'évaluation du joueur i peut s'écrire de deux façons différentes :

ou bien
$$\text{Max} \int_0^T L_i(x, t, u_1, \dots, u_i, u_N) dt + \Phi_i(x(T), T)$$

la fonction Φ_i représentant la valeur que le joueur (i) attribue à l'instant T au système lorsque celui-ci se trouve dans l'état $x(T)$

ou bien
$$\text{Max} \int_0^T L_i(x, t, u_1, \dots, u_i, u_N) dt$$

sous les contraintes $g_i(x(T), T) \geq 0$

l'inégalité vectorielle $g_i(x(T), T) \geq 0$ représentant la cible que le joueur (i) se propose d'atteindre à l'époque T .

L'évolution du système est généralement limitée par un certain nombre de contraintes qui portent soit sur l'état du système, soit sur les décisions des différents joueurs, soit encore sur les deux à la fois. Nous nous bornerons par la suite à analyser deux cas particuliers :

— le cas où il n'existe aucune contrainte

— le cas où le domaine des décisions possibles du joueur (i) dépend uniquement de l'époque t et de l'état du système à cette époque :

$$g_i(x, u_i, t) \geq 0.$$

En ce qui concerne le réseau d'information, nous admettrons que chaque joueur possède une connaissance parfaite des termes du conflit et des forces en présence ; plus précisément, il connaît les équations qui régissent l'évolution du système, la forme des contraintes et les différentes structures d'évaluation.

Il n'en est pas de même de l'observation du système :

— ou bien on suppose que les joueurs ont les moyens d'observer continûment et parfaitement la trajectoire ; dans ce cas le système sera géré en *boucle fermée* c'est-à-dire que chaque joueur définira pour toute époque $t \in (0, T)$ une stratégie décisionnelle du type $u[x(t), t]$.

— ou bien on suppose que les joueurs ne disposent d'aucune information sur l'évolution du vecteur $x(t)$; dans ce cas, le système sera géré en *boucle ouverte*, c'est-à-dire que chaque joueur définira pour chaque époque $t \in (0, T)$ une stratégie décisionnelle du type $u(t)$.

1.1. Trajectoires Minimax

Supposons tout d'abord que chacun des centres de décision, pour des raisons psychologiques ou par manque d'information perçoive le conflit sous forme d'un *duel entre lui-même et les autres joueurs*.

1.1.1. Conditions d'équilibre minimax en boucle ouverte

En l'absence de contraintes et de cibles sur l'état final, la stratégie de défense $\bar{u}_i(t)$ en boucle ouverte du joueur (i) face à la coalition présumée des autres joueurs $j \neq (i)$ consiste à résoudre le problème :

$$\text{Max}_{u_i} \left[\text{Min}_{(u_j, j \neq i)} \left[\int_0^T L_i(x, u_i, u_j, t) dt + \Phi_i[x(t), T] \right] \right]$$

avec $\dot{x} = f(x, u_i, u_j, t)$ et $x(0) = x_0$

le terme $(u_j, j \neq i)$ désignant l'ensemble des décisions de la coalition.

En formant l'Hamiltonien $\mathcal{H}_i = L_i + \psi_i \cdot f(x, u_i, u_j, t)$ on peut décomposer ce duel dynamique en une suite de duels statiques :

$$\text{Max}_{u_i} \left[\text{Min}_{(u_j, j \neq i)} [\mathcal{H}_i] \right]$$

liés par les équations d'évolution :

$$\begin{aligned} \dot{x} &= f(x, u_i, u_j, t); & x(0) &= x_0 \\ \dot{\psi}_i &= -\nabla_x(\mathcal{H}_i); & \psi_i(T) &= \nabla(\Phi_i) \end{aligned}$$

On constate que les composantes du vecteur x qui n'apparaissent pas dans la fonction d'évaluation du joueur (i) n'interviennent pas dans l'Hamiltonien \mathcal{H}_i de ce joueur : en effet dans ce cas les fonctions duales associées à ces composantes sont telles que $\psi_i(T) = 0$ et $\dot{\psi}_i = 0$, soit $\psi_i(t) = 0 \quad \forall t \in (0, T)$.

Dans ce cas la stratégie de défense $\bar{u}_i(t)$ du centre (i) et la stratégie de menace \hat{u}_j des autres joueurs formeront *localement un col*

$$\text{si} \quad (a) \quad \left\{ \begin{aligned} \dot{x} &= f(x, u_i, u_j, t), & x(0) &= x_0 \\ \dot{\psi}_i &= -\nabla[\mathcal{H}_i] = -\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial x}; & \psi_i(T) &= \nabla[\Phi_i] \\ 0 &= \nabla_{u_i}[\mathcal{H}_i](x, t, \bar{u}_i, \hat{u}_j, \psi_i) \\ 0 &= \nabla_{(u_j, j \neq i)}[\mathcal{H}_i](x, t, \bar{u}_i, \hat{u}_j, \psi_i) \end{aligned} \right.$$

$$(b) \quad \left\{ \begin{aligned} &\text{la matrice } \nabla_{u_i u_i} [\mathcal{H}_i] \text{ est définie négative et} \\ &\text{la matrice } \nabla_{u_j u_j} [\mathcal{H}_i] \text{ définie positive} \end{aligned} \right.$$

Bien entendu, si l'Hamiltonien \mathcal{H}_i est une fonction concave en u_i et convexe en u_j , les conditions (a) sont suffisantes pour caractériser le minimum absolu de \mathcal{H}_i par rapport à u_j et son maximum absolu par rapport à u_i .

Ayant obtenu la stratégie de défense u_i du centre (i), si l'on veut définir la trajectoire minimax, il faut recommencer le calcul pour tous les autres joueurs. *Le calcul de la trajectoire minimax impose donc de résoudre N jeux dynamiques à deux personnes à somme nulle.*

Bien entendu, si tous les joueurs adoptent leur stratégie de défense ou stratégie minimax la trajectoire résultante ne coïncide pas avec les trajectoires prévues par chacun des joueurs. Pour qu'elles coïncident, il faudrait que le conflit se réduise effectivement à un duel.

En présence de cibles (du type $g_i[x(T), T] \geq 0$) et de contraintes (du type $g_i(x, u_i, t) \geq 0$) la méthode reste inchangée, à condition toutefois que le système demeure contrôlable. On démontre en effet que lorsqu'elle existe, la situation d'équilibre entre le joueur (i) et la coalition présumée des autres joueurs satisfait aux conditions du premier ordre :

$$\dot{\psi}_i(t) = -\nabla_x[\mathcal{H}_i^c(x, \bar{u}_i, \hat{u}_j, t, \psi_i)] = -\frac{\partial \mathcal{H}_i^c}{\partial x}$$

$$\psi_i(T) = \sum_{k=1}^N \lambda_k(t) \cdot \nabla [g_k[x(T), T]]$$

$$\text{avec } \lambda_k(t) \cdot g_k[x(T), T] = 0 \quad \forall k = 1 \dots N$$

$$\dot{x} = f(x, \bar{u}_i, \hat{u}_j, t); \quad x(0) = x_0$$

$$\mathcal{H}_i^c = L_i + \psi_i \cdot f(x, u_i, u_j, t) + \sum_{k=1}^N \lambda_k(t) \cdot g_k(x, u_k, t)$$

avec

$$\lambda_i(t) \cdot g_i(x, \bar{u}_i, t) = 0$$

$$\lambda_j(t) \cdot g_j(x, \hat{u}_j, t) = 0 \quad \text{pour } (j \neq i, j = 1 \dots N)$$

$$\nabla_{u_i}[\mathcal{H}_i^c] = 0; \quad \nabla_{(u_j, j \neq i)}[\mathcal{H}_i^c] = 0$$

Par ailleurs, on démontre que ces conditions sont suffisantes si l'Hamiltonien complété \mathcal{H}_i^c est une fonction concave par rapport à u_i et convexe par rapport à u_j . Bien que la présence de contraintes rende le calcul plus difficile, ces équations permettent théoriquement de définir la stratégie de défense $\bar{u}_i(t)$ du joueur (i). Pour déterminer la trajectoire minimax il reste ensuite à résoudre N duels du même type.

1.1.2. Conditions d'équilibre minimax en boucle fermée $\bar{u}_i[x(t), t]$

Si l'on admet que tous les centres de décision sont informés à chaque instant de l'état du système, la stratégie de défense qu'ils adopteront tiendra compte des réactions de leurs adversaires.

Cet effet de réaction se concrétise théoriquement par une évolution différente des fonctions duales $\psi_i(t)$.

En l'absence de contraintes, les conditions énoncées au paragraphe précédent restent inchangées à l'exception de l'équation de $\dot{\psi}_i$ qui s'écrit :

$$\dot{\psi}_i = -\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial x} - \sum_{k=1}^N \frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_k} \cdot \frac{\partial u_k}{\partial x}$$

Mais comme par ailleurs, à l'optimum :

$$\frac{\partial \mathcal{K}_i}{\partial u_i} = - \frac{\partial \mathcal{K}_i}{\partial (u_{j,j \neq i})} = 0$$

l'effet de réaction s'annule.

La stratégie minimax en boucle ouverte coïncide donc avec la stratégie minimax en boucle fermée.

Le lecteur pourra vérifier facilement que lorsqu'il existe des contraintes du type mentionné ci-dessus, la stratégie minimax en boucle ouverte se confond encore avec la stratégie minimax en boucle fermée. Il convient toutefois de noter qu'il est peu probable que des joueurs parfaitement informés de l'état du système maintiennent leur stratégie minimax. Ils s'apercevront en effet immédiatement que la trajectoire obtenue est plus favorable que la trajectoire prévue : aussi, à moins d'un blocage psychologique ou d'une absence totale d'information sur les intentions de leurs rivaux, ils seront tentés d'abandonner leur attitude défensive.

1.2. Trajectoires d'équilibre de Nash-Cournot

Une attitude plus réaliste consiste à rechercher une situation de compromis. On dit que le système suit une trajectoire d'équilibre au sens de Nash-Cournot si, à partir de cette trajectoire, aucun des joueurs ne peut améliorer son résultat en modifiant unilatéralement sa stratégie.

Mathématiquement la stratégie $[u_1^*, \dots, u_i^*, u_N^*]$ est une stratégie d'équilibre si $\forall i = 1 \dots N$:

$$\int_0^T L_i(x, u_1^*, u_i^*, u_N^*, t) dt \geq \int_0^T L_i(x, u_1^*, u_i, u_N^*, t) dt + \Phi_i[x(T), T]$$

Il est évident que si le joueur (i) connaissait les stratégies de Nash-Cournot de ses rivaux, il lui suffirait pour définir sa stratégie u_i^* de résoudre un problème classique de commande optimale. Comme les stratégies des autres joueurs sont inconnues, il lui faut résoudre un problème de *commande optimale paramétré*. On calcule ainsi l'ensemble des stratégies de meilleure réponse de chaque joueur face aux décisions possibles de ses rivaux et c'est l'*intersection des ensembles* de meilleure réponse qui définit les stratégies d'équilibre. Lorsque cet ensemble est vide, il n'existe aucune trajectoire d'équilibre. Lorsque cet ensemble est formé de plusieurs éléments, on obtient un faisceau de trajectoires d'équilibre.

Dans l'exposé qui suit, nous distinguerons, comme précédemment, deux types de stratégies :

- les stratégies en boucle ouverte,
- les stratégies en boucle fermée.

1.2.1. Conditions d'équilibre de Nash-Cournot en boucle ouverte

Pour écrire les conditions caractéristiques de l'équilibre, on considère tour à tour chaque joueur et on suppose que celui-ci connaît les stratégies d'équilibre de Nash-Cournot en boucle ouverte de tous ses rivaux, c'est-à-dire l'ensemble des fonctions $u_j^*(t)$ pour ($j \neq i, j = 1 \dots N$). Dans ce cas, les théorèmes classiques de la théorie de la commande optimale nous permettent d'écrire les conditions auxquelles doit satisfaire la commande $u_i^*(t)$ pour que le joueur (i) réalise localement ou globalement le résultat le plus favorable. En généralisant ces conditions aux N joueurs, on obtient les conditions caractéristiques d'un équilibre local ou global.

En l'absence de contraintes, ces conditions sont relativement simples. En effet, comme l'Hamiltonien d'un joueur quelconque (i) s'écrit :

$$\mathcal{H}_i = L_i(x, t, u_1^*, \dots, u_i, u_N^*) + \psi_i \cdot f(x, t, u_1^*, \dots, u_i, \dots, u_N^*)$$

les conditions caractéristiques d'un équilibre local sont les suivantes :

$$a) \quad \dot{x} = f(x, t, u_1^*, \dots, u_i^*, \dots, u_N^*); x(0) = x_0$$

$$\dot{\psi}_i(t) = -\nabla_x [\mathcal{H}_i] = -\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial x}, \quad \psi_i(T) = \nabla [\Phi_i] = \frac{\partial \Phi_i[x(t), T]}{\partial x(T)}$$

$$\forall i = 1 \dots N$$

$$0 = \nabla [\mathcal{H}_i] = \frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_i}; \quad \forall i = 1 \dots N$$

(b) La matrice $\nabla u_i u_i [\mathcal{H}_i]$ est définie négative le long de la trajectoire d'équilibre pour tous les joueurs $i = 1 \dots N$.

Par ailleurs, si le long de la trajectoire d'équilibre les différents Hamiltoniens \mathcal{H}_i sont des fonctions concaves de u_i , on sait que les conditions (a) suffisent à caractériser l'équilibre global ou absolu du système.

En présence de contraintes, sous réserve que le système soit contrôlable, on définit pour chaque joueur (i) un Hamiltonien complété :

$$\mathcal{H}_i^c = L_i(x, t, u_1^*, \dots, u_i, \dots, u_N^*) + \psi_i \cdot f(x, t, u_1^*, \dots, u_i, \dots, u_N^*) \\ + \lambda_i(t) \cdot g_i(x, u_i, t)$$

On utilise ensuite ces Hamiltoniens \mathcal{H}_i^c en lieu et place des Hamiltoniens précédents pour exprimer, lorsque celles-ci existent, les conditions caractéristiques des trajectoires d'équilibre. Bien entendu, il faut écrire certaines relations supplémentaires pour définir les nouvelles variables duales $\lambda_i(t)$, mais ces relations sont données par la maximisation de l'Hamiltonien \mathcal{H}_i^c par rapport aux variables de décision u_i sous les con-

traintes $g_i(x, u_i, t) \geq 0$. On obtient ainsi les conditions nécessaires du premier ordre :

$$\dot{\psi}_i = -\nabla_x [\mathcal{H}_i^c] = -\frac{\partial \mathcal{H}_i^c}{\partial x}; \quad \psi_i(T) = \lambda_i(T) \cdot \nabla_x [g_i[x(T), T]]$$

$$\dot{x} = f(x, t, u_1^*, u_i^*, u_N^*); \quad x(0) = x_0$$

$$\lambda_i(T) \cdot g_i[x^*(T), T] = 0 \quad (\text{condition d'impact sur la cible})$$

$$\nabla [\mathcal{H}_i^c] = 0$$

$$\lambda_i(t) \cdot g_i(x, u_i^*, t) = 0 \quad (\forall i = 1 \dots N)$$

On sait par ailleurs que ces conditions sont suffisantes, si le long de la trajectoire d'équilibre, les Hamiltoniens complétés \mathcal{H}_i^c sont des fonctions concaves par rapport à u_i .

1.2.2. Conditions d'équilibre en boucle fermée

On procède ici de manière analogue, en tenant compte des réactions des différents joueurs aux variations du vecteur « état ».

En l'absence de contraintes, on définit pour chaque joueur un Hamiltonien

$$\mathcal{H}_i = L_i(x, t, u_1^*, u_i, u_N^*) + \psi_i \cdot f(x, t, u_1^*, u_i, u_N^*)$$

ce qui permet immédiatement d'écrire les conditions nécessaires et suffisantes d'un *équilibre local* :

$$a) \quad \dot{\psi}_i(t) = -\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial x} - \sum_{j=1} \frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_j^*} \cdot \frac{\partial u_j^*(x, t)}{\partial x}; \quad \psi_i(T) = \nabla_x [\Phi_i[x(T), T]]$$

$$\dot{x} = f(x, t, u_1^* \dots u_i^* \dots u_N^*); \quad x(0) = x_0$$

$$0 = \frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_i}(x, t, u_1^*, \dots u_N^*); \quad \forall i = 1 \dots N$$

b) La matrice des dérivées secondes $\nabla u_i u_i [\mathcal{H}_i]$ doit être définie négative le long de la trajectoire, quel que soit le joueur (i) considéré.

Bien entendu, si les fonctions \mathcal{H}_i , le long de la trajectoire, sont concaves (par rapport à u_i) les conditions (a) suffisent à caractériser l'équilibre global ou absolu du système. De même, il n'y aurait aucune difficulté à écrire les conditions d'équilibre en présence de contraintes en utilisant les Hamiltoniens complétés \mathcal{H}_i^c .

Mais qu'il existe ou non des contraintes, un fait essentiel demeure : l'évolution des fonctions duales $\psi_i(t)$ dépend de la manière dont le joueur (i) perçoit les réactions de ses adversaires aux variations de la trajectoire. Ce phénomène ne doit pas nous surprendre puisque toute régulation en boucle fermée engendre nécessairement entre les organes de commande un

effet de couplage positif ou négatif qui apparaît sous forme d'un terme supplémentaire :

$$\sum_{j=1}^N \frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_j} \cdot \frac{\partial u_j^*(x, t)}{\partial x}$$

Ce terme ne devient nul que dans trois circonstances :

— dans le cas d'un centre de commande unique (absence de couplage $\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_i} = 0$),

— dans le cas d'un duel (annulation des effets de couplage $\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_j} = \frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_i} = 0$),

— dans les régulations en boucle ouverte par absence de retour d'information.

Les conséquences de ce terme de couplage sont doubles :

1° *La trajectoire d'équilibre de Nash en boucle ouverte ne coïncide pas avec la trajectoire d'équilibre de Nash en boucle fermée.* Elles ne peuvent se confondre que si le conflit se réduit à un duel et dans ce cas, elles coïncident avec la *trajectoire minimax*.

2° *Le calcul de la trajectoire d'équilibre en boucle fermée pose de sérieuses difficultés.* En effet, dans l'hypothèse d'un centre de commande unique comme la trajectoire optimale en boucle ouverte se confond avec la trajectoire optimale en boucle fermée, on peut calculer cette trajectoire en cherchant la commande optimale $u(t)$ à partir de chaque situation initiale (x, t) . Par ailleurs, les équations d'évolution en x et ψ sont des *équations différentielles ordinaires avec condition initiale sur x et conditions finales sur ψ* . Dans l'hypothèse d'une régulation conflictuelle en boucle fermée mettant en présence plusieurs centres de décision, les conditions d'équilibre s'expriment au contraire sous la *forme d'un ensemble d'équations aux dérivées partielles*, qu'il est beaucoup plus malaisé de résoudre.

Pour tourner la difficulté, certains auteurs ont imaginé d'abandonner l'approche variationnelle et de poser le problème en termes de « Programmation Dynamique », c'est-à-dire d'utiliser une séparation au moyen de la fonction d'évaluation.

A cet effet désignons par $u^*(x, t)$ le n -uple de stratégies d'équilibre de Nash

$$[u_1(x, t), \dots, u_i(x, t) \dots u_N(x, t)]$$

et par

$$J_i^*(x, t) = \int_t^T L_i(x, u, t) + dt + \Phi_i[x(T), T]$$

la valeur de la fonction économique du joueur (i) à l'équilibre. Si les commandes $u_i(t)$ sont continues par morceaux, on sait que les fonctions de valeur J_i^* sont elles-mêmes différentiables par morceaux. En appliquant

le principe d'optimalité, on montre alors que les fonctions $J_i^*(x, t)$ sont solutions du système d'équations aux dérivées partielles

$$\frac{\partial J_i^*}{\partial t} = - \underset{u_i}{\text{Max}} \mathcal{H}_i \left[x, t, u_1^*, \dots, u_i, \dots, u_N^*, \frac{\partial J_i}{\partial x} \right]$$

avec : $J_i[x(T), T] = \Phi_i[x(T), T]$, $\forall i = 1 \dots N$.

Ce système d'équation, qui suppose le principe d'optimalité, n'est rien d'autre que l'équation d'Hamilton-Jacobi-Bellman généralisée et la stratégie d'équilibre u_i^* est celle qui réalise le maximum de l'Hamiltonien \mathcal{H}_i .

Le problème consiste donc à trouver pour chaque situation initiale (x, t) le col du vecteur Hamiltonien $[\mathcal{H}_1 \dots \mathcal{H}_i, \mathcal{H}_N]$ c'est-à-dire le point d'équilibre du jeu statique à N joueurs, puis à intégrer l'équation, d'Hamilton-Jacobi- étape par étape en remontant le cours du temps. On obtient ainsi, point par point, la trajectoire d'équilibre mais ce calcul n'est pas toujours possible. Il faut en effet qu'il existe pour chaque conflit statique un point d'équilibre unique et que la commande correspondante u_i^* soit une fonction explicite de :

$$\left[x, t, \frac{\partial J_1}{\partial x} \dots \frac{\partial J_N}{\partial x} \right]$$

Il faut aussi que l'on puisse, à partir des conditions finales, intégrer les équations

$$\begin{cases} \frac{\partial J_i}{\partial t} = - \mathcal{H}_i \left[x, t, u_1^*, \dots, u_N^*, \frac{\partial J_i}{\partial x} \right] \\ \dot{x} = f(x, u_1, u_i, \dots, u_N, t). \end{cases}$$

Ceci étant, les expériences ne sont pas encore assez nombreuses pour que l'on puisse d'ores et déjà donner la préférence à l'une ou l'autre des deux méthodes : l'approche variationnelle ou l'approche « Programmation Dynamique ».

1.3. Trajectoires maximales au sens de Pareto

Supposons à présent que nos joueurs adoptent une attitude plus coopérative c'est-à-dire qu'ils acceptent de se concerter au niveau de la conduite de l'action mais qu'ils préfèrent récolter séparément les fruits de leur participation. Dans ces conditions le partage des résultats découle automatiquement de la stratégie adoptée. Pour éviter de prendre parti « a priori » sur le partage des résultats, les joueurs peuvent convenir d'adopter comme critère de décision la règle de Pareto : une stratégie A sera préférée à la stratégie B aux yeux de la coalition S s'il n'existe aucun joueur pour lequel B est préféré à A et s'il en existe au moins un pour lequel A est préféré à B . Pour trouver les stratégies maximales aux

yeux de la coalition, il faut donc résoudre un problème de commande optimale avec un *critère d'évaluation vectoriel*.

Plus précisément, si nous désignons par $u = [u_1, \dots, u_i, u_N]$ le vecteur « stratégie » et par $J = [J_1, \dots, J_i, J_N]$ le vecteur « critère », la composante J_i étant égale à :

$$\int_0^T L_i(x, u, t) + \Phi_i[x(T), T]$$

le problème consiste à trouver le vecteur $\hat{u}(t)$ et la trajectoire $\hat{x}(t)$ correspondante de telle sorte que :

a) $\hat{u}(t)$ soit une fonction mesurable, bornée, appartenant à l'ensemble U des commandes admissibles.

b) La relation $J(\hat{x}, \hat{u}, t) \leq J(x, u, t)$
implique $J(\hat{x}, \hat{u}, t) = J(x, u, t)$.

A cet effet Da Cunha et Polak [7] ont généralisé les résultats de Pontryagin en énonçant le théorème suivant :

Si $f(x, t, u)$ et $L(x, t, u)$ sont continues en x et en u et continûment différentiables en x , alors il existe un vecteur $\mu \in E^N$, $\mu > 0$ et une fonction vectorielle $\psi(t) \in E^N$, tels que parmi toutes les stratégies admissibles $u \in U$, la stratégie $\hat{u}(t)$ réalise à tout instant $t \in (0, T)$ le maximum de l'Hamiltonien

$$\mathcal{H}(\psi, \mu, x, u, t) = \sum_{i=1}^N \mu_i L_i(x, u, t) + \sum_{k=1}^n \psi_k(t) \cdot f(x, u, t)$$

Cet Hamiltonien est construit à partir du double système d'équations différentielles :

$$\left| \begin{array}{l} \dot{\psi}(t) = -\nabla_x[\mathcal{H}(u, \psi, \hat{x}, \hat{u}, t)] ; \quad \psi(T) = \sum_{i=1}^N \mu_i \cdot \frac{\partial \Phi_i[\hat{x}(T), T]}{\partial x(T)} \\ \dot{\hat{x}} = f(\hat{x}, \hat{u}, t) ; \quad \hat{x}(0) = x_0 \end{array} \right.$$

Ce résultat concernant les conditions nécessaires d'optimalité, suggère qu'il doit être possible de définir l'ensemble des stratégies maximales en résolvant le problème paramétré :

$$P(\mu) : \left[\begin{array}{l} \max_{u \in U} \left[J[\mu] = \sum_{i=1}^N \mu_i J_i \right] \\ \text{sous les contraintes } \dot{\hat{x}} = f(x, t, u) ; \quad \hat{x}(0) = x_0 \\ \text{et pour toutes les valeurs du vecteur } \mu \text{ telles que} \\ \mu_i \geq 0 \quad \text{et} \quad \sum_{i=1}^N \mu_i = 1 \end{array} \right.$$

En effet, puisque ψ et μ ne sont pas identiquement nuls, il n'est pas interdit d'effectuer un changement d'échelle de telle sorte que :

$$\sum_{i=1}^N \mu_i = 1$$

Ceci signifie que l'on remplace le critère vectoriel par un critère scalaire dans lequel les objectifs des membres de la coalition sont pondérés par le vecteur μ . Mais en balayant l'ensemble des valeurs de μ , parcourt-on pour autant l'ensemble des stratégies maximales ?

Rien ne permet de l'affirmer, car les propriétés requises pour que la solution du problème paramétré coïncide exactement avec l'ensemble des stratégies maximales sont difficiles à énoncer et encore plus difficiles à vérifier. On sait toutefois qu'en résolvant le problème paramétré $P(\mu)$ on est assuré d'obtenir, sinon toutes, tout au moins la plupart des stratégies maximales, et c'est là l'essentiel pour les applications pratiques. Il reste ensuite à choisir à l'intérieur de cet ensemble une stratégie qui soit acceptable par chacun des membres de la coalition.

1.4. Interprétation économique des jeux différentiels

1.4.1. L'intérêt des jeux différentiels dans l'analyse des conflits économiques

Il est évident qu'un certain nombre de conflits économiques peuvent être schématisés sous forme d'un jeu différentiel. D'une manière général, les joueurs représentent des centres de décisions économiques. Nous admettrons ici qu'il s'agit d'entreprises ou d'unités de production importantes à l'intérieur d'une même organisation productive. Mais ce pourrait être également l'État, des syndicats de travailleurs, des organismes bancaires ou financiers ou encore des catégories de consommateurs. Le niveau des décisions ou des activités de chaque centre est repéré par le vecteur u_i : pour une entreprise, ces décisions concernent les achats, ou les ventes, le programme de production ou d'équipement, la politique financière ou la stratégie commerciale, etc... Quant au système, il représente l'ensemble des phénomènes économiques *qui intéressent les organes de décision et sur lesquels ces derniers peuvent exercer leurs activités* : il s'agit souvent de stocks de ressources qui sont en la possession ou tout au moins à la disposition des centres de décision, mais ce peut être aussi une position sur un marché ou encore le niveau de certains agrégats économiques. *Le champ d'action des différents agents économiques est très variable.* L'évolution de certains éléments du système reste quelquefois sous le contrôle exclusif d'un des agents économiques : c'est ainsi que chaque entreprise peut, dans une certaine mesure, choisir sa capacité de production. En revanche, d'autres éléments évoluent sous l'action conjuguée des différents centres de décision : il en est ainsi par exemple de l'intensité des besoins sous l'effet de la publicité, du volume et de la qualification de la main d'œuvre, du niveau et de la répartition de l'épargne ou encore du volume de certains équipements collectifs. Entre le recouvrement

total des champs d'action et le morcellement complet du système on peut observer toute une variété de situations qui peuvent être décrites en termes de jeu différentiel. En particulier, dès l'instant où le jeu se déroule dans une économie d'échange, le niveau des ressources détenues par un agent économique dépend toujours partiellement des décisions des autres agents.

Il reste que le recouvrement des champs d'action ne suffit pas à expliquer l'interdépendance spatio-temporelle qui caractérise les conflits économiques. Même dans un système complètement morcelé, on pourrait observer des conflits en raison même des structures d'évaluation. La plupart des agents économiques sont en effet beaucoup plus sensibles à leur situation relative vis-à-vis de leurs adversaires ou de leurs alliés (c'est-à-dire à l'ensemble du vecteur « état ») qu'à leur position absolue (c'est-à-dire aux seules composantes qu'ils contrôlent ou qui leur appartiennent).

L'hypothèse classique d'une économie constituée d'une foule de « Robinson Crusoe » produisant ou consommant chacun de leur côté sans se préoccuper de ce que fait le voisin, apparaît de moins en moins soutenable. Les effets induits deviennent en effet des facteurs déterminants dans la conduite de l'action : ils sont à la source du comportement des consommateurs, des luttes de prestige que se livrent certaines entreprises et des conflits sociaux-économiques qui opposent les plus démunis aux plus favorisés.

Il est très rare que le champ d'*appréciation d'un centre de décision* coïncide avec son *champ d'action* et qu'il n'y ait pas de recouvrement des champs d'appréciation des différents acteurs économiques. C'est ce double phénomène de recouvrement qui explique toute l'importance que revêt la théorie des jeux différentiels pour analyser la dynamique des conflits économiques.

1.4.2. Interprétation économique des techniques de séparation et des fonctions duales associées

La technique d'analyse est directement inspirée de la théorie de la commande optimale. Il s'agit, dans toute la mesure du possible, de *remplacer le conflit dynamique par une suite de conflits statiques*. Dans ce but, chaque joueur s'efforce de dresser à tout instant un bilan aussi complet que possible de son action en tenant compte des transformations qu'il provoque, transformations qui peuvent améliorer ou au contraire détériorer sa position relative, accroître ou diminuer ses potentialités.

Ici, comme dans la théorie de la commande optimale, les transformations éventuelles \hat{x} sont évaluées sur la base d'un système de valorisation marginale ψ_i . Mais dans un schéma conflictuel, il existe *autant de systèmes de valorisations ψ_i qu'il existe de joueurs ou de coalitions en présence* puisque chacun apprécie l'évolution du système au travers des objectifs personnels qu'il poursuit. Chaque composante du vecteur $\psi_i(t)$ représente donc l'utilité marginale future que le joueur (i) attribue au fait de disposer à

l'instant t d'une situation un peu plus favorable sur la composante $x(t)$ correspondante, toutes choses restant égales par ailleurs. En particulier si $x(t)$ représente des stocks de ressources le fait de disposer à l'instant t d'un stock supplémentaire de marchandise (p) permettra à l'agent (i) d'augmenter ses performances dans le futur (par exemple augmenter son bénéfice ou diminuer ses charges). La composante (p) du vecteur $\psi_i(t)$ mesure cette augmentation et révèle du même coup l'usage que l'agent (i) pourrait faire de cette ressource supplémentaire. Le vecteur $\psi_i(t)$ peut ainsi être interprété comme le prix d'usage du système pour le joueur (i). La définition d'un Hamiltonien pour chaque joueur ou pour chaque coalition vise donc à exprimer le rapport de force qui existe à une époque donnée entre les différentes parties en présence lorsque celles-ci sont conscientes de leurs intérêts à long terme. Toute la difficulté consiste précisément à estimer les différents vecteurs de valorisations marginales. En effet, si les positions ou les potentialités respectives sont affaire d'appréciation personnelle, l'usage que chacun peut en faire dépend des stratégies des autres joueurs. En d'autres termes, l'utilité marginale future ψ_i des ressources détenues ou contrôlées à un instant donné par le joueur (i) dépend bien entendu des objectifs qu'il poursuit mais aussi de la manière dont le jeu va se dérouler. C'est pourquoi les équations qui régissent le système de prix d'usage $\psi_i (i = 1 \dots N)$ dépendent non seulement de l'attitude adoptée (attitude de défense, attitude de compromis, attitude coopérative) mais aussi de l'information disponible (hypothèse de régulation en boucle ouverte ou de régulation en boucle fermée).

Dans le cas d'un duel, les deux joueurs apprécient évidemment de manière symétrique l'évolution du système, ce qui se traduit par des prix d'usage égaux mais de signes contraires.

Dans l'optique coopérative, le vecteur prix d'usage est commun à tous les membres d'une même coalition mais il dépend du poids respectif de chacun des joueurs dans la conduite de l'action.

Enfin, dans l'optique non coopérative, le long de la trajectoire d'équilibre, il existe pour chaque groupe d'intérêt un vecteur de valorisation marginale différent qui témoigne de la diversité des objectifs et d'une certaine appréciation de l'évolution du conflit. Tout se passe comme si chaque agent économique était assisté d'un « ange gardien » capable de lui révéler les conséquences futures de ses initiatives. Il va de soi que tous les éléments du système qui se situent hors du champ d'appréciation d'un agent ont pour cet agent un prix d'usage nul, même si ces éléments appartiennent à son domaine d'action. Par ailleurs on admettra volontiers que si chaque agent est informé à tout instant de sa situation et de celle de ses rivaux (hypothèse de régulation en boucle fermée) son système de valorisation doit tenir compte des réactions éventuelles de ces derniers. Ceci étant, l'interprétation économique des jeux différentiels apparaît comme un simple prolongement de l'interprétation économique du Principe du Maximum.

2. LE JEU DIFFERENTIEL LINEAIRE-QUADRATIQUE

Nous venons de voir que le calcul des solutions d'équilibre ou des solutions maximales est extrêmement lourd puisqu'il impose, soit de trouver le point d'équilibre d'un certain nombre de duels (équilibre minimax), soit de résoudre un problème de commande optimale paramétré (solution d'équilibre de Nash-Cournot), ce qui devient inextricable.

Dans ce dernier cas, on peut imaginer d'alléger les calculs en s'appuyant sur les conditions caractéristiques énoncées au paragraphe précédent. Mais il ne faut pas se dissimuler que dans l'état actuel des connaissances, l'approche variationnelle comme l'approche « programmation dynamique » sont toutes deux impuissantes à nous fournir la solution d'équilibre du système par une procédure itérative. Et cela tient tout simplement au fait

qu'à l'équilibre les termes $\frac{\partial \mathcal{H}_i}{\partial u_j}$ ne sont pas nuls.

Le calcul se trouve cependant facilité lorsqu'on étudie certains schémas particuliers (duel, organisation tendue vers un même but, organisation décomposable, organisation hiérarchisée) ou encore lorsque le système revêt une forme spécifique (évolution linéaire et fonctions économiques quadratiques).

A titre d'application de la théorie exposée au paragraphe précédent, nous analyserons donc cette forme particulière. A cet effet, considérons le jeu suivant appelé « jeu linéaire-quadratique » :

$$\left| \begin{array}{l} \text{Max}_{u_i} [J_i] \quad i = 1 \dots N \\ \text{avec } \dot{x} = Ax + \sum_{j=1}^N B_j u_j; \quad x(0) = x_0 \\ J_i = \frac{1}{2} \int_0^T \left[x' P_i x + \sum_{j=1}^N u_j' Q_{ij} u_j \right] dt + \frac{1}{2} x'(T) R_i x(T) \end{array} \right.$$

A, B, P_i, Q_{ij}, R_i étant des fonctions du temps connues de l'ensemble des joueurs et l'indice supérieur « prime » désignant les matrices ou vecteurs transposés.

2.1. Trajectoires minimax

Nous savons déjà qu'on obtient la stratégie de défense ou stratégie minimax de chaque joueur en résolvant un jeu à somme nulle.

2.1.1. Approche variationnelle

Pour ce faire, considérons l'Hamiltonien du joueur (i).

$$\mathcal{H}_i = \frac{1}{2} \left[x' P_i x + \sum_{j=1}^N u_j' Q_{ij} u_j \right] + \Psi_i' \left[Ax + \sum_{j=1}^N B_j u_j \right]$$

On obtient immédiatement les conditions d'équilibre du duel entre le joueur (i) et la coalition des autres joueurs :

$$\begin{aligned} \text{a)} \quad & \dot{\bar{\psi}}_i = -P_i x - A' \bar{\psi}_i; \quad \bar{\psi}_i(T) = R_i x(T) \\ & Q_{ii} \bar{u}_i + B_i' \bar{\psi}_i = 0 \\ & Q_{ij} \bar{u}_j + B_j' \bar{\psi}_i = 0 \quad \text{pour } j \neq i \end{aligned}$$

b) Q_{ii} définie négative (recherche d'un maximum)

Q_{ij} définie positive $\forall j \neq i$ (recherche d'un minimum)
ce qui permet d'écrire la stratégie minimax du joueur (i)

$$\bar{u}_i = -Q_{ii}^{-1} B_i' \bar{\psi}_i$$

et la stratégie présumée de la coalition :

$$\hat{u}_j = -Q_{ij}^{-1} B_j' \bar{\psi}_i; \quad \forall j \neq i$$

Le prix d'usage $\bar{\psi}_i$ relatif à la stratégie minimax obéit au double système d'équation :

$$\begin{cases} \dot{\bar{\psi}}_i = -P_i x - A' \bar{\psi}_i, & \bar{\psi}_i(T) = R_i x(T) \\ \dot{x} = Ax - \sum_{j=1}^N B_j Q_{ij}^{-1} B_j' \bar{\psi}_i; & x(0) = x_0 \end{cases}$$

Pour résoudre ce double système d'équation, on étudie une solution de la forme :

$$\bar{\psi}_i(t) = \bar{\alpha}_i(t) x(t)$$

dans laquelle $\bar{\alpha}_i$ est une matrice carrée de même dimension que le vecteur « état ».

On montre alors facilement que les conditions précédentes sont satisfaites si $\alpha_i(t)$ est solution du système

$$\begin{cases} \dot{\bar{\alpha}}_i = -\bar{\alpha}_i A - A' \bar{\alpha}_i - P_i + \bar{\alpha}_i \sum_{j=1}^N B_j Q_{ij}^{-1} B_j' \bar{\alpha}_i \\ \bar{\alpha}_i(T) = R_i \end{cases}$$

Cet ensemble d'équations différentielles quadratiques permet de calculer la matrice symétrique $\bar{\alpha}_i$ et partant de là, la stratégie minimax

$$\bar{u}_i = -Q_{ii}^{-1} B_i' \bar{\alpha}_i \cdot x$$

En adoptant cette stratégie, le résultat minimum que peut obtenir le joueur (i) est égal à

$$J_i(x_0, 0) = \frac{1}{2} x_0' \bar{\alpha}_i(0) x_0$$

En effet, on peut démontrer que :

$$J_i[x(t), t] = \frac{1}{2} \int_t^T \left[x' P_i x + \bar{u}_i Q_{ii} \bar{u}_i + \sum_{j \neq i} \bar{u}_j Q_{ij} \bar{u}_j \right] dt + \frac{1}{2} x'(T) R_i x(T)$$

est égal à la forme quadratique :

$$\left[\frac{1}{2} x' \bar{\alpha}_i(t) x \right]$$

Il suffit pour le vérifier de différencier l'équation précédente par rapport au temps : on retrouve alors les expressions de $\dot{\bar{\alpha}}_i$ et de $\bar{\alpha}_i(T)$.

2.1.2. Approche « Programmation dynamique »

On part de l'équation d'Hamilton-Jacobi-Bellman :

$$\begin{aligned} -\frac{\partial J_i}{\partial t} &= \max_{u_i} \left[\frac{1}{2} x' P_i x + \frac{1}{2} u_i' Q_{ii} u_i + \frac{1}{2} \sum_{j \neq i} u_j' Q_{ij} u_j \right] \\ &\quad \left[+ \frac{1}{2} \left[\frac{\partial J_i}{\partial x} \right] \dot{x} + \frac{1}{2} \dot{x}' \left[\frac{\partial J_i}{\partial x} \right]' \right] \\ &= \min_{u_j} [\text{la même expression}] \end{aligned}$$

avec : $J_i[x(T), T] = \frac{1}{2} x'(T) R_i x(T)$.

Les stratégies d'équilibre sont alors :

$$\bar{u}_i = -Q_{ii}^{-1} B_i' \left[\frac{\partial J_i}{\partial x} \right]' ; \quad \bar{u}_j = -Q_{ij}^{-1} B_j' \left[\frac{\partial J_i}{\partial x} \right]'$$

Pour résoudre cette équation, le caractère quadratique du problème nous suggère d'étudier une solution de la forme

$$\bar{J}_i(x, t) = \frac{1}{2} x' \bar{\beta}_i x$$

On vérifie alors immédiatement que l'équation d'Hamilton-Jacobi-Bellman est satisfaite à condition que $\bar{\beta}_i(t)$ soit solution du système

$$\begin{cases} \dot{\bar{\beta}}_i = -A' \bar{\beta}_i - \bar{\beta}_i A + \bar{\beta}_i \sum_{j=1}^N B_j Q_{ij}^{-1} B_j' \bar{\beta}_i \\ \bar{\beta}_i(T) = R_i \end{cases}$$

Puisque la matrice $\bar{\beta}_i(t)$ satisfait au même système d'équations différentielles que la matrice $\bar{\alpha}_i(t)$ et que leurs valeurs à l'horizon T sont identiques, $\bar{\beta}_i(t) = \bar{\alpha}_i(t)$.

Par ailleurs, puisque $\frac{\partial \bar{J}_i}{\partial x} = x' \bar{\beta}_i$ et $\bar{\Psi}_i(t) = \bar{\alpha}_i x$

$$\boxed{\bar{\Psi}'_i(t) = \frac{\partial \bar{J}_i}{\partial x}}$$

ce qui fonde l'interprétation économique que nous avons déjà donnée.

2.2. Trajectoire d'équilibre de Nash-Cournot

2.2.1. Régulation en boucle ouverte

Dans ce type de régulation, le joueur (i) considère que la stratégie u_j des autres joueurs est une fonction du temps. Ici encore le problème peut être résolu soit par l'approche variationnelle, soit par la « Programmation Dynamique » ; mais dans le cas d'une régulation en boucle ouverte, la première reste de loin la plus simple.

On écrit en effet l'Hamiltonien du joueur (i)

$$\mathcal{H}_i = \frac{1}{2} x' P_i x + \frac{1}{2} u_i' Q_{ii} u_i + \frac{1}{2} \sum_{j \neq i} u_j^* Q_{ij} u_j^* + \psi_i' \left[Ax + B_i u_i + \sum_{j \neq i} B_j u_j^* \right]$$

On obtient alors immédiatement les conditions :

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{(a)} \quad \dot{\psi}_i^* = -P_i x - A' \psi_i^* \\ \quad \quad Q_{ii} u_i^* + B_i' \psi_i^* = 0 \\ \text{(b)} \quad Q_{ii} \text{ définie négative} \end{array} \right.$$

ce qui détermine la stratégie d'équilibre du joueur (i) :

$$u_i^* = -Q_{ii}^{-1} B_i' \psi_i^*$$

Par ailleurs, si tous les centres de décision jouent leur stratégie d'équilibre, l'équation d'évolution devient :

$$\dot{x} = Ax - \sum_{j=1}^N B_j Q_{jj}^{-1} B_j' \psi_j^*$$

Pour résoudre le double système d'équations différentielles $(\dot{x}, \dot{\psi}_i^*)$ on peut comme au paragraphe précédent essayer une solution de la forme :

$$\psi_i^*(t) = \alpha_i^*(t) x(t)$$

dans laquelle α_i^* est une matrice carrée de même dimension que le vecteur « état ».

On démontre alors que les équations différentielles $(\ddot{x}, \ddot{\psi}_i)$ sont satisfaites lorsque la matrice $\alpha_i^*(t)$ est solution du système :

$$\left| \begin{array}{l} \ddot{\alpha}_i^* = -A'\alpha_i^* - \alpha_i^*A - P_i + \alpha_i^* \sum_{j=1}^N B_j Q_{jj} B_j' \alpha_j^* \\ \alpha_i^*(T) = R_i \end{array} \right.$$

On notera immédiatement qu'il s'agit, comme au paragraphe précédent, d'équations différentielles quadratiques mais que nous sommes maintenant en présence d'un véritable système *couplé* (interdépendance entre α_i^* et α_j^*).

Le long de la trajectoire d'équilibre, le résultat du joueur (i) peut être obtenu en essayant une solution de la forme

$$J_i^*[x(t), t] = \frac{1}{2} x' \beta_i^* x$$

En différenciant l'égalité

$$\frac{1}{2} x' \beta_i^* x = \frac{1}{2} \int_t^T \left[x' P_i x + \sum_{j=1}^N u_j^* Q_{ij} u_j^* \right] dt + \frac{1}{2} x'(T) R_i x(T)$$

on obtient :

$$\left| \begin{array}{l} \ddot{\beta}_i^* = -A' \beta_i^* - \beta_i^* A + \sum_{j=1}^N \beta_i B_j Q_{jj}^{-1} B_j' \alpha_j \\ \quad + \sum_{j=1}^N \alpha_j' B_j Q_{jj}^{-1} B_j' \beta_i + \sum_{j=1}^N \alpha_j' B_j Q_{jj}^{-1} Q_{ij}^{-1} Q_{jj}^{-1} B_j' \alpha_j \\ \beta_i^*(T) = R_i \end{array} \right.$$

Ce nouveau système d'équations différentielles quadratiques *non couplées* fournit généralement une solution $\beta_i^*(t)$ différente de $\alpha_i^*(t)$. Cette différence tient essentiellement au caractère disymétrique de la *matrice* $\alpha_i^*(t)$.

L'approche programmation dynamique permet d'ailleurs de se rendre compte de manière plus explicite de cette différence. Considérons à cet effet l'équation d'Hamilton-Jacobi-Bellman :

$$-\frac{\partial J_i^*[x(t), t]}{\partial t} = \text{Max}_{u_i} \left[\frac{1}{2} x' P_i x + \frac{1}{2} u_i Q_{ii} u_i + \frac{1}{2} \sum_{j \neq i} u_j^*(t) Q_{ij} u_j^*(t) \right. \\ \left. + \frac{1}{2} \left[\frac{\partial J}{\partial x} \right] \ddot{x} + \frac{1}{2} \ddot{x}' \left[\frac{\partial J}{\partial x} \right]' \right]$$

$$J_i[x(T), T] = \frac{1}{2} x'(T) R_i x(T)$$

et une solution de la forme :

$$J_i^*[x(t), t] = \frac{1}{2} x' \gamma_i(t) x + \delta_i'(t)x + \varepsilon_i(t)$$

dans laquelle γ_i est une *matrice symétrique*.

On montre alors que l'équation d'Hamilton-Jacobi est vérifiée si :

$$u_i^*(t) = -Q_{ii}^{-1}B_i'[\gamma_i x + \delta_i]$$

avec :

$$\dot{\gamma}_i = -\gamma_i A - A' \gamma_i - P_i + \gamma_i B_i Q_{ii}^{-1} B_i' \gamma_i ; \quad \gamma_i(T) = R_i$$

$$\dot{\delta}_i = -A' \delta_i + \gamma_i B_i Q_{ii}^{-1} B_i' \delta_i - \gamma_i \sum_{j \neq i} B_j u_j^* ; \quad \delta_i(T) = 0$$

$$\dot{\varepsilon}_i = \frac{1}{2} \delta_i' B_i Q_{ii}^{-1} B_i' \delta_i - \sum_{j \neq i} \delta_j' B_j u_j^* - \frac{1}{2} \sum_{j \neq i} u_j^* Q_{ij} u_j ; \quad \varepsilon_i(T) = 0$$

Si tous les joueurs adoptent leur stratégie d'équilibre, l'équation d'évolution s'écrit :

$$\dot{x} = Ax - \sum_{j=1}^N B_j R_{jj}^{-1} B_j' [\gamma_j x + \delta_j]$$

et on constate que l'équation différentielle ($\dot{\delta}_i$) dépend linéairement de x .

Ceci nous suggère de poser $\delta_i(t) = \rho_i(t) x$; $\rho_i(t)$ étant une matrice carrée de même dimension que le vecteur « état ».

On aboutit alors au système :

$$\left\{ \begin{array}{l} \dot{\rho}_i = -\rho_i A - A' \rho_i + (\rho_i + \gamma_i) \sum_{j=1}^N B_j Q_{jj}^{-1} B_j' (\rho_i + \gamma_i) - \gamma_i B_i Q_{ii}^{-1} B_i' \gamma_i \\ \rho_i(T) = 0 \end{array} \right.$$

Il suffit alors d'ajouter les expressions de $\dot{\gamma}_i$ et $\dot{\rho}_i$ pour constater que la matrice $\alpha_i^*(t)$ est obtenue par addition de la matrice $\gamma_i(t)$ et de la matrice dissymétrique $\rho_i(t)$.

Ce calcul élémentaire montre par ailleurs que :

$$\frac{\partial J_i^*}{\partial x} = x' \gamma_i(t) + \delta_i'(t) = x' [\gamma_i + \rho_i'] = x' \alpha_i^* = \psi_i^*$$

On retrouve ainsi l'interprétation variationnelle des fonctions duales ψ_i^* .

En écrivant l'expression de ε_i en fonction de ρ_i et γ_i on montrerait facilement que $\varepsilon_i(t)$ est une forme quadratique du type :

$$\varepsilon_i(t) = \frac{1}{2} x' \tau_i x$$

dans laquelle la matrice τ_i est une matrice symétrique. De ce fait, comme

$$J_i^*[x(t), t] = \frac{1}{2} x' [\gamma_i + 2\rho_i' + \tau_i] x = \frac{1}{2} x' [\gamma_i + \rho_i + \rho_i' + \tau_i] x$$

il suffit de poser

$$\beta_i^* = \gamma_i + \rho_i' + \rho_i + \tau_i$$

pour retrouver le résultat :

$$J_i^*[x(t), t] = \frac{1}{2} x' \beta_i^*(t) \cdot x$$

Dans un jeu à deux joueurs à somme nulle

$$P = P_1 = P_2; \quad Q_{12} = -Q_{22}; \quad Q_{21} = -Q_{11}; \quad R_1 = -R_2 = R$$

On démontre alors très facilement qu'il existe une valeur commune

$$\alpha^* = \alpha_1^* = \beta_1^* = -\alpha_2^* = -\beta_2^*$$

et que le gain du 1^{er} joueur (égal à la perte du 2^e joueur) peut s'écrire :

$$J_i^* = -J_2^* = \frac{1}{2} x' \alpha^*(t) x$$

Dans ce cas la matrice symétrique $\alpha^*(t)$ est solution de l'équation :

$$\dot{\alpha}^* = -A' \alpha^* - \alpha^* A - P + \alpha^* [B_1 Q_{11}^{-1} B_1' - B_2 Q_{22}^{-1} B_2'] \alpha^*$$

$$\alpha^*(T) = R$$

2.2.2. Régulation en boucle fermée

En utilisant l'approche variationnelle ⁽¹⁾, les conditions d'équilibre s'écrivent à présent :

$$a) \quad \dot{\psi}_i^* = -P_i x - A' \psi_i^* - \sum_{j=1}^N \left[\frac{\partial u_j^*}{\partial x} \right]' Q_{ij} u_j^* - \sum_{j=1}^N \left[\frac{\partial u_j^*}{\partial x} \right]' B_j' \psi_{*i}$$

$$Q_{jj} u_j^* + B_j' \psi_j^* = 0 \quad , \quad \forall j = (1 \dots N)$$

b) Q_{jj} définie négative, $\forall j = (1 \dots N)$

$$\dot{x} = Ax - \sum_{j=1}^N B_j Q_{ij}^{-1} B_j' \psi_j^*$$

En boucle ouverte comme en boucle fermée, l'évolution du système est donc régie par une équation de même forme. Seule change l'équation différentielle qui gouverne l'évolution des prix d'usage ψ_i .

(1) Nous laissons le soin au lecteur de retrouver les résultats de ce paragraphe à partir de l'équation d'Hamilton-Jacobi.

Cette remarque nous incite à poser comme précédemment $\psi_i^*(t) = \beta_i^*(t)x$, la matrice β_i^* ayant bien entendu une détermination différente.

On obtient alors :

$$\begin{aligned} u_j^* &= -Q_{jj}^{-1} B_j' \beta_j^* x \\ \dot{\psi}_i^* &= -P_i x - A' \psi_i^* - \sum_{j=1}^N \beta_j^* B_j Q_{jj}^{-1} B_j' \psi_j^* \\ &\quad - \sum_{j=1}^N \beta_j^* B_j Q_{jj}^{-1} Q_{ij} Q_{jj}^{-1} B_j' \psi_j^* \end{aligned}$$

et la matrice β_i^* apparaît comme la solution d'un système *couplé* d'équations différentielles quadratiques :

$$\left| \begin{aligned} \dot{\beta}_i^* &= -A' \beta_i^* - \beta_i^* A - P_i + \sum_{j=1}^N \beta_j^* B_j Q_{jj}^{-1} B_j' \beta_j^* \\ &\quad + \sum_{j=1}^N \beta_j^* B_j Q_{jj}^{-1} B_j' \beta_i^* - \sum_{j=1}^N \beta_j^* B_j Q_{jj}^{-1} Q_{ij} Q_{jj}^{-1} B_j' \beta_j^* \\ \beta_i(T) &= R_i \end{aligned} \right|$$

Le lecteur pourra vérifier facilement que la matrice β_i^* est ici une matrice *symétrique* ($\beta_i^* = \beta_i'^*$) et que le résultat du joueur (*i*) s'écrit très simplement

$$J_i^*[x(t), t] = \frac{1}{2} x' \beta_i^*(t) x$$

On en déduit immédiatement que :

$$\psi_i^{*'}(t) = x' \beta_i^{*'} = x' \beta_i^* = \frac{\partial J_i^*}{\partial x}$$

Pour ce qui concerne les prix d'usage ψ_i , la matrice β_i^* en boucle fermée joue donc le même rôle que la matrice α_i^* en boucle ouverte.

Pour ce qui concerne le résultat J_i^* , elle joue le même rôle que la matrice β_i^* en boucle ouverte.

Mais les équations différentielles qui régissent l'évolution de ces *trois matrices ne sont pas les mêmes*, ce qui explique les *écarts importants que l'on peut observer entre les trajectoires d'équilibre en boucle ouverte et en boucle fermée*.

Ces trois matrices ne coïncident en effet que dans deux cas particuliers :

1° *Lorsqu'il existe un centre de commande unique*. On sait alors que la matrice $\alpha^* = \beta^*$ obéit à l'équation de Riccati :

$$\dot{\alpha}^* = -A' \alpha^* - \alpha^* A - P + \alpha^* B Q^{-1} B' \alpha^* ; \quad \alpha^*(T) = R$$

2° Dans un jeu à deux joueurs à somme nulle. On sait alors que la matrice $\alpha^* = \alpha_1^* = \beta_1^* = -\alpha_2^* = -\beta_2^*$ est une solution de l'équation de Riccati :

$$\dot{\alpha}^* = -A'\alpha^* - \alpha^*A - P + \alpha^*[B_1Q_{11}^{-1}B_1' - B_2Q_{22}^{-1}B_2']\alpha^*$$

$$\alpha^*(T) = R$$

avec : $P = P_1 - P_2$, $Q_{22} = -Q_{12}$; $Q_{11} = -Q_{21}$; $R = R_1 = -R_2$.

2.3. Trajectoires maximales au sens de Pareto

Nous savons déjà qu'il est extrêmement difficile de calculer toutes les solutions maximales au sens de Pareto mais qu'il est possible d'obtenir un certain nombre d'entre elles en résolvant le problème de commande optimale paramétré

$$\left| \begin{array}{l} \text{Max}_{u_1, u_2, u_N} \left[J(\mu) = \sum_{i=1}^N \mu_i J_i \right] \\ \dot{x} = Ax + \sum_{i=1}^N B_i u_i \\ \text{avec } \mu_i \geq 0 \text{ et } \sum_{i=1}^N \mu_i = 1 \end{array} \right|$$

Les conditions d'optimalité s'écrivent immédiatement :

$$\begin{aligned} \text{a)} \quad \hat{u}_i &= - \left[\sum_{j=1}^N \mu_j Q_{ji} \right]^{-1} B_i' \hat{\psi}(\mu) \\ \dot{\hat{\psi}} &= - \sum_{i=1}^N \mu_i P_i x - A' \cdot \hat{\psi}(\mu) \end{aligned}$$

$$\text{b)} \quad \sum_{j=1}^N \mu_j Q_{ji} \text{ définie négative}$$

En posant $\hat{\psi}(\mu) = \hat{\alpha}(\mu)x$, on montre que les conditions ci-dessus sont satisfaites lorsque $\hat{\alpha}(t)$ obéit à l'équation de Riccati :

$$\begin{aligned} \dot{\hat{\alpha}} &= -\hat{\alpha}A - A'\hat{\alpha} - \sum_{i=1}^N \mu_i P_i + \tilde{\alpha} \sum_{i=1}^N B_i \hat{\rho}_i \\ \hat{\alpha}(T) &= \sum_{i=1}^N \mu_i R_i \quad \text{avec} \quad \hat{\rho}_i = \left[\sum_{j=1}^N \mu_j Q_{ji} \right]^{-1} B_i' \hat{\alpha} \end{aligned}$$

Par ailleurs, à l'époque t , le résultat global que la coalition peut espérer atteindre dans le futur est égal à :

$$\tilde{J}[x(t), t, \mu] = \frac{1}{2} x'(t) \hat{\alpha} x(t)$$

Nous laissons au lecteur le soin de calculer la part J_i qui reviendra automatiquement au joueur (i) s'il utilise la stratégie maximale $\hat{u}_i = -\hat{\rho}_i x$.

2.4. Extensions

Les résultats du jeu différentiel linéaire-quadratique que nous venons de présenter ont l'avantage d'être opératoires. Ils mériteraient cependant d'être étendus et on peut imaginer trois types de perfectionnement.

Le premier consiste à étudier une fonction d'évaluation de type quadratique dans laquelle on trouverait, à côté des termes $\frac{1}{2} x' P_i x$ et $\frac{1}{2} u_j' Q_{ij} u_j$, des termes linéaires et des termes quadratiques croisés entre les vecteurs (x, u_1, u_i, u_N) . Ce perfectionnement alourdirait sensiblement les expressions précédentes mais ne modifierait pas fondamentalement les conclusions que nous venons d'énoncer.

Le second se propose d'étendre les résultats du jeu linéaire quadratique à une classe de jeux assez voisine du type

$$\begin{aligned} J_i &= \int_0^T \left[\frac{1}{2} x' P_i x + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^N u_j' Q_{ij} u_j + \varepsilon L_i(x, t, u_1 \dots u_i, u_N) \right] dt \\ &\quad + \frac{1}{2} x'(T) R_i x(T) + \varepsilon \Phi_i[x(T), T] \\ \dot{x} &= Ax + \sum_{j=1}^N B_j u_j + \varepsilon f(x, u_1 \dots u_N); \quad x(0) = x_0 \end{aligned}$$

dans lequel ε est un scalaire relativement petit.

Par des développements en série de Taylor en ε , A. W. Starr [9] est parvenu à calculer les corrections qu'il convenait d'apporter à la trajectoire nominale pour tenir compte des écarts εL_i et εf .

Toutefois, l'extension la plus intéressante consiste à introduire dans le modèle un certain nombre de contraintes, qu'il s'agisse de contraintes portant exclusivement sur les commandes ou de contraintes mixtes état-commande. Les premières alourdissent les expressions mais se prêtent assez bien au calcul. Les secondes, en revanche, sont beaucoup plus difficiles à manier car les variables duales correspondantes interviennent directement dans l'équation d'évolution des prix d'usage ψ_i . Divers algorithmes ont été proposés, mais les expériences ne sont pas encore assez nombreuses pour qu'on puisse en tirer des enseignements concluants.

3. EXEMPLES ET ORGANISATIONS PARTICULIERES

3.1. Quelques organisations particulières

Indépendamment du jeu linéaire-quadratique que nous venons d'analyser, les seuls schémas qui se prêtent à l'heure actuelle au calcul concernent toujours des organisations particulières.

— Il s'agit tout d'abord du *jeu à deux personnes à somme nulle* à propos duquel on connaît les conditions d'existence et d'unicité de la *trajectoire d'équilibre* [2] et à propos duquel on dispose d'un certain nombre de méthodes de résolution

— Il en va de même de l'*organisation décomposable* :

$$\begin{aligned} \text{Max}_{[u_1, u_i, u_N]} & \left[\int_0^T \sum_{i=1}^N L_i(x_i, u_i, t) dt + \sum_{i=1}^N \Phi_i[x(T), T] \right] \\ & \begin{cases} \dot{x}_i = f_i(x_i, t, u_i) & x_i(0) = x_{i0} \\ u_i \in U_i & \forall i = 1 \dots N \end{cases} \end{aligned}$$

Pour déterminer la solution optimale globale, il suffit en effet de résoudre N problèmes partiels indépendants du type :

$$\begin{aligned} \text{Max}_{u_i \in U_i} & \left[\int_0^T L_i(x_i, u_i, t) dt + \Phi_i[x(T), T] \right] \\ & \begin{cases} \dot{x}_i = f_i(x_i, t, u_i) & x_i(0) = x_{i0} \end{cases} \end{aligned}$$

— L'*organisation tendue vers un même but* constitue elle aussi un cas particulier extrêmement intéressant. Lorsque l'organisation possède une fonction d'évaluation additive et que les décisions de chacun de ses membres ont elles-mêmes des effets additifs, on peut envisager un schéma décentralisé. En effet le problème global

$$\text{Max}_{[u_1, u_i, u_N]} \left[\int_0^T \sum_{i=1}^N L_i(x_i, u_i, t) dt + \sum_{i=1}^N \Phi_i[x(T), T] \right]$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} u_i \in U_i \\ \dot{x} = \sum_{i=1}^N f_i(x_i, u_i, t) \end{cases}$$

se décompose en N optimisations partielles de la forme :

$$\text{Max} \int_0^T L_i(x_i, u_i, t) dt + \Phi_i[x(T), T]$$

sous les contraintes

$$\begin{cases} u_i \in U_i \\ \dot{x} = \sum_{i=1}^N f_i(x_i, u_i, t) \end{cases}$$

Pour ce faire, il suffit que chaque organe de décision (i) connaisse l'ensemble du vecteur ψ , c'est-à-dire l'ensemble des prix d'usage. Mais ces prix d'usage communs à l'ensemble de l'organisation sont l'objet d'un calcul décentralisé. En effet, les composantes ψ_i du vecteur ψ relatives aux variables d'état x_i sont données par l'équation différentielle :

$$\dot{\psi}_i = -\nabla_{x_i}[L_i(x_i, u_i, t) + \psi_i f_i(x_i, u_i, t)]$$

Elles peuvent donc être calculées par l'organe (i). Toutefois pour que les optimisations dynamiques partielles coïncident avec l'optimisation dynamique globale, il faut que chaque centre informe ses partenaires des prix d'usage qu'il vient d'élaborer et des décisions correspondantes.

— *L'organisation hiérarchisée* est une structure décisionnelle dans laquelle on peut ordonner les différents organes de telle sorte que chaque centre peut être influencé par les centres situés au-dessus de lui, mais ne subit aucune influence des centres situés aux niveaux inférieurs. Cette définition signifie que le centre (1) doit résoudre un problème de commande optimale

$$\text{Max}_{u_1 \in U_1} \left[J_1 = \int_0^T L_1(x_1, u_1, t) dt + \Phi_1[x(T), T] \right]$$

sous les contraintes $\dot{x}_1 = f_1(x_1, u_1, t)$; $x_1(0) = x_{10}$

tandis que le centre (2) se trouve quant à lui confronté à un problème du type :

$$\text{Max}_{u_2 \in U_2} \left[J_2 = \int_0^T L_2(x_1, x_2, u_1, u_2, t) dt + \Phi_2[x(T), T] \right]$$

sous les contraintes $\dot{x}_2 = f_2(x_1, x_2, u_1, u_2, t)$; $x_2(0) = x_{20}$

Il est clair que l'étude d'une structure hiérarchique de ce type conduit à résoudre une *suite de problèmes de commande optimale*.

Enfin il va de soi que toutes les structures d'*organisations voisines de ces schémas particuliers* (jeux différentiels à somme presque nulle, organisations faiblement couplées ou imparfaitement décomposables, organisations à buts presque identiques organisations incomplètement hiérarchisées) se prêtent elles aussi au calcul dans la mesure où le développement en série de Taylor des écarts entre les deux formalisations peut être limité aux termes du second ordre [9].

3.2. Exemples

Les situations conflictuelles ou coopératives sont si nombreuses qu'il paraît à première vue inutile de donner des exemples économiques de jeux différentiels et ceci d'autant plus que les possibilités pratiques de calcul restent à l'heure actuelle relativement limitées. Cependant le simple fait de construire un modèle est toujours un exercice extrêmement intéressant car toute formalisation est à la fois une source de questions et une puissante incitation à s'engager dans la recherche d'une solution.

Nous nous bornerons ici à préciser sur un exemple les relations qui existent entre prix d'échange et prix d'usage puis à montrer l'intérêt des jeux différentiels dans l'élaboration de la stratégie commerciale de la firme.

3.2.1. Relation entre prix d'usage et prix d'échange

On ne doit pas confondre les prix d'usage que les différents joueurs attribuent aux stocks de ressources qu'ils détiennent et le prix auquel ils effectuent leurs transactions. Toutefois les prix d'usage sont calculés à partir des prix d'échanges tandis que ces derniers s'établissent de telle sorte que sur la trajectoire d'équilibre les quantités vendues coïncident avec les quantités achetées.

Pour préciser ces affirmations considérons deux entreprises concurrentes (1) et (3) qui s'approvisionnent chez le même fournisseur et intéressons-nous aux stocks de marchandises détenus par chacune des trois entreprises : ces stocks sont représentés par trois vecteurs x_1 x_2 x_3 .

Désignons par :

u_1 u_2 , u_3 les décisions de production de chacune des entreprises au cours de la période $(t, t + dt)$

u_{12} les quantités vendues par l'entreprise (1) à l'entreprise (2)

u_{13} — — — — — (1) — — (3)

u_{21} — — — — — (2) — — (1)

u_{31} — — — — — (3) — — (1)

Il est clair que la transaction impose que $u_{12} = u_{21}$, $u_{13} = u_{31}$ et que ces quantités soient positives.

Soit :

$p_{12}(t)$ le prix d'échange entre (1) et (2), $p_{13}(t)$ le prix d'échange entre (1) et (3)

$b_1(x_1, u_1, u_{12}, u_{13}) = p_{12}u_{12} + p_{13}u_{13} - \gamma(u_1, x_1)$ le bénéfice réalisé par l'entreprise (1) au cours de la période $(t, t + dt)$

$\beta_2(x_2, u_2, x_3, u_3, u_{21})$ et $\beta_3(x_3, u_3, x_2, u_2)$ les fonctions d'évaluation respectives des entreprises (2) et (3) au cours de la même période ; ces fonctions dépendent de l'importance de l'entreprise concurrente.

Les équations d'évolution du système s'écrivent :

$$\begin{aligned}\dot{x}_1 &= x_1 + u_1 - u_{12} - u_{13} \\ \dot{x}_2 &= x_2 - g_2(u_2) + u_{21} \\ \dot{x}_3 &= x_3 - g_3(u_3) + u_{31}\end{aligned}$$

$g_2(u_2)$ et $g_3(u_3)$ étant les quantités de marchandises nécessaires pour produire u_2 ou u_3

Pour un système de prix d'échange (p_{12}, p_{13}) les conditions nécessaires qui caractérisent la trajectoire d'équilibre s'écrivent :

$$\left\{ \begin{aligned} \dot{\psi}_1 &= -\frac{\partial \mathcal{H}_1}{\partial x_1} = \frac{\partial \gamma}{\partial x_1} - \psi_1 \\ \dot{\psi}_2^1 &= 0 ; \dot{\psi}_2^2 = -\frac{\partial \mathcal{H}_2}{\partial x_2} = -\frac{\partial \beta_2}{\partial x_2} - \psi_2^2 ; \dot{\psi}_2^3 = -\frac{\partial \mathcal{H}_2}{\partial x_3} = -\frac{\partial \beta_2}{\partial x_3} - \psi_2^3 \\ \dot{\psi}_3^1 &= 0 ; \dot{\psi}_3^2 = -\frac{\partial \mathcal{H}_3}{\partial x_2} = -\frac{\partial \beta_3}{\partial x_3} - \psi_3^2 ; \dot{\psi}_3^3 = -\frac{\partial \mathcal{H}_3}{\partial x_3} = -\frac{\partial \beta_3}{\partial x_3} - \psi_3^3 \end{aligned} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \mathcal{H}_1}{\partial u_1} = \psi_1 - \frac{\partial \gamma}{\partial u_1} = 0 \Leftrightarrow \begin{array}{l} \text{Prix d'usage du stock} = \text{Coût marginal} \\ \text{pour l'entreprise (1)} \quad \text{de production} \end{array} \\ \\ \frac{\partial \mathcal{H}_1}{\partial u_{12}} = -\psi_1 + p_{12} = 0 \Leftrightarrow \begin{array}{l} \text{Prix d'usage du} \\ \text{stock} \end{array} = \begin{array}{l} \text{Prix d'échange avec} \\ \text{l'entreprise (2)} \end{array} \\ \\ \frac{\partial \mathcal{H}_1}{\partial u_{13}} = -\psi_{13} + p_1 = 0 \Leftrightarrow \begin{array}{l} \text{Prix d'usage du} \\ \text{stock} \end{array} = \begin{array}{l} \text{Prix d'échange avec} \\ \text{l'entreprise (3)} \end{array} \\ \\ \left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \mathcal{H}_2}{\partial u_2} = -\psi_2^2 \frac{\partial g_2}{\partial u_2} + \frac{\partial \beta_2}{\partial u_2} = 0 \Leftrightarrow \begin{array}{l} \text{Prix d'usage du} \\ \text{stock } x_2 \text{ multiplié} \\ \text{par le rendement} \\ \text{marginal de ce} \\ \text{stock dans la pro-} \\ \text{duction } u_2 \end{array} = \begin{array}{l} \text{utilité marginale} \\ \text{immédiate de la} \\ \text{production } u_2 \end{array} \\ \\ \frac{\partial \mathcal{H}_2}{\partial u_{21}} = -p_{12} + \psi_2^2 + \lambda_2 = 0 \quad \left| \begin{array}{l} \text{Si } u_{21} > 0 \text{ le prix d'usage} = \text{prix de} \\ \text{du stock } x_2 \text{ transaction} \end{array} \right. \\ \\ \text{avec } p_{12} = \frac{\partial \beta_2}{\partial u_{21}} \quad \left| \begin{array}{l} \text{Si } u_{21} = 0 \text{ le prix d'usage} < \text{prix de} \\ \text{du stock } x_2 \quad \text{transaction} \end{array} \right. \end{array} \right.$$

idem pour l'entreprise 3

Si donc il existe une transaction effective entre deux entreprises, c'est que *le prix d'usage des stocks de marchandises est identique* pour les deux parties et égal au prix de transaction.

Mais parmi ces trajectoires d'équilibre, on ne doit retenir que celles qui vérifient à tout instant la double égalité $u_{21} = u_{12}$; $u_{31} = u_{13}$ ce qui conduit à comparer le *coût marginal de production de l'entreprise (1) et les utilités marginales des entreprises (2) et (3)*. Or rien ne nous autorise à écrire que pour un prix de transaction donné $p = p_{13} = p_{12}$, la double égalité se trouve vérifiée. On peut cependant penser qu'il existe (1) *un ou plusieurs prix de transaction* $p^*(t)$ pour lesquels on vérifie simultanément :

$$\left\{ \begin{array}{l} u_{21} = u_{12} ; u_{31} = u_{13} \\ \\ p^* = \frac{\partial \gamma}{\partial u_1} = \psi_1 = \psi_2^2 = \psi_3^3 \end{array} \right.$$

(1) A notre connaissance la démonstration de l'existence des prix $p^*(t)$ dans le cas général n'a pas encore été faite. Mais, nous disposons, depuis les travaux de G. Debreu en 1954 sur la théorie de la valeur, d'un théorème d'existence dans le cas particulier d'une économie d'échange où il n'y aurait pas d'effets externes.

La trajectoire correspondante est alors appelée trajectoire d'équilibre effective.

Le lecteur notera que ce schéma diffère sensiblement du modèle classique de l'échange dans lequel par définition il n'existe aucun recouvrement du champ d'appréciation des agents économiques (hypothèses des Robinson Crusoe). Ceci est particulièrement sensible si l'on suppose que les trois entreprises forment une coalition, et si l'on cherche les trajectoires maximales effectives de cette coalition. On constaterait qu'en raison des structures d'évaluation comparatives des entreprises (2) et (3) les trajectoires d'équilibre ne sont pas des trajectoires maximales.

3.2.2. Un modèle de stratégie publicitaire

Dans certains secteurs la compétition entre les entreprises est liée à l'effort publicitaire des différents producteurs. Mais ces efforts ne sont ni totalement concurrents, ni parfaitement complémentaires : c'est pourquoi la théorie des jeux différentiels peut s'avérer quelquefois très utile pour orienter par grande masse l'effort publicitaire d'une entreprise. Nous désignerons par x l'état du marché, c'est-à-dire la quantité de marchandises que le marché est capable d'absorber à une date donnée. L'évolution du marché \dot{x} dépend bien entendu du niveau de consommation x , des efforts publicitaires u_i des diverses entreprises et aussi de données conjoncturelles (revenu...) que nous représenterons par la variable exogène t . D'où l'équation d'évolution :

$$\dot{x} = f(x, u_1 \dots u_i \dots u_N, t) ; x(0) = x_0$$

On admettra que le but de chaque firme est de choisir la répartition u_i de son effort publicitaire entre les différents produits de manière à maximiser son profit à long terme tout en s'imposant d'atteindre à une certaine époque une certaine part du marché. Le profit instantané est évidemment croissant en fonction de l'état du marché et décroissant en fonction des dépenses publicitaires. On obtient donc la formulation classique :

$$\begin{aligned} \text{Max } & \int_0^T L_i(x, u_i, t) dt + \Phi_i[x(T), T) \\ & \left| \begin{array}{l} \dot{x} = f(x, u_i \dots u_N, t) ; x(0) = x_0 \\ u_i \geq 0 \end{array} \right. \end{aligned}$$

L'avantage de cette formulation est triple :

1) Elle permet à l'entreprise d'arbitrer entre les dépenses immédiates de publicité et les nouvelles potentialités que ces dépenses permettent de susciter.

2) Elle oblige l'entreprise à distinguer le marché protégé où elle est seule à agir et le marché concurrentiel où ses produits se trouvent confrontés avec les produits similaires des autres entreprises.

3) Concernant ce dernier marché, la formalisation ci-dessus impose de mesurer très soigneusement les effets de complémentarité et les effets de concurrence.

Ceci étant, la difficulté principale consiste autant à informer le modèle qu'à le traiter.

*
* *
*

En conclusion, la théorie des jeux différentiels apparaît à l'heure actuelle aux yeux de nombreux spécialistes comme un outil d'analyse particulièrement adapté à l'étude des conflits économiques. Toutefois, à l'exception du jeu linéaire-quadratique ou des formes d'organisations particulières que nous venons d'énumérer, elle appartient encore largement au domaine de la recherche.

Les difficultés principales se situent à plusieurs niveaux :

— Au niveau des méthodes de résolution, la solution des jeux différentiels dépend des études qui sont en cours sur les systèmes d'équations aux dérivées partielles.

— Au niveau de l'information, tout modèle de jeu différentiel contraint les spécialistes à identifier convenablement le fonctionnement du système réel pour pouvoir écrire les équations d'évolution.

— Enfin au niveau de la conceptualisation, il semble que les problèmes posés par la dynamique du jeu coopératif restent non résolus. En effet chacun peut observer qu'au cours de l'évolution les coalitions se font et se défont et que sur ce point la théorie que nous venons d'exposer ne nous apporte aucune réponse.

BIBLIOGRAPHIE

- [1] R. ISAACS, *Differential Games*, Wiley N. Y. 1965.
- [2] J. H. CASE, *Equilibrium points of N person differential games*, University of Michigan Dept of Ind. Eng. Tech. Rep., 1967-1.
- [3] A. W. STARR et Y. C. HO, « Non zero-sum differential games », *J. Optimization theory and applications*, 3, n° 3, March 1969.
- [4] I. B. RHODES and D. G. LUENBERGER, « Differential games with imperfect state information », *IEEE IEEE Tr*, AC, 1969.
- [5] R. D. BEHN and Y. C. HO, « On a class of linear stochastic differential games », *IEEE Tr*, AC 13, n° 13, June 1968.
- [6] ROCKAFELLAR, *Convex analysis*.
- [7] N. O. DA CUNHA et E. POLAK, « Constrained minimization under vector-valued criteria in finite dimensional spaces », Memorandum ERLM 188, Oct. 1966, University of California Berkeley.
- [8] Y. C. HO, A. E. BRYSON and S. BARON, « Differential games and optimal pursuit-evasion strategies, *IEEE tr*, AC 10, n° 4, 1964.
- [9] STARR A. W., *Non zero-sum differential games concepts and models*, juin 1969, tech report N° 590.
- [10] ALBOUY M. *Regulation dans l'entreprise*, à paraître Dunod 1970.