

연역적인 정보에 의한 게임제어문제 연구

The Game Problem of Control by *a priori* Information

°김 뜨미트리\*, 심 충 건\*\*

\* 주성전문대학 산학연구소(Tel:+82-431-210-8160; Fax:+82-431-210-8156)

\*\* 주성전문대학 기계학과(Tel:+82-431-210-8314; Fax:+82-431-210-8156)

**Abstract** In the paper a problem of search for a moving robot by another moving robot is considered. The problem is formalized as minmax and maxmin task also as a game.

**Keywords** mobile object, game, control, search, strategy

1. 두 이동물체간의 수색문제

그림1에서 지력을 가진 이동로봇(intellectual mobile robot) S가 다른 지력 이동로봇 T를 평면에서 수색하고 있다. S목적은 T를 발견해야 하는 것이고, T목적은 S가 T를 발견 못하도록 해야하는 것이다. 초기 수색시간  $t_0$ 에 S와 T가 일정한 정보를 갖고 있다. 그 정보에 의하여 S와 T는 각자 자기전략(제어)을 정한다. 수색단계에 들어가면 즉  $t > t_0$ 에서 S와 T의 이동 방향이 전환하지 않는다. 여기에서 S와 T의 전략은 그들의 초기 향로각도가 된다.

발견확률은 S와 T 사이의 거리에 좌우되는데, 그 거리가 작을수록 발견확률은 더 크다고 가정할 수 있다. 그러면, 두 이동물체간의 수색문제는 S의 입장에서 보면 거리  $r_m$ 를 최소가 되도록 자기 전략을 정하는 것이고, T의 입장에서 보면는 거리  $r_m$ 를 최대가 되도록 자기 전략을 정한 것이 된다. 따라서, S와 T의 목적이 반대의 목적임으로써 본 수색문제를 게임 수색문제로 세워야 한다.

2. 수색의 게임

그림1에 수색 초기의 시각에 S와 T 상호의 위치가 보였다.

여기에서,

$r_0 = r(t_0)$  : 초기시각  $t_0$ 에의 S와 T 사이에 거리,

$\gamma_0$  : 초기시각  $t_0$ 에서의 S 향로 각도( S의 전략)

$\varphi_0$  : 초기시각  $t_0$ 에서의 T 향로 각도, (T의 전략)

$\vec{V}_S, \vec{V}_T$  : 각각 S와 T의 속도벡터

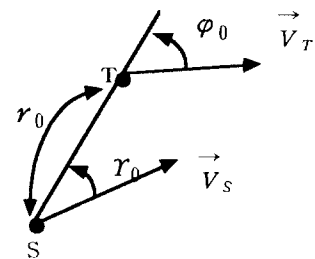


그림1 수색초기의 두 이동물체

S와 T 사이에 최소거리  $r_m$  는 다음과 같이 정의된다.

$$r_m = \text{MIN}[r(t), t \geq t_0]$$

여기서  $r(t)$ : 현재의 시각  $t$ 에서의 S 와 T 사이의 거리

$r_m$  가 S의 전략  $\gamma_0$  와 T의 전략  $\varphi_0$ 에 다음 식 (1)로 종속되어 있다[1].

$$r_m = r_m(\gamma_0, \varphi_0) = \frac{r_0 |\sin \gamma_0 - v \sin \varphi_0|}{\sqrt{1 + v^2 - 2v \cos(\varphi_0 - \gamma_0)}} \quad (1)$$

여기서  $v = V_T / V_S$

이제 두 이동물체간의 수색문제를 두 도박꾼(2-Person)간의 게임문제로 바꾸어보자. 두 도박꾼들의 게임전략 집합이 각각 X, Y 라고 할 때 그들이 지불(pay-off)해야될 함수를  $H(x,y)$ 로 정의하자. 수색문제의 경우에는

$$X \text{가 S의 제어전략 집합 } \Gamma = \left\{ \gamma_0 : \left| \gamma_0 \right| \leq \frac{\pi}{2} \right\},$$

$$Y \text{가 T의 제어전략 집합 } \Phi = \left\{ \varphi_0 : \left| \varphi_0 \right| \leq \pi \right\},$$

지불함수  $H(x, y)$ 는  $H(\gamma_0, \varphi_0)$ 로 표현하면 다음식과 같아 진다.

$$H(\gamma_0, \varphi_0) = r_m / r_0 = \begin{cases} G, & \varphi_0 \notin [\varphi_{01}, \varphi_{02}] \\ 1, & \varphi_0 \in [\varphi_{01}, \varphi_{02}] \end{cases} \quad (2)$$

$$\text{여기서 } G = \frac{|\sin \gamma_0 - v \sin \varphi_0|}{\sqrt{1 + v^2 - 2v \cos(\varphi_0 - \gamma_0)}}$$

$$\varphi_{02} = -\varphi_{01} = \cos^{-1}(\cos \gamma_0 / v)$$

결국 수색의 문제는  $r, \varphi, H(x, y)$ 를 변수로하는 게임으로 바뀌어 S와 T가 갖고 있는 정보에 따라 다음의 3가지로 구분하여 전개가 가능하다.

### 3. S의 차별수색 게임

S가 갖고 있는 정보  $I_S$ , T가 갖고 있는 정보  $I_T$  를 다음과 같이 정의하자.

$$I_S = \{ V_S, V_T, r_0 \}$$

$$I_T = \{ V_S, V_T, r_0, r_0 \}$$

S의 차별은 전략을 정할 때 S는 T의 전략을 모르고 T가 S의 전략을 안다는 것이다. 이 경우 수색문제를 다음 같이 세울 수 있다.

$$H^- = H(r_0^-, \varphi_0^+) = \min_{r_0 \in I} \max_{\varphi_0 \in \Phi} H(r_0, \varphi_0) \quad (3)$$

식(3)로부터  $r_0^-, \varphi_0^+$  및  $H^-$  를 구해야 된다.

여기서

$r_0^-$  :  $I_S$ 에 의한 S의 최적 전략

$\varphi_0^+$  : S의 전략에 대한 T의 조건적인 최적 전략

$H^-$  : S의 보증 최소 지출값

S가 전략  $\gamma_0^-$  를 이용하면 지출값 H 는  $H^-$  이상 되지 않다는 것을 보증할 수 있다. 전략  $\varphi_0^+$  는 S가 전략  $r_0^-$  를 사용할 때만 T의 최적전략이다. 그러므로  $r_0^-$  를 S의 보증전략이라고 하고  $\varphi_0^+$  을 조건적인 최적전략이라고 한다. 그림2와 같이 식(3)의 해를 구하게 되면 다음과 같다.

$$r_0^- = 0;$$

$$\varphi_0^+ = \pm \cos^{-1} v;$$

$$H^- = H(r_0^-, \varphi_0^+) = v;$$

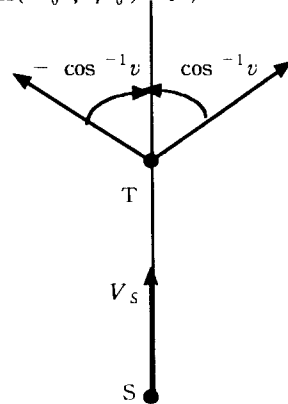


그림2

만일 S가 전략  $r_0 \neq r_0^- = 0$

$(0 < |r_0| \leq \frac{\pi}{2} - \sin^{-1} v)$ 를 사용하면 T의 최적 전략과 지출값 H는 다음식

$$\varphi_0^+ = r_0 - \cos^{-1} v \cdot \text{sign } r_0,$$

$$H = H(r_0 = \sin(|r_0| + \sin^{-1} v))$$

로 구한다

### 4. T의 차별수색 게임

S가 갖고 있는 정보  $I_S$ , T가 갖고 있는 정보  $I_T$  을 다음과 같이 정의하자.

$$I_S = \{ V_S, V_T, r_0, \varphi_0 \}$$

$$I_T = \{ V_S, V_T, r_0 \}$$

이 경우에는 수색 문제가 다음 최대 최소 게임문제로 세워진다.

$$H^+ = H(r_0^+, \varphi_0^-) = \max_{\varphi_0 \in \Phi} \min_{r_0 \in I} H(r_0, \varphi_0) \quad (4)$$

로부터  $r_0^+$ ,  $\varphi_0^-$  및  $H^+$  구해야 된다. 식(5)로부터 해를 구하면,

$$\varphi_0^- = \text{임의의 } \varphi_0 \in \Phi;$$

$$r_0^+ = r_l = \sin^{-1}(v \sin \varphi_0);$$

$$H^+ = 0$$

만일 수색시간  $t_m$ 를 고려하여

$$H = (r_m + \alpha t_m) / r_0, \quad \alpha > 0 \text{ 이면}$$

$$\varphi_0^- = 0,$$

$$r_0^+ = 0,$$

$$H^+ = \frac{\alpha}{V_S - V_T}$$

## 5. 차별없는 수색게임

S가 갖고 있는 정보  $I_S$ , T가 갖고 있는 정보  $I_T$  을 다음과 같이 정의하자.

$$I_S = \{ V_S, V_T, r_0 \}$$

$$I_T = \{ V_S, V_T, r_0 \}$$

만일 조건이 아래의 식(5)와 같이 만족된다면,

$$H(x^*, y^*) = \min_{x \in X} \max_{y \in Y} H(x, y) = \max_{y \in Y} \min_{x \in X} H(x, y) \quad (5)$$

게임  $(x, y, H(x, y))$ 은 안장점을 갖은 게임이라하고, 해가 순수전략  $x^*$ 과  $y^*$ 으로 구해진다. 수색 문제 경우에는 조건(5)가 만족되지 않으므로써 해가 혼합전략  $F_S^*(r_0)$ 와  $F_T^*(\varphi_0)$ 는 다음식으로부터 구해진다.

$$\bar{H}^* = \bar{H}(F_S^*, F_T^*) \quad (6)$$

$$= \min_{F_S(r_0)} \max_{F_T(\varphi_0)} \bar{H}(F_S, F_T)$$

$$= \max_{F_T(\varphi_0)} \min_{F_S(r_0)} \bar{H}(F_S, F_T)$$

여기서

$$\bar{H}(F_S, F_T)$$

$$= \int_{\Gamma} \int_{\Phi} H(\varphi_0, r_0) dF_S(r_0) dF_T(\varphi_0)$$

$F_S(r_0)$ ,  $F_T(\varphi_0)$ 는 각각 집합  $\Gamma$ 와  $\Phi$ 에서 주어진 확률 분포함수이다.

문제(6)의 해는 식형으로 구할 수가 없지만 브라운(Brown)수치 계산법을 사용하여 구할수 있다.

## 참고문헌

- [1] Kim D. P., Methods of Pursuit on Search for mobile objects, Nauka, Moscow, 1989