

信州大学工学部

学士論文

ダイバージェンスを用いた競馬の最適戦略の解釈

指導教員 西新 幹彦 准教授

学科 電子情報システム工学科  
学籍番号 22T2004A  
氏名 浅井 竜矢

2026年2月7日

## 目次

1	はじめに	1
2	競馬の定式化と最適戦略	1
2.1	競馬の定式化 . . . . .	1
2.2	最適戦略 . . . . .	3
3	ダイバージェンスを用いた表現	5
3.1	公平なオッズ . . . . .	7
3.2	優公平なオッズ . . . . .	8
3.3	劣公平なオッズ . . . . .	9
4	補助情報とダイバージェンス	10
4.1	賭け師と胴元の両方が補助情報を知っている場合 . . . . .	10
4.2	賭け師のみが補助情報を知っている場合 . . . . .	11
4.3	胴元のみが補助情報を知っている場合 . . . . .	12
5	まとめ	12
	謝辞	12
	参考文献	12

# 1 はじめに

競馬とは騎手が乗った馬の着順を予想するギャンブルであり、スポーツとしても世界中で親しまれている。このギャンブルの最適な投資戦略は数学的な最適化問題として捉えることができる。繰り返し行われる賭けにおいて、資金の成長率はどれだけ真の確率に近い予測ができるかという情報量的な尺度として定式化できる。したがって、賭け師が立てた戦略が実際のレース結果の確率分布にどれだけ近いかが重要となる。そこで、本研究ではこの戦略と結果のズレを測るための尺度として2つの確率分布の間の距離を表すダイバージェンスというものを用いる。

文献[1]ではこの問題を考察する上で、ダイバージェンスが有用であることが示されている。しかし、文献[1]で示されたダイバージェンス表現は賭け師が資金のすべてを賭けに投資することを前提としている。そこで本研究ではまずこの前提を拡張し、手元資金を考慮した場合の倍増レートを新たにダイバージェンスを用いて表現することを主たる目的とする。これにより、従来の結果を包含する一般式を導出し、あらゆるオッズ環境下において現金の保持が資金の成長にどのような影響を与えるか、また、オッズが不利な状況でどのように資金を成長させているのかを統一的に明らかにすることを目指す。

さらに、現実の競馬ではオッズや過去の戦績だけでなく、天候や馬のコンディションなどのレース結果の予測精度を向上させ、資金の増加速度を高める要因となる補助情報が存在する。このような補助情報が存在する場合の倍増レートについても手元資金を考慮した形での定式化を行い、補助情報を得たことによる倍増レートの向上分をダイバージェンスを用いて整理することで、情報が持つ金銭的な価値を明らかにすることを目指す。

# 2 競馬の定式化と最適戦略

## 2.1 競馬の定式化

本章では文献[1]に従って競馬を最適化問題として定式化する。本研究では $m$ 頭が出走する競馬のレースで1着になる馬を賭け師が予想する状況を想定する。胴元が設定したオッズと各馬の勝利確率を参考にし、賭け師は自身の資金を出走する各馬への賭け金と手元に残す現金に分配する。手元に現金として保持する資金の割合を $b_0$ 、馬 $i$ ( $i = 1, 2, \dots, m$ )に賭ける資金の割合を $b_i$ とする。この戦略 $\mathbf{b} = (b_0, b_1, \dots, b_m)$ は

$$b_i \geq 0 \quad (i = 0, 1, \dots, m) \quad (1)$$

$$\sum_{i=0}^m b_i = 1 \quad (2)$$

の制約条件を満たすものとする。

レースにおいて馬  $i$  が勝った場合、その馬への賭け金は  $o_i$  倍の配当となって払い戻され、他の馬に賭けた資金はすべて没収される。この  $o_i$  をオッズといい、 $o_i > 0$  であるとする。したがって、馬  $i$  が勝った場合のレース後の資金はレース前の資金に対して  $(b_0 + b_i o_i)$  倍となる。

**定義 1.** 戰略  $\mathbf{b}$  を固定した下で、相対的資金  $S(i)$  を

$$S(i) \triangleq b_0 + b_i o_i \quad (3)$$

と定義する。これはレース後の資金とレース前の資金の比を表す。

オッズは各馬のオッズの逆数の総和  $\sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i}$  の値に基づき次のように分類される。

$$\left\{ \begin{array}{ll} \text{公平なオッズ} & \sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i} = 1 : \text{賭け師と胴元の間で資金のやり取りが公平に行われる状況.} \\ \text{優公平なオッズ} & \sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i} < 1 : \text{オッズが甘く設定されており, 賭け師にとって有利な状況.} \\ \text{劣公平なオッズ} & \sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i} > 1 : \text{賭け師にとって不利な状況. 現実の競馬のオッズは劣公平.} \end{array} \right.$$

レースは繰り返し行われ、各レースの結果  $X_1, X_2, \dots$  は独立に同一の確率分布  $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_m)$  に従うものとする。賭け師は得られた資金を次のレースに再投資することができるため、長期的に見ると資金は各レースの相対的資金の積で増減していく。したがって、 $n$  回のレースが終了した後の賭け師の総資金  $S_n$  は第  $k$  回のレースで勝利した馬を  $X_k$  とすると

$$S_n = \prod_{k=1}^n S(X_k) \quad (4)$$

となる。

**定義 2.** 資金の指數関数的な成長率である倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{p})$  を

$$W(\mathbf{b}, \mathbf{p}) \triangleq \mathbb{E}[\log S(X)] \quad (5)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log(b_0 + b_i o_i) \quad (6)$$

と定義する。ここで、 $X$  は各レースの結果  $X_1, X_2, \dots$  が従う確率分布と同一の分布に従う確率変数であり、任意のレースにおける勝ち馬を表している。

レースの結果  $X_1, X_2, \dots$  が独立同一分布に従うため,  $\log S(X_1), \log S(X_2), \dots$  も独立同一分布に従う. したがって, 大数の弱法則より, レース回数  $n$  が十分に大きい場合,

$$\begin{aligned} \frac{1}{n} \log S_n &= \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \log S(X_k) \\ &\rightarrow \mathbb{E}[\log S(X)] = W(\mathbf{b}, \mathbf{p}) \end{aligned} \quad (7)$$

の確率収束が成り立つ. この結果は長期的には資金の対数成長率が倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{p})$  に収束することを意味しているため, 資金  $S_n$  は

$$S_n \approx 2^{nW(\mathbf{b}, \mathbf{p})} \quad (8)$$

と近似され, 倍増レートで指數関数的に増大する. 本研究ではこの倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{p})$  を最大化する戦略  $\mathbf{b}$  を最適な戦略  $\mathbf{b}^*$  と定義する. したがって,  $\mathbf{b}^*$  は式(1)と式(2)の制約のもとで倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{p})$  を最大化する戦略である.

## 2.2 最適戦略

本節では 2.1 節で定義した倍増レートを最大化する最適な戦略について導出された結果をオッズの条件ごとに以下に示す.

### 公平, 優公平なオッズ

オッズが公平または優公平な場合の最適な戦略は文献 [2]においてラグランジュの未定乗数法を用いて導出されたものである.  $F \triangleq 1 - \sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i}$  と定義すると戦略  $\mathbf{b}^*$  と最適な倍増レート  $W^*$  は

$$b_i = p_i(1 - b_0 F) - \frac{b_0}{o_i} \quad (9)$$

$$= p_i - b_0(p_i F + \frac{1}{o_i}) \quad (10)$$

$$W^* = \sum_{i=1}^m p_i \log o_i - H(\mathbf{p}) + \log(1 - b_0 F) \quad (11)$$

で与えられる [2]. ただし, この式(9)は右辺に手元資金の割合  $b_0$  を含んでいるため,  $b_0$  の値を決めなければ, 戦略  $\mathbf{b}^*$  の具体的な数値を求めることはできない.  $H(\mathbf{p})$  はエントロピーを表し,

$$H(\mathbf{p}) \triangleq - \sum_{i=1}^m p_i \log p_i \quad (12)$$

と定義される。

式(9)のままでは手元資金  $b_0$  が未定であるため、オッズの分類ごとにこの式を適用し、具体的な最適戦略を確定させていく。

公平なオッズの場合 ( $F = 0$ )、最適な戦略を表す式は

$$b_i = p_i - \frac{b_0}{o_i} \quad (13)$$

のように簡略化される。式(13)で与えられる戦略  $\mathbf{b}^*$  が最適化問題の実行可能解となるためにはすべての  $i$  において  $b_i \geq 0$  の制約が成立しなければならない。この条件より、手元資金  $b_0$  の範囲は

$$b_0 \leq \min_i p_i o_i \quad (14)$$

に制限される。公平なオッズでは  $F = 0$  であるため、手元資金  $b_0$  の値にかかわらず式(11)の右辺第3項は  $\log(1 - 0) = 0$  となる。したがって、 $b_0$  が式(14)の範囲内にある限り、最適な倍増レート  $W^*$  は手元資金の割合に依存せず

$$W^* = \sum_{i=1}^m p_i \log o_i - H(\mathbf{p}) \quad (15)$$

をとる。したがって、この範囲内であれば資金の一部を手元に保持しても最大の倍増レートは変わらない。特に、 $b_0 = 0$  のときの最適な戦略  $\mathbf{b}^*$  は  $b_i = p_i$  となり、これは比例賭けと呼ばれる。

優公平なオッズ ( $F > 0$ ) では  $W^*$  の第3項は  $b_0 > 0$  のときに負の値となるため、可能な限り小さくする必要がある。制約条件  $b_0 \geq 0$  より  $b_0$  の最小値は 0 であるため、賭け師の資金を全額賭けに用いる戦略 ( $b_0 = 0$ ) が最適である。したがって、最適な戦略  $\mathbf{b}^*$  は  $b_i = p_i$  の比例賭けとなる。

### 劣公平なオッズ

劣公平なオッズの場合、比例賭けは最適ではなく、資金の一部を現金として手元に取っておく戦略が最適となる。この場合の最適解は閉じた式で表せないが、文献[3]で示されるアルゴリズムにより導出可能である。このアルゴリズムでは、まず全ての馬  $i = 1, 2, \dots, m$  を  $p_i o_i$  が大きい順 ( $p_1 o_1 \geq p_2 o_2 \geq \dots \geq p_m o_m$ ) となるように並べ替え、 $C_k$  を

$$C_k \triangleq \frac{1 - \sum_{i=1}^k p_i}{1 - \sum_{i=1}^k \frac{1}{o_i}} \quad (16)$$

と定義する。次に、 $t$  を

$$0 < C_k < p_{k+1} o_{k+1} \quad (17)$$

の不等式条件が成立しなくなる最小の非負の整数  $k$  の値とする。このアルゴリズムによって与えられる最適な戦略は決定された  $t$  頭の馬に対してのみ賭けるというもので、賭ける馬 ( $i = 1, 2, \dots, t$ ) への資金配分は

$$b_i = p_i - \frac{C_t}{o_i} \quad (18)$$

となり、賭けない馬 ( $i = t+1, t+2, \dots, m$ ) への資金配分は

$$b_i = 0 \quad (19)$$

となり、手元資金の割合は

$$b_0 = C_t \quad (20)$$

となる。この解が最適であることは文献 [3] で KT 条件を満たすことによって数学的に証明されている。

### 3 ダイバージェンスを用いた表現

第 2 章ではラグランジュの未定乗数法やアルゴリズムを用いた各オッズ条件下での最適な戦略と倍増レートを確認した。本章では倍増レートをダイバージェンスという情報量的な尺度を用いて表現し、競馬の利益を改めて解釈する。

**定義 3.** 2 つの確率分布  $\mathbf{p} = (p_1, p_2, \dots, p_m)$  と  $\mathbf{b} = (b_1, b_2, \dots, b_m)$  が与えられたとき、 $\mathbf{p}$  から見た  $\mathbf{b}$  のダイバージェンス  $D(\mathbf{p}||\mathbf{b})$  を

$$D(\mathbf{p}||\mathbf{b}) \triangleq \sum_{i=1}^m p_i \log \frac{p_i}{b_i} \quad (21)$$

と定義する。ここで常に  $D(\mathbf{p}||\mathbf{b}) \geq 0$  であり、 $\mathbf{p} = \mathbf{b}$  のとき  $D(\mathbf{p}||\mathbf{b}) = 0$  となる。ダイバージェンスは 2 つの確率分布間の距離のような尺度として解釈でき、基準となる確率分布  $\mathbf{p}$  に対して、比較対象の分布  $\mathbf{b}$  がどれだけ離れているかを表す非負の量である。

まず、公平なオッズにおいて前章までの一般的な設定とは異なる手元資金を持たない ( $b_0 = 0$ ) 場合の倍増レートを導出する。オッズの逆数を  $r_i = \frac{1}{o_i}$  とすると、公平なオッズでは  $\sum_{i=1}^m r_i = 1$  となるため、 $\mathbf{r} = (r_1, \dots, r_m)$  は確率分布とみなすことができる。これは胴

元が予測する勝ち馬の確率分布と解釈できる。このとき、倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{p})$  は

$$W(\mathbf{b}, \mathbf{p}) = \sum_{i=1}^m p_i \log(b_i o_i) \quad (22)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{b_i}{r_i} \right) \quad (23)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{p_i}{r_i} \cdot \frac{b_i}{p_i} \right) \quad (24)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \left( \log \frac{p_i}{r_i} + \log \frac{b_i}{p_i} \right) \quad (25)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log \frac{p_i}{r_i} - \sum_{i=1}^m p_i \log \frac{p_i}{b_i} \quad (26)$$

$$= D(\mathbf{p} || \mathbf{r}) - D(\mathbf{p} || \mathbf{b}) \quad (27)$$

と導出される。ここで右辺第1項の  $D(\mathbf{p} || \mathbf{r})$  は真の確率分布  $\mathbf{p}$  と胴元の予想確率分布  $\mathbf{r}$  の距離を表し、第2項の  $D(\mathbf{p} || \mathbf{b})$  は真の確率分布  $\mathbf{p}$  と賭け師の戦略  $\mathbf{b}$  の距離を表す。したがって、 $\mathbf{b}$  のほうが  $\mathbf{r}$  よりも  $\mathbf{p}$  の確率分布に近い場合、倍増レートは正となり、 $\mathbf{p} = \mathbf{b}$  のとき最大値をとる。

手元資金も考慮した場合の倍増レートをダイバージェンスを用いて表現すると

$$k \triangleq \sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i} \quad (28)$$

$$\alpha \triangleq b_0(k-1) + 1 \quad (29)$$

$$W(\mathbf{b}, \mathbf{p}) = \sum_{i=1}^m p_i \log(b_0 + b_i o_i) \quad (30)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{b_0 r_i + b_i}{p_i r_i} p_i \right) \quad (31)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{(b_0 r_i + b_i)^{\frac{1}{\alpha}}}{p_i} \alpha \frac{p_i}{r_i^{\frac{1}{\alpha}}} \frac{1}{k} \right) \quad (32)$$

$$= \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{p_i}{r_i^{\frac{1}{\alpha}}} \right) + \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{(b_0 r_i + b_i)^{\frac{1}{\alpha}}}{p_i} \right) + \log \frac{\alpha}{k} \quad (33)$$

$$= D \left( \mathbf{p} \left\| \frac{\mathbf{r}}{k} \right. \right) - D \left( \mathbf{p} \left\| \frac{b_0 \mathbf{r} + \mathbf{b}}{\alpha} \right. \right) + \log \frac{\alpha}{k} \quad (34)$$

という式が導出される。ここで  $\frac{b_0 \mathbf{r} + \mathbf{b}}{\alpha}$  と  $\frac{\mathbf{r}}{k}$  がそれぞれ確率分布であることを示す。

まず、 $\frac{b_0 \mathbf{r} + \mathbf{b}}{\alpha}$  の分子の各要素  $b_0 r_i + b_i$  は制約条件  $b_i \geq 0$  ( $i = 0, 1, \dots, m$ ) と  $o_i > 0$  より常に 0 以上となる。分母の  $\alpha = b_0(k-1) + 1$  は  $k \geq 1$ (公平・劣公平) の場合、 $k-1 \geq 0$  と

$b_0 \geq 0$  より正となる。一方、 $k < 1$ (優公平) の場合、 $0 < k < 1$  と  $b_0 \leq 1$  より  $-1 < b_0(k - 1)$  なので、 $\alpha > 0$  で正となる。続いて、総和は

$$\sum_{i=1}^m \frac{b_0 r_i + b_i}{\alpha} = \frac{1}{\alpha} \left( b_0 \sum_{i=1}^m r_i + \sum_{i=1}^m b_i \right) \quad (35)$$

$$= \frac{1}{\alpha} (b_0 k + (1 - b_0)) \quad (36)$$

$$= \frac{b_0(k - 1) + 1}{\alpha} \quad (37)$$

$$= 1 \quad (38)$$

となる。したがって、 $\frac{b_0 r + b}{\alpha}$  は確率分布である。

次に、 $\frac{r}{k}$  の各要素  $\frac{r_i}{k}$  は  $r_i > 0$ ,  $k > 0$  であるため常に正となる。総和は

$$\sum_{i=1}^m \frac{r_i}{k} = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^m \frac{1}{o_i} \quad (39)$$

$$= \frac{k}{k} \quad (40)$$

$$= 1 \quad (41)$$

となる。以上より  $\frac{b_0 r + b}{\alpha}$  と  $\frac{r}{k}$  は共に確率分布なので、 $D(\mathbf{p} || \frac{b_0 r + b}{\alpha}) \geq 0$ ,  $D(\mathbf{p} || \frac{r}{k}) \geq 0$  である。したがって、式 (34) は以下の 3 つの要素の和として解釈できる。

- **第 1 項（オッズとの距離）**：真の確率分布と胴元の予想（オッズ）との距離を表す。胴元の設定したオッズが真の確率から外れているほど、賭け師にとって儲けるチャンスが大きくなる。
- **第 2 項（自分の戦略との距離）**：真の確率分布と賭け師の戦略との距離を表す。マイナスがついているため、自分の予想が真の確率に近づくほど、利益は大きくなる。
- **第 3 項（オッズ設定と資金のバランス）**：オッズ設定の有利・不利と手元に残す資金のバランスを表す。オッズが有利なときは利益を伸ばし、逆にオッズが不利なときは損失を抑えるよう、手元資金  $b_0$  を調整することでこの項の値を操作できる。

式 (34) は任意のオッズ設定に対して成立する一般的なダイバージェンスを用いた表現である。この式を公平、優公平、劣公平の 3 つのケースにそれぞれ適用し、ダイバージェンスによる表現が第 2 章で導出された最適戦略と整合することを確認する。

### 3.1 公平なオッズ

公平なオッズの場合は  $k = 1$  であり、この  $k$  の値を式 (34) に代入すると

$$W(\mathbf{b}, \mathbf{p}) = D(\mathbf{p} || \mathbf{r}) - D(\mathbf{p} || b_0 \mathbf{r} + \mathbf{b}) \quad (42)$$

が導出される。賭け師が操作可能な変数は  $\mathbf{b}$  のみであるため、倍増レートを最大化するには式(42)の右辺第2項の  $D(\mathbf{p}||b_0\mathbf{r} + \mathbf{b})$  を最小化する必要があり、 $\mathbf{p} = b_0\mathbf{r} + \mathbf{b}$  のとき最小値0をとる。したがって、任意の  $i = 1, 2, \dots, m$  において

$$b_0 r_i + b_i = p_i \quad (43)$$

が成立しなければならない。 $b_i \geq 0$  なので

$$0 \leq b_i = p_i - b_0 r_i \quad (44)$$

$$0 \leq b_0 \leq \frac{p_i}{r_i} = p_i o_i \quad (45)$$

となり、これが任意の  $i$  について成立する必要があるため  $b_0$  がとり得る範囲は

$$0 \leq b_0 \leq \min_i p_i o_i \quad (46)$$

のように制限される。式(46)は式(14)における倍増レート最大化のための  $b_0$  の範囲と一致している。また、式(44)は式(9)で与えられた最適な戦略と一致している。したがって、公平なオッズでは手元資金  $b_0$  がこの範囲内にある限り、 $b_i = p_i - b_0 r_i$  に従って  $b_i$  を決定することで常に最大の倍増レートを達成できる。

### 3.2 優公平なオッズ

優公平なオッズの場合、式(34)の右辺第3項の値の範囲は

$$0 \leq \log \frac{\alpha}{k} \leq \log \frac{1}{k} \quad (47)$$

で  $b_0 = 0$  のとき最大値の  $\log \frac{1}{k}$  となる。

一方、式(34)の右辺第2項の  $D(\mathbf{p}||\frac{b_0\mathbf{r}+\mathbf{b}}{\alpha})$  は常に0以上であり、最小値0をとる条件は

$$\mathbf{p} = \frac{b_0\mathbf{r} + \mathbf{b}}{\alpha} \quad (48)$$

である。ここで、第3項を最大化する  $b_0 = 0$  という条件の下で、第2項も同時に最小化できるかを確認する。式(48)に  $b_0 = 0$  を代入すると

$$\mathbf{p} = \mathbf{b} \quad (49)$$

となり、式(1)、式(2)の制約条件を満たしているため、この戦略は実行可能である。したがって、第2項が最小値をとり、第3項が最大値をとるような倍増レートを最大化する最適な戦略は比例賭け  $\mathbf{b} = \mathbf{p}$  である。これは式(9)と一致する。

### 3.3 劣公平なオッズ

劣公平なオッズの場合、式(34)の右辺第3項の  $\log \frac{\alpha}{k}$  は常に負の値をとり、手元資金  $b_0$  が大きいほど大きな値をとる。この項単体で見れば、 $b_0 = 1$  のとき最大値 0 をとる。一方で、式(34)の右辺第2項の  $-D(\mathbf{p} \parallel \frac{b_0 \mathbf{r} + \mathbf{b}}{\alpha})$  を最大化するためには確率分布を一致させ、任意の  $i = 1, 2, \dots, m$  において

$$b_i = \alpha p_i - b_0 r_i \quad (50)$$

とする必要がある。しかし、劣公平な場合、第3項を大きくするために  $b_0$  をある程度大きく保つ必要があるが、オッズが低い馬に対して式(50)を適用すると  $b_i < 0$  となり、制約条件  $b_i \geq 0$  が満たされなくなる。したがって、すべての馬で式(50)を満たすことは不可能であり、一部の馬については  $b_i = 0$  とし、分布の一一致による第2項のダイバージェンスの最大化を諦めなければならない。最適な倍増レートを得るために  $b_i > 0$  とする馬と  $b_i = 0$  とする馬を選別する必要がある。この賭ける馬の集合は手元資金  $b_0$  と連動して決定されるため、単純な数式変形のみで最適な戦略を求ることは困難である。そこで、条件を満たす集合を探索するアルゴリズムが最適化問題を解く上で有効な手段となる。

式(34)にアルゴリズムで得られた最適な戦略である式(18)、式(19)、式(20)を代入すると

$$W(\mathbf{b}, \mathbf{p}) = D\left(\mathbf{p} \parallel \frac{\mathbf{r}}{k}\right) - D\left(\mathbf{p} \parallel \frac{b_0 \mathbf{r} + \mathbf{b}}{\alpha}\right) + \log \frac{\alpha}{k} \quad (51)$$

$$= D\left(\mathbf{p} \parallel \frac{\mathbf{r}}{k}\right) + \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{(b_0 r_i + b_i) \frac{1}{\alpha}}{p_i} \right) + \sum_{i=1}^m p_i \log \alpha + \log \frac{1}{k} \quad (52)$$

$$= D\left(\mathbf{p} \parallel \frac{\mathbf{r}}{k}\right) + \sum_{i=1}^m p_i \log \left( \frac{b_0 r_i + b_i}{p_i} \right) + \log \frac{1}{k} \quad (53)$$

$$= D\left(\mathbf{p} \parallel \frac{\mathbf{r}}{k}\right) + \sum_{i=1}^t p_i \log \left( \frac{C_t r_i + p_i - \frac{C_t}{o_i}}{p_i} \right) + \sum_{i=t+1}^m p_i \log \left( \frac{C_t r_i}{p_i} \right) + \log \frac{1}{k} \quad (54)$$

$$= D\left(\mathbf{p} \parallel \frac{\mathbf{r}}{k}\right) + \sum_{i=t+1}^m p_i \log \left( \frac{C_t}{p_i o_i} \right) + \log \frac{1}{k} \quad (55)$$

となる。文献[3]より賭けない馬 ( $i = t+1, \dots, m$ ) では  $C_t \geq p_i o_i$  が成立する。したがって、式(55)の右辺第2項の対数の真数は 1 以上となり、 $\sum_{i=t+1}^m p_i \log \left( \frac{C_t}{p_i o_i} \right) \geq 0$  となる。一方、賭ける馬 ( $i = 1, \dots, t$ ) ではアルゴリズムより  $b_0 r_i + b_i = p_i$  が成立するため、対数項は 0 となる。この結果からアルゴリズムによって導出された戦略は賭ける馬に対しては対数項を消失させ、賭けない馬に対しては閾値  $C_t$  と期待配当  $p_i o_i$  の大小関係により対数項を 0 以上に保つことで、倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{p})$  を最大化していると解釈できる。

## 4 補助情報とダイバージェンス

ここまでこの章では賭け師は各馬の勝利確率分布と胴元の設定したオッズのみを知っているという前提のもとで最適な戦略を考察してきた。しかし、現実の競馬においては天候、馬のコンディションなどのレース結果を予測する上で役立つ情報が存在する。本章ではこのような補助情報が与えられた場合の倍増レートについてダイバージェンスを用いて定式化する。レース結果を表す確率変数を  $X$ 、補助情報を表す確率変数を  $Y$  とし、その同時確率分布を  $P_{XY}(x, y)$  とする。胴元が設定するオッズは  $y$  に依存して変化するものとし、これを  $o(x|y)$  と表す。賭け師の戦略も  $y$  に応じて変化し、手元資金の割合を  $b(0|y)$ 、各馬  $x$  へ賭ける資金の割合を  $b(x|y)$  とする。

**定義 4.** 補助情報が存在する場合の倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{o}, P_{XY})$  を

$$W(\mathbf{b}, \mathbf{o}, P_{XY}) \triangleq \sum_{x,y} P_{XY}(x, y) \log(b(0|y) + b(x|y)o(x|y)) \quad (56)$$

と定義する。

賭けの回数が十分に大きいとき、資金は倍増レートの値に従って指数関数的に増大するため、式 (8) で議論した補助情報がない場合と同様に、この倍増レート  $W(\mathbf{b}, \mathbf{o}, P_{XY})$  を最大化することで資金の増大を最大化できる。

情報の保有状況を 3 つのパターンに分類し、それぞれの場合における倍増レートをダイバージェンスを用いて表現する。

### 4.1 賭け師と胴元の両方が補助情報を知っている場合

賭け師と胴元の双方が補助情報  $Y$  を知っている場合、胴元は  $Y = y$  に応じたオッズ  $o(x|y)$  を設定し、賭け師も  $y$  に応じた戦略  $b(0|y), b(x|y)$  をとることができる。ここで

$$k(y) \triangleq \sum_x \frac{1}{o(x|y)} \quad (57)$$

$$\alpha(y) \triangleq b(0|y)(k(y) - 1) + 1 \quad (58)$$

$$q_{X|Y}(x|y) \triangleq \frac{b(0|y)r(x|y) + b(x|y)}{\alpha(y)} \quad (59)$$

$$s_{X|Y}(x|y) \triangleq \frac{r(x|y)}{k(y)} \quad (60)$$

と定義する。これらを用いると倍増レートは

$$\begin{aligned} W(\mathbf{b}, \mathbf{o}, P_{XY}) \\ = \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \log(b(0|y) + b(x|y)o(x|y)) \end{aligned} \quad (61)$$

$$= \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \log \left( \frac{b(0|y)r(x|y) + b(x|y)}{P_{X|Y}(x|y)r(x|y)} P_{X|Y}(x|y) \right) \quad (62)$$

$$= \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \log \left( \frac{q_{X|Y}(x|y)}{P_{X|Y}(x|y)} \alpha(y) \frac{P_{X|Y}(x|y)}{s_{X|Y}(x|y)} \frac{1}{k(y)} \right) \quad (63)$$

$$= \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \left( \log \frac{P_Y(y)P_{X|Y}(x|y)}{P_Y(y)s_{X|Y}(x|y)} + \log \frac{P_Y(y)q_{X|Y}(x|y)}{P_Y(y)P_{X|Y}(x|y)} + \log \frac{\alpha(y)}{k(y)} \right) \quad (64)$$

$$= D(P_Y P_{X|Y} || P_Y s_{X|Y}) - D(P_Y P_{X|Y} || P_Y q_{X|Y}) + \sum_y P_Y(y) \log \frac{\alpha(y)}{k(y)} \quad (65)$$

のように変形できる。式 (65) は補助情報がない場合の式 (34) を条件付き確率分布へと拡張したものである。賭け師は戦略によって式 (65) の右辺第 2 項の  $-D(P_Y P_{X|Y} || P_Y q_{X|Y})$  を最大値 0 にすることが可能である。

## 4.2 賭け師のみが補助情報を知っている場合

賭け師だけが補助情報  $Y$  を知り、胴元は  $Y$  を知らない場合、胴元はオッズ  $y$  に依存しない  $o(x)$  を設定し、賭け師のみが  $y$  に応じた戦略  $b(0|y), b(x|y)$  をとることができる。ここで

$$k \triangleq \sum_x \frac{1}{o(x)} \quad (66)$$

$$s_X(x) \triangleq \frac{r(x)}{k} \quad (67)$$

と定義する。 $\alpha(y)$  や  $q_{X|Y}(x|y)$  は賭け師と胴元の両方が補助情報を知っている場合と同様に定義される。これらを用いると倍増レートは

$$\begin{aligned} W(\mathbf{b}, \mathbf{o}, P_{XY}) \\ = \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \log(b(0|y) + b(x|y)o(x)) \end{aligned} \quad (68)$$

$$= \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \log \left( \frac{q_{X|Y}(x|y)}{P_{X|Y}(x|y)} \alpha(y) \frac{P_{X|Y}(x|y)}{s_X(x)} \frac{1}{k} \right) \quad (69)$$

$$= \sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \left( \log \frac{q_{X|Y}(x|y)}{P_{X|Y}(x|y)} + \log \frac{P_{X|Y}(x|y)}{P_X(x)} + \log \frac{P_X(x)}{s_X(x)} + \log \frac{\alpha(y)}{k} \right) \quad (70)$$

となる。式(70)の第2項は $\sum_{x,y} P_{XY}(x,y) \log \frac{P_{X|Y}(x|y)}{P_X(x)} = I(X;Y)$ であるため,

$$\begin{aligned} W(b, o, P_{XY}) \\ = D(P_X || s_X) - D(P_Y P_{X|Y} || P_Y q_{X|Y}) + I(X; Y) + \sum_y P_Y(y) \log \frac{\alpha(y)}{k} \end{aligned} \quad (71)$$

のように変形できる。相互情報量は $I(X;Y) \geq 0$ であり、補助情報 $Y$ とレース結果 $X$ の関連性が強く、予測に有用であるほど大きな値をとる。したがって、賭け師のみが補助情報を知っている場合、その情報の価値（相互情報量）の分だけ倍増レートを増大させることが可能である。

### 4.3 脇元のみが補助情報を知っている場合

脇元が補助情報 $Y$ に基づいてオッズ $o(x|y)$ を設定し、賭け師は $Y$ を直接観測できない場合を想定する。一見すると賭け師は不利な状況にあるように思われるが、賭け師は提示されたオッズ $o(x|y)$ を観測することができる。オッズの設定が $y$ に依存して変化するため、オッズのパターン自体が $y$ に関する情報を含んでいることになる。したがって、賭け師はオッズを通じて $Y$ についての確率分布や同時確率分布、 $y$ そのものを推測し、その推測に基づいて戦略を立てることが可能であるため、オッズが $y$ の良い推定量となり、賭け師も実質的に多くの情報を得られることがある。オッズ設定が $y$ に対して単射である場合、賭け師は完全に補助情報などを復元でき、倍増レートは式(65)と同様になると考えられる。

## 5 まとめ

本研究では $m$ 頭が出走する競馬のレースで1着になる馬を賭け師が予想する状況において、手元資金 $b_0$ を考慮した一般的な倍増レートの式をダイバージェンスを用いて表現した。これにより、公平、優公平、劣公平という異なるオッズでの最適戦略をダイバージェンスの枠組みで一つの式から統一的に理解できることを示した。特に、劣公平な場合に必要となる賭ける馬を選定するアルゴリズムに対して、情報量的な観点からの解釈を与えた。また、補助情報がある場合の倍増レートを整理し、その中に相互情報量が自然な形で現れることを明らかにした。

## 謝辞

本研究を進めるにあたり、終始丁寧なご指導を行ってくださった指導教員の西新幹彦准教授に深く感謝の意を表する。

## 参考文献

- [1] Thomas M.Cover, 情報理論 -基礎と広がり-, 共立出版, 2012.
- [2] 前山昂輝, 「優公平なオッズの競馬に対する最適な戦略に関する考察」, 信州大学工学部卒業論文 (指導教員: 西新幹彦), 2019年2月.
- [3] 中川勇斗, 「劣公平なオッズの競馬に対する戦略の最適性の証明」, 信州大学工学部卒業論文 (指導教員: 西新幹彦), 2016年2月.