



UNIVERSIDAD NACIONAL DE ROSARIO

TESINA DE GRADO  
PARA LA OBTENCIÓN DEL GRADO DE  
LICENCIADO EN CIENCIAS DE LA COMPUTACIÓN

---

# Velocidad De Convergencia Del Juego Ficticio Alternante

---

*Autor:*  
Federico Juan Badaloni

*Director:*  
Ariel Arbiser

*Co-director:*  
Maximiliano Cristiá

Departamento de Ciencias de la Computación  
Facultad de Ciencias Exactas, Ingeniería y Agrimensura  
Av. Pellegrini 250, Rosario, Santa Fe, Argentina

31 de diciembre de 2021



# Resumen

El proceso de aprendizaje de juego ficticio es un método iterativo para encontrar equilibrios de Nash a través de la repetición de un juego, el cual nos provee además una explicación intuitiva de cómo un grupo de jugadores racionales puede llegar a un equilibrio. Fue propuesto por primera vez por Brown en 1951 en dos variantes: simultánea y alternante, que se diferencian en la información que tienen los jugadores en cada iteración al momento de tomar su decisión [1].

Desde la teoría de juegos algorítmica, la utilidad del juego ficticio fue cuestionada en publicaciones que argumentan que en los casos en los que converge, su velocidad de convergencia puede ser muy inferior a la de métodos alternativos para encontrar equilibrios de Nash, como las mecánicas de no-arrepentimiento o la resolución del problema de optimización lineal equivalente [2]. Sin embargo, estos trabajos se refieren solamente al juego ficticio simultáneo y no existen en la literatura actual estudios sobre la velocidad de convergencia del juego ficticio alternante y su comparación contra la variante simultánea.

En este trabajo, extenderemos el estudio realizado en 2013 por Brandt, Fischer y Harrenstein [3] sobre la velocidad de convergencia del juego ficticio simultáneo a la variante alternante, y aportaremos algunos resultados que indican que esta podría tener una utilidad práctica superior a su contraparte simultánea como mecanismo para encontrar equilibrios de Nash.

# Índice general

<b>Resumen</b>	<b>III</b>
<b>Índice general</b>	<b>IV</b>
<b>1 Introducción</b>	<b>1</b>
1.1. Organización de este trabajo . . . . .	2
<b>2 Estado del arte</b>	<b>5</b>
2.1. Convergencia del juego ficticio . . . . .	5
2.2. Velocidad de convergencia del juego ficticio . . . . .	6
<b>3 Conceptos previos</b>	<b>7</b>
3.1. Juegos matriciales y equilibrios de Nash . . . . .	7
3.2. Categorías de juegos . . . . .	8
3.3. Juego ficticio . . . . .	9
3.4. Convergencia del juego ficticio . . . . .	11
3.5. Ejemplos . . . . .	12
<b>4 Resultados</b>	<b>17</b>
4.1. Equivalencia de las distintas definiciones . . . . .	17
4.2. Convergencia de juego ficticio . . . . .	18
4.3. Preservación del juego ficticio . . . . .	22
4.4. Velocidad de convergencia del juego ficticio alternante . . . . .	24
<b>5 Conclusiones y trabajo futuro</b>	<b>31</b>
<b>Bibliografía</b>	<b>33</b>

# Capítulo 1

## Introducción

Creada por John Von Neumann y Oskar Morgenstern, la teoría de juegos surgió en la década de 1940 motivada en parte por la Segunda Guerra Mundial. Estudia una variedad de situaciones en las que diversos agentes interactúan y toman decisiones estratégicas con el fin de obtener beneficios con interdependencias. Para ello, la teoría estudia los comportamientos, la posibilidad de maximizar ganancias según variados criterios y los casos de equilibrio, a la vez que formula y analiza modelos.

No hay una única forma de introducir la teoría de juegos. El enfoque clásico trata sobre juegos en forma normal (en particular los matriciales), estrategias puras y mixtas, la existencia de equilibrios y los procesos de negociación y arbitraje, especialmente a partir de planteos axiomáticos. Interesa asimismo el estudio abstracto de funciones de utilidad, loterías, modelos de subastas, esquemas de votación a partir de preferencias en la sociedad y más recientemente, los juegos combinatorios, que pueden construirse algebraicamente.

En este trabajo, nos interesan particularmente los juegos matriciales y el estudio de sus equilibrios. Existen en la literatura varios conceptos que capturan la noción de equilibrio, pero sin duda el más estudiado es el equilibrio de Nash: una combinación de jugadas en la que todos los jugadores están jugando lo mejor que pueden dadas las jugadas de los otros o, dicho de otra forma, ninguno tiene un incentivo para jugar de forma distinta, desviándose del equilibrio. Sin embargo, una crítica muy común al equilibrio de Nash es que falla en capturar una noción sobre cómo jugadores racionales, a través de un proceso de deliberación, llegan a estos resultados estables.

En la intersección entre la teoría de juegos y las ciencias de la computación, se encuentra la teoría de juegos algorítmica. Esta rama, que se caracteriza por su enfoque más cuantitativo y concreto, típicamente modela aplicaciones como problemas de optimización y busca resultados de imposibilidad, cotas de complejidad y garantías de aproximación. La teoría de juegos algorítmica asume la necesidad de complejidades algorítmicas razonables (polinomiales) como condición necesaria sobre el comportamiento de los participantes de un sistema. Algunos de los problemas que estudia son el diseño de mecanismos de incentivos, el cálculo del costo asociado a anarquía previa a un equilibrio durante la búsqueda del mismo, y el problema en el que nos enfocaremos en este

trabajo: la velocidad de convergencia de algoritmos para calcular equilibrios.

El proceso de aprendizaje de juego ficticio, propuesto por primera vez por George Brown en 1951 [1] como un método para encontrar equilibrios a través de la repetición de un juego en un proceso iterativo, nos provee una posible explicación de como un grupo de jugadores racionales pueden llegar a un equilibrio de Nash. Consiste en que cada uno de los jugadores lleve una cuenta de la frecuencia de las jugadas realizadas por el otro, decidiendo la propia en cada turno como su mejor respuesta posible contra la jugada "media" del otro (tomando su historial de jugadas como una distribución empírica y maximizando su ganancia esperada). Entre sus aplicaciones prácticas actuales podemos mencionar el cómputo de equilibrios en juegos de póker [4] y las subastas secuenciales [5].

Brown propuso originalmente dos variantes de juego ficticio: simultáneo y alternante, que se diferencian en la información que tienen los jugadores en cada iteración al momento de tomar su decisión. En el simultáneo, ambos jugadores tienen el historial de jugadas hasta la iteración anterior, mientras que en el alternante, el historial del segundo jugador contiene también la jugada del primero en la iteración actual. Este segundo enfoque es un poco contra-intuitivo, pues una interpretación común de los juegos estratégicos es que la toma de decisiones de cada jugador son procesos independientes uno del otro. Más aun, la variante simultánea permite tratar a los jugadores de forma simétrica, simplificando significativamente la demostración de propiedades del proceso. Es quizás por estos motivos que el estudio posterior en juego ficticio se focalizó principalmente en la variante simultánea mientras que la alternante se desvaneció gradualmente de la literatura, para resurgir recién en 2007, cuando Ulrich Berger [6] mostró una clase de juegos para la cual la variante alternante converge a un equilibrio de Nash, pero la simultánea no.

Desde la teoría de juegos algorítmica, la utilidad del juego ficticio se encuentra cuestionada por publicaciones que argumentan que, en los casos en los que converge, su velocidad de convergencia puede ser muy inferior a la de métodos alternativos para encontrar equilibrios de Nash, como las mecánicas de no-arrepentimiento o la resolución del problema de optimización lineal equivalente [2]. Sin embargo, estos trabajos se refieren solamente al juego ficticio simultáneo y no existen en la literatura actual estudios sobre la velocidad de convergencia del juego ficticio alternante y su comparación contra la variante simultánea.

En este trabajo presentaremos algunos resultados que sugieren que el juego ficticio alternante es, desde un punto de vista computacional, un mecanismo al menos tan eficiente como el simultáneo para encontrar equilibrios de Nash, e incluso mejor en algunos casos. Estos resultados son los mismos presentados en [7].

## 1.1. Organización de este trabajo

En el capítulo 2 haremos un repaso de la literatura existente en juego ficticio, comenzando por el estudio de su convergencia y luego enfocándonos en los resultados sobre su velocidad de convergencia.

En el capítulo 3 presentaremos los conceptos teóricos fundamentales necesarios para este estudio. Definiremos los juegos matriciales, los equilibrios de Nash, el juego ficticio en sus dos variantes y algunas de las categorías de juegos mas estudiadas en la literatura sobre el tema. Daremos también algunos ejemplos sobre juegos clásicos.

En el capítulo 4 presentaremos los resultados encontrados. Extenderemos el estudio que hicieron Brandt, Fischer y Harrenstein [3] sobre la velocidad de convergencia del juego ficticio simultáneo a la variante alternante. Para esto, comenzaremos por demostrar la equivalencia entre la definición de juego ficticio que ellos utilizan y la convencional que podemos encontrar en el resto de la literatura. Luego, extenderemos el principio de estabilidad (Monderer y Sela [8]) al juego ficticio alternante. Asimismo, una prueba de la conservación del juego ficticio al expandir juegos nos permitirá generalizar los teoremas de velocidad de convergencia.





## Capítulo 2

# Estado del arte

### 2.1. Convergencia del juego ficticio

El proceso de aprendizaje de juego ficticio fue propuesto por primera vez por Brown en 1951 [1] como un algoritmo para encontrar el valor de un juego de suma cero finito. Hacia finales del mismo año, Robinson [9] demostró que el proceso converge al equilibrio de Nash para todos los juegos de esta clase.

Desde entonces, se han publicado numerosos trabajos analizando la convergencia del juego ficticio en juegos que no sean de suma cero. Miyazawa [10] demostró que esta propiedad vale para todos los juegos de  $2 \times 2$  pero, su demostración depende de la incorporación de una regla de desempate particular sin la cual, Monderer y Sela [11] demostraron que no se cumple. Por su parte, Shapley [12] mostró un ejemplo de un juego de  $3 \times 3$  con una secuencia que no converge.

Además, la convergencia del juego ficticio fue demostrada para juegos de intereses idénticos [13], juegos potenciales con pesos [14], juegos no degenerados con estrategias complementarias y ganancias disminuyentes [15] y ciertas clases de juegos compuestos [16].

Por otro lado, se han estudiado muchas variantes del juego ficticio. Una de las más analizadas es el juego ficticio continuo, definida originalmente en la publicación original de Brown [1], aunque este no la exploró en detalle. Monderer y Sela demostraron que esta converge para juegos no degenerados de  $2 \times 3$  [8] y Berger aportó la convergencia de los juegos de potencial ordinal y quasi-supermodulares con ganancias disminuyentes [17]. Otros ejemplos de variantes propuestas pueden verse en [18] y [19].

La variante en la que nos enfocaremos particularmente en este trabajo es el juego ficticio con actualización alternante de creencias. Berger [6] planteó que esta versión alternante es, en realidad, la original que definió Brown en [1] y que si bien el proceso con actualización simultánea de creencias que se usa actualmente en la investigación de juego ficticio puede resultar más intuitivo, es también menos potente y da como ejemplo la clase de los juegos no degenerados con potencial ordinal, para la cual la versión alternante converge, pero la simultánea no.

## 2.2. Velocidad de convergencia del juego ficticio

Los trabajos mencionados hasta ahora se enfocan en el estudio de la eventual convergencia del juego ficticio a un equilibrio de Nash en las distintas clases de juegos. Desde un enfoque computacional, nos interesa estudiar la velocidad de convergencia en los casos en los que esta ocurre.

Este interés se debe en gran medida a la equivalencia entre los juegos de suma cero y los problemas de programación lineal, demostrada por Dantzig, Gale y Von Neumann [20, 21]. En 1994, Gass y Zafra [2] planteaban que hasta la fecha, lo más eficiente para resolver un juego de suma cero era plantearlo como un problema de programación lineal y aplicar el método simplex. En el mismo artículo, plantean un método mixto con simplex y una variante de juego ficticio y concluyen que permite acelerar la convergencia en ciertos problemas de programación lineal. Lambert y Smith [22] plantean también una variante (con muestreo) y discuten su eficiencia en problemas de optimización a gran escala.

En 1959, Samuel Karlin conjeturó que la velocidad de convergencia del juego ficticio tiene una cota superior general de  $O(t^{-\frac{1}{2}})$ , en lo que pasaría a referirse en adelante como la conjetura de Karlin [23]. La idea proviene de que esta cota superior se corresponde con la de la velocidad de convergencia de otro método de aprendizaje muy relacionado con el juego ficticio, las dinámicas de no-arrepentimiento [24]. Daskalakis y Pan [25] probaron falsa una versión fuerte de la Conjetura de Karlin, usando una regla de desempate adversarial, pero dejaron abierta la pregunta sobre la versión general de la conjetura (con reglas de desempate arbitrarias), a la que ellos llaman conjetura de Karlin débil.

La utilidad del juego ficticio como método para calcular equilibrios de Nash fue puesta en duda cuándo Brandt, Fischer y Harrenstein [3] demostraron que para los juegos de suma cero, los no degenerados de  $2 \times N$  y los potenciales (tres de las clases mas estudiadas), existen casos en los que el proceso de juego ficticio puede requerir una cantidad de rondas exponencial en el tamaño de representación en bits de las utilidades del juego, antes de converger. En esta publicación, los autores mencionan brevemente que sus resultados pueden ser extendidos al juego ficticio alternante, pero no profundizan en ello.

## Capítulo 3

# Conceptos previos

### 3.1. Juegos matriciales y equilibrios de Nash

Sea  $(A, B)$  un juego matricial de  $n \times m$ , es decir un juego de dos jugadores finito en el que el jugador 1 (jugador fila) tiene acciones  $i \in N = \{i_1, i_2, \dots, i_n\}$  y el jugador 2 (jugador columna) tiene acciones  $j \in M = \{j_1, j_2, \dots, j_m\}$ .  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times m}$  son las matrices de pago de los jugadores 1 y 2. Si el jugador 1 elige la acción  $i$  y el jugador 2 elige la acción  $j$ , la ganancia del jugador 1 será  $a_{i,j}$  y la ganancia del jugador 2 será  $b_{i,j}$ . Describiremos los juegos matriciales con una tabla de pares como la siguiente:

	$j_1$	$j_2$	$\cdots$	$j_m$
$i_1$	$(a_{1,1}, b_{1,1})$	$(a_{1,2}, b_{1,2})$	$\cdots$	$(a_{1,m}, b_{1,m})$
$i_2$	$(a_{2,1}, b_{2,1})$	$(a_{2,2}, b_{2,2})$	$\cdots$	$(a_{2,m}, b_{2,m})$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$	$\vdots$
$i_n$	$(a_{n,1}, b_{n,1})$	$(a_{n,2}, b_{n,2})$	$\cdots$	$(a_{n,m}, b_{n,m})$

Llamaremos estrategias mixtas del jugador 1 a las distribuciones de probabilidades sobre su conjunto de acciones  $N$  y las representaremos con vectores fila  $x \in \Delta(N)$  de tamaño  $n$ . Similarmente, las estrategias mixtas del jugador 2 serán distribuciones de probabilidad sobre  $M$  que notaremos con vectores columna  $y \in \Delta(M)$  de tamaño  $m$ . A las estrategias que asignan probabilidad 1 a una acción y 0 a todas las otras las llamaremos **estrategias puras**. Notaremos con  $\tilde{i} \in \Delta(N)$  a la estrategia pura del jugador fila correspondiente a la acción  $i$  y con  $\tilde{j} \in \Delta(M)$  a la estrategia pura del jugador columna correspondiente a la acción  $j$ .

La ventaja de esta notación con matrices de pagos y vectores de estrategias es que nos permitirá expresar las ganancias en forma algebraica. La ganancia esperada del jugador 1 al jugar la acción  $i$  contra la estrategia mixta  $y$  del jugador 2 será  $\tilde{i}Ay$ . Análogamente, la ganancia esperada del jugador 2 al jugar la acción  $j$  contra la estrategia mixta  $x$  del jugador 1 será  $xB\tilde{j}$ . Si ambos jugadores juegan las estrategias mixtas  $x$  e  $y$  respectivamente, sus ganancias esperadas pueden calcularse como  $xAy$  para el jugador 1 y  $xBx$  para el jugador 2.

Si  $y$  es una estrategia mixta del jugador 2, definimos el **conjunto de mejores respuestas** a  $y$  como  $BR_1(y) = \operatorname{argmax}_{i \in N} \{iAy\}$  y, análogamente, si  $x$  es una estrategia mixta del jugador 1, el conjunto de mejores respuestas a  $x$  será  $BR_2(x) = \operatorname{argmax}_{j \in M} \{xBj\}$ . Es decir, son los conjuntos de acciones que maximizan las ganancias esperadas contra una estrategia dada.

Este concepto puede expandirse de acciones a estrategias mixtas. Si  $x$  es una estrategia mixta del jugador 1 e  $y$  es una estrategia mixta del jugador 2, decimos que  $x \in BR_1(y)$  si para todo  $i \in N$ ,  $x_i > 0$  implica  $i \in BR_1(y)$ .

Llamaremos **equilibrio de Nash** a todo perfil de estrategias mixtas  $(x^*, y^*) \in \Delta(A) \times \Delta(B)$  tal que  $x^* \in BR_1(y^*)$  e  $y^* \in BR_2(x^*)$ . En el caso particular de que las estrategias sean puras, al equilibrio lo llamaremos también **equilibrio de Nash puro**.

### 3.2. Categorías de juegos

Es útil clasificar a los juegos en distintas categorías según sus propiedades. Presentamos a continuación algunas de las categorías de juegos mas estudiadas en la literatura sobre juego ficticio.

**Definición 3.2.1.** *Un juego  $(A, B)$  de tamaño  $n \times m$  es un **juego de suma cero** si para todo  $i \in N$  y  $j \in M$ ,  $a_{ij} = -b_{ij}$ . Para estos casos, nos referiremos al juego usando solo la matriz  $A$ .*

Los juegos de suma cero son una de las categorías más estudiadas en teoría de juegos. Representan los juegos en los que un jugador siempre gana tanto como pierde el otro.

**Definición 3.2.2.** *Llamamos **degenerado** a un juego  $(A, B)$  de tamaño  $n \times m$  si se cumple alguna de las siguientes condiciones:*

- *Existen  $i, i' \in N$  y  $j \in M$  con  $i \neq i'$  tales que  $a_{ij} = a_{i'j}$*
- *Existen  $j, j' \in M$  e  $i \in N$  con  $j \neq j'$  tales que  $b_{ij} = b_{ij'}$*

*En caso contrario, decimos que el juego es **no degenerado**.*

Los juegos no degenerados son de particular interés porque capturan el concepto de un juego en el que, para cada acción del rival, no existen dos acciones con el mismo pago. Por lo tanto, el conjunto de acciones mejor respuesta contra una estrategia pura dada es siempre unitario.

Las siguientes definiciones corresponden a otras dos categorías de juegos que han sido muy estudiadas por sus propiedades de convergencia en los procesos de juego ficticio. Nos serán útiles en la sección 4.4 cuando discutamos los resultados sobre su velocidad de convergencia.

**Definición 3.2.3.** *Un juego  $(A, B)$  de tamaño  $n \times n$  es un **juego simétrico** si es de suma cero y, para todo  $i, j \in N$ ,  $a_{ij} = -a_{ji}$  y  $b_{ij} = -b_{ji}$ . En este caso también nos referiremos al juego usando solo la matriz  $A$ .*

**Definición 3.2.4.** Un juego  $(A, B)$  de tamaño  $n \times m$  es un **juego de intereses idénticos** si para todo  $i \in N$  y  $j \in M$ ,  $a_{ij} = b_{ij}$ . En este caso también nos referiremos al juego usando solo la matriz  $A$ .

### 3.3. Juego ficticio

El algoritmo de juego ficticio consiste en una repetición iterada de un juego en la que en cada instancia los jugadores juegan una acción que sea mejor respuesta al historial de jugadas de su oponente, tomado como una distribución empírica. En esta sección presentaremos dos definiciones formales que podemos encontrar en la literatura sobre juego ficticio, a las cuales incorporaremos el concepto de **reglas de desempate**. Este concepto nos permitirá precisar las definiciones, removiendo una ambigüedad que ocurre en los casos en los que los conjuntos de mejor respuesta no son unitarios.

**Definición 3.3.1.** Llamamos **reglas de desempate** a un par de funciones

$$d_1 : \mathbb{P}^+(N) \rightarrow N \text{ / } d_1(N') \in N'$$

$$d_2 : \mathbb{P}^+(M) \rightarrow M \text{ / } d_2(M') \in M'$$

que a cada subconjunto de acciones de un jugador le asignan una acción perteneciente a este, cumpliendo la condición de independencia de alternativas irrelevantes:

$$d_1(N') = i \in N'' \subseteq N' \implies d_1(N'') = i$$

$$d_2(M') = j \in M'' \subseteq M \implies d_2(M'') = j$$

Esta última condición equivale a tener un orden total entre los elementos de  $N$  y otro entre los elementos de  $M$ , tal que  $d_1(S)$  elige el mayor de cada  $S$  no vacío, y análogamente para  $d_2$ .

Algunos trabajos como Berger [6], Monderer y Sela [8, 11], Monderer y Shapley [13], Daskalakis y Pan [25] utilizan una definición de juego ficticio del estilo de la siguiente, que resulta cómoda para estudiar convergencia y es la que veremos primero. Incluiremos en la definición las variantes con actualización simultánea y alternante de creencias.

**Definición 3.3.2.** Sean  $(A, B)$  un juego matricial de  $n \times m$  y una secuencia  $(i^\tau, j^\tau)$  con  $i^\tau \in N$ ,  $j^\tau \in M$  para todo  $\tau \in \mathbb{N}$ . Si  $d_1$  y  $d_2$  son reglas de desempate y tenemos unas secuencias de creencias  $x^\tau$  e  $y^\tau$  tales que para todo  $\tau \in \mathbb{N}$ :

$$x^\tau = \frac{\sum_{s=1}^{\tau} \tilde{i}^s}{\tau}$$

$$y^\tau = \frac{\sum_{s=1}^{\tau} \tilde{j}^s}{\tau}$$

Entonces:

- La secuencia  $(i^\tau, j^\tau)$  sigue un proceso de juego ficticio simultáneo en  $(A, B)$  si  $(i^1, j^1)$  es un elemento arbitrario de  $N \times M$  y para todo  $\tau \in \mathbb{N}$  se cumplen  $i^{\tau+1} = d_1(BR_1(y^\tau))$  y  $j^{\tau+1} = d_2(BR_2(x^\tau))$ .
- La secuencia  $(i^\tau, j^\tau)$  sigue un proceso de juego ficticio alternante en  $(A, B)$  si  $i^1$  es un elemento arbitrario de  $N$  y para todo  $\tau \in \mathbb{N}$  se cumplen  $i^{\tau+1} = d_1(BR_1(y^\tau))$  y  $j^\tau = d_2(BR_2(x^\tau))$ .

Vale la pena hacer algunos comentarios sobre esta primera definición. Para empezar, observando las secuencias de creencias,  $x^\tau$  e  $y^\tau$ , veremos que se componen de sumas de vectores unitarios, pero normalizados por el tiempo, por lo que son estrategias mixtas que se corresponden con la distribución empírica de las acciones de cada jugador. Por otro lado, como los elementos iniciales son arbitrarios, un mismo juego puede tener tantos procesos de juego ficticio válidos como jugadas iniciales existan.

Las definiciones originales que usan los autores previamente mencionados establecen una condición mas débil sobre las jugadas, pidiendo solo que pertenezcan al conjunto de mejor respuesta a la estrategia mixta percibida. Esto implica, como mencionamos recientemente, que aparecen ambigüedades en los casos en los que el conjunto de mejor respuesta no es unitario. Una forma de eliminar esta ambigüedad fue centrarse en el estudio de los juegos no degenerados [6]. En este trabajo, tomamos el enfoque alternativo de eliminar la ambigüedad introduciendo las reglas de desempate, que deciden con algún criterio fijo qué acción elige el proceso en eventuales empates. El uso de distintas reglas puede determinar, incluso para las mismas jugadas iniciales, distintos procesos válidos de juego ficticio.

Sobre la variante alternante vale aclarar que efectivamente, el jugador columna toma su decisión incorporando en sus creencias la información sobre qué jugó el jugador fila en la ronda actual, si bien esto puede resultar poco intuitivo ya que normalmente en teoría de juegos se representa jugadores eligiendo simultánea e independientemente. Otra observación relevante es que su acción inicial no es arbitraria sino que ya se encuentra fijada por la mejor respuesta a la acción del jugador fila.

Alternativamente, Brandt, Fischer y Harrenstein [3] utilizan una definición similar a la de Robinson [9] pero simplificada. Es más cómoda para estudiar velocidades de convergencia en juegos que se sabe que convergen. A continuación, presentamos también esta definición.

**Definición 3.3.3.** Sea  $(A, B)$  un juego matricial de  $n \times m$ :

- Una secuencia  $(p^\tau, q^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  de pares de vectores no negativos  $(p^i, q^i) \in \mathbb{N}^n \times \mathbb{N}^m$  sigue un proceso de juego ficticio simultáneo en  $(A, B)$  si:

$$\begin{aligned}
 p^0 &= 0, \quad q^0 = 0 \\
 p^{\tau+1} &= p^\tau + \tilde{i}' \quad \text{donde } i' = d_1(\operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A q^\tau\}) \\
 q^{\tau+1} &= q^\tau + \tilde{j}' \quad \text{donde } j' = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{p^\tau B \tilde{j}\})
 \end{aligned}$$

- Una secuencia  $(p^\tau, q^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  de pares de vectores no negativos  $(x^i, y^i) \in \mathbb{N}^n \times \mathbb{N}^m$  sigue un proceso de juego ficticio alternante en  $(A, B)$  si:

$$\begin{aligned} p^0 &= 0, \quad q^0 = 0 \\ p^{\tau+1} &= p^\tau + \tilde{i}' \text{ donde } i' = d_1(\operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A q^\tau\}) \\ q^{\tau+1} &= q^\tau + \tilde{j}' \text{ donde } j' = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{p^{\tau+1} B \tilde{j}\}) \end{aligned}$$

Como podemos observar, la principal diferencia con la primera definición es que mientras en aquella se define una secuencia de jugadas que cumple una condición contra un historial de creencias sobre la estrategia mixta del otro jugador, en esta la secuencia es de pares de contadores de jugadas (sin normalizar, por lo que no son estrategias mixtas), que cumplen en cada iteración una condición de maximizar el producto de la matriz de pagos contra el contador del rival (sin ser este producto tampoco la ganancia esperada por no estar el resultado normalizado). En el capítulo 4 se demostrará que estas dos definiciones son equivalentes.

### 3.4. Convergencia del juego ficticio

El interés por el estudio del juego ficticio recae en su utilidad como mecanismo para calcular equilibrios de Nash. Para esto, se analiza la convergencia del proceso.

**Definición 3.4.1.** Sea  $(i^\tau, j^\tau)$  una secuencia de juego ficticio (simultáneo o alternante). Diremos que  $(i^\tau, j^\tau)$  **converge en jugadas** en la iteración  $k$  si  $(i^k, j^k)$  es un equilibrio de Nash puro.

En el capítulo 4 veremos que cuando esto ocurre,  $(i^k, j^k)$  se repetirá infinitamente en las siguientes iteraciones. Es decir, la secuencia de jugadas convergerá en ese equilibrio de Nash. Esta propiedad del juego ficticio es conocida como el **principio de estabilidad**.

Existe otra noción de convergencia muy estudiada en la literatura de juego ficticio. Esta es la convergencia en forma mixta o convergencia en creencias.

**Definición 3.4.2.** Sea  $(i^\tau, j^\tau)$  una secuencia de juego ficticio (simultáneo o alternante) con secuencias de creencias  $x^\tau$  e  $y^\tau$ . Diremos que  $(i^\tau, j^\tau)$  **converge en creencias** si existe un equilibrio de Nash mixto  $(x^*, y^*)$  tal que para todo  $\epsilon > 0$  existe un  $k \in \mathbb{N}$  tal que  $|x^* - x^k| < \epsilon$  y  $|y^* - y^k| < \epsilon$ .

Diremos también que un juego tiene la **propiedad del juego ficticio** (comúnmente referida por sus siglas en inglés **FPP**) si toda secuencia de juego ficticio en el juego (es decir, comenzando desde cualquier jugada inicial y con cualquier regla de desempate) converge en creencias.

Obviamente, todo juego que converge en jugadas converge también en creencias, ya que todo equilibrio puro es un equilibrio mixto y si la secuencia de jugadas converge a un equilibrio puro, las secuencias de creencias convergerán también a este mismo equilibrio.

Si bien esta es también una definición muy potente, en el presente trabajo nos enfocaremos en la convergencia en jugadas. A partir del capítulo siguiente, cuando digamos

	$(i, j)$	$x$	$xB$	$y$	$Ay$
Iteración					
1	(1, 1)	(1,00, 0,00)	(2,00, 3,00)	(1,00, 0,00)	(2,00, 3,00)
2	(2, 2)	(0,50, 0,50)	(1,00, 2,00)	(0,50, 0,50)	(1,00, 2,00)
3	(2, 2)	(0,33, 0,67)	(0,67, 1,67)	(0,33, 0,67)	(0,67, 1,67)
4	(2, 2)	(0,25, 0,75)	(0,50, 1,50)	(0,25, 0,75)	(0,50, 1,50)
5	(2, 2)	(0,20, 0,80)	(0,40, 1,40)	(0,20, 0,80)	(0,40, 1,40)

Tabla 3.1: Proceso de juego ficticio simultáneo sobre el Dilema del Prisionero

que un proceso de juego ficticio converge, el lector deberá interpretarlo siempre como que converge en jugadas.

Mediremos la velocidad de convergencia en función del tamaño de representación de un juego. Sea  $(A, B)$  un juego matricial donde  $A$  y  $B$  son matrices de  $n \times m$  y cada uno de sus valores es representable en  $O(k)$  dígitos binarios, entonces  $(A, B)$  es representable en  $O(n \times m \times k)$  bits.

### 3.5. Ejemplos

Veamos como se aplican todos estos conceptos a algunos juegos clásicos de la literatura. Comenzaremos por el Dilema de los Prisioneros:

	$j_1$	$j_2$
$i_1$	(2, 2)	(0, 3)
$i_2$	(3, 0)	(1, 1)

Este juego es muy estudiado por el hecho de que si bien la mayor ganancia para ambos jugadores se encuentra en que se juegue el perfil  $(i_1, j_1)$ , su único equilibrio de Nash es el perfil  $(i_2, j_2)$ . En la tabla 3.1 podemos observar como se desarrolla un proceso de juego ficticio simultáneo sobre este juego, comenzando desde  $(i_1, j_1)$ . Para las primeras 5 iteraciones  $\tau$ , se muestra el perfil  $(i^\tau, j^\tau)$  jugado, cómo se actualizan las creencias  $x^\tau$  e  $y^\tau$  sobre las estrategias de los jugadores y las consecuentes ganancias esperadas en la siguiente ronda de cada jugador, para cada una de sus jugadas,  $x^\tau B$  e  $Ay^\tau$ .

Como vemos, si ambos jugadores empiezan cooperando, en la segunda ronda la mejor respuesta individualmente para cada uno será desviarse de este perfil, jugando respectivamente  $i_2$  y  $j_2$ . Las creencias, que como mencionamos previamente son observaciones empíricas de una estrategia mixta supuesta según el historial del oponente, ahora indican que cada jugador juega cada una de las acciones con probabilidad 0,5. Si observamos como se actualizan según esto las ganancias esperadas, veremos que los incentivos para no cooperar son ahora incluso mayores. Esto nos anticipa intuitivamente un principio que veremos en más detalle en la sección 4.2: dado que el perfil jugado  $(i_2, j_2)$  es un equilibrio de Nash puro, podemos asegurar que se repetirá infinitamente.



$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	(1, 2)	(1,00, 0,00)	(2,00, 3,00)	(0,00, 1,00)	(0,00, 1,00)
2	(2, 2)	(0,50, 0,50)	(1,00, 2,00)	(0,00, 1,00)	(0,00, 1,00)
3	(2, 2)	(0,33, 0,67)	(0,67, 1,67)	(0,00, 1,00)	(0,00, 1,00)
4	(2, 2)	(0,25, 0,75)	(0,50, 1,50)	(0,00, 1,00)	(0,00, 1,00)
5	(2, 2)	(0,20, 0,80)	(0,40, 1,40)	(0,00, 1,00)	(0,00, 1,00)

Tabla 3.2: Proceso de juego ficticio alternante sobre el Dilema de los Prisioneros

La tabla 3.2 muestra el mismo juego pero en un proceso de juego ficticio alternante. Vemos que, ya en la primera iteración el jugador 2 reacciona a  $i_1$  jugando  $j_2$  como mejor respuesta. El proceso continúa de forma similar, aunque el jugador fila cree que el jugador columna está siguiendo una estrategia pura.

Pasando al siguiente ejemplo, vemos en esta matriz el clásico juego de Piedra, Papel o Tijeras. Dado que es un juego de suma cero, lo representamos solamente con las ganancias del jugador 1. Además, para facilitar la lectura, nombramos las jugadas con  $R$ ,  $P$  y  $S$  (por las iniciales en inglés).

	$j_R$	$j_P$	$j_S$
$i_R$	0	-1	1
$i_P$	1	0	-1
$i_S$	-1	1	0

En las tablas 3.3 y 3.4 respectivamente podemos ver respectivamente un desarrollo de juego ficticio simultáneo y alternante. Para el caso simultáneo, el proceso comienza con el jugador fila jugando piedra y el columna jugando papel. Inmediatamente el jugador fila cambia su estrategia a jugar tijera, mientras el columna se mantiene en papel porque lo proyecta exitoso. En la tercera iteración el jugador 2, esperando que el jugador 1 juegue piedra o tijera con iguales probabilidades pero descartando que pueda jugar papel, maximizará su ganancia esperada jugando piedra. Estos cambios continuaran infinitamente pero, lentamente las creencias convergerán al único equilibrio de Nash mixto de este juego, que consiste en que cada jugador juegue cada acción con  $\frac{1}{3}$  de probabilidad.

El caso alternante es similar, aunque con una clara ventaja del jugador columna, que comienza ya reaccionando a la piedra del jugador fila con papel. Esta ventaja sin embargo va disminuyendo con el paso de las iteraciones y eventualmente también converge en creencias.

Veamos por último un ejemplo bien conocido en la literatura de juego ficticio.

	$j_1$	$j_2$	$j_3$
$i_1$	(1, 0)	(0, -1)	(0, 1)
$i_2$	(0, 1)	(1, 0)	(0, -1)
$i_3$	(0, 0)	(0, 1)	(1, 0)

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_R, j_P)$	(1,00, 0,00, 0,00)	(0,00, 1,00, -1,00)	(0,00, 1,00, 0,00)	(-1,00, 0,00, 1,00)
2	$(i_S, j_P)$	(0,50, 0,00, 0,50)	(0,50, 0,00, -0,50)	(0,00, 1,00, 0,00)	(-1,00, 0,00, 1,00)
3	$(i_S, j_R)$	(0,33, 0,00, 0,67)	(0,67, -0,33, -0,33)	(0,33, 0,67, 0,00)	(-0,67, 0,33, 0,33)
4	$(i_P, j_R)$	(0,25, 0,25, 0,50)	(0,25, -0,25, 0,00)	(0,50, 0,50, 0,00)	(-0,50, 0,50, 0,00)
5	$(i_P, j_R)$	(0,20, 0,40, 0,40)	(0,00, -0,20, 0,20)	(0,60, 0,40, 0,00)	(-0,40, 0,60, -0,20)
6	$(i_P, j_S)$	(0,17, 0,50, 0,33)	(-0,17, -0,17, 0,33)	(0,50, 0,33, 0,17)	(-0,17, 0,33, -0,17)
7	$(i_P, j_S)$	(0,14, 0,57, 0,29)	(-0,29, -0,14, 0,43)	(0,43, 0,29, 0,29)	(0,00, 0,14, -0,14)
8	$(i_P, j_S)$	(0,12, 0,62, 0,25)	(-0,38, -0,12, 0,50)	(0,38, 0,25, 0,38)	(0,12, 0,00, -0,12)
9	$(i_R, j_S)$	(0,22, 0,56, 0,22)	(-0,33, 0,00, 0,33)	(0,33, 0,22, 0,44)	(0,22, -0,11, -0,11)
10	$(i_R, j_S)$	(0,30, 0,50, 0,20)	(-0,30, 0,10, 0,20)	(0,30, 0,20, 0,50)	(0,30, -0,20, -0,10)

Tabla 3.3: Proceso de juego ficticio simultáneo sobre Piedra, Papel o Tijera

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_R, j_P)$	(1,00, 0,00, 0,00)	(0,00, 1,00, -1,00)	(0,00, 1,00, 0,00)	(-1,00, 0,00, 1,00)
2	$(i_S, j_R)$	(0,50, 0,00, 0,50)	(0,50, 0,00, -0,50)	(0,50, 0,50, 0,00)	(-0,50, 0,50, 0,00)
3	$(i_P, j_R)$	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,00, 0,00, 0,00)	(0,67, 0,33, 0,00)	(-0,33, 0,67, -0,33)
4	$(i_P, j_S)$	(0,25, 0,50, 0,25)	(-0,25, 0,00, 0,25)	(0,50, 0,25, 0,25)	(0,00, 0,25, -0,25)
5	$(i_P, j_S)$	(0,20, 0,60, 0,20)	(-0,40, 0,00, 0,40)	(0,40, 0,20, 0,40)	(0,20, 0,00, -0,20)
6	$(i_R, j_S)$	(0,33, 0,50, 0,17)	(-0,33, 0,17, 0,17)	(0,33, 0,17, 0,50)	(0,33, -0,17, -0,17)
7	$(i_R, j_P)$	(0,43, 0,43, 0,14)	(-0,29, 0,29, 0,00)	(0,29, 0,29, 0,43)	(0,14, -0,14, 0,00)
8	$(i_R, j_P)$	(0,50, 0,38, 0,12)	(-0,25, 0,38, -0,12)	(0,25, 0,38, 0,38)	(0,00, -0,12, 0,12)
9	$(i_S, j_P)$	(0,44, 0,33, 0,22)	(-0,11, 0,22, -0,11)	(0,22, 0,44, 0,33)	(-0,11, -0,11, 0,22)
10	$(i_S, j_P)$	(0,40, 0,30, 0,30)	(0,00, 0,10, -0,10)	(0,20, 0,50, 0,30)	(-0,20, -0,10, 0,30)

Tabla 3.4: Proceso de juego ficticio alternante sobre Piedra, Papel o Tijera

Este es el juego de Shapley [12]. Esta variante de Piedra, Papel o Tijeras es el primer ejemplo publicado de un juego con una secuencia que no converge, ni siquiera en creencias, tanto para juego ficticio simultáneo como alternante, independientemente de la regla de desempate elegida. En las tablas 3.5 y 3.6 vemos como se desarrollan estos procesos.

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_1, j_2)$	(1,00, 0,00, 0,00)	(0,00, 0,00, 1,00)	(0,00, 1,00, 0,00)	(0,00, 1,00, 0,00)
2	$(i_2, j_3)$	(0,50, 0,50, 0,00)	(0,50, 0,00, 0,50)	(0,00, 0,50, 0,50)	(0,00, 0,50, 0,50)
3	$(i_2, j_1)$	(0,33, 0,67, 0,00)	(0,67, 0,00, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)
4	$(i_1, j_1)$	(0,50, 0,50, 0,00)	(0,50, 0,00, 0,50)	(0,50, 0,25, 0,25)	(0,50, 0,25, 0,25)
5	$(i_1, j_1)$	(0,60, 0,40, 0,00)	(0,40, 0,00, 0,60)	(0,60, 0,20, 0,20)	(0,60, 0,20, 0,20)
6	$(i_1, j_3)$	(0,67, 0,33, 0,00)	(0,33, 0,00, 0,67)	(0,50, 0,17, 0,33)	(0,50, 0,17, 0,33)
7	$(i_1, j_3)$	(0,71, 0,29, 0,00)	(0,29, 0,00, 0,71)	(0,43, 0,14, 0,43)	(0,43, 0,14, 0,43)
8	$(i_1, j_3)$	(0,75, 0,25, 0,00)	(0,25, 0,00, 0,75)	(0,38, 0,12, 0,50)	(0,38, 0,12, 0,50)
9	$(i_3, j_3)$	(0,67, 0,22, 0,11)	(0,22, 0,11, 0,67)	(0,33, 0,11, 0,56)	(0,33, 0,11, 0,56)
10	$(i_3, j_3)$	(0,60, 0,20, 0,20)	(0,20, 0,20, 0,60)	(0,30, 0,10, 0,60)	(0,30, 0,10, 0,60)

Tabla 3.5: Proceso de juego ficticio simultáneo en el ejemplo de Shapley, comenzando por  $(i_1, j_2)$ .

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_1, j_3)$	(1,00, 0,00, 0,00)	(0,00, 0,00, 1,00)	(0,00, 0,00, 1,00)	(0,00, 0,00, 1,00)
2	$(i_3, j_2)$	(0,50, 0,00, 0,50)	(0,00, 0,50, 0,50)	(0,00, 0,50, 0,50)	(0,00, 0,50, 0,50)
3	$(i_2, j_1)$	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)
4	$(i_1, j_3)$	(0,50, 0,25, 0,25)	(0,25, 0,25, 0,50)	(0,25, 0,25, 0,50)	(0,25, 0,25, 0,50)
5	$(i_3, j_2)$	(0,40, 0,20, 0,40)	(0,20, 0,40, 0,40)	(0,20, 0,40, 0,40)	(0,20, 0,40, 0,40)
6	$(i_2, j_1)$	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)
7	$(i_1, j_3)$	(0,43, 0,29, 0,29)	(0,29, 0,29, 0,43)	(0,29, 0,29, 0,43)	(0,29, 0,29, 0,43)
8	$(i_3, j_2)$	(0,38, 0,25, 0,38)	(0,25, 0,38, 0,38)	(0,25, 0,38, 0,38)	(0,25, 0,38, 0,38)
9	$(i_2, j_1)$	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)	(0,33, 0,33, 0,33)
10	$(i_1, j_3)$	(0,40, 0,30, 0,30)	(0,30, 0,30, 0,40)	(0,30, 0,30, 0,40)	(0,30, 0,30, 0,40)

Tabla 3.6: Proceso de juego ficticio alternante en el ejemplo de Shapley, comenzando por  $i_1$ .



## Capítulo 4

# Resultados

### 4.1. Equivalencia de las distintas definiciones

Como mencionamos en la sección 3.3, existen dos formas de definir el juego ficticio entre los distintos autores de la literatura. Ambas simplifican de distintas formas la definición original de Brown y si bien son similares, su equivalencia no es inmediatamente evidente, por lo que uno podría dudar de si un teorema expresado para una de las definiciones es válido con la otra. Por lo tanto, presentamos a continuación dos lemas sobre esta equivalencia, para el caso simultáneo y alternante respectivamente. La idea será probar que los historiales de la definición 3.3.3 suman en cada iteración la estrategia pura correspondiente a la acción elegida por la definición 3.3.2. Comenzamos con el caso simultáneo.

**Lema 4.1.1.** *Sea  $(A, B)$  un juego matricial de  $n \times m$ ,  $(\tilde{i}^\tau, \tilde{j}^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de juego ficticio simultáneo (según la definición 3.3.2) con secuencias de creencias  $y^\tau$ ,  $x^\tau$  y sea  $(p^\tau, q^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de juego ficticio simultáneo (según la definición 3.3.3), tales que  $p^1 = \tilde{i}^1$ ,  $q^1 = \tilde{j}^1$  y ambas usan las mismas reglas de desempate  $(d_1, d_2)$ . Entonces,  $(\tilde{i}^\tau, \tilde{j}^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  y  $(p^\tau, q^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  representan el mismo proceso de aprendizaje. Es decir, para todo  $\tau \in \mathbb{N}$ , se cumplen:*

$$p^\tau = \sum_{s=1}^{\tau} \tilde{i}^s$$
$$q^\tau = \sum_{s=1}^{\tau} \tilde{j}^s$$

*Demostración.* Procederemos por inducción sobre  $\tau$ .

Para  $\tau = 1$ , tenemos  $p^1 = \tilde{i}^1 = \sum_{s=1}^1 \tilde{i}^s$  y  $q^1 = \tilde{j}^1 = \sum_{s=1}^1 \tilde{j}^s$ .

Veamos ahora el caso de un  $\tau > 1$ , suponiendo que  $p^{\tau-1} = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s$  y  $q^{\tau-1} = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{j}^s$ . Por la definición 3.3.3,  $p^\tau = p^{\tau-1} + \tilde{i}'$  donde  $\tilde{i}' = d_1(\argmax_{i \in N} \{\tilde{i} A p^{\tau-1}\})$ . Pero también sabemos, por la definición 3.3.2 que  $\tilde{i}^\tau = d_1(BR_1(y^{\tau-1})) = d_1(BR_1(\frac{\sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{j}^s}{\tau-1})) =$

$d_1(\operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A \frac{\sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{j}^s}{\tau-1}\}) = d_1(\operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A \frac{q^{\tau-1}}{\tau-1}\})$ . Como escalar un vector no afecta la relación de orden entre sus componentes,  $i^\tau = d_1(\operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A q^{\tau-1}\})$ . Luego, aplicando esto a la definición 3.3.3,  $p^\tau = p^{\tau-1} + \tilde{i}^\tau = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s + \tilde{i}^\tau = \sum_{s=1}^\tau \tilde{i}^s$ .

Análogamente,  $q^\tau = \sum_{s=1}^\tau \tilde{j}^s$ .  $\square$

En el caso alternante, la jugada del jugador columna ya no es análoga a la del jugador fila, y el análisis es un poco mas complejo.

**Lema 4.1.2.** *Sea  $(A, B)$  un juego matricial de  $n \times m$ ,  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de juego ficticio alternante (según la definición 3.3.2) con secuencias de creencias  $y^\tau$ ,  $x^\tau$  y sea  $(p^\tau, q^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de juego ficticio alternante (según la definición 3.3.3), tales que  $p^1 = \tilde{i}^1$  y ambas usan las mismas reglas de desempate  $(d_1, d_2)$ . Entonces,  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  y  $(p^\tau, q^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  representan el mismo proceso de aprendizaje. Es decir, para todo  $\tau \in \mathbb{N}$ , se cumplen:*

$$p^\tau = \sum_{s=1}^\tau \tilde{i}^s$$

$$q^\tau = \sum_{s=1}^\tau \tilde{j}^s$$

*Demostración.* Nuevamente, procederemos por inducción sobre  $\tau$ .

Para  $\tau = 1$ , sabemos que  $p^1 = \tilde{i}^1 = \sum_{s=1}^1 \tilde{i}^s$ . Por la definición 3.3.3,  $q^1 = q^0 + \tilde{j}'$  donde  $q^0$  es el vector nulo y  $j' = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{p^1 B \tilde{j}\}) = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{\tilde{i}^1 B \tilde{j}\})$ . Además, por la definición 3.3.2, sabemos que  $j^1 = d_2(BR_2(x^1)) = d_2(BR_2(\frac{\sum_{s=1}^1 \tilde{i}^s}{\tau})) = d_2(BR_2(\tilde{i}^1)) = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{\tilde{i}^1 B \tilde{j}\})$ . Luego,  $q^1 = j^1 = \sum_{s=1}^1 \tilde{j}^s$ .

Veamos ahora el caso de  $\tau > 1$ , suponiendo que  $p^{\tau-1} = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s$  y  $q^{\tau-1} = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{j}^s$ . Siguiendo el mismo razonamiento que en el caso inductivo del lema 4.1.1,  $p^\tau = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s$ . Por otro lado,  $q^\tau = y^\tau + j'$  donde  $j' = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{p^{\tau-1} B \tilde{j}\}) = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in M} \{\sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s B \tilde{j}\})$ . Sabemos además, por la definición 3.3.2, que  $j^\tau = d_2(BR_2(x^\tau)) = d_2(BR_2(\frac{\sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s}{\tau})) = d_2(\operatorname{argmax}_{j \in N} \{\frac{\sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{i}^s}{\tau} B \tilde{j}\}) = d_2(\operatorname{argmax}_{j' \in N} \{\frac{p^{\tau-1}}{\tau} B \tilde{j}\})$ . Como escalar un vector no afecta la relación de orden entre sus componentes,  $j^\tau = d_2(\operatorname{argmax}_{j' \in N} \{p^{\tau-1} B \tilde{j}\})$ . Luego, aplicando esto a la definición 3.3.3,  $q^\tau = q^{\tau-1} + j^\tau = \sum_{s=1}^{\tau-1} \tilde{j}^s + j^\tau = \sum_{s=1}^\tau \tilde{j}^s$ .  $\square$

## 4.2. Convergencia de juego ficticio

En su publicación de 1997, Monderer y Sela [8] enuncian un resultado que nos da una intuición interesante sobre el comportamiento del juego ficticio. Al ser este un mecanismo utilizado para encontrar equilibrios de Nash, uno esperaría observar un comportamiento estable alrededor de los mismos, es decir, que una vez que se juegue un equilibrio de Nash, este se repita infinitamente y la secuencia de jugadas converja en el mismo.

Monderer y Sela llaman a esto el **principio de estabilidad**. La demostración que presentan es mediante otros principios y conceptos que desarrollan en esa publicación, pero este resultado puede probarse de forma más directa aplicando el concepto de reglas de desempate.

Este principio nos será útil en el capítulo siguiente para simplificar las demostraciones sobre la velocidad de convergencia, pero Monderer y Sela demostraron el principio solo para la variante simultánea. Por lo tanto, presentaremos a continuación una demostración del principio de estabilidad para el juego ficticio alternante.

Empezaremos por un lema que nos dice que si el proceso juega un equilibrio de Nash, entonces las jugadas de este estarán en los conjuntos de mejor respuesta de la iteración siguiente.

**Lema 4.2.1.** *Sea  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de aprendizaje de juego ficticio alternante en el juego matricial  $(A, B)$  de tamaño  $n \times m$ , con secuencias de creencias  $(x^\tau, y^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$ . Si en la iteración  $k$  se jugó el equilibrio de Nash puro  $(i^*, j^*)$ , entonces  $i^* \in BR_1(y^k)$  y  $j^* \in BR_2(x^{k+1})$ .*

*Demostración.* Comencemos con el caso del jugador fila. Queremos probar que  $i^*$  es una mejor respuesta a las creencias del jugador fila sobre la estrategia del jugador columna. Veamos primero entonces que forma tienen estas creencias según como se actualizan.

$$y^k = \frac{\sum_{s=1}^{k-1} \tilde{j}^s + \tilde{j}^*}{k} = \frac{\sum_{s=1}^{k-1} \tilde{j}^s}{k} + \frac{\tilde{j}^*}{k} = \frac{\sum_{s=1}^{k-1} \tilde{j}^s (k-1)}{k(k-1)} + \frac{\tilde{j}^*}{k} = \frac{k-1}{k} y^{k-1} + \frac{\tilde{j}^*}{k}$$

Luego, tendremos que el conjunto de mejor respuesta será:

$$\begin{aligned} BR_1(y^k) &= BR_1\left(\frac{k-1}{k} y^{k-1} + \frac{\tilde{j}^*}{k}\right) \\ &= \operatorname{argmax}_{i \in N} \left\{ \tilde{i} A \left( \frac{(k-1)y^{k-1}}{k} + \frac{\tilde{j}^*}{k} \right) \right\} \\ &= \operatorname{argmax}_{i \in N} \left\{ \frac{(k-1)}{k} \tilde{i} A y^{k-1} + \frac{1}{k} \tilde{i} A \tilde{j}^* \right\} \end{aligned}$$

Como en la iteración  $k$  se jugó el perfil  $(i^*, j^*)$ , por la definición 3.3.2, sabemos que  $i^* \in BR_1(y^{k-1}) = \operatorname{argmax}_{i \in N} \{ \tilde{i} A y^{k-1} \}$ . Es decir que para cualquier  $i \in N$ ,  $\tilde{i}^* A y^{k-1} \geq \tilde{i} A y^{k-1}$  y también (multiplicando en ambos lados por una constante positiva) que  $\frac{(k-1)}{k} \tilde{i}^* A y^{k-1} \geq \frac{(k-1)}{k} \tilde{i} A y^{k-1}$ .

Sabemos también, al ser un equilibrio de Nash, que  $i^* \in BR_1(\tilde{j}^*) = \operatorname{argmax}_{i \in N} \{ \tilde{i} A \tilde{j}^* \}$ . Es decir que para cualquier  $i \in N$ ,  $\tilde{i}^* A \tilde{j}^* \geq \tilde{i} A \tilde{j}^*$  y consecuentemente  $\frac{1}{k} \tilde{i}^* A \tilde{j}^* \geq \frac{1}{k} \tilde{i} A \tilde{j}^*$ .

Podemos sumar estas dos desigualdades para afirmar que  $\frac{(k-1)}{k} \tilde{i}^* A y^{k-1} + \frac{1}{k} \tilde{i}^* A \tilde{j}^* \geq \frac{(k-1)}{k} \tilde{i} A y^{k-1} + \frac{1}{k} \tilde{i} A \tilde{j}^*$  para cualquier  $i \in N$  y por lo tanto  $i^* \in BR_1(y^k)$ .

El caso del jugador columna será similar. Queremos probar que  $j^*$  es una mejor respuesta a sus creencias sobre la estrategia del jugador fila, pero incluyendo la última iteración. Las creencias se actualizan como:

$$x^{k+1} = \frac{\sum_{s=1}^k \tilde{i}^s + \tilde{i}^*}{k+1} = \frac{\sum_{s=1}^k \tilde{i}^s}{k+1} + \frac{\tilde{i}^*}{k+1} = \frac{\sum_{s=1}^k k(\tilde{i}^s)}{k(k+1)} + \frac{\tilde{i}^*}{k+1} = \frac{k}{k+1}x^k + \frac{\tilde{i}^*}{k+1}$$

Luego, tendremos que el conjunto de mejor respuesta será:

$$\begin{aligned} BR_2(x^{k+1}) &= BR_2\left(\frac{k}{k+1}x^k + \frac{\tilde{i}^*}{k+1}\right) \\ &= \operatorname{argmax}_{j \in M} \left\{ \left( \frac{kx^k}{k+1} + \frac{\tilde{i}^*}{k+1} \right) B\tilde{j} \right\} \\ &= \operatorname{argmax}_{j \in M} \left\{ \frac{k}{k+1}x^k B\tilde{j} + \frac{1}{k+1}\tilde{i}^* B\tilde{j} \right\} \end{aligned}$$

Como en la iteración  $k$  se jugó el perfil  $(i^*, j^*)$ , por la definición 3.3.2, sabemos que  $j^* \in BR_2(x^k) = \operatorname{argmax}_{j \in M} \{x^k B\tilde{j}\}$ . Es decir que para cualquier  $j \in M$ ,  $x^k B\tilde{j}^* \geq x^k B\tilde{j}$  y también (multiplicando en ambos lados por una constante positiva) que  $\frac{k}{k+1}x^k B\tilde{j}^* \geq \frac{k}{k+1}x^k B\tilde{j}$ .

Sabemos también, al ser un equilibrio de Nash, que  $j^* \in BR_2(\tilde{i}^*) = \operatorname{argmax}_{j \in M} \{\tilde{i}^* B\tilde{j}\}$ . Es decir que para cualquier  $j \in M$ ,  $\tilde{i}^* B\tilde{j}^* \geq \tilde{i}^* B\tilde{j}$  y consecuentemente  $\frac{1}{k+1}\tilde{i}^* B\tilde{j}^* \geq \frac{1}{k+1}\tilde{i}^* B\tilde{j}$ .

Podemos, nuevamente, sumar estas dos desigualdades para afirmar que  $\frac{k}{k+1}x^k B\tilde{j}^* + \frac{1}{k+1}\tilde{i}^* B\tilde{j}^* \geq \frac{k}{k+1}x^k B\tilde{j} + \frac{1}{k+1}\tilde{i}^* B\tilde{j}$  para cualquier  $j \in M$  y por lo tanto  $j^* \in BR_2(x^{k+1})$ .  $\square$

El siguiente lema nos dice que si el proceso juega un equilibrio de Nash, entonces los conjuntos de mejor respuesta en la siguiente iteración no tienen nuevos elementos.

**Lema 4.2.2.** *Sea  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de aprendizaje de juego ficticio alternante en el juego matricial  $(A, B)$  de tamaño  $n \times m$ , con secuencias de creencias  $(x^\tau, y^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$ . Si en la iteración  $k$  se jugó el equilibrio de Nash puro  $(i^*, j^*)$ , entonces  $BR_1(y^k) \subseteq BR_1(y^{k-1})$  y  $BR_2(x^{k+1}) \subseteq BR_2(x^k)$ .*

*Demostración.* Comencemos por el caso del jugador fila. Para probar que  $BR_1(y^k) \subseteq BR_1(y^{k-1})$ , debemos probar que para todo  $i \in N$ , se cumple que  $i \in BR_1(y^k)$  implica  $i \in BR_1(y^{k-1})$ , o por contra-recíproco, que  $i \notin BR_1(y^{k-1})$  implica  $i \notin BR_1(y^k)$ . Supongamos entonces un  $i' \in N$  tal que  $i' \notin BR_1(y^{k-1})$ .

Como  $BR_1(y^{k-1}) = \operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A y^{k-1}\}$ , si  $i^* \in BR_1(y^{k-1})$  pero  $i' \notin BR_1(y^{k-1})$ , entonces sabemos que  $\tilde{i}^* A y^{k-1} > \tilde{i}' A y^{k-1}$  y luego (multiplicando ambos lados por una constante positiva) que  $\frac{(k-1)}{k} \tilde{i}^* A y^{k-1} > \frac{(k-1)}{k} \tilde{i}' A y^{k-1}$ .

Además, como  $(i^*, j^*)$  es equilibrio de Nash puro, sabemos que  $i^* \in BR_1(\tilde{j}^*) = \operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A \tilde{j}^*\}$ . Es decir que  $\tilde{i}^* A \tilde{j}^* \geq \tilde{i}' A \tilde{j}^*$  y también  $\frac{k-1}{k} \tilde{i}^* A \tilde{j}^* \geq \frac{k-1}{k} \tilde{i}' A \tilde{j}^*$ .



Entonces, podemos razonar de la siguiente manera:

$$\begin{aligned}\tilde{i}^* A y^k &= \tilde{i}^* A \left( \frac{k-1}{k} y^{k-1} + \frac{\tilde{j}^*}{k} \right) = \frac{(k-1)}{k} \tilde{i}^* A y^{k-1} + \frac{1}{k} \tilde{i}^* A \tilde{j}^* \\ &> \frac{(k-1)}{k} \tilde{i}' A y^{k-1} + \frac{1}{k} \tilde{i}' A \tilde{j}^* = \tilde{i}' A \left( \frac{k-1}{k} y^{k-1} + \frac{\tilde{j}^*}{k} \right) = \tilde{i}' A y^k\end{aligned}$$

Puesto que sabemos por el lema anterior que  $i^* \in BR_1(y^k) = \operatorname{argmax}_{i \in N} \{\tilde{i} A y^k\}$ , entonces  $i' \notin BR_1(y^k)$ .

Veamos ahora el caso del jugador columna. Similarmente, probaremos que para todo  $j \in M$ ,  $j \notin BR_2(x^k)$  implica que  $j \notin BR_2(x^{k+1})$ . Supongamos entonces un  $j' \in M$  tal que  $j' \notin BR_2(x^k)$ .

Como  $BR_2(x^k) = \operatorname{argmax}_{j \in M} \{x^k B \tilde{j}\}$ , si  $j^* \in BR_2(x^k)$  pero  $j^* \notin BR_2(x^k)$  entonces sabemos que  $x^k B \tilde{j}^* > x^k B \tilde{j}'$  y luego (multiplicando ambos lados por una constante positiva) que  $\frac{k}{k+1} x^k B \tilde{j}^* > \frac{k}{k+1} x^k B \tilde{j}'$ .

Además, como  $(i^*, j^*)$  es equilibrio de Nash puro, sabemos que  $j^* \in BR_2(\tilde{i}^*) = \operatorname{argmax}_{j \in N} \{\tilde{i}^* B \tilde{j}\}$ . Es decir que  $\tilde{i}^* B \tilde{j}^* \geq \tilde{i}^* B \tilde{j}'$  y también  $\frac{k}{k+1} \tilde{i}^* B \tilde{j}^* \geq \frac{k}{k+1} \tilde{i}^* B \tilde{j}'$ . Entonces:

$$\begin{aligned}x^{k+1} B \tilde{j}^* &= \left( \frac{k}{k+1} x^k + \frac{\tilde{i}^*}{k+1} \right) B \tilde{j}^* = \frac{k}{k+1} x^k B \tilde{j}^* + \frac{1}{k+1} \tilde{i}^* B \tilde{j}^* \\ &> \frac{k}{k+1} x^k B \tilde{j}' + \frac{1}{k+1} \tilde{i}^* B \tilde{j}' = \left( \frac{k}{k+1} x^k + \frac{\tilde{i}^*}{k+1} \right) B \tilde{j}' = x^{k+1} B \tilde{j}'\end{aligned}$$

Y como sabemos por el lema anterior que  $j^* \in BR_2(x^{k+1}) = \operatorname{argmax}_{j \in M} \{x^{k+1} B \tilde{j}'\}$ , entonces  $j' \notin BR_2(x^{k+1})$

□

Combinando estos dos lemas podemos ahora sí, demostrar el principio de estabilidad en el juego ficticio alternante.

**Teorema 4.2.1.** *Sea  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  una secuencia de aprendizaje de juego ficticio simultáneo en el juego matricial  $(A, B)$  de tamaño  $n \times m$ , con secuencias de creencias  $(x^\tau, y^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  y reglas de desempate  $(d_1, d_2)$ . Si en la iteración  $k$  se jugó el equilibrio de Nash puro  $(i^*, j^*)$ , entonces este perfil se repetirá en la iteración siguiente.*

*Demostración.* Nuevamente, comencemos por el jugador fila. Sabemos que en la iteración  $k$  se jugó  $(i^*, j^*)$ , lo cual nos asegura que  $d_1(BR_1(y^{k-1})) = i^*$ . Pero sabemos también por los lemas anteriores que  $i^* \in BR_1(y^k)$  y que  $BR_1(y^k) \subseteq BR_1(y^{k-1})$ . Luego, por la definición 3.3.1, debe ser que  $d_1(BR_1(y^k)) = i^*$ . Es decir, volverá a jugar  $i^*$ .

Similarmente, para el jugador columna sabemos que  $d_2(BR_2(x^k)) = j^*$  y también por los lemas anteriores que  $j^* \in BR_2(x^{k+1})$  y  $BR_2(x^{k+1}) \subseteq BR_2(x^k)$ . Por la definición 3.3.1 tendremos entonces que  $d_2(BR_2(x^{k+1})) = j^*$  y, por la definición de juego ficticio alternante, el proceso volverá a jugar el perfil  $(i^*, j^*)$  en la iteración  $k+1$ . □

### 4.3. Preservación del juego ficticio

Analizaremos a continuación las operaciones matriciales que preservan secuencias de juego ficticio. Esto es, funciones  $f$  sobre pares de matrices que garanticen que, dadas dos matrices  $A$  y  $B$  y una secuencia  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  de juego ficticio cualquiera sobre  $(A, B)$ , la misma  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  sea también una secuencia de juego ficticio sobre  $f(A, B)$ . Esto nos servirá en la sección siguiente para generalizar los resultados obtenidos sobre velocidad de convergencia.

En primer lugar, cualquier transformación que preserve las relaciones de orden de los pagos manteniendo el tamaño del juego (tales como escalar todos los pagos por un mismo factor o sumarle a todos una constante) claramente preservará las secuencias de juego ficticio. Cuando se varía el tamaño del juego, en cambio, la preservación puede no ser trivial o no valer, según la clase de juego.

¿Qué ocurre si expandimos la matriz? Una forma evidente de conservar las secuencias de juego ficticio es expandirla con filas y columnas que tengan ganancias muy bajas para ambos jugadores, de manera de asegurarnos de que las nuevas acciones nunca entren en los conjuntos de mejor respuesta. Pero sería interesante además, que estas expansiones sean cerradas en la familia de juegos (suma cero, intereses idénticos, etc). La transformación recién descrita, claramente puede romper estas propiedades.

Más aun, nos interesa además que tras el cambio se mantengan la mayoría de los valores presentes en la matriz original. El caso general puede ser complejo, pero a priori damos la siguiente formalización. Llamaremos **rango de imagen** de una matriz  $A$  al cardinal del conjunto de los valores tomados por todos sus elementos. Buscamos entonces, de ser posible, expansiones de un juego que tengan rango de imagen mínimo manteniendo las propiedades deseadas. En todos los casos nos interesará, tras el agregado de filas o columnas, el orden de magnitud del rango de imagen en función de las dimensiones.

Por último, expandir un juego claramente agrega nuevas secuencias de juego ficticio (aquellas que empiezan en las jugadas nuevas). En estos casos, nos interesará que estas nuevas secuencias no presenten comportamientos nuevos, sino que luego de pocas jugadas pasen a comportarse como secuencias ya presentes en el juego original.

Presentamos a continuación un lema que muestra cómo podemos aplicar una transformación que expanda un juego de intereses idénticos cumpliendo estas condiciones.

**Lema 4.3.1.** *Sea  $A$  un juego de intereses idénticos de tamaño  $n \times m$  con un único equilibrio de Nash puro, y sean  $n' \geq n$ ,  $m' \geq m$ . Entonces existe un juego de intereses idénticos  $A'$  de tamaño  $n' \times m'$  y rango de imagen  $O(n' + m')$  con un único equilibrio de Nash puro tal que:*

- *Si  $A$  es no degenerado, entonces  $A'$  es no degenerado.*
- *Toda secuencia de juegos ficticio (simultáneo o alternante) en  $A$  lo es también en  $A'$ .*
- *Toda secuencia de juegos ficticio alternante sobre  $A'$  es, a partir del paso 2, una secuencia de juegos ficticio alternante sobre  $A$ .*

*Demostración.* Demostraremos el lema iterativamente, comenzando por agregar una fila.

Sin pérdida de generalidad y para simplificar la construcción, supondremos<sup>1</sup> que el equilibrio de Nash está en la posición  $(1, 1)$ . Para obtener un juego de intereses idénticos  $A'$  de  $(n+1) \times m$  con las propiedades indicadas, basta definir  $A'$  de la siguiente manera:

	$j_1$	$j_2$	$\dots$	$j_m$
$i_1$	$A$			
$i_2$				
$\vdots$				
$i_n$				
$i_{n+1}$	$v - n - 1$	$v - n - 2$	$\dots$	$v - n - m$

Donde  $v = \min(A)$ , valor que utilizaremos durante el resto del proceso (no cambia a lo largo de las iteraciones). Los términos  $-1, -2, \dots, -m$  nos aseguran que las ganancias en la nueva fila son diferentes entre sí y diferentes a todos los valores de sus respectivas columnas y por lo tanto, si  $A$  es no degenerado,  $A'$  también lo será<sup>2</sup>. Para evitar ambigüedades, notaremos los conjuntos de mejor respuesta con superíndices según el juego al que corresponden (por ejemplo,  $BR_1^A(y)$ ).

Para cualquier estrategia pura del jugador columna,  $i_{n+1}$  es la peor jugada posible del jugador fila. Entonces, contra cualquier estrategia mixta  $y$ ,  $i_{n+1}$  minimizará la ganancia esperada y, como existen otras jugadas provenientes del juego original,  $i_{n+1} \notin BR_1^{A'}(y)$ .

Sea entonces  $(i^\tau, j^\tau)$  una secuencia de juego ficticio (simultáneo o alternante) sobre  $A$ . En cada iteración  $\tau$ , si  $i^\tau \in BR_1^A(y^{\tau-1})$ , también  $i^\tau \in BR_1^{A'}(y^{\tau-1})$ . En el caso del jugador columna, al no existir diferencias en la estrategia empírica del jugador fila y no existir acciones nuevas, el proceso elegirá en cada iteración las mismas jugadas. Por lo tanto,  $(i^\tau, j^\tau)$  es también una secuencia de juego ficticio sobre  $A$ .

Similarmente, si una secuencia de juego ficticio alterante sobre  $A'$  comienza con  $i^1 = i_{n+1}$ , para cualquier estrategia del jugador 2, los conjuntos de mejor respuesta nunca contendrán a  $i_{n+1}$  y por lo tanto la secuencia terminará con una ya existente en  $A$ .

Para obtener un juego de intereses idénticos de tamaño  $n \times (m+1)$  que cumpla las propiedades deseadas, podemos definir  $A'$  como:

	$j_1$	$j_2$	$\dots$	$j_m$	$j_{m+1}$
$i_1$	$A$				$v - m - 1$
$i_2$					$v - m - 2$
$\vdots$					$\vdots$
$i_n$					$v - m - n$

El análisis sobre este juego será bastante similar con la salvedad de que al analizar las jugadas del jugador 2 deberemos considerar  $BR_2^{A'}(x^{\tau-1})$  o  $BR_2^{A'}(x^\tau)$  dependiendo de si trata de una secuencia de juego ficticio simultáneo o alternante respectivamente.

<sup>1</sup>Consecuentemente con el orden relativo de los valores en cada fila y columna a agregar.

<sup>2</sup>Condición que más adelante será requerida por el teorema 4.4.3

Finalmente, se itera la construcción anterior  $n' - n + m' - m$  veces para obtener un juego de intereses idénticos de  $n' \times m'$  con las propiedades deseadas. Los términos  $-n$  y  $-m$  aseguran un rango de imagen  $O(n' + m')$ . □

Nótese que el orden de agregado de filas y columnas en la construcción que se hace en esta demostración no afecta la matriz resultante. Claramente, no vale un lema similar para la reducción en tamaño de las matrices, ya que quitar una fila o columna podría eliminar una acción por la cual pasa la secuencia.

#### 4.4. Velocidad de convergencia del juego ficticio alternante

En esta sección nos enfocaremos en estudiar más detalladamente los resultados de Brandt, Fischer y Harrenstein en [3], donde presentan cotas superiores para la velocidad de convergencia del juego ficticio simultáneo en algunas de las clases de juegos más estudiadas en la literatura del tema. Como dijimos en el capítulo 2, los autores mencionan la posibilidad de expandir sus resultados a la variante alternante del juego ficticio, pero no profundizan en ello. Presentamos a continuación nuestro análisis para los casos de los juegos simétricos de suma cero y los no degenerados de intereses idénticos. Por claridad, aprovecharemos el hecho de que todos los casos analizados en esta sección resultan en conjuntos de mejores respuestas unitarios para omitir las reglas de desempate, ya que no afectarán los resultados.

Veamos primero que para el caso de los juegos simétricos de suma cero, el teorema 1 en [3] efectivamente es extendible de forma bastante directa a la variante alternante. Vale la pena notar que formulamos el teorema en términos de que el último perfil no sea un equilibrio de Nash puro, en vez de pedir que ninguno en la secuencia lo sea como hacen Brandt, Fischer y Harrenstein ya que, por el principio de estabilidad, si alguno de los perfiles jugados en la secuencia fuera un equilibrio de Nash puro, todos los siguientes lo serían.

**Teorema 4.4.1.** *Para todo  $k \geq 2$  Existe un juego simétrico de suma cero  $A$  de  $3 \times 3$  representable en  $O(k)$  bits con al menos un equilibrio de Nash puro y una secuencia de juegos ficticio alternante  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  sobre  $A$  tal que  $(i^{2^k-1}, j^{2^k-1})$  no es un equilibrio de Nash puro.*

*Demostración.* Sea  $A$  el siguiente juego simétrico:

	$j_1$	$j_2$	$j_3$
$i_1$	0	-1	$-\epsilon$
$i_2$	1	0	$-\epsilon$
$i_3$	$\epsilon$	$\epsilon$	0

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_1, j_2)$	$(1, 0, 0)$	$(0, 1, 2^{-k})$	$(0, 1, 0)$	$(-1, 0, 2^{-k})$
2	$(i_3, j_2)$	$(\frac{1}{2}, 0, \frac{1}{2})$	$(-2^{-(k+1)}, \frac{1-2^{-k}}{2}, 2^{-(k+1)})$	$(0, 1, 0)$	$(-1, 0, 2^{-k})$
3	$(i_3, j_2)$	$(\frac{1}{3}, 0, \frac{2}{3})$	$(-\frac{2^{-k+1}}{3}, \frac{1-2^{-k+1}}{3}, \frac{2^{-k}}{3})$	$(0, 1, 0)$	$(-1, 0, 2^{-k})$
$\vdots$					
$\tau$	$(i_3, j_2)$	$(\frac{1}{\tau}, 0, \frac{\tau-1}{\tau})$	$(-\frac{(\tau-1)2^{-k}}{\tau}, \frac{1-(\tau-1)2^{-k}}{\tau}, \frac{2^{-k}}{\tau})$	$(0, 1, 0)$	$(-1, 0, 2^{-k})$
$\vdots$					
$2^k$	$(i_3, j_2)$	$(\epsilon, 0, 1-\epsilon)$	$(\epsilon - \epsilon^2, \epsilon^2, \epsilon^2)$	$(0, 1, 0)$	$(-1, 0, 2^{-k})$

Tabla 4.1: Proceso de juego ficticio alternante en el juego del teorema 4.4.1

Si  $\epsilon < 1$ , vemos que  $(i_3, j_3)$  es el único equilibrio de Nash puro <sup>3</sup>.

Consideremos un número  $k > 1$  arbitrario y sea  $\epsilon = 2^{-k}$ . Para estos valores,  $\epsilon$  puede codificarse en  $O(k)$  bits, mientras que el tamaño de la matriz y las representaciones de las otras utilidades del juego son constantes, por lo que la representación del juego será también del orden de  $O(k)$  bits. Por lo tanto, si probamos que un proceso de juego ficticio alternante puede requerir  $2^{k-1}$  rondas antes de que se juegue  $(i_3, j_3)$ , el teorema estará demostrado.

Si el proceso comienza con el jugador fila jugando  $i^1$ , entonces las utilidades esperadas del jugador columna serán  $-x^1 A = (0, 1, \epsilon)$  y elegirá  $j_2$ .

En la siguiente ronda, el jugador 1 reaccionará con  $i_3$ , dando que el jugador 2 tendrá una creencia sobre su estrategia de  $x^2 = (\frac{1}{2}, 0, \frac{1}{2})$ , por lo que las utilidades esperadas del jugador 2 serán  $-x^2 A = (-\frac{\epsilon}{2}, \frac{1-\epsilon}{2}, \frac{\epsilon}{2})$  y volverá a elegir  $j_2$ .

Este perfil  $(i_3, j_2)$  se repetirá  $2^k - 2$  rondas, ya que tendremos que mientras  $2 \leq \tau < 2^k$ , se cumplirán:

$$\begin{aligned}
x^\tau &= \frac{\tilde{i}_1 + (\tau-1)\tilde{i}_3}{\tau} = (\frac{1}{\tau}, 0, \frac{\tau-1}{\tau}) \\
-x^\tau A &= (-\frac{(\tau-1)\epsilon}{\tau}, \frac{1-(\tau-1)\epsilon}{\tau}, \frac{\epsilon}{\tau}) \\
y^\tau &= \tilde{j}_2 = (0, 1, 0) \\
Ay^\tau &= (-1, 0, \epsilon)
\end{aligned}$$

La tabla 4.1, muestra como se desarrolla este proceso. Para el jugador fila, justificar su decisión es trivial ya que la estrategia percibida de su oponente es pura e  $i_3$  es la

<sup>3</sup>Puede verse en forma directa o bien al ser el único perfil resultante después de la eliminación iterada de estrategias estrictamente dominadas [26]

única acción con utilidad esperada positiva. Para entender por qué el jugador columna no cambia su estrategia, debemos notar que:

$$\begin{aligned}\tau &< 2^k = \frac{1}{\epsilon} \\ (\tau - 1 + 1)\epsilon &< 1 \\ (\tau - 1)\epsilon + \epsilon &< 1 \\ \epsilon &< 1 - (\tau - 1)\epsilon \\ \frac{\epsilon}{\tau} &< \frac{1 - (\tau - 1)\epsilon}{\tau}\end{aligned}$$

Esto podemos interpretarlo como que si bien en las iteraciones recientes el jugador 1 jugó  $i_3$ , el incentivo resultante de la única vez que jugó  $i_1$  es muy fuerte por la gran diferencia de utilidades para el jugador 2 entre  $(i_1, j_2)$  e  $(i_2, j_3)$ , por lo que deberán pasar  $2^k - 2$  iteraciones de  $i_3$  luego de ese único  $i_1$  para que las utilidades esperadas se compensen.

Concluimos entonces que la secuencia

$$(i_1, j_2), \underbrace{(i_3, j_2), \dots, (i_3, j_2)}_{2^k - 2 \text{ veces}}$$

es una secuencia de aprendizaje de juego ficticio alternante válida de este juego que es exponencialmente larga en  $k$  y en la cual no se juega ningún equilibrio de Nash puro<sup>4</sup>.  $\square$

Por su parte, la extensión del caso de los juegos no degenerados de intereses idénticos de  $2 \times 3$  (teorema 2 en [3]) es un poco menos directa y requiere plantear una ligera variante del juego originalmente propuesto por los autores. Además, aprovechando que el lema 4.3.1 nos permite expandir un juego conservando el comportamiento de sus secuencias de juego ficticio, plantearemos una versión más general de este teorema.

**Teorema 4.4.2.** *Para todo  $k \geq 2$ ,  $n \geq 2$ ,  $m \geq 3$ , existe un juego no degenerado de intereses idénticos  $A$  de  $n \times m$  representable en  $O(k + nm \cdot \log(\max\{n, m\}))$  bits con al menos un equilibrio de Nash puro, con rango de imagen  $O(n + m)$ , y una secuencia de juego ficticio alternante  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  sobre  $A$  tal que  $(i^{2^k}, j^{2^k})$  no es un equilibrio de Nash puro.*

*Demostración.* Sea  $A$  el juego de intereses idénticos siguiente:

	$j_1$	$j_2$	$j_3$
$i_1$	1	2	0
$i_2$	0	$2 + \epsilon$	$2 + 2\epsilon$

<sup>4</sup>Que en la ronda  $2^k$  se juegue un NE o aún no, dependerá de la regla de desempate usada.

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_1, j_2)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
2	$(i_2, j_2)$	$(\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$	$(\frac{1}{2}, 2 + \frac{\epsilon}{2}, 1 + \epsilon)$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
3	$(i_2, j_2)$	$(\frac{1}{3}, \frac{2}{3})$	$(\frac{1}{3}, 2 + \frac{2}{3}\epsilon, \frac{4+4\epsilon}{3})$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
$\vdots$					
$\tau$	$(i_2, j_2)$	$(\frac{1}{\tau}, \frac{\tau-1}{\tau})$	$(\frac{1}{\tau}, 2 + \frac{\tau-1}{\tau}\epsilon, 2\frac{\tau-1}{\tau}(1 + \epsilon))$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
$\vdots$					
$2^k$	$(i_2, j_2)$	$(\epsilon, 1 - \epsilon)$	$(\epsilon, 2 + \epsilon - \epsilon^2, 2(1 - \epsilon)(1 + \epsilon))$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$

Tabla 4.2: Proceso de juego ficticio alternante en el juego del teorema 4.4.2

Si  $\epsilon < 1$ , vemos que  $(i^2, j^3)$  es el único equilibrio de Nash puro.

Consideremos un número  $k > 1$  arbitrario. Mostraremos que para  $\epsilon = 2^{-k}$ , un proceso de juego ficticio alternante puede tomar  $2^k$  rondas antes de que se juegue  $(i^2, j^3)$ . Al igual que en la demostración anterior, el juego puede codificarse en  $O(k)$  bits.

Si el proceso comienza con el jugador fila jugando  $i_1$ , entonces  $x^1 A = (1, 2, 0)$  y por lo tanto el jugador columna elegirá  $j_2$ .

En la siguiente ronda, el jugador 1 reaccionará con  $i_2$ , dando que el jugador 2 tendrá una creencia sobre su estrategia de  $x^2 = (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$ , por lo que las utilidades esperadas del jugador 2 serán  $x^2 A = (\frac{1}{2}, 2 + \frac{\epsilon}{2}, 1 + \epsilon)$  y volverá a elegir  $j_2$ .

Este perfil  $(i_2, j_2)$  se repetirá  $2^k - 1$  rondas, ya que tendremos que mientras  $2 \leq \tau \leq 2^k$ , se cumplirán:

$$\begin{aligned}
x^\tau &= \frac{\tilde{i}_1 + (\tau - 1)\tilde{i}_2}{\tau} = (\frac{1}{\tau}, \frac{\tau - 1}{\tau}) \\
x^\tau A &= (\frac{1}{\tau}, 2 + \frac{\tau - 1}{\tau}\epsilon, 2\frac{\tau - 1}{\tau}(1 + \epsilon)) \\
y^\tau &= \tilde{j}_2 = (0, 1, 0) \\
Ay^\tau &= (2, 2 + \epsilon)
\end{aligned}$$

La tabla 4.2, muestra como se desarrolla este proceso. Para el jugador fila, justificar su decisión es trivial ya que la estrategia percibida de su oponente es pura y la utilidad esperada de  $i_2$  es siempre marginalmente mayor que la de  $i_1$ . Para entender por qué el jugador columna no cambia su estrategia, debemos notar que:

$$\begin{aligned}
\tau &\leq 2^k = \frac{1}{\epsilon} \\
\tau &< \frac{2}{\epsilon} + 1 \\
\epsilon &< \frac{2}{\tau - 1} \\
2\epsilon + 2 &< \frac{2}{(\tau - 1)} + \epsilon + 2 \\
\frac{2(\tau - 1)(1 + \epsilon)}{\tau} &< \frac{2 + (\tau - 1)(2 + \epsilon)}{\tau} \\
2\frac{(\tau - 1)}{\tau}(1 + \epsilon) &< 2 + \frac{\tau - 1}{\tau}\epsilon
\end{aligned}$$

Similarmente al teorema anterior, esto podemos interpretarlo como que si bien en las iteraciones recientes el jugador 1 jugó  $i_2$ , el incentivo resultante de la única vez que jugó  $i_1$  es muy fuerte por la gran diferencia de utilidades para el jugador 2 entre  $(i_1, j_3)$  e  $(i_2, j_3)$ , por lo que deberán pasar  $2^k - 1$  iteraciones de  $i_2$  luego de ese único  $i_1$  para que las utilidades esperadas se compensen.

Concluimos entonces que la secuencia

$$(i_1, j_2), \underbrace{(i_2, j_2), \dots, (i_2, j_2)}_{2^k - 1 \text{ veces}}$$

es una secuencia de aprendizaje de juego ficticio alternante válida de este juego que es exponencialmente larga en  $k$  en la que no aparece ningún equilibrio de Nash puro, y el teorema sigue del lema 4.3.1 con a lo sumo  $nm$  elementos que requieren  $O(\log(\max\{n, m\}))$  bits cada uno.  $\square$

El detalle de que el juego originalmente propuesto por [3] no sea adecuado para demostrar el teorema anterior no es para nada menor. En efecto, como veremos en el siguiente resultado, es un ejemplo de un juego en el que un proceso de juego ficticio simultáneo puede requerir una cantidad exponencial de rondas para converger, mientras que toda secuencia de juego ficticio alternante lo hará rápidamente.

**Teorema 4.4.3.** *Para todo  $k \geq 2$ ,  $n \geq 2$ ,  $m \geq 3$ , existe un juego no degenerado de intereses idénticos  $A$  de  $n \times m$  representable en  $O(k + nm \cdot \log(\max\{n, m\}))$  bits, con rango de imagen  $O(n + m)$ , y una secuencia de juego ficticio simultáneo  $(i^\tau, j^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  sobre  $A$  tal que,  $(i^{2^k}, j^{2^k})$  no es un equilibrio de Nash puro y para todo proceso de juego ficticio alternante  $(\hat{i}^\tau, \hat{j}^\tau)_{\tau \in \mathbb{N}}$  en  $A$ ,  $(\hat{i}^4, \hat{j}^4)$  es un equilibrio de Nash puro.*

*Demostración.* Sea  $A$  el juego de intereses idénticos siguiente:

$$\begin{array}{c}
\cdot \\
i^1 \\
i^2
\end{array}
\begin{array}{|ccc|}
$j^1$	$j^2$	$j^3$
1	2	0
0	$2 + \epsilon$	3



$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_2, j_3)$	$(0, 1)$	$(0, 2 + \epsilon, 3)$	$(0, 0, 1)$	$(0, 3)$

Tabla 4.3: Proceso de juego ficticio alternante sobre el juego del teorema 4.4.3 comenzando por  $i_2$

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_1, j_2)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
2	$(i_2, j_2)$	$(\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$	$(\frac{1}{2}, 2 + \frac{\epsilon}{2}, \frac{3}{2})$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
3	$(i_2, j_2)$	$(\frac{1}{3}, \frac{2}{3})$	$(\frac{1}{3}, 2 + \frac{2}{3}\epsilon, 2)$	$(0, 1, 0)$	$(2, 2 + \epsilon)$
4	$(i_2, j_3)$	$(\frac{1}{4}, \frac{3}{4})$	$(\frac{1}{4}, 2 + \frac{3}{4}\epsilon, \frac{9}{4})$	$(0, \frac{3}{4}, \frac{1}{4})$	$(\frac{3}{2}, \frac{3(3+\epsilon)}{4})$

Tabla 4.4: Proceso de juego ficticio alternante sobre el juego del teorema 4.4.3 comenzando por  $i_1$

$\tau$	$(i^\tau, j^\tau)$	$x^\tau$	$x^\tau B$	$y^\tau$	$Ay^\tau$
1	$(i_1, j_1)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(1, 0, 0)$	$(1, 0)$
2	$(i_1, j_2)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, 0)$	$(\frac{3}{2}, \frac{2+\epsilon}{2})$
3	$(i_1, j_2)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(\frac{1}{3}, \frac{2}{3}, 0)$	$(\frac{5}{3}, \frac{4+2\epsilon}{3})$
$\vdots$					
$\tau$	$(i_1, j_2)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(\frac{1}{\tau}, \frac{\tau-1}{\tau}, 0)$	$(2 - \frac{1}{\tau}, (2 + \epsilon)\frac{\tau-1}{\tau})$
$\vdots$					
$2^k$	$(i_1, j_2)$	$(1, 0)$	$(1, 2, 0)$	$(\epsilon, 1 - \epsilon, 0)$	$(2 - \epsilon, (2 + \epsilon)(1 - \epsilon))$

Tabla 4.5: Proceso de juego ficticio simultáneo sobre el juego del teorema 4.4.3 comenzando por  $(i_1, j_1)$

Si  $\epsilon < 1$ ,  $(i_2, j_3)$  es el único equilibrio de Nash puro.

Consideremos un  $k > 1$  arbitrario. Mostraremos que para  $\epsilon = 2^{-k}$ , un proceso de juego ficticio simultáneo puede tomar  $2^k$  rondas antes de que se juegue  $(i_2, j_3)$ , mientras que todo proceso de juego ficticio alternante converge de forma pura en un número constante de rondas. Al igual que en los teoremas anteriores, el juego puede codificarse en  $O(k)$  bits.

Veamos primero el caso alternante. Existen dos posibles secuencias de juego ficticio alternante para este juego, dado que el jugador 1 elegirá primero y el jugador 2 reaccionará según esta decisión.

Si el jugador fila juega  $i_2$ , el jugador columna responderá con  $j_3$ , siendo este el equili-

brio puro. Si el jugador fila comienza con  $i_1$ , el jugador columna responderá con  $j_2$ . Esto hará que el jugador fila juegue  $i_2$  en la segunda ronda por ser  $A\tilde{j}_2 = (2, 2 + \epsilon)$ , mientras que el jugador fila continuara jugando  $j_2$ . Esta situación se repetirá una ronda más, tras la cual el jugador columna se verá incentivado a jugar  $j_3$ . Los desarrollos de estos dos procesos pueden verse en las tablas 4.4 y 4.3. Vemos entonces que, independientemente del valor de  $k$ , ambos procesos convergen de forma pura en 4 rondas o menos.

Para el caso simultáneo, nos basamos en la prueba de [3]. Si el proceso comienza con el perfil  $(i_1, j_1)$ , entonces las utilidades esperadas serán  $Ay^1 = (1, 0)$  y  $x^1B = (1, 2, 0)$  respectivamente. Luego, en la segunda iteración el jugador fila elegirá  $i_1$  y el jugador columna  $j_2$ . Las utilidades esperadas se actualizarán entonces como  $Ay^2 = (\frac{3}{2}, \frac{2+\epsilon}{2})$  y  $x^2B = (1, 2, 0)$ .

A continuación, por al menos  $2^k - 1$  rondas, los jugadores elegirán las mismas jugadas que en la iteración 2, dado que para todo  $\tau$  tal que  $2 \leq \tau \leq 2^k$ , tendremos  $Ay^\tau = (2 - \frac{1}{\tau}, (2 + \epsilon)^{\frac{\tau-1}{\tau}})$  y  $x^\tau B = (1, 2, 0)$ , y  $\tau \leq 2^k \Rightarrow 1 > \epsilon(\tau - 1) \Rightarrow 2 - \frac{1}{\tau} > (2 + \epsilon)^{\frac{\tau-1}{\tau}}$ . La tabla 4.5 muestra como se desarrolla este proceso.

Concluimos entonces que la secuencia de perfiles

$$(i_1, j_1), \underbrace{(i_1, j_2), \dots (i_1, j_2)}_{2^{k-1} \text{ veces}}$$

es una secuencia de aprendizaje de juego ficticio simultáneo de este juego exponencialmente larga en  $k$  y en la cual no se juega ningún equilibrio de Nash puro, y el teorema sigue del lema 4.3.1 con a lo sumo  $nm$  elementos que requieren  $O(\log(\max\{n, m\}))$  bits cada uno. □

## Capítulo 5

# Conclusiones y trabajo futuro

La búsqueda de equilibrios de Nash es un problema central de la teoría de juegos y sus aplicaciones prácticas no son pocas. En particular, su equivalencia con la resolución de un problema de programación lineal lo hace muy interesante desde el punto de vista computacional.

En los 70 años que han pasado ya desde la proposición original de Brown, el juego ficticio ha sido extensivamente caracterizado en términos de su convergencia en distintas clases de juegos, así como la de muchas variantes que lo mejoran en algún aspecto. Una forma muy natural de pensar el algoritmo, propuesta por [27] pero que en sí se vuelve evidente al intentar escribir un programa que lo simule, es dividirlo en una etapa de toma decisiones y otra de actualizaciones de creencias. Las variantes del juego ficticio simultáneo cambian una o ambas de estas etapas, limitando o enriqueciendo las creencias de alguna forma o mejorando la heurística a algo más complejo que tomar sencillamente una mejor respuesta a la jugada media, pero siempre manteniendo esencialmente la delimitación entre ambas.

El juego ficticio alternante es distinto en este aspecto, porque rompe con esta estructura simultánea del algoritmo al mezclar estas etapas y darle ventaja a un jugador que siempre tendrá sus creencias una ronda más actualizadas que el otro. Pero al hacerlo, además resigna cierta elegancia matemática, ya que la toma simultánea e independiente de decisiones es un axioma fundacional de la teoría de juegos (precisamente de los juegos en forma normal). Es por esto que, incluso aunque presentara buenas propiedades de convergencia, mientras el interés fuera como explicación teórica de los equilibrios de Nash, el juego ficticio simultáneo puede de alguna manera resultar estéticamente más interesante.

La pregunta por la velocidad de convergencia del juego ficticio y su utilidad práctica como mecanismo eficiente de cálculo de equilibrios de Nash es realmente muy reciente, y las publicaciones al respecto se centran, como es de esperar, en la variante más estudiada. Pero no es inadecuado pensar, a priori, que la introducción de esta ventaja a favor del segundo jugador que representa agregarle adelantadamente información que su rival no tuvo, puede significar computacionalmente la mejora de la eficiencia si de lo que se trata es que el mecanismo de aprendizaje se acerque al equilibrio tan rápido como se pueda.

En este trabajo, motivados por el estudio realizado por Brandt, Fischer y Harrenstein en [3], hemos encontrado un primer ejemplo donde esta sospecha se confirma y este cambio en el algoritmo efectivamente resulta en una reducción de la complejidad algorítmica respecto a la variante simultánea. También hemos encontrado casos para los cuales la variante alternante no presenta una mejora en este aspecto y tiene las mismas cotas superiores exponenciales.

En [3] se menciona la existencia del juego ficticio alternante y se comenta brevemente que sus resultados pueden ser “extendidos fácilmente” al mismo. Si bien pudimos demostrar fácilmente el teorema 4.4.1 haciendo un desarrollo similar al de ellos pero con la actualización alternante de creencias, el teorema 4.4.2 requirió diseñar un juego con los valores justos para que la secuencia se extienda exponencialmente. Como se ve luego en el teorema 4.4.3, la diferencia de incentivos entre las jugadas era ya suficiente en el juego ficticio alternante para que la convergencia sea inmediata. La idea fue entonces, plantear una variación en la que esta diferencia sea marginal y dependa de la variable  $k$  y de la dimensión de las matrices.

Estos resultados son sólo un primer paso y puede profundizarse más sobre esta diferencia hallada. Sería deseable una caracterización más detallada sobre qué juegos presentan esta diferencia entre las velocidades de convergencia del juego ficticio simultáneo y el alternante. Pero, además, muchas de las variantes de juego ficticio simultáneo para las cuales se ha investigado la velocidad de convergencia pueden plantearse también de forma alternante y sus estudios extendidos de forma similar a como hemos hecho aquí. Lo mismo ocurre con los métodos combinados que mezclan juego ficticio con otros algoritmos tales como las mecánicas de no arrepentimiento o el método Simplex sobre el problema de programación lineal equivalente.

Otro eje a tener en cuenta es que nos hemos limitado al estudio de la convergencia de secuencias de creencias a un equilibrio de Nash puro. Y puede resultar interesante estudiar también la velocidad de convergencia a un equilibrio mixto y si esta cambia según la variante de juego ficticio considerada. Además, el juego ficticio simultáneo puede definirse también para juegos de más de dos jugadores, como se hace en [8], aunque no es evidente cómo conviene extender esta definición, de ser posible, a la variante alternante.

# Bibliografía

- [1] G. Brown. «Iterative solution of games by fictitious play». En: *Activity Analysis of Production and Allocation* 13 (1951).
- [2] S. I. Gass y P. M. Zafra. «Modified fictitious play for solving matrix games and linear-programming problems». En: *Computers & Operations Research* 22.9 (1995).
- [3] F. Brandt, F. Fischer y P. Harrenstein. «On the Rate of Convergence of Fictitious Play». En: *Theory of Computing Systems* 53.1 (2013).
- [4] S. Ganzfried y T. Sandholm. «Computing an Approximate Jam/Fold Equilibrium for 3-Player No-Limit Texas Hold'em Tournaments». En: *Proceedings of the 7th International Joint Conference on Autonomous Agents and Multiagent Systems - Volume 2* (2008).
- [5] W. Zhu y P. Wurman. «Structural Leverage and Fictitious Play in Sequential Auctions». En: *Proceedings of the National Conference on Artificial Intelligence* (2002).
- [6] U. Berger. «Brown's original fictitious play». En: *Journal of Economic Theory* 135 (2007).
- [7] A. Arbiser y F. Badaloni. «Velocidad de convergencia de juego ficticio simultáneo y alternante». En: *Simposio Argentino de Informática Industrial e Investigación Operativa, 50<sup>a</sup> Jornadas Argentinas de Informática* (2021).
- [8] D. Monderer y A. Sela. «Fictitious play and no-cycling conditions». En: *Sonderforschungsbereich 504, Rationalitätskonzepte, Entscheidungsverhalten und ökonomische Modellierung* (1997).
- [9] J. Robinson. «An Iterative Method of Solving a Game». En: *Annals of Mathematics. Second Series* 54 (1951).
- [10] K. Miyasawa. «On the Convergence of Learning Processes in a 2x2 Non-Zero-Person Game». En: (1961).
- [11] D. Monderer y A. Sela. «A 2x2 Game without the Fictitious Play Property». En: *Games and Economic Behavior* 14 (1996).
- [12] L. Shapley. «Some Topics in Two-Person Games». En: *Annals of Mathematics Studies* 52 (1964).

- [13] D. Monderer y L. Shapley. «Fictitious Play Property for Games with Identical Interests». En: *Journal of Economic Theory* 68 (1996).
- [14] D. Monderer y L. S. Shapley. «Potential Games». En: *Games and Economic Behavior* 14.1 (1996).
- [15] U. Berger. «Learning in games with strategic complementarities revisited». En: *Journal of Economic Theory* 143 (2008).
- [16] A. Sela. «Fictitious play in ‘one-against-all’ multi-player games». En: *Economic Theory* 14 (1999).
- [17] U. Berger. «Two more classes of games with the continuous-time fictitious play property». En: *Games and Economic Behavior* 60 (2007).
- [18] R. Chu y G. Vreeswijk. «Extending fictitious play with pattern recognition». En: *CEUR Workshop Proceedings* 1113 (2013).
- [19] A. Washburn. «A new kind of fictitious play». En: *Naval Research Logistics (NRL)* 48 (2001).
- [20] G. B. Dantzig. *Linear Programming and Extensions*. Santa Monica, CA: RAND Corporation, 1963.
- [21] G. Dantzig. «A proof of the equivalence of the programming problem and the game problem». En: *Activity Analysis of Production and Allocation* (2020).
- [22] Theodore, M. Epelman y R. Smith. «A Fictitious Play Approach to Large-Scale Optimization». En: *Operations Research* 53 (2005).
- [23] S. Karlin. *Mathematical Methods and Theory in Games*. Vol. 1-2. Addison-Wesley, 1959.
- [24] Y. Viossat y A. Zapechelnyuk. «No-regret Dynamics and Fictitious Play». En: *Journal of Economic Theory* 148 (2012).
- [25] C. Daskalakis y Q. Pan. «A Counter-Example to Karlin’s Strong Conjecture for Fictitious Play». En: *Proceedings - Annual IEEE Symposium on Foundations of Computer Science, FOCS* (2014).
- [26] M. J. Osborne y A. Rubinstein. *A Course in Game Theory*. MIT Press Books. The MIT Press, 1994.
- [27] R. Chu y G. Vreeswijk. «Extending fictitious play with pattern recognition». En: *CEUR Workshop Proceedings* 1113 (2013).