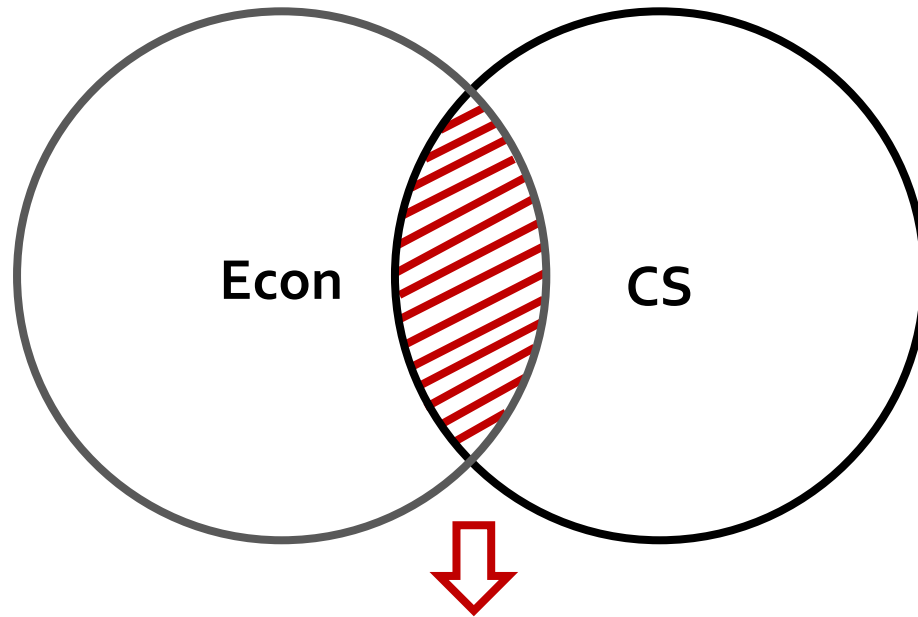


# Σχεδιασμός και ανάλυση αλγορίθμων για μη συνεργατικά περιβάλλοντα

Αλέξανδρος Ανδρέας Βουδούρης  
Υποψήφιος Διδάκτορας

Τμήμα Μηχανικών Ηλεκτρονικών Υπολογιστών και Πληροφορικής  
Πανεπιστήμιο Πατρών



Ανάλυση και σχεδίαση αλγορίθμων/μηχανισμών για προβλήματα που  
εμπίπτουν στην επιστήμη των υπολογιστών, αξιοποιώντας έννοιες και  
εργαλεία της οικονομικής επιστήμης (συγκεκριμένα, της θεωρίας παιγνίων)

# Προβλήματα που μελετήσαμε στα πλαίσια της Διατριβής

- Αποδοτικότητα μηχανισμών κατανομής διαιρέσιμων πόρων με περιορισμούς budget
- Απώλεια απόδοσης κατά τη διαμόρφωση απόψεων
- Σχεδίαση μηχανισμών για μεταφορά ιδιοκτησίας
- Μεγιστοποίηση εσόδων σε συνδυαστικές πωλήσεις τύπου take-it-or-leave-it

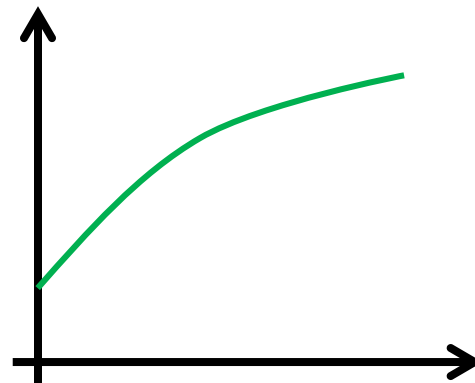
**Κατανομή διαιρέσιμων πόρων με  
περιορισμούς budget**

# Το πρόβλημα

- Διαθέτουμε **έναν διαιρέσιμο πόρο**
  - Εύρος ζώνης ενός τηλεπικοινωνιακού καναλιού (Kelly, 1997)
  - Χρόνος υπολογισμού σε μια CPU
  - Αποθηκευτικός χώρος σε ένα cloud

# Το πρόβλημα

- Διαθέτουμε **έναν διαιρέσιμο πόρο**
  - Εύρος ζώνης ενός τηλεπικοινωνιακού καναλιού (Kelly, 1997)
  - Χρόνος υπολογισμού σε μια CPU
  - Αποθηκευτικός χώρος σε ένα cloud
- Υπάρχουν  **$n$  χρήστες**
- Ο χρήστης  $i$  έχει μια **συνάρτηση αποτίμησης**  $v_i: [0,1] \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ 
  - $v_i(x)$  = αποτίμηση του  $i$  για ένα μέρος του πόρου μεγέθους  $x$
  - κοίλη
  - αύξουσα
  - ημι-παραγωγίσιμη

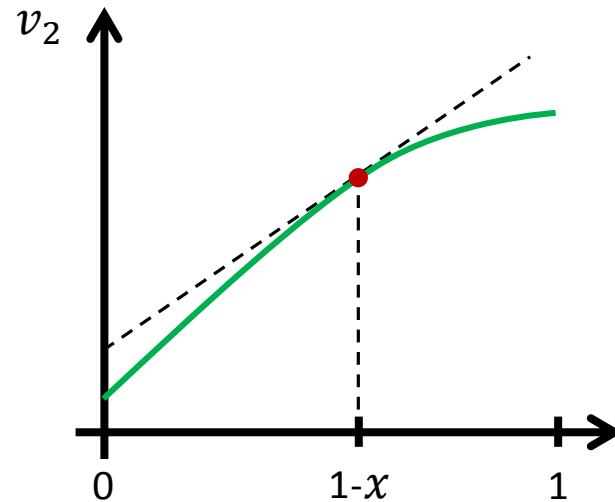
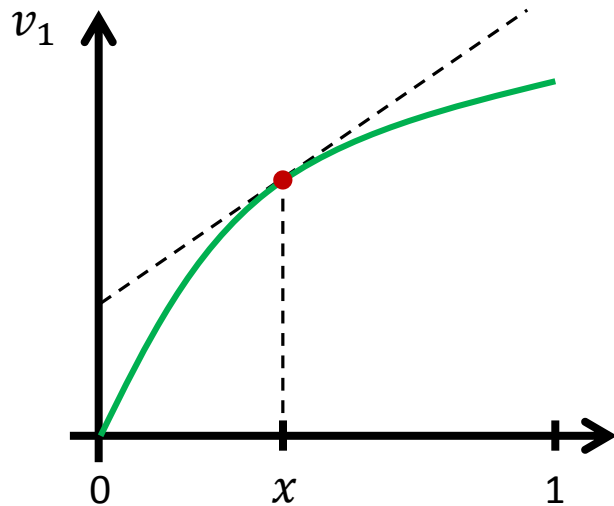


# Το πρόβλημα

Να βρεθεί **κατανομή**  $x = (x_1, \dots, x_n)$ :  $\sum_i x_i = 1$   
που να **μεγιστοποιεί** το **κοινωνικό όφελος**  $SW(x) = \sum_i v_i(x_i)$

# Το πρόβλημα

Να βρεθεί **κατανομή**  $x = (x_1, \dots, x_n)$ :  $\sum_i x_i = 1$   
που να **μεγιστοποιεί** το **κοινωνικό όφελος**  $SW(x) = \sum_i v_i(x_i)$



Βέλτιστη κατανομή:  
**ίσες κλίσεις**

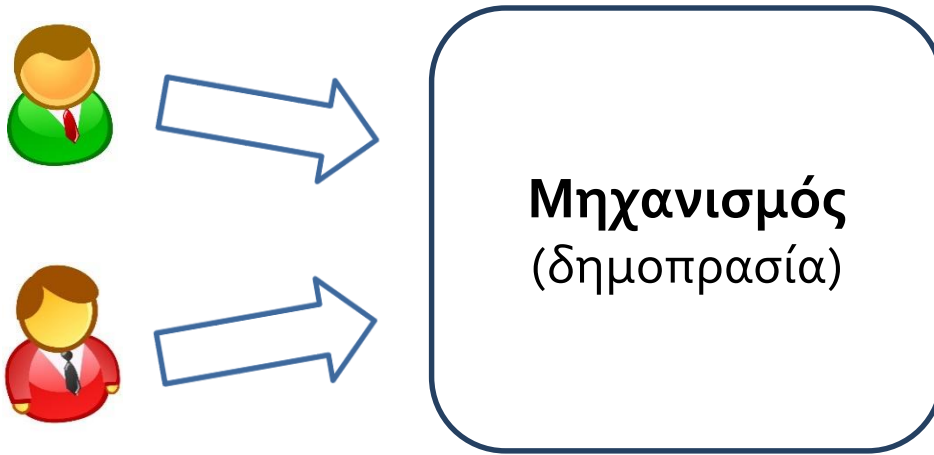


# Μηχανισμοί κατανομής πόρων



Μηχανισμός  
(δημοπρασία)

# Μηχανισμοί κατανομής πόρων



Είσοδος: σήματα

$$s = (s_1, \dots, s_n)$$

$$s_1, \dots, s_n \geq 0$$

# Μηχανισμοί κατανομής πόρων



Είσοδος: σήματα

$$\mathbf{s} = (s_1, \dots, s_n)$$

$$s_1, \dots, s_n \geq 0$$

Έξοδος: κατανομή, πληρωμές

$$g(\mathbf{s}) = (g_1(\mathbf{s}), \dots, g_n(\mathbf{s}))$$

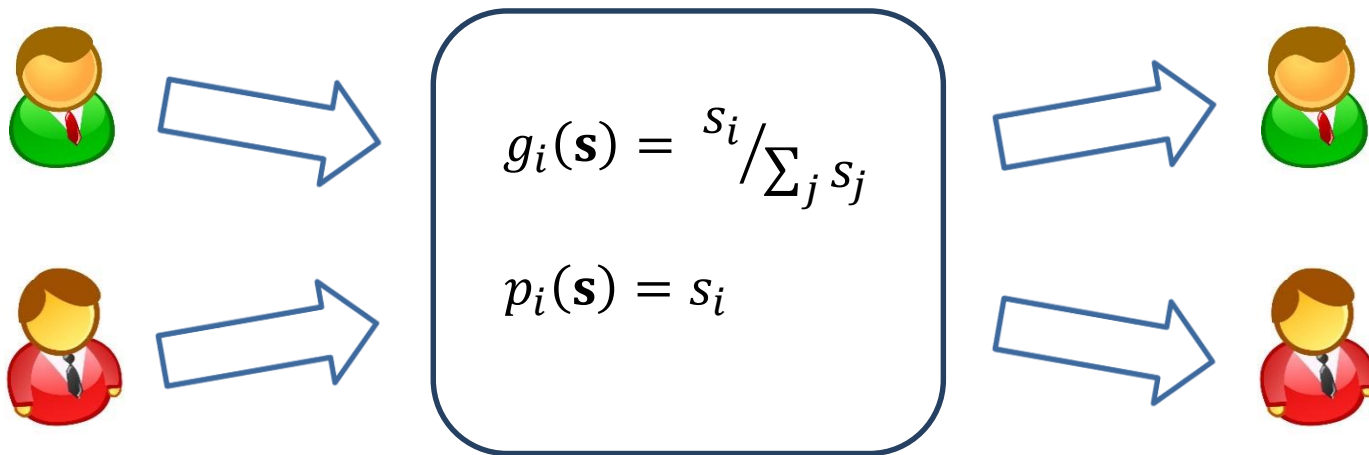
$$\sum_i g_i(\mathbf{s}) = 1$$

$$p(\mathbf{s}) = (p_1(\mathbf{s}), \dots, p_n(\mathbf{s}))$$

$$p_1(\mathbf{s}), \dots, p_n(\mathbf{s}) \geq 0$$

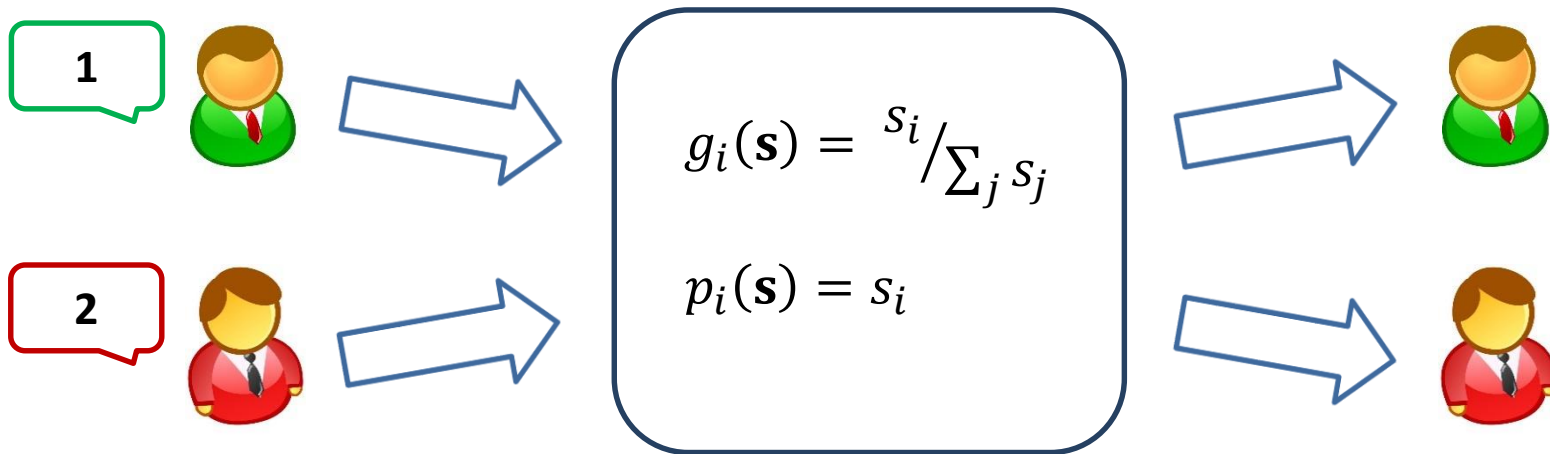
# Παραδείγματα

- **Ο μηχανισμός του Kelly (1997)**
  - Αναλογική κατανομή
  - Πληρωμή ίση με το σήμα



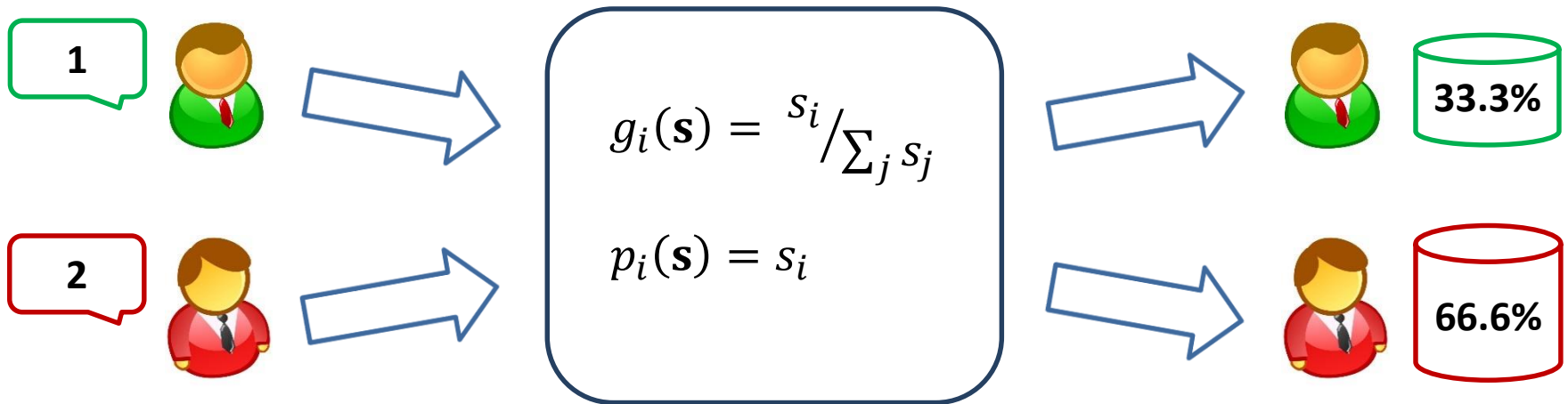
# Παραδείγματα

- **Ο μηχανισμός του Kelly (1997)**
  - Αναλογική κατανομή
  - Πληρωμή ίση με το σήμα



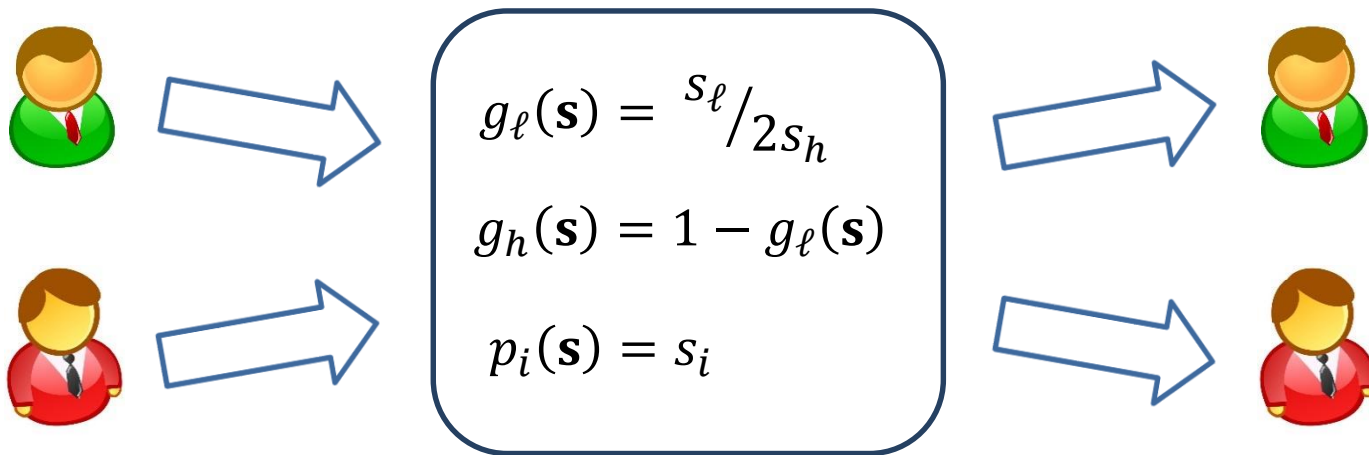
# Παραδείγματα

- **Ο μηχανισμός του Kelly (1997)**
  - Αναλογική κατανομή
  - Πληρωμή ίση με το σήμα



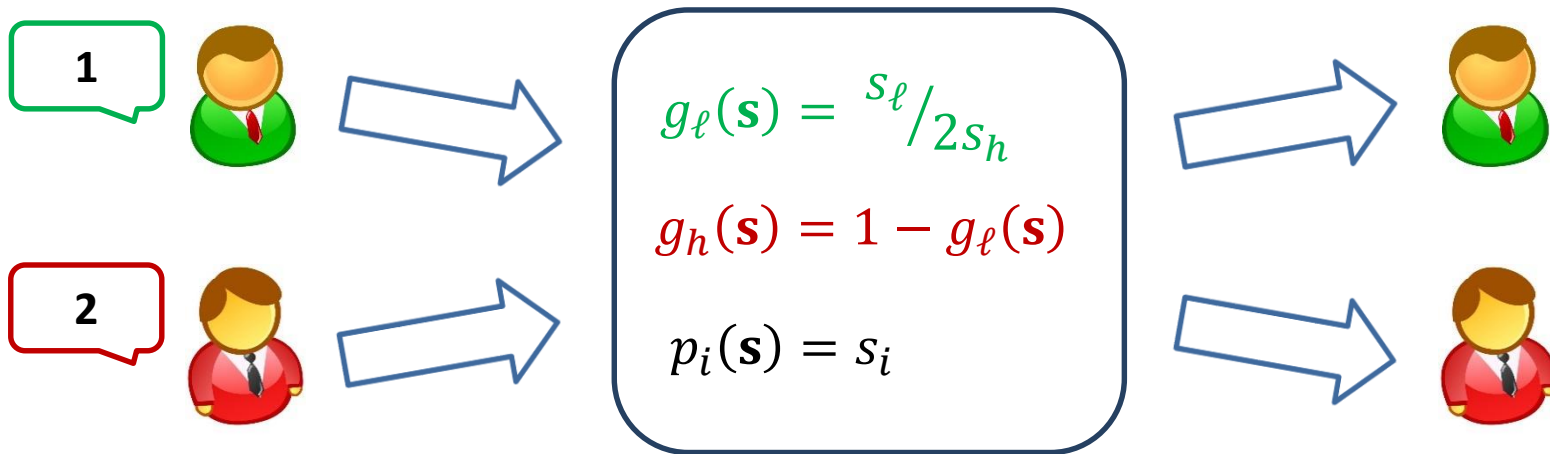
# Παραδείγματα

- **Ο μηχανισμός των Sanghani και Hajek (2004)**
  - Η κατανομή εξαρτάται από το μέγιστο σήμα
  - Πληρωμή ίση με το σήμα



# Παραδείγματα

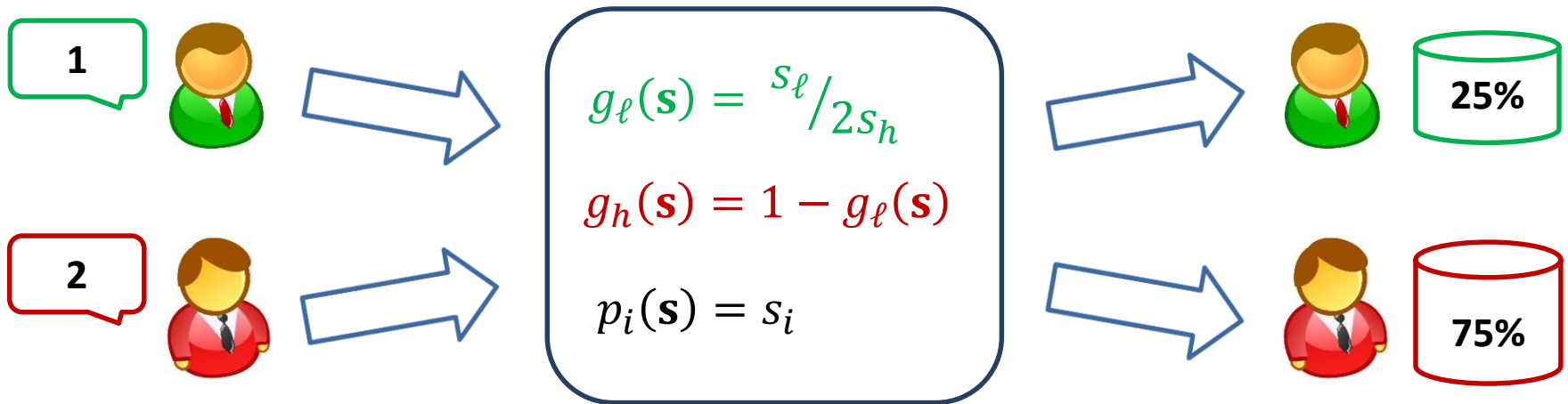
- Ο μηχανισμός των Sanghani και Hajek (2004)
  - Η κατανομή εξαρτάται από το μέγιστο σήμα
  - Πληρωμή ίση με το σήμα





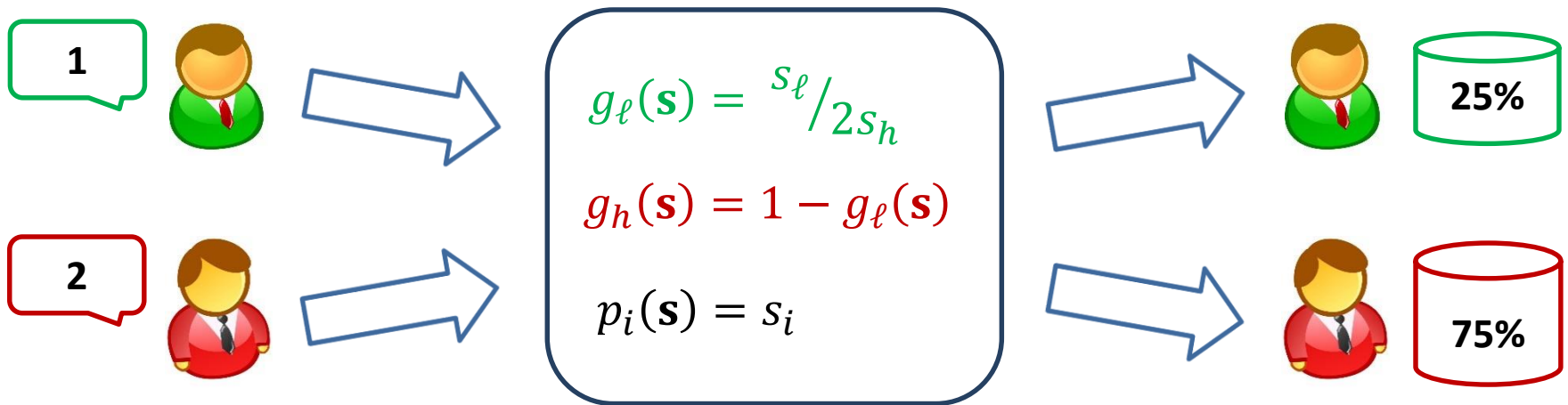
# Παραδείγματα

- **Ο μηχανισμός των Sanghani και Hajek (2004)**
  - Η κατανομή εξαρτάται από το μέγιστο σήμα
  - Πληρωμή ίση με το σήμα



# Παραδείγματα

- **Ο μηχανισμός των Sanghani και Hajek (2004)**
  - Η κατανομή εξαρτάται από το μέγιστο σήμα
  - Πληρωμή ίση με το σήμα

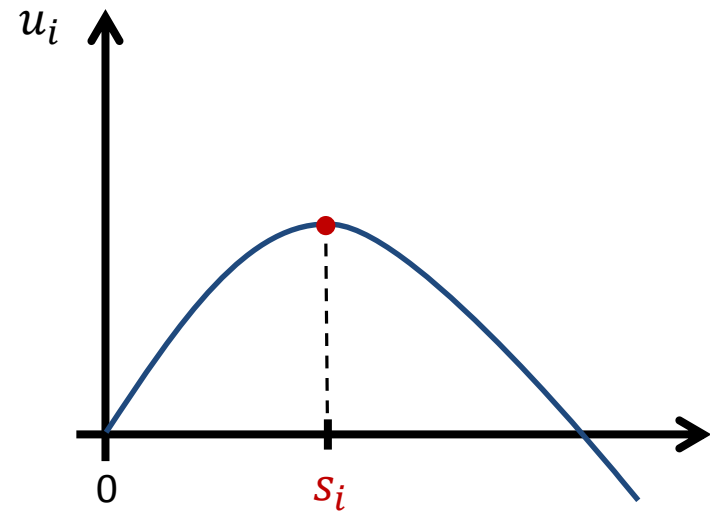
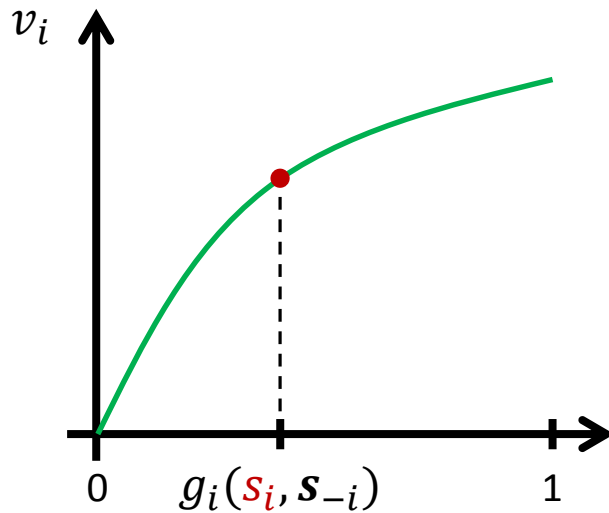


$$g_i(\mathbf{s}) = \frac{s_i}{\max_j s_j} \int_0^1 \prod_{k \neq i} \left( 1 - \frac{s_k}{\max_j s_j} t \right) dt$$

# Στρατηγική συμπεριφορά

- Κάθε χρήστης (παίκτης) μεγιστοποιεί το κέρδος του

$$u_i(s_i, s_{-i}) = \underbrace{v_i(g_i(s_i, s_{-i}))}_{\text{αποτίμηση}} - \underbrace{p_i(s_i, s_{-i})}_{\text{πληρωμή}}$$



# Αποδοτικότητα μηχανισμών

- **Ισορροπία κατά Nash:** όλοι οι παίκτες μεγιστοποιούν το κέρδος τους ταυτόχρονα, δεδομένων των στρατηγικών των υπόλοιπων παικτών
- **Κόστος της αναρχίας** ενός μηχανισμού  $M$

$$\text{PoA}(M) = \sup_v \frac{\max_x SW(x)}{\min_{s \in \text{EQ}(v, M)} SW(g(s))}$$

– Koutsoupias & Papadimitriou (1999)

# Αποδοτικότητα μηχανισμών

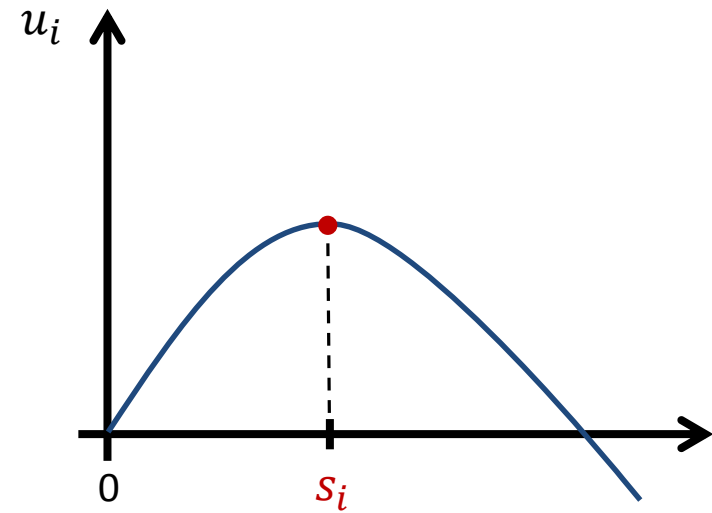
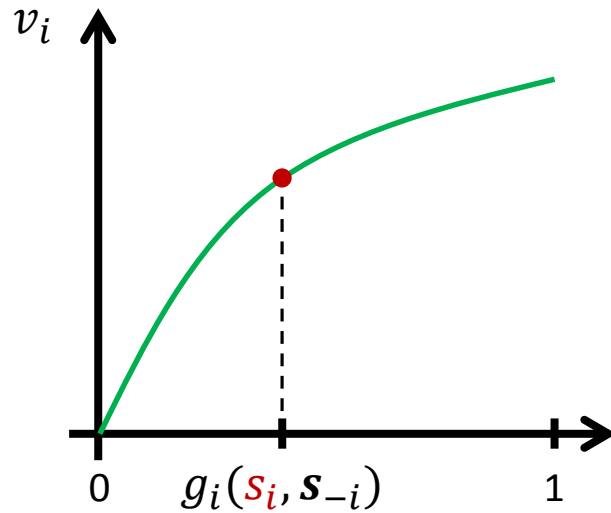
- **Ισορροπία κατά Nash:** όλοι οι παίκτες μεγιστοποιούν το κέρδος τους ταυτόχρονα, δεδομένων των στρατηγικών των υπόλοιπων παικτών
- **Κόστος της αναρχίας** ενός μηχανισμού  $M$

$$\text{PoA}(M) = \sup_v \frac{\max_x SW(x)}{\min_{s \in \text{EQ}(v, M)} SW(g(s))}$$

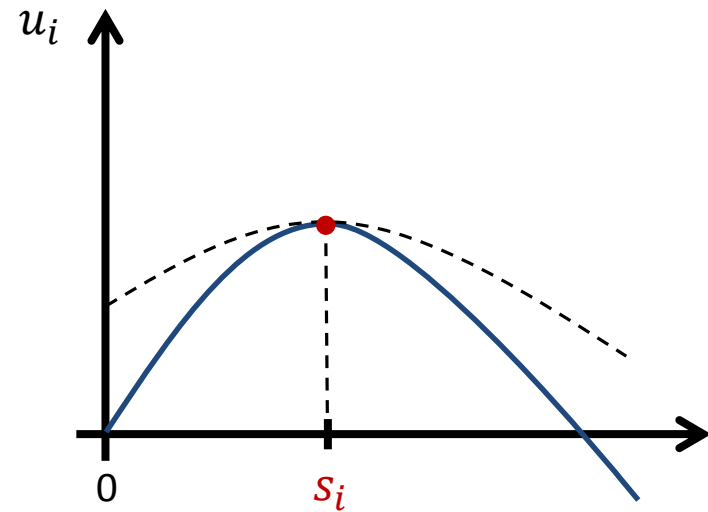
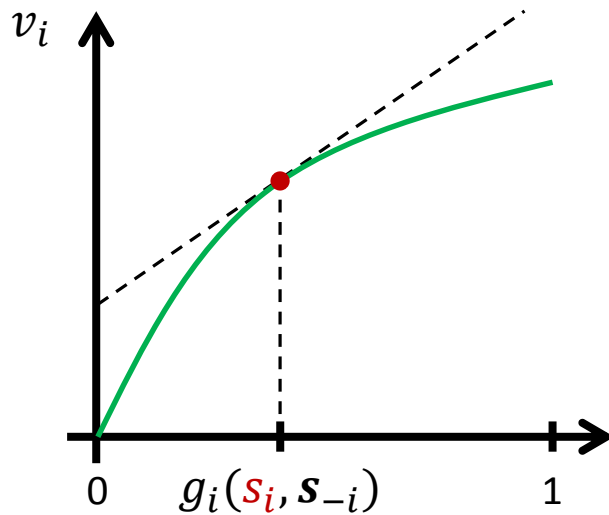
– Koutsoupias & Papadimitriou (1999)

- **PoA(Kelly) = 4/3** (Johari & Tsitsiklis, 2004)
- **PoA(SH) = 8/7** (Sanghavi & Hajek, 2004)
- **Υπάρχουν μηχανισμοί με PoA = 1** (Maheswaran & Basar, 2006) (Yang & Hajek, 2007) (Johari & Tsitsiklis, 2009)

# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

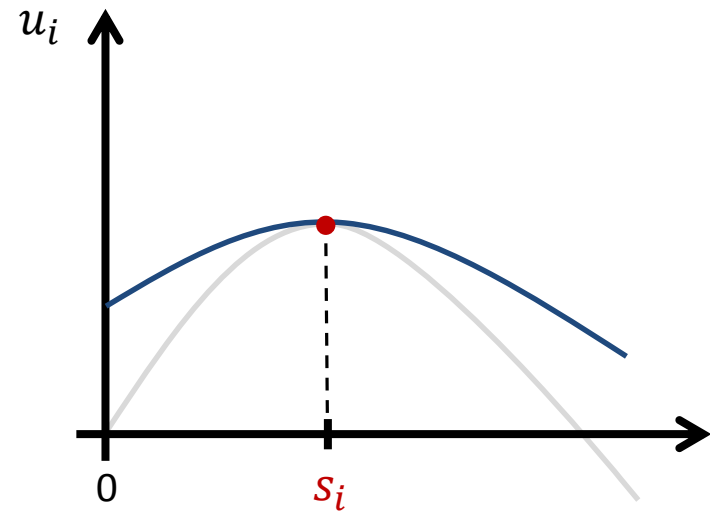
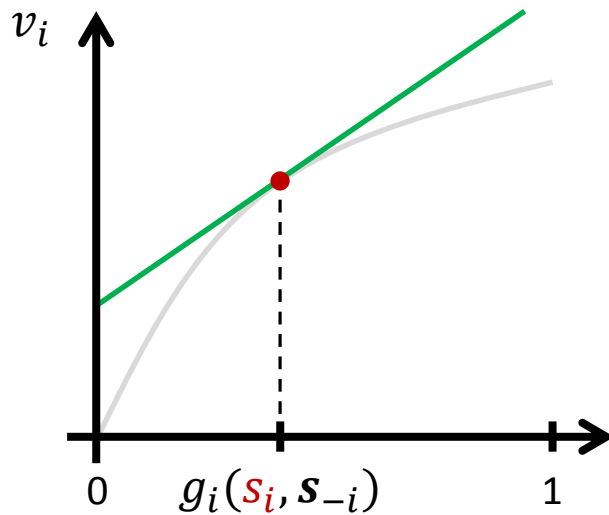


# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης



- Η συνάρτηση κέρδους που προκύπτει από την **εφαπτομένη** μεγιστοποιείται στο ίδιο σημείο

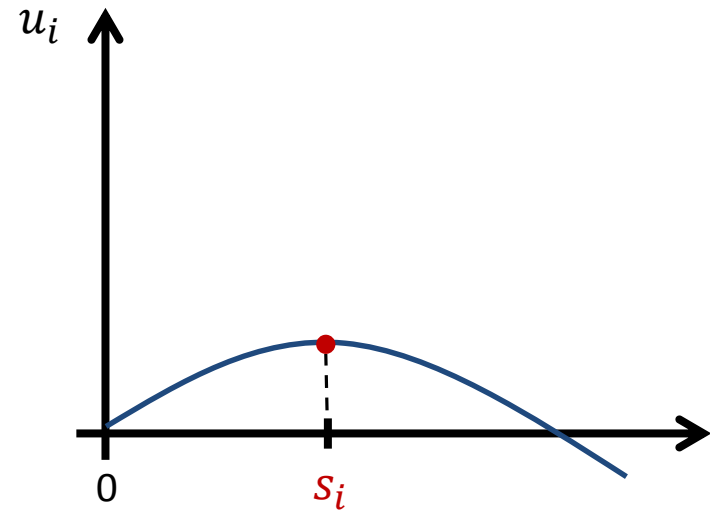
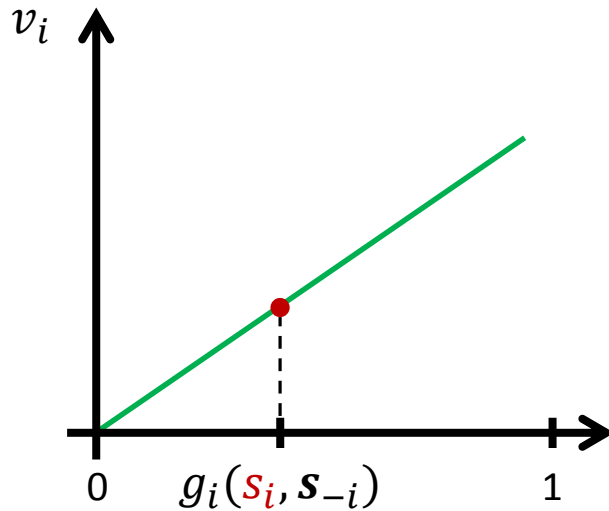
# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης



- Η συνάρτηση κέρδους που προκύπτει από την **εφαπτομένη** μεγιστοποιείται στο ίδιο σημείο
- Τα ίδια σήματα οδηγούν σε ισορροπία, αν αντικαταστήσουμε τις κοίλες αποτιμήσεις από τις εφαπτομένες τους



# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης



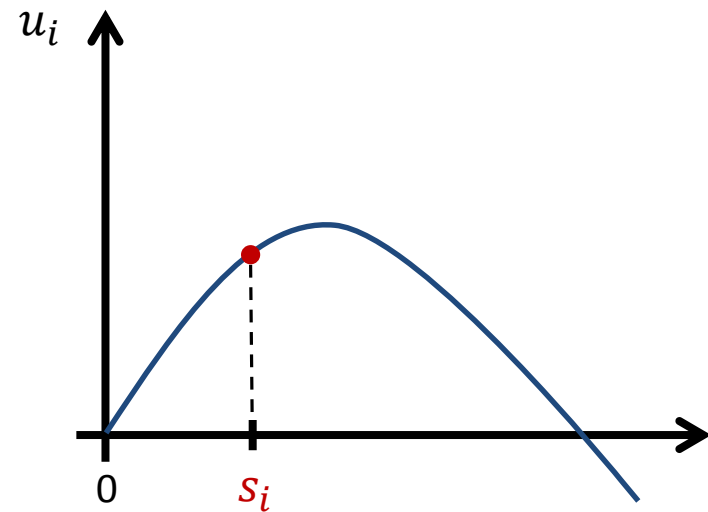
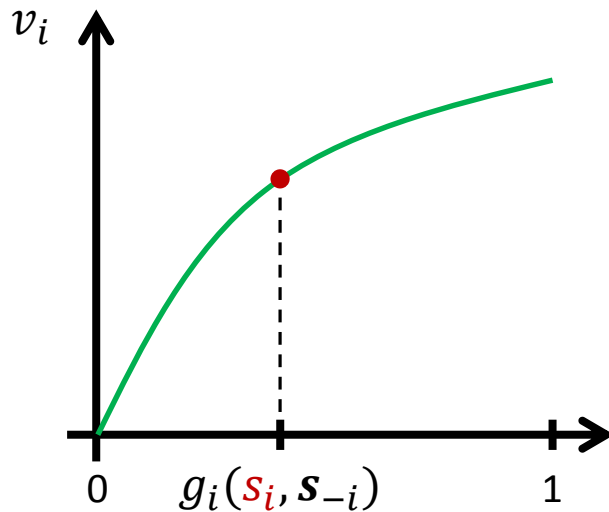
- Η συνάρτηση κέρδους που προκύπτει από την **εφαπτομένη** μεγιστοποιείται στο ίδιο σημείο
- Τα ίδια σήματα οδηγούν σε ισορροπία, αν αντικαταστήσουμε τις κοίλες αποτιμήσεις από τις εφαπτομένες τους
- Το κόστος της αναρχίας μπορεί να γίνει μόνο **χειρότερο**

# Περιορισμοί budget

- Πιο ρεαλιστικό μοντέλο: κάθε παίκτης έχει ένα **budget**  $c_i$  το οποίο περιορίζει το ποσό των χρημάτων που μπορεί να πληρώσει

# Περιορισμοί budget

- Πιο ρεαλιστικό μοντέλο: κάθε παίκτης έχει ένα **budget**  $c_i$  το οποίο περιορίζει το ποσό των χρημάτων που μπορεί να πληρώσει
- Επηρεάζεται η στρατηγική συμπεριφορά κάθε παίκτη



- Επηρεάζεται η ισορροπία του παιχνιδιού

# Περιορισμοί budget

- Το κόστος της αναρχίας μπορεί να είναι **αυθαίρετα κακό**
  - Παίκτης με μεγάλη αποτίμηση και μικρό budget vs. Παίκτη με μικρή αποτίμηση αλλά μεγάλο budget

# Περιορισμοί budget

- Το κόστος της αναρχίας μπορεί να είναι **αυθαίρετα κακό**
  - Παίκτης με μεγάλη αποτίμηση και μικρό budget vs. Παίκτη με μικρή αποτίμηση αλλά μεγάλο budget

- **Ρευστό όφελος (liquid welfare):**

$$LW(\mathbf{x}) = \sum_i \min\{v_i(x_i), c_i\}$$

- Syrgkanis & Tardos (2013)
  - Dobzinski & Paes Leme (2014)
- **Ρευστό κόστος της αναρχίας:** Κόστος της αναρχίας ως προς το ρευστό όφελος

$$LPoA(\mathbf{M}) = \sup_{(\mathbf{v}, \mathbf{c})} \frac{\max_{\mathbf{x}} LW(\mathbf{x})}{\min_{s \in EQ((\mathbf{v}, \mathbf{c}), \mathbf{M})} LW(\mathbf{g}(s))}$$

# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

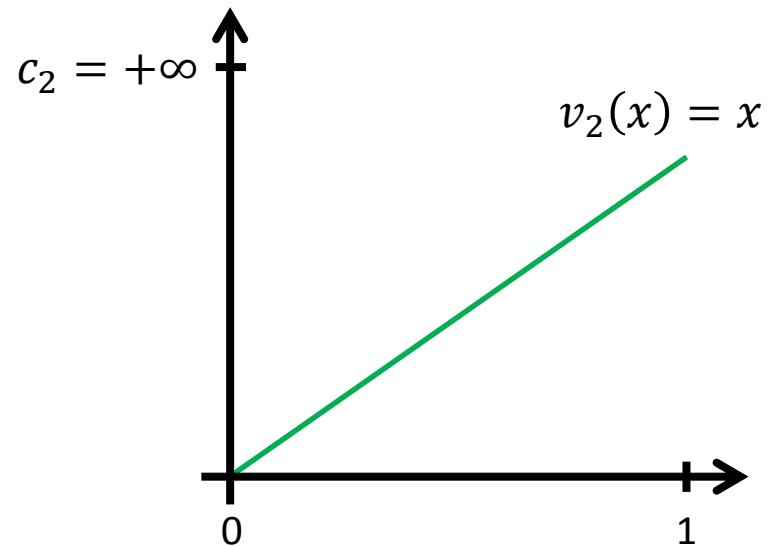
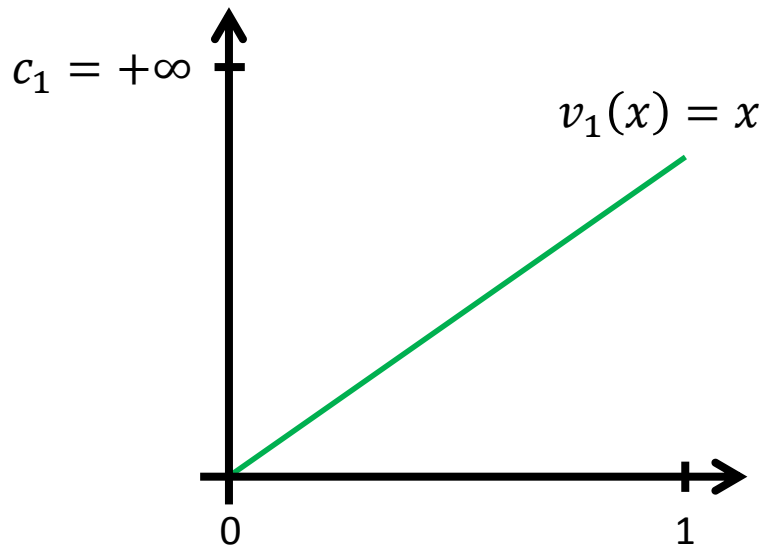
## Θεώρημα

Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με  $n$  χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $2 - 1/n$

# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

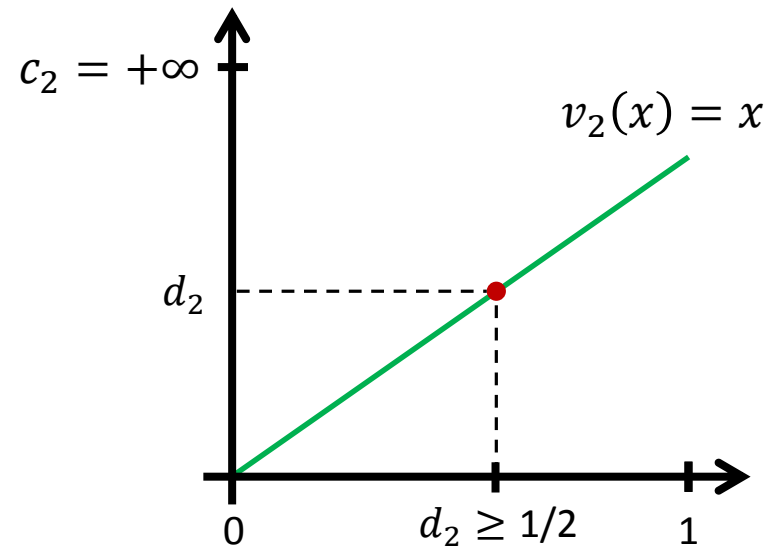
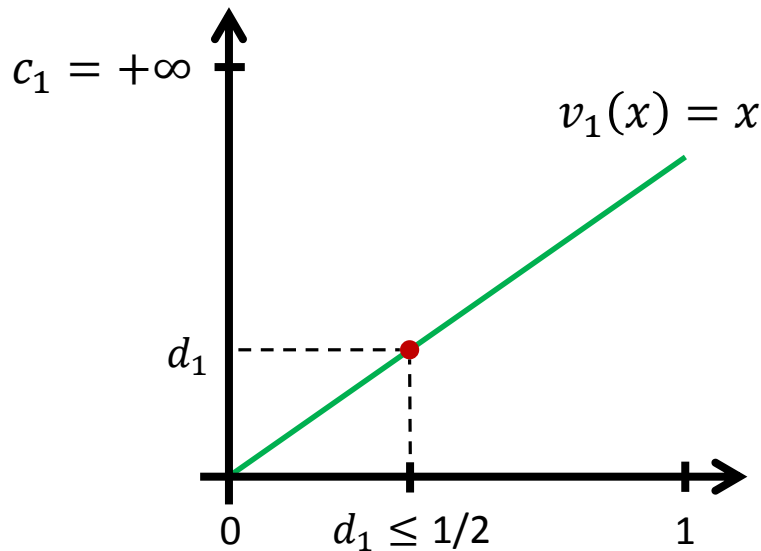
Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$



# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$

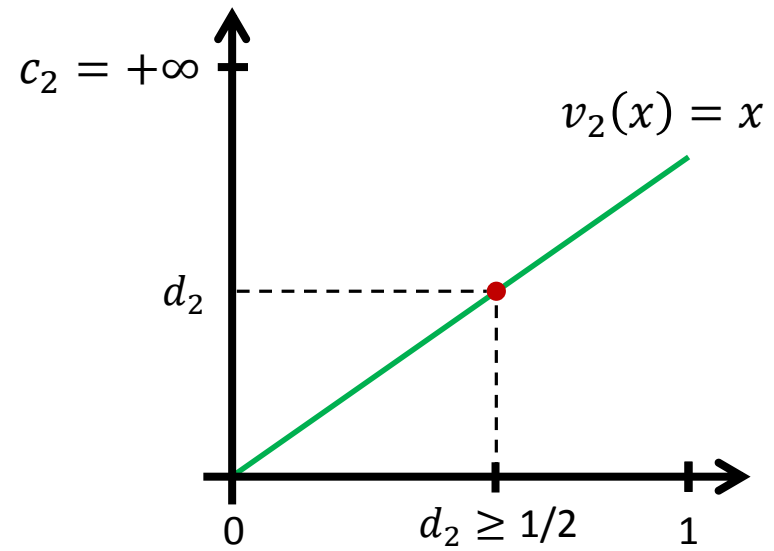
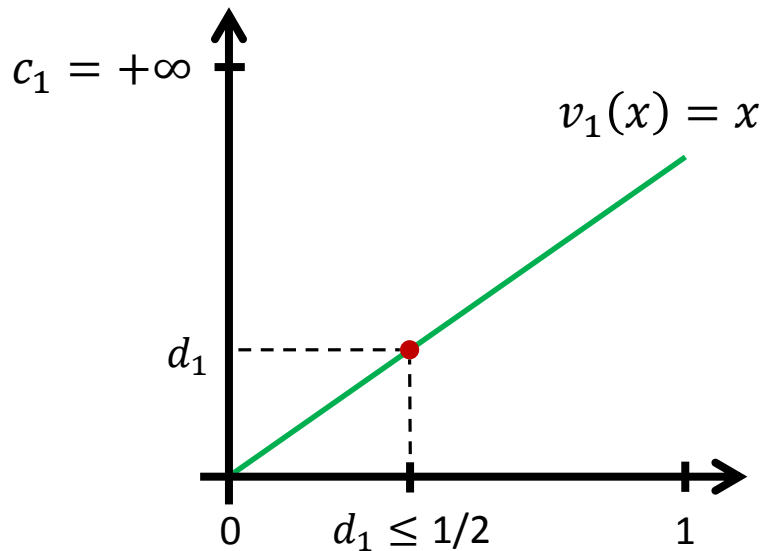




# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$

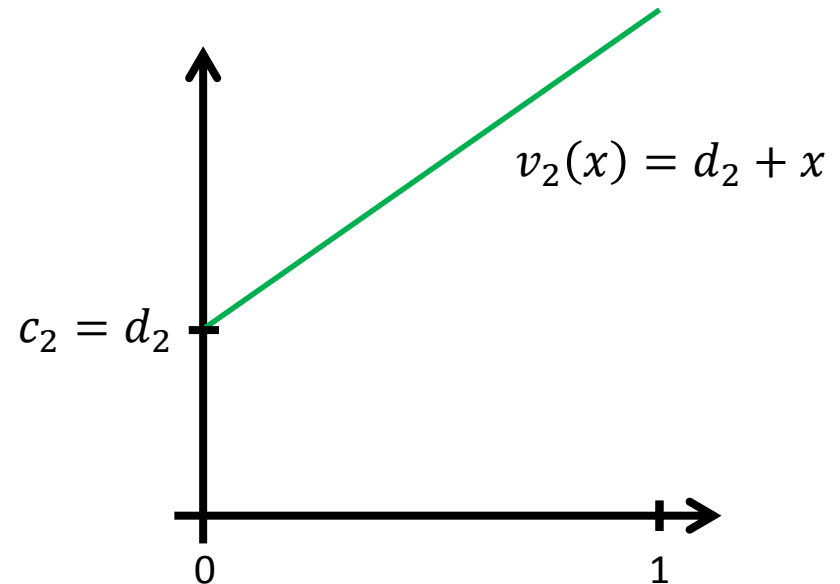
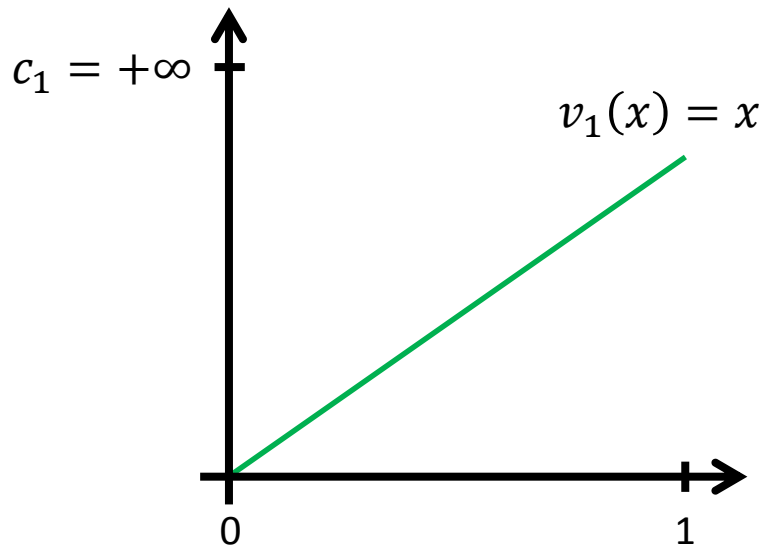


- Οι παίκτες έχουν τα ίδια χαρακτηριστικά  $\Rightarrow$  ρευστό κόστος της αναρχίας για αυτό το παιχνίδι  $= 1$

# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

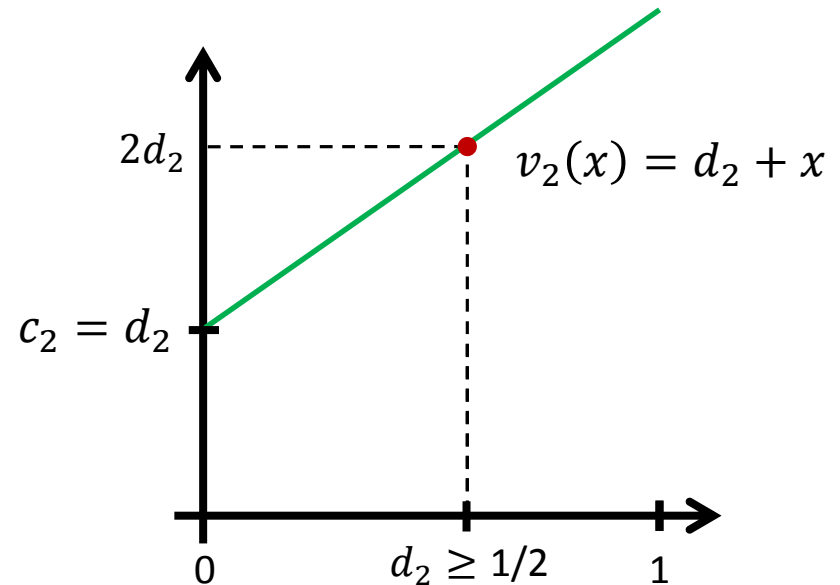
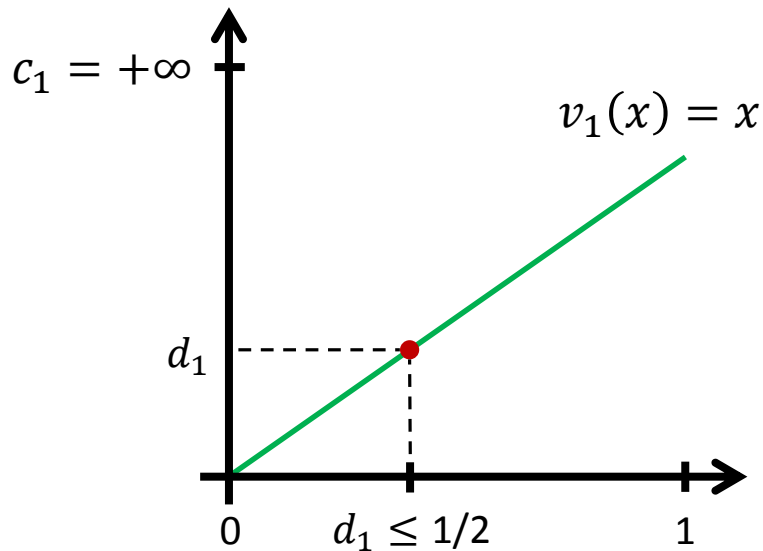
Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$



# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

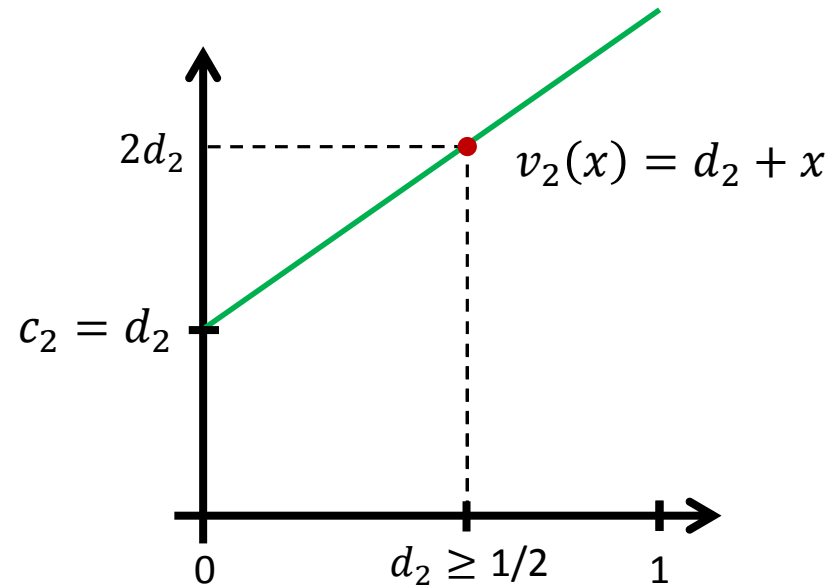
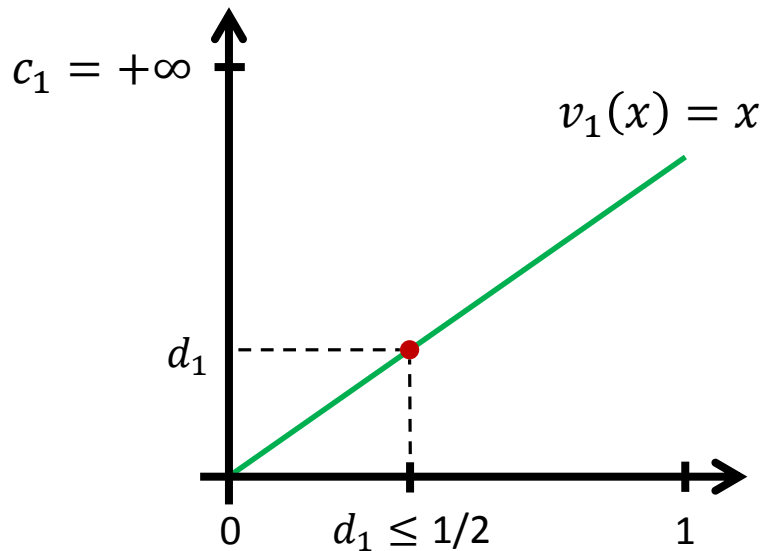
Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$



# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$

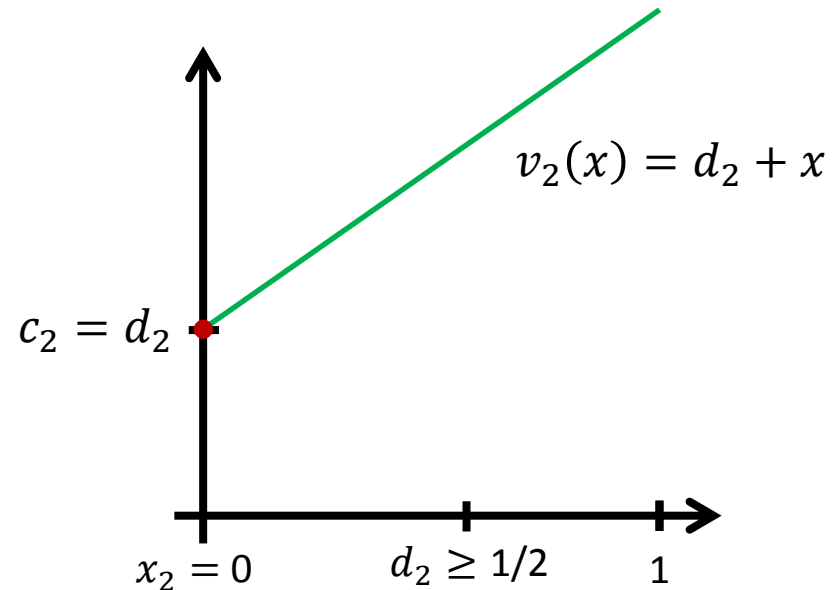
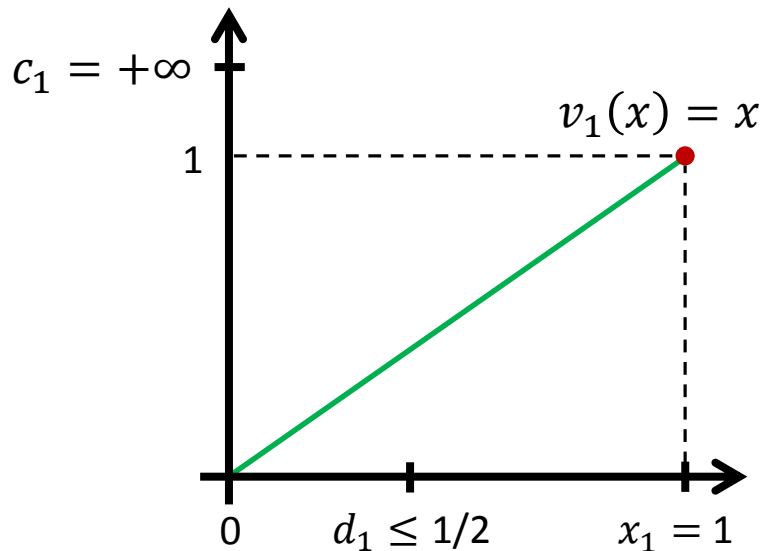


- Κατάσταση ισορροπίας:  $LW(\mathbf{d}) = d_1 + d_2 = 1$

# Κάτω φράγμα για όλους τους μηχανισμούς

## Θεώρημα

Κάθε μηχανισμός κατανομής πόρων με 2 χρήστες έχει ρευστό κόστος της αναρχίας τουλάχιστον  $3/2$



- Κατάσταση ισορροπίας:  $LW(\mathbf{d}) = d_1 + d_2 = 1$
- Βέλτιστη κατάσταση:  $LW(\mathbf{x}) = 1 + d_2 \geq 3/2$

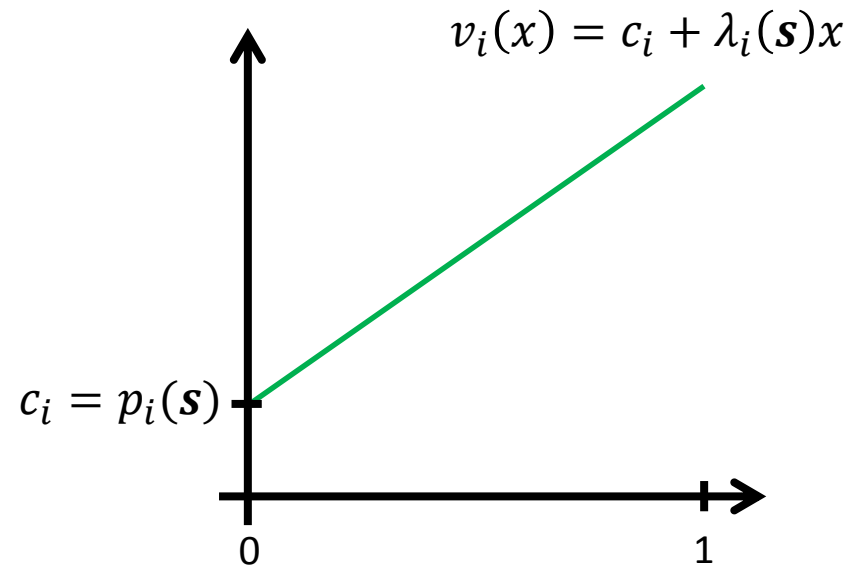
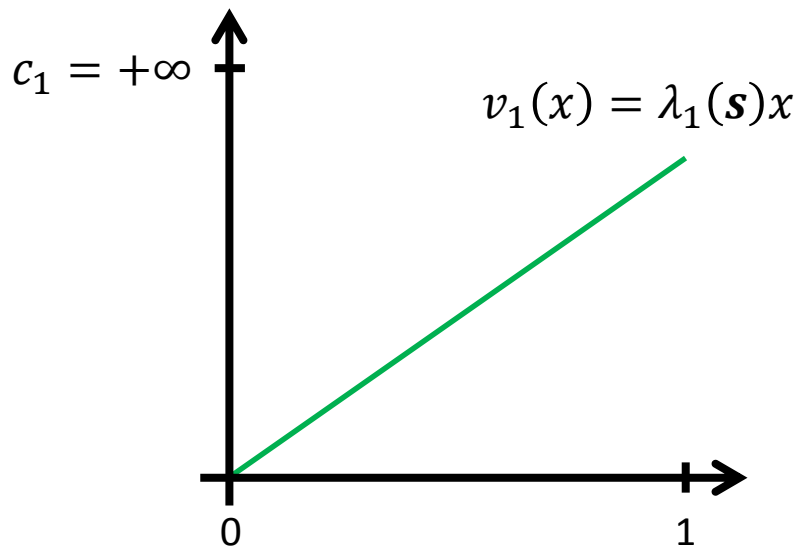
□

# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

- Μηχανισμός  $M(g, p)$

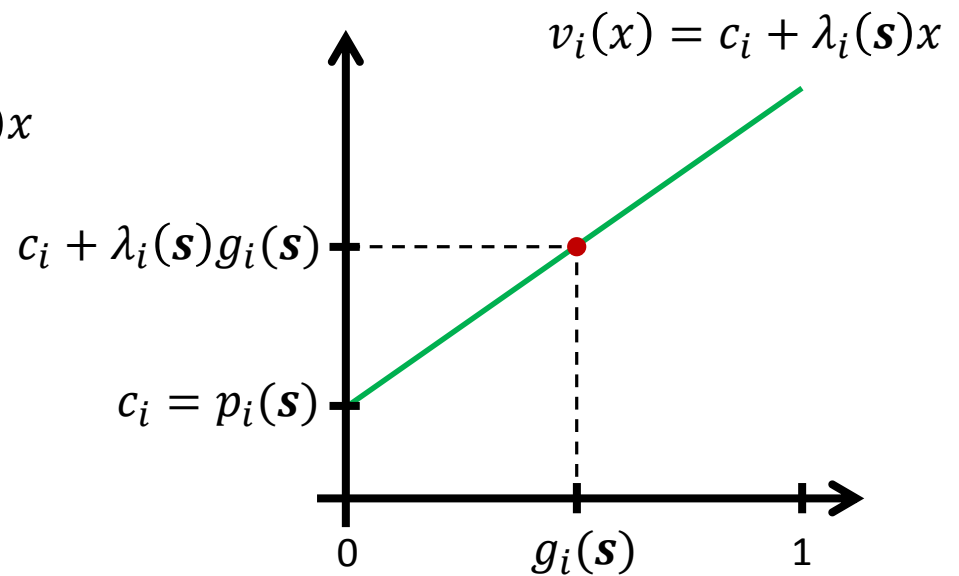
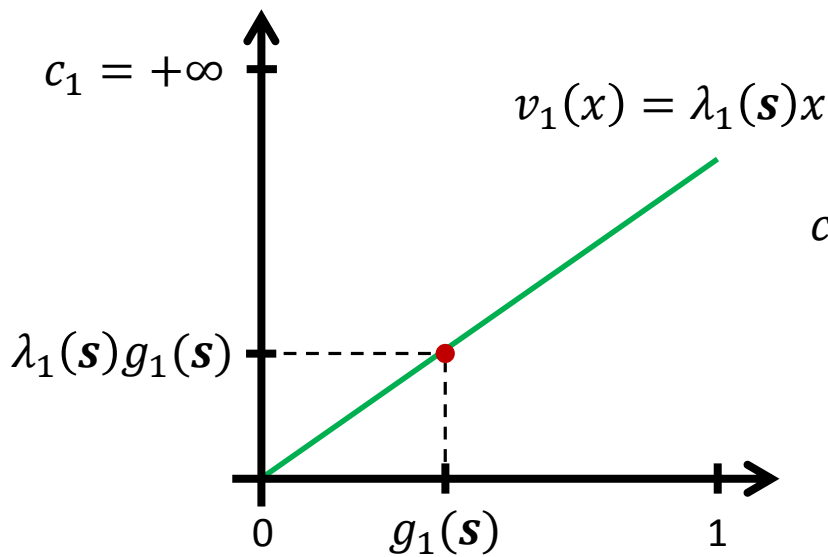
# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

- Μηχανισμός  $M(g, p)$
- Για κάθε  $s$ , το χειρότερο παιχνίδι όπου το  $s$  είναι ισορροπία έχει πολύ ειδική μορφή



# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

- Μηχανισμός  $M(g, p)$
- Για κάθε  $s$ , το χειρότερο παιχνίδι όπου το  $s$  είναι ισορροπία έχει πολύ ειδική μορφή



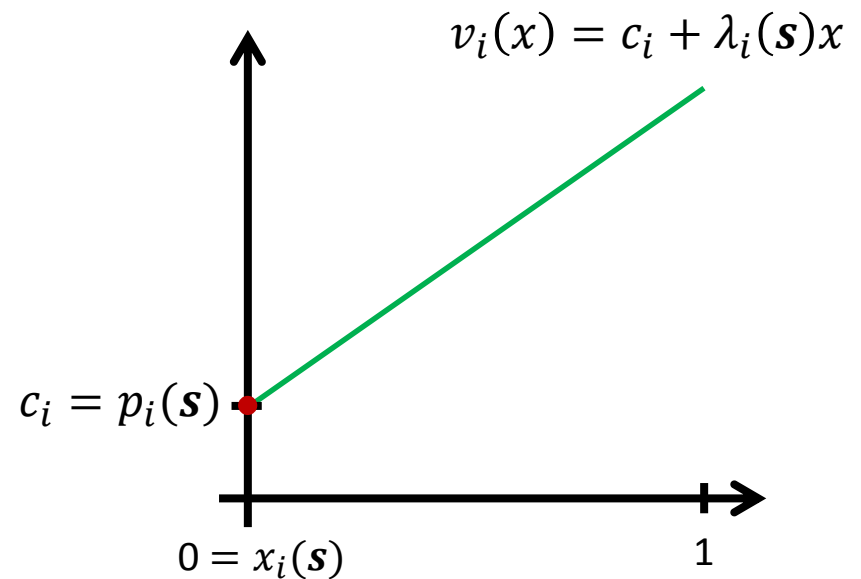
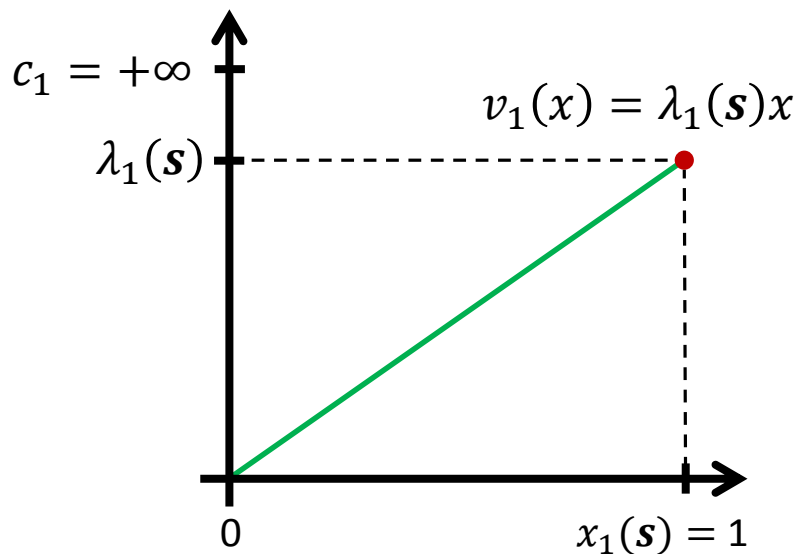
ισορροπία

$$LW(g(s)) = \sum_{i \geq 2} p_i(s) + \lambda_1(s)g_1(s)$$



# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

- Μηχανισμός  $M(g, p)$
- Για κάθε  $s$ , το χειρότερο παιχνίδι όπου το  $s$  είναι ισορροπία έχει πολύ ειδική μορφή



**βέλτιστη κατανομή**

$$LW(x(s)) = \sum_{i \geq 2} p_i(s) + \lambda_1(s)$$

# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

- Μηχανισμός  $M(g, p)$
- Για κάθε  $s$ , το χειρότερο παιχνίδι όπου το  $s$  είναι ισορροπία έχει πολύ ειδική μορφή

$$\text{LPoA}(s\text{-παιχνίδι}) = \frac{\text{LW}(x(s))}{\text{LW}(g(s))} = \frac{\sum_{i \geq 2} p_i(s) + \lambda_1(s)}{\sum_{i \geq 2} p_i(s) + \lambda_1(s)g_1(s)}$$

# Χαρακτηρισμός χειρότερης περίπτωσης

- Μηχανισμός  $\mathbf{M}(g, p)$
- Για κάθε  $\mathbf{s}$ , το χειρότερο παιχνίδι όπου το  $\mathbf{s}$  είναι ισορροπία έχει πολύ ειδική μορφή

$$\text{LPoA}(\mathbf{s}\text{-παιχνίδι}) = \frac{\text{LW}(x(\mathbf{s}))}{\text{LW}(g(\mathbf{s}))} = \frac{\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) + \lambda_1(\mathbf{s})}{\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) + \lambda_1(\mathbf{s})g_1(\mathbf{s})}$$

## Θεώρημα

Το ρευστό κόστος της αναρχίας του μηχανισμού  $\mathbf{M}$  είναι

$$\text{LPoA}(\mathbf{M}) = \sup_{\mathbf{s}} \frac{\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) + \lambda_1(\mathbf{s})}{\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) + \lambda_1(\mathbf{s})g_1(\mathbf{s})}$$

όπου:

$$\lambda_1(\mathbf{s}) = \left( \frac{\partial g_1(y, s_{-1})}{\partial y} \Big|_{y=s_1} \right)^{-1} \cdot \frac{\partial p_1(y, s_{-1})}{\partial y} \Big|_{y=s_1}$$

# Αυστηρό φράγμα για τον μηχανισμό Kelly

## Θεώρημα

Το ρευστό κόστος της αναρχίας του μηχανισμού του Kelly είναι ακριβώς ίσο με 2

# Αυστηρό φράγμα για τον μηχανισμό Kelly

## Θεώρημα

Το ρευστό κόστος της αναρχίας του μηχανισμού του Kelly είναι ακριβώς ίσο με 2

- Κάθε παίκτης πληρώνει το σήμα του:  $\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) = \sum_{i \geq 2} s_i = C$

# Αυστηρό φράγμα για τον μηχανισμό Kelly

## Θεώρημα

Το ρευστό κόστος της αναρχίας του μηχανισμού του Kelly είναι ακριβώς ίσο με 2

- Κάθε παίκτης πληρώνει το σήμα του:  $\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) = \sum_{i \geq 2} s_i = C$
- Για τον παίκτη 1:  $g_1(\mathbf{s}) = \frac{s_1}{s_1 + C}$

# Αυστηρό φράγμα για τον μηχανισμό Kelly

## Θεώρημα

Το ρευστό κόστος της αναρχίας του μηχανισμού του Kelly είναι ακριβώς ίσο με 2

- Κάθε παίκτης πληρώνει το σήμα του:  $\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) = \sum_{i \geq 2} s_i = C$
- Για τον παίκτη 1:  $g_1(\mathbf{s}) = \frac{s_1}{s_1 + C}$

$$\left. \begin{aligned} g_1(y, \mathbf{s}_{-1}) &= \frac{y}{y+C} \Rightarrow \frac{\partial g_1(y, \mathbf{s}_{-1})}{\partial y} \Big|_{y=s_1} = \frac{C}{(s_1+C)^2} \\ p_1(y, \mathbf{s}_{-1}) &= y \Rightarrow \frac{\partial p_1(y, \mathbf{s}_{-1})}{\partial y} \Big|_{y=s_1} = 1 \end{aligned} \right\} \lambda_1(\mathbf{s}) = \frac{(s_1 + C)^2}{C}$$

# Αυστηρό φράγμα για τον μηχανισμό Kelly

## Θεώρημα

Το ρευστό κόστος της αναρχίας του μηχανισμού του Kelly είναι ακριβώς ίσο με 2

- Κάθε παίκτης πληρώνει το σήμα του:  $\sum_{i \geq 2} p_i(\mathbf{s}) = \sum_{i \geq 2} s_i = C$
- Για τον παίκτη 1:  $g_1(\mathbf{s}) = \frac{s_1}{s_1 + C}$

$$\left. \begin{aligned} g_1(y, \mathbf{s}_{-1}) = \frac{y}{y+C} &\Rightarrow \frac{\partial g_1(y, \mathbf{s}_{-1})}{\partial y} \Big|_{y=s_1} = \frac{C}{(s_1+C)^2} \\ p_1(y, \mathbf{s}_{-1}) = y &\Rightarrow \frac{\partial p_1(y, \mathbf{s}_{-1})}{\partial y} \Big|_{y=s_1} = 1 \end{aligned} \right\} \lambda_1(\mathbf{s}) = \frac{(s_1 + C)^2}{C}$$

$$\text{LPoA}(\text{Kelly}) = \sup_{s_1, C} \frac{C + (s_1 + C)^2 / C}{C + s_1(s_1 + C) / C} = 2$$

□



# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
όλοι	$\geq 2-1/n$
Kelly	2
SH	3
E2-PYS	1.79
E2-SR	1.53

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
<b>όλοι</b>	<b><math>\geq 2-1/n</math></b>
Kelly	2
SH	3
E2-PYS	1.79
E2-SR	1.53

Δεν υπάρχουν πλήρως αποδοτικοί μηχανισμοί

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
όλοι	$\geq 2-1/n$
<b>Kelly</b>	<b>2</b>
SH	3
E2-PYS	1.79
E2-SR	1.53

Σχεδόν βέλτιστος μηχανισμός  
για πολλούς παίκτες

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
όλοι	$\geq 2-1/n$
Kelly	2
<b>SH</b>	<b>3</b>
E2-PYS	1.79
E2-SR	1.53

Αλλαγή εικόνας όταν υποθέτουμε budgets

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
όλοι	$\geq 2-1/n$
Kelly	2
SH	3
<b>E2-PYS</b>	<b>1.79</b>
<b>E2-SR</b>	<b>1.53</b>

Οι συναρτήσεις κατανομής είναι λύσεις *γραμμικών διαφορικών εξισώσεων*, οι οποίες προκύπτουν από το θεώρημα χειρότερης περίπτωσης, ορίζοντας κατάλληλα την συνάρτηση πληρωμών (PYS/SR)

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
όλοι	$\geq 2-1/n$
Kelly	2
SH	3
<b>E2-PYS</b>	<b>1.79</b>
E2-SR	1.53

Καλύτερος δυνατός PYS  
μηχανισμός για 2 παίκτες

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

μηχανισμός	LPoA
όλοι	$\geq 2-1/n$
Kelly	2
SH	3
E2-PYS	1.79
<b>E2-SR</b>	<b>1.53</b>

Σχεδόν βέλτιστος μηχανισμός  
για 2 παίκτες

**Παιχνίδια διαμόρφωσης απόψεων**



# Ένα απλό μοντέλο

- Κάθε άτομο έχει μια (αριθμητική) **πεποίθηση**  $s_i$
- Εκφράζει μια πιθανώς διαφορετική **άποψη**  $z_i$
- **Διαδικασία μέσου όρου:** όλα τα άτομα ενημερώνουν ταυτόχρονα τις απόψεις τους με βάση τον κανόνα

$$z_i = \frac{s_i + \sum_{j \in N_i} z_j}{1 + |N_i|}$$

- $N_i$  είναι το σύνολο των ατόμων που αποτελούν τον **κοινωνικό κύκλο** του ατόμου  $i$ 
  - Friedkin & Johnsen (1990)

# Παιγνιο-θεωρητική ερμηνεία

- Το όριο της διαδικασίας μέσου όρου είναι η μοναδική ισορροπία ενός **παιχνιδιού διαμόρφωσης απόψεων** το οποίο ορίζεται από τις πεποιθήσεις των ατόμων
- Οι απόψεις των ατόμων (παικτών) είναι οι στρατηγικές τους
- Κάθε παίκτης έχει ένα **κόστος** το οποίο εξαρτάται από την πεποίθηση του και τις απόψεις που επικρατούν στον κοινωνικό του κύκλο:

$$\text{cost}_i(\mathbf{s}, \mathbf{z}) = (z_i - s_i)^2 + \sum_{j \in N_i} (z_i - z_j)^2$$

- Οι παίκτες προσπαθούν να **ελαχιστοποιήσουν** το κόστος τους
  - Bindel, Kleinberg, & Oren (2015)

# Παιχνίδια συν-εξέλιξης

- Ο κοινωνικός κύκλος ενός ατόμου αλλάζει καθώς οι απόψεις αλλάζουν
- ***k*-NN παιχνίδια** (Nearest Neighbors)
- Δεν υπάρχει κάποιο υποκείμενο **κοινωνικό δίκτυο**
- Ο κοινωνικός κύκλος  $N_i(\mathbf{s}, \mathbf{z})$  αποτελείται από τα  $k$  άτομα με άποψη **πιο κοντά** στην πεποίθηση του  $i$
- Ίδια συνάρτηση κόστους:

$$\text{cost}_i(\mathbf{s}, \mathbf{z}) = (z_i - s_i)^2 + \sum_{j \in N_i(\mathbf{s}, \mathbf{z})} (z_i - z_j)^2$$

– Bhawalkar, Gollapudi, & Munagala (2013)

# Παιχνίδια συμβιβασμού

- **$k$ -COF παιχνίδια** (Compromising Opinion Formation)
- Δεν υπάρχει κάποιο υποκείμενο κοινωνικό δίκτυο
- Ο κοινωνικός κύκλος  $N_i(\mathbf{s}, \mathbf{z})$  αποτελείται από τα  $k$  άτομα με άποψη **πιο κοντά** στην πεποίθηση του  $i$
- Διαφορετικός ορισμός του κόστους:

$$\text{cost}_i(\mathbf{s}, \mathbf{z}) = \max_{j \in N_i(\mathbf{s}, \mathbf{z})} \{|z_i - s_i|, |z_i - z_j|\}$$

# Παιχνίδια συμβιβασμού

- ***k*-COF παιχνίδια** (Compromising Opinion Formation)
- Δεν υπάρχει κάποιο υποκείμενο κοινωνικό δίκτυο
- Ο κοινωνικός κύκλος  $N_i(\mathbf{s}, \mathbf{z})$  αποτελείται από τα  $k$  άτομα με άποψη **πιο κοντά** στην πεποίθηση του  $i$
- Διαφορετικός ορισμός του κόστους:

$$\text{cost}_i(\mathbf{s}, \mathbf{z}) = \max_{j \in N_i(\mathbf{s}, \mathbf{z})} \{|z_i - s_i|, |z_i - z_j|\}$$

- Υπάρχουν πάντα αμιγείς ισορροπίες;
- Μπορούμε να τις υπολογίσουμε όταν υπάρχουν;
- Πόσο αποδοτικές είναι οι ισορροπίες (κόστος της αναρχίας και της ευστάθειας);

# Ύπαρξη ισορροπιών

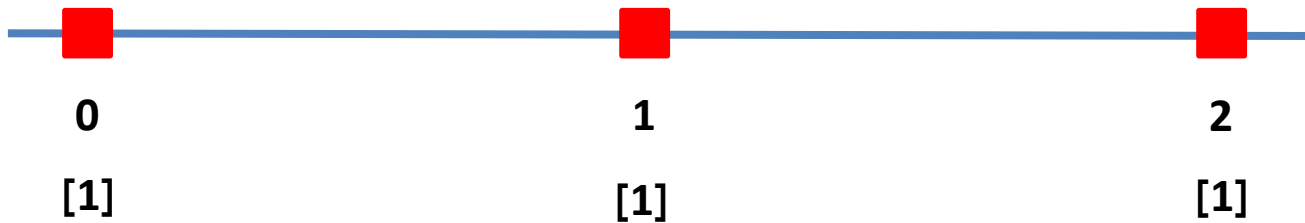
## Θεώρημα

Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για κάθε  $k$

# Ύπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

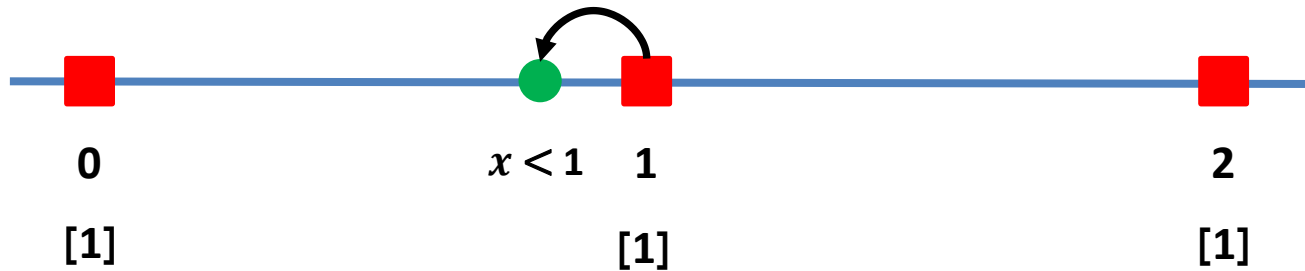
Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$



# Υπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$

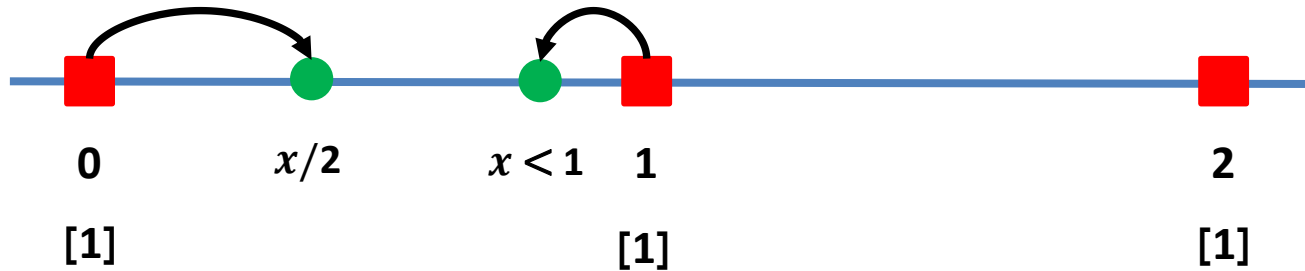




# Υπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

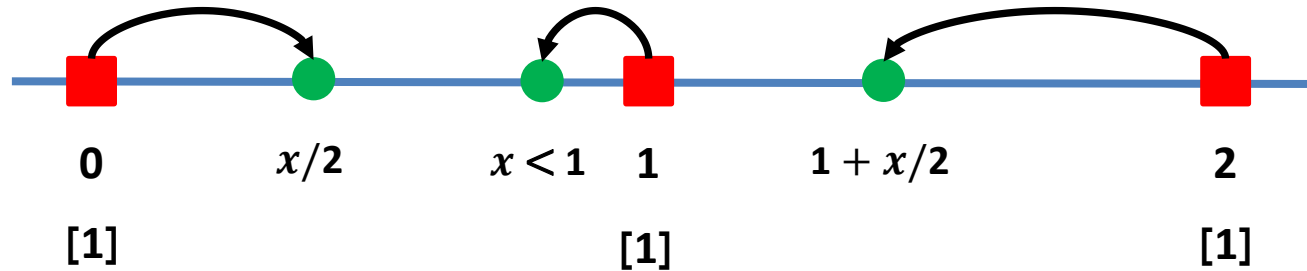
Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$



# Υπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

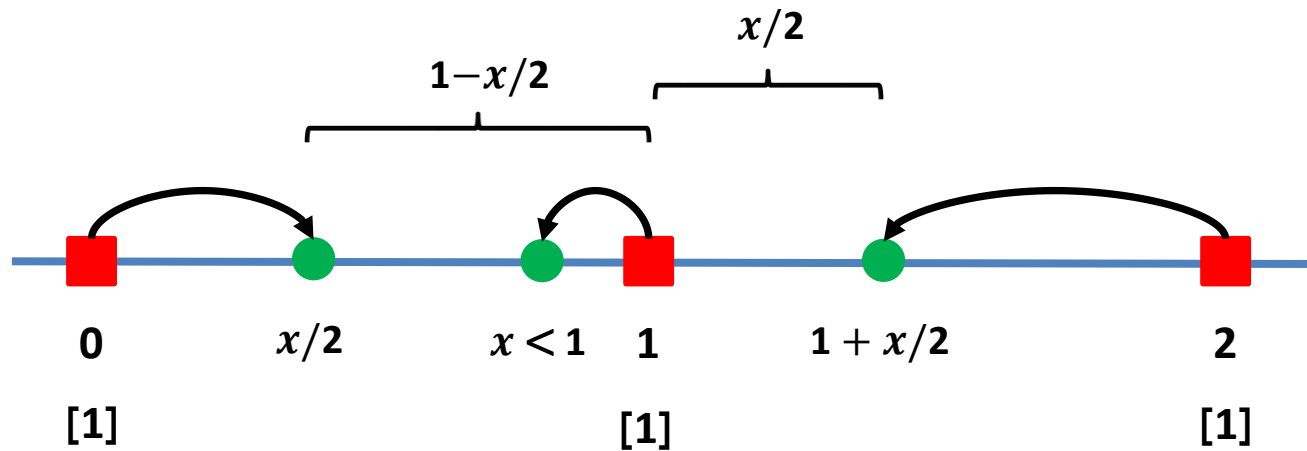
Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$



# Υπαρξη ισοροπιών

## Θεώρημα

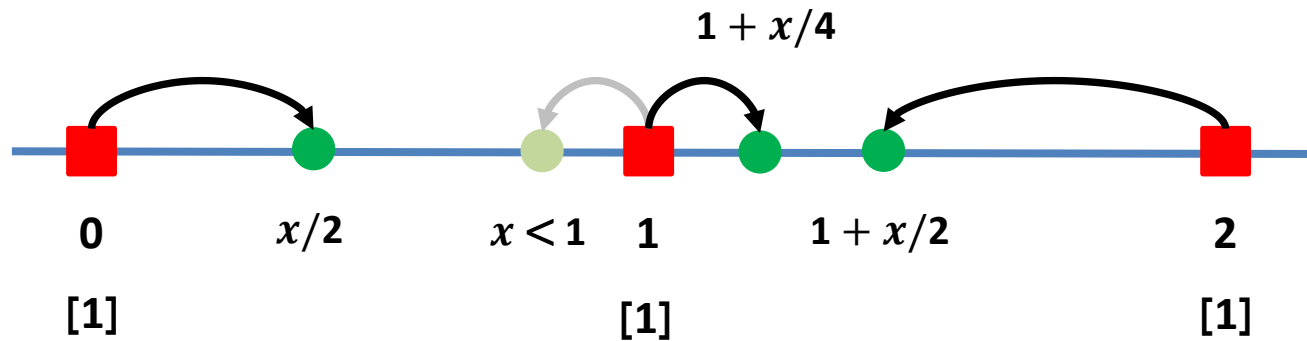
Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισοροπία, για  $k = 1$



# Υπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

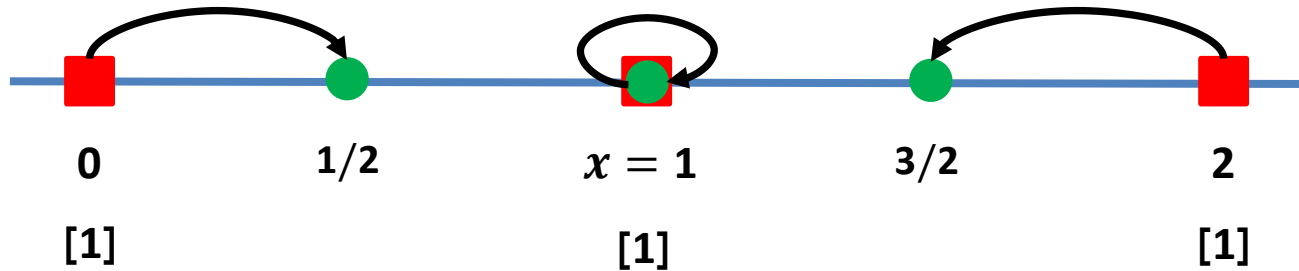
Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$



# Υπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

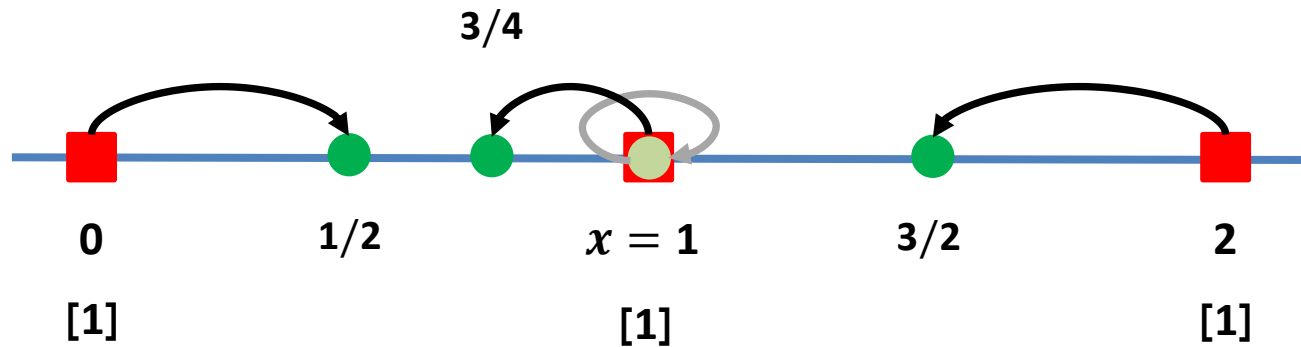
Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$



# Υπαρξη ισορροπιών

## Θεώρημα

Δεν υπάρχει πάντα αμιγής ισορροπία, για  $k = 1$



# Ένα κάτω φράγμα για το κόστος της αναρχίας

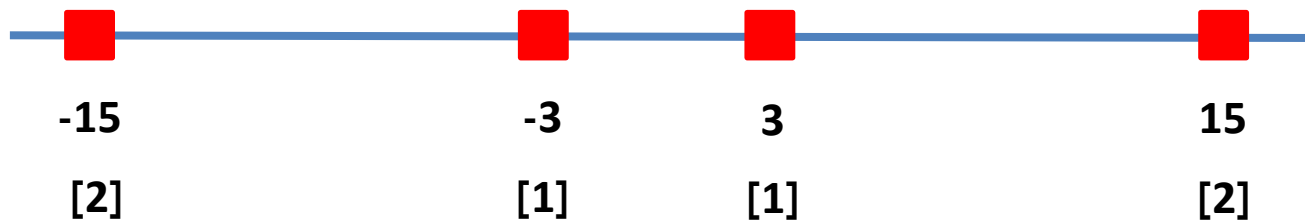
## Θεώρημα

Για  $k = 1$ , το κόστος της αναρχίας είναι τουλάχιστον 3

# Ένα κάτω φράγμα για το κόστος της αναρχίας

## Θεώρημα

Για  $k = 1$ , το κόστος της αναρχίας είναι τουλάχιστον 3

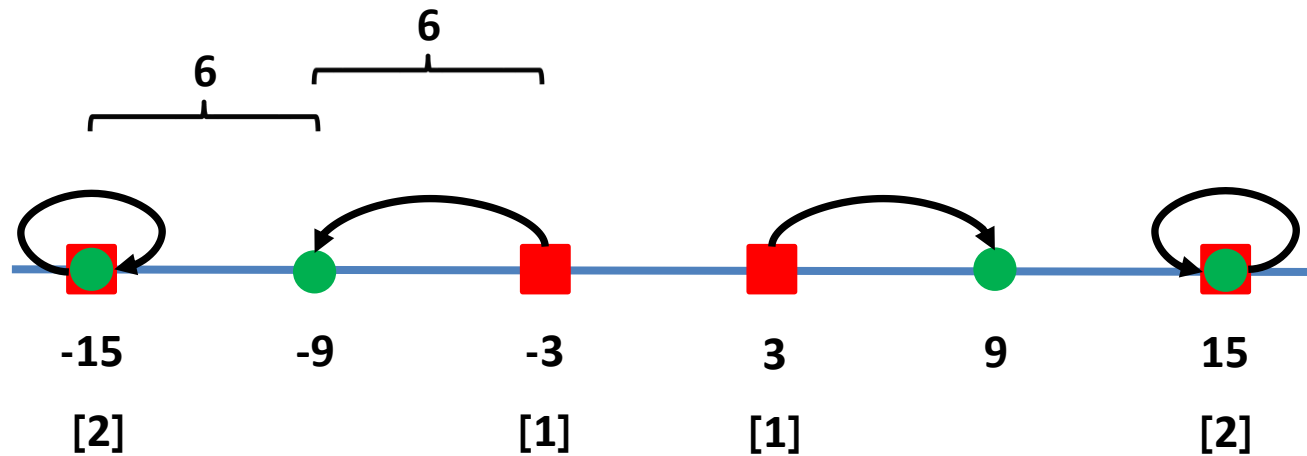




# Ένα κάτω φράγμα για το κόστος της αναρχίας

## Θεώρημα

Για  $k = 1$ , το κόστος της αναρχίας είναι τουλάχιστον 3

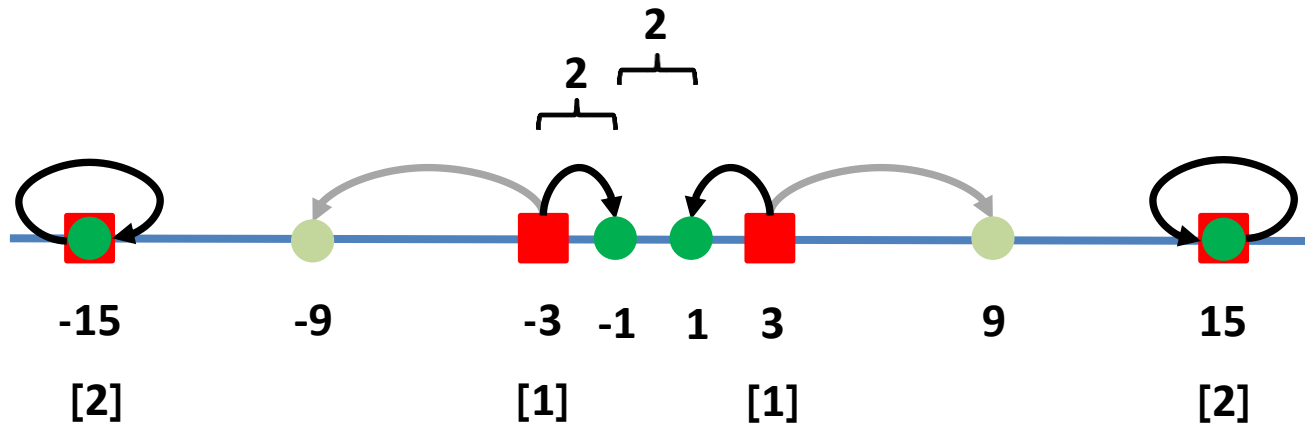


$$SC(s, z) = 12$$

# Ένα κάτω φράγμα για το κόστος της αναρχίας

## Θεώρημα

Για  $k = 1$ , το κόστος της αναρχίας είναι τουλάχιστον 3

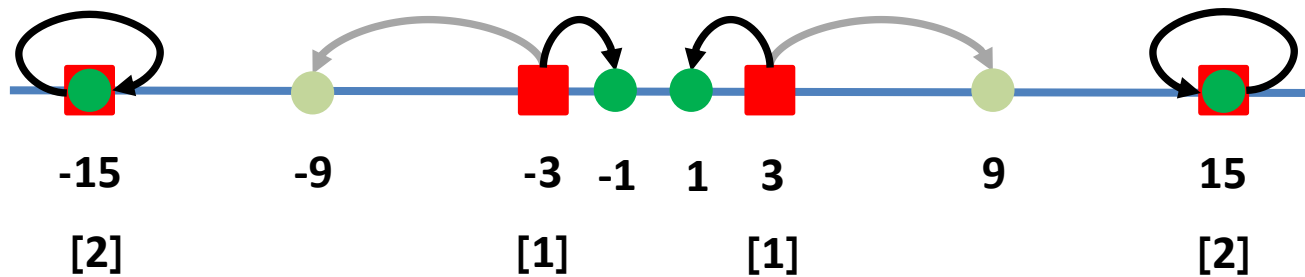


$$SC(s, z') = 4$$

# Ένα κάτω φράγμα για το κόστος της αναρχίας

## Θεώρημα

Για  $k = 1$ , το κόστος της αναρχίας είναι τουλάχιστον 3



$$\text{PoA} \geq \frac{SC(s, z)}{SC(s, z')} = \frac{12}{4} = 3$$

□

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

- **Δεν υπάρχει** πάντα αμιγής ισορροπία, για οποιοδήποτε  $k \geq 1$
- Για  $k = 1$ , μπορούμε να υπολογίσουμε αποδοτικά την καλύτερη και τη χειρότερη ισορροπία
  - **Ελάχιστα/μέγιστα μονοπάτια σε DAGs**
- Τα κόστη της αναρχίας και της ευστάθειας εξαρτώνται γραμμικά από το  $k$ 
  - Αποδείξεις βασισμένες σε **LP duality** και **ανάλυση περιπτώσεων**
  - Αυστηρό φράγμα 3 για το κόστος της αναρχίας όταν  $k = 1$
  - Κάτω φράγματα για μικτές ισορροπίες

**Μεταφορά ιδιοκτησίας**

# Μεταφορά ιδιοκτησίας

- **Αποκρατικοποίηση δημόσιων περιουσιακών στοιχείων**
  - εταιρείες ρεύματος/νερού, αεροδρόμια, ακίνητα, ...
- **Διοργάνωση αθλητικών τουρνουά**
  - Παγκόσμιο κύπελλο, Ολυμπιακοί αγώνες, Formula 1, ...

# Μεταφορά ιδιοκτησίας

- **Αποκρατικοποίηση δημόσιων περιουσιακών στοιχείων**
  - εταιρείες ρεύματος/νερού, αεροδρόμια, ακίνητα, ...
- **Διοργάνωση αθλητικών τουρνουά**
  - Παγκόσμιο κύπελλο, Ολυμπιακοί αγώνες, Formula 1, ...
- Πως πρέπει να αποφασίσουμε ποιος θα είναι ο νέος ιδιοκτήτης;
  - Ιστορικά δεδομένα σχετικά με τους υποψήφιους αγοραστές
  - Δημοπρασία μεταξύ των υποψηφίων

# Μεταφορά ιδιοκτησίας

- **Αποκρατικοποίηση δημόσιων περιουσιακών στοιχείων**
  - εταιρείες ρεύματος/νερού, αεροδρόμια, ακίνητα, ...
- **Διοργάνωση αθλητικών τουρνουά**
  - Παγκόσμιο κύπελλο, Ολυμπιακοί αγώνες, Formula 1, ...
- Πως πρέπει να αποφασίσουμε ποιος θα είναι ο νέος ιδιοκτήτης;
  - Ιστορικά δεδομένα σχετικά με τους υποψήφιους αγοραστές
  - Δημοπρασία μεταξύ των υποψηφίων
- Ο νέος ιδιοκτήτης αποζητά το κέρδος, και μπορεί οι αποφάσεις που θα πάρει να μην είναι προς όφελος των εργαζομένων της εταιρείας ή των καταναλωτών



# Μεταφορά ιδιοκτησίας

- Στόχος μας είναι να πάρουμε μια απόφαση που να ικανοποιεί τόσο τους εργαζομένους/καταναλωτές όσο και τον νέο ιδιοκτήτη (αν υπάρχει)

# Μεταφορά ιδιοκτησίας

- Στόχος μας είναι να πάρουμε μια απόφαση που να ικανοποιεί τόσο τους εργαζομένους/καταναλωτές όσο και τον νέο ιδιοκτήτη (αν υπάρχει)
- **Δημοπρασία + συμβουλές από ειδικούς**
  - Η δημοπρασία εγγυάται ότι η τιμή πώλησης είναι η καλύτερη δυνατή
  - Οι ειδικοί εξασφαλίζουν το κοινωνικό όφελος των εργαζομένων και των καταναλωτών

# Ένα απλό μοντέλο

- Ένα αντικείμενο προς πώληση
- **Δύο πιθανοί αγοραστές  $A$  και  $B$** 
  - Κάθε αγοραστής  $i$  έχει μια **αποτίμηση**  $w_i$  για το αντικείμενο
- **Ένας ειδικός (expert)**
  - Ο ειδικός έχει αποτιμήσεις τύπου **von Neumann-Morgenstern**  $v(\cdot)$  για τις τρεις επιλογές:
    - (1) να πουλήσουμε το αντικείμενο στον  $A$
    - (2) να πουλήσουμε το αντικείμενο στον  $B$
    - (3) να μην πουλήσουμε το αντικείμενο (no-sale,  $\emptyset$ )
  - vNM αποτιμήσεις:  $[1, x, 0]$

# Ένα απλό μοντέλο

- Σχεδιασμός μηχανισμών οι οποίοι
  - να δίνουν κατάλληλα κίνητρα στους αγοραστές και στον ειδικό για να **δηλώσουν την αλήθεια** σχετικά με τις αποτιμήσεις τους, και
  - να αποφασίζουν την εναλλακτική  $i \in \{A, B, \emptyset\}$  που **μεγιστοποιεί το κοινωνικό όφελος**

$$SW(i) = \begin{cases} v(i) + \frac{w_i}{\max(w_A, w_B)}, & i \in \{A, B\} \\ v(\emptyset), & \text{διαφορετικά} \end{cases}$$

# Ένα απλό μοντέλο

- Σχεδιασμός μηχανισμών οι οποίοι
  - να δίνουν κατάλληλα κίνητρα στους αγοραστές και στον ειδικό για να **δηλώσουν την αλήθεια** σχετικά με τις αποτιμήσεις τους, και
  - να αποφασίζουν την εναλλακτική  $i \in \{A, B, \emptyset\}$  που **μεγιστοποιεί το κοινωνικό όφελος**

$$SW(i) = \begin{cases} v(i) + \frac{w_i}{\max(w_A, w_B)}, & i \in \{A, B\} \\ v(\emptyset), & \text{διαφορετικά} \end{cases}$$

- Συνδυασμός προσεγγιστικής σχεδίασης μηχανισμών
  - **με χρήματα** για τους αγοραστές (Nisan & Ronen, 2001)
  - **χωρίς χρήματα** για τον ειδικό (Procaccia & Tennenholtz, 2013)

# Δυσκολία του προβλήματος

- Μηχανισμός: **επίλεξε την εναλλακτική που μεγιστοποιεί το κοινωνικό όφελος**
  - Μπορεί ένας τέτοιος μηχανισμός να δώσει τα κατάλληλα κίνητρα σε όλους τους συμμετέχοντες;

# Δυσκολία του προβλήματος

- Μηχανισμός: **επίλεξε την εναλλακτική που μεγιστοποιεί το κοινωνικό όφελος**
  - Μπορεί ένας τέτοιος μηχανισμός να δώσει τα κατάλληλα κίνητρα σε όλους τους συμμετέχοντες;



# Δυσκολία του προβλήματος

- Μηχανισμός: **επίλεξε την εναλλακτική που μεγιστοποιεί το κοινωνικό όφελος**
  - Μπορεί ένας τέτοιος μηχανισμός να δώσει τα κατάλληλα κίνητρα σε όλους τους συμμετέχοντες;





# Δυσκολία του προβλήματος

- Μηχανισμός: **επίλεξε την εναλλακτική που μεγιστοποιεί το κοινωνικό όφελος**
  - Μπορεί ένας τέτοιος μηχανισμός να δώσει τα κατάλληλα κίνητρα σε όλους τους συμμετέχοντες;



# Παραδείγματα φιλαληθών μηχανισμών



# Παραδείγματα φιλαληθών μηχανισμών

- Μηχανισμός: **επίλεξε την εναλλακτική που θέλει ο ειδικός**



# Παραδείγματα φιλαληθών μηχανισμών

- Μηχανισμός: **επίλεξε την εναλλακτική που θέλει ο ειδικός**
- $SW(\text{μηχανισμού}) = SW(\text{no-sale}) = 1$  vs.  $SW(\text{πράσινου}) \approx 2$ 
  - Λόγος προσέγγισης = 2



# Παραδείγματα φιλαληθών μηχανισμών

- Μηχανισμός: με πιθανότητα  $2/3$  επέλεξε την αγαπημένη επιλογή του ειδικού, και με πιθανότητα  $1/3$  την δεύτερη αγαπημένη του
- $SW(\text{μηχανισμού}) = SW(\text{no-sale}) \cdot 2/3 + SW(\text{πράσινου}) \cdot 1/3 \approx 4/3$ 
  - $3/2$ -προσεγγιστικός



# Σύνοψη αποτελεσμάτων

κλάση μηχανισμών	προσέγγιση
ordinal	1.5
bid-independent	1.377
expert-independent	1.343
randomized template	1.25
deterministic template	1.618
deterministic	$\geq 1.618$
all	$\geq 1.14$

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

κλάση μηχανισμών	προσέγγιση
<b>ordinal</b>	<b>1.5</b>
bid-independent	1.377
expert-independent	1.343
randomized template	1.25
deterministic template	1.618
deterministic	$\geq 1.618$
all	$\geq 1.14$

Μηχανισμοί που αποφασίζουν με βάση το πώς συγκρίνονται οι αποτιμήσεις που δίνουν ως είσοδο ο ειδικός ή οι αγοραστής

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

κλάση μηχανισμών	προσέγγιση
ordinal	1.5
<b>bid-independent</b>	<b>1.377</b>
expert-independent	1.343
randomized template	1.25
deterministic template	1.618
deterministic	$\geq 1.618$
all	$\geq 1.14$

Μηχανισμοί που αποφασίζουν με βάση μόνο τις αριθμητικές αποτιμήσεις που αναφέρει ο ειδικός



# Σύνοψη αποτελεσμάτων

κλάση μηχανισμών	προσέγγιση
ordinal	1.5
bid-independent	1.377
<b>expert-independent</b>	<b>1.343</b>
randomized template	1.25
deterministic template	1.618
deterministic	$\geq 1.618$
all	$\geq 1.14$

Μηχανισμοί που αποφασίζουν με βάση μόνο τις αριθμητικές αποτιμήσεις που αναφέρουν οι αγοραστές

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

κλάση μηχανισμών	προσέγγιση
ordinal	1.5
bid-independent	1.377
expert-independent	1.343
<b>randomized template</b>	<b>1.25</b>
<b>deterministic template</b>	<b>1.618</b>
deterministic	$\geq 1.618$
all	$\geq 1.14$

Μηχανισμοί που αποφασίζουν με βάση τις αριθμητικές αποτιμήσεις που αναφέρουν ο ειδικός και οι αγοραστές

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

κλάση μηχανισμών	προσέγγιση
ordinal	1.5
bid-independent	1.377
expert-independent	1.343
randomized template	1.25
deterministic template	1.618
<b>deterministic</b>	<b><math>\geq 1.618</math></b>
<b>all</b>	<b><math>\geq 1.14</math></b>

Κάτω φράγματα για όλους τους μηχανισμούς

# Μεγιστοποίηση εσόδων σε συνδυαστικές αγορές

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A$  = δυαδικός πίνακας με  $n$  γραμμές και  $m$  στήλες

$A =$

0	0	0	1
1	0	0	0
0	0	1	0
1	0	1	1

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A$  = δυαδικός πίνακας με  $n$  γραμμές και  $m$  στήλες
- $p$  = πιθανοτική κατανομή επί των στηλών του  $A$

$p =$	10%	20%	25%	45%
	0	0	0	1
	1	0	0	0
$A =$	0	0	1	0
	1	0	1	1

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A$  = δυαδικός πίνακας με  $n$  γραμμές και  $m$  στήλες
- $p$  = πιθανοτική κατανομή επί των στηλών του  $A$
- $B$  = σχήμα διαμέρισης
  - Αποτελείται από μια διαμέριση  $B_i$  των στηλών για κάθε γραμμή  $i$

$p =$	10%	20%	25%	45%
	0	0	0	1
$A =$	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A^B$  = ομαλός πίνακας που προκύπτει από την εφαρμογή του σχήματος διαμέρισης  $B$  στον πίνακα  $A$

$$j \in B_{ik} \Rightarrow A_{ij}^B = \frac{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell} \cdot A_{i\ell}}{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell}}$$

$p =$	10%	20%	25%	45%
	0	0	0	1
$A =$	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1



# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A^B$  = ομαλός πίνακας που προκύπτει από την εφαρμογή του σχήματος διαμέρισης  $B$  στον πίνακα  $A$

$$j \in B_{ik} \Rightarrow A_{ij}^B = \frac{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell} \cdot A_{i\ell}}{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell}}$$

$p =$	10%	20%	25%	45%
	0	0	0	1
$A =$	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

$$A_{41}^B = \frac{10\% \cdot 1 + 20\% \cdot 0}{10\% + 20\%} = 0.33$$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A^B$  = ομαλός πίνακας που προκύπτει από την εφαρμογή του σχήματος διαμέρισης  $B$  στον πίνακα  $A$

$$j \in B_{ik} \Rightarrow A_{ij}^B = \frac{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell} \cdot A_{i\ell}}{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell}}$$

$p =$	10%	20%	25%	45%
	0	0	0	1
$A =$	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

$$A_{41}^B = \frac{10\% \cdot 1 + 20\% \cdot 0}{10\% + 20\%} = 0.33$$

$$A_{23}^B = \frac{10\% \cdot 1 + 20\% \cdot 0 + 25\% \cdot 0}{10\% + 20\% + 25\%} = 0.18$$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- $A^B$  = ομαλός πίνακας που προκύπτει από την εφαρμογή του σχήματος διαμέρισης  $B$  στον πίνακα  $A$

$$j \in B_{ik} \Rightarrow A_{ij}^B = \frac{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell} \cdot A_{i\ell}}{\sum_{\ell \in B_{ik}} p_{\ell}}$$

$p =$	10%	20%	25%	45%
	0	0	0	1
$A =$	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

	10%	20%	25%	45%
	0	0.5	0.5	0.5
	0.18	0.18	0.18	0
	0.25	0.25	0.25	0.25
	0.33	0.33	1	1

$= A^B$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- Τιμή διαμέρισης του σχήματος  $B$ :

$$v^B(A, p) = \sum_{j \in [m]} p_j \cdot \max_i A_{ij}^B$$

$p =$

	10%	20%	25%	45%
$A =$	0	0	0	1
	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

	10%	20%	25%	45%
	0	0.5	0.5	0.5
	0.18	0.18	0.18	0
	0.25	0.25	0.25	0.25
	0.33	0.33	1	1

$= A^B$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- Τιμή διαμέρισης του σχήματος  $B$ :

$$v^B(A, p) = \sum_{j \in [m]} p_j \cdot \max_i A_{ij}^B$$

$p =$

	10%	20%	25%	45%
$A =$	0	0	0	1
	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

	10%	20%	25%	45%
	0	0.5	0.5	0.5
	0.18	0.18	0.18	0
	0.25	0.25	0.25	0.25
	0.33	0.33	1	1

$= A^B$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- Τιμή διαμέρισης του σχήματος  $B$ :

$$v^B(A, p) = \sum_{j \in [m]} p_j \cdot \max_i A_{ij}^B$$

$p =$

	10%	20%	25%	45%
$A =$	0	0	0	1
	1	0	0	0
	0	0	1	0
	1	0	1	1

	10%	20%	25%	45%
	0	0.5	0.5	0.5
	0.18	0.18	0.18	0
	0.25	0.25	0.25	0.25
	0.33	0.33	1	1

$= A^B$

$$v^B(A, p) = (10\% \cdot 0.33) + (20\% \cdot 0.5) + (25\% \cdot 1) + (45\% \cdot 1) = 0.83$$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- **Στόχος:** Δεδομένων των  $A$  και  $p$ , να υπολογιστεί ένα σχήμα διαμέρισης  $B$  με μέγιστη τιμή  $v^B(A, p)$

# Το πρόβλημα μη συμμετρικής διαμέρισης δυαδικού πίνακα

- **Στόχος:** Δεδομένων των  $A$  και  $p$ , να υπολογιστεί ένα σχήμα διαμέρισης  $B$  με μέγιστη τιμή  $v^B(A, p)$
- **Εφαρμογή:** Μεγιστοποίηση εσόδων σε πωλήσεις τύπου take-it-or-leave-it
  - Υπάρχουν  $m$  αντικείμενα και  $n$  πιθανοί αγοραστές με αποτιμήσεις για τα αντικείμενα
  - Ο πωλητής έχει πλήρη πληροφόρηση, ενώ οι αγοραστές όχι
  - Πώς μπορεί ο πωλητής να ομαδοποιήσει τα αντικείμενα έτσι ώστε να μεγιστοποιήσει τα αναμενόμενα έσοδά του;
- **Μη συμμετρική πληροφόρηση** (Akerlof, 1970) (Crawford & Sobel, 1982) (Milgrom & Weber, 1982) (Ghosh et al., 2007) (Emek et al., 2012) (Miltersen & Sheffet, 2012)



# Προηγούμενα αποτελέσματα

- Το πρόβλημα παρουσιάστηκε από τους Alon, Feldman, Gamzu and Tennenholtz (2013)
- APX-hard
- 0.563-προσεγγιστικός αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές
- 0.077-προσεγγιστικός αλγόριθμος για γενικές πιθανοτικές κατανομές
- Διάφορες προσεγγίσεις και για μη δυαδικές τιμές

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

- Οριακή συνεισφορά μιας μηδενικής στήλης όταν συμπεριλαμβάνεται σε μια ομάδα η οποία ήδη περιέχει  $x$  μηδενικά και  $y$  άσσους:

$$\Delta(x, y) = (x + 1) \frac{y}{x + y + 1} - x \frac{y}{x + y}$$

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

- Οριακή συνεισφορά μιας μηδενικής στήλης όταν συμπεριλαμβάνεται σε μια ομάδα η οποία ήδη περιέχει  $x$  μηδενικά και  $y$  άσσους:

$$\Delta(x, y) = (x + 1) \frac{y}{x + y + 1} - x \frac{y}{x + y}$$

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

- Οριακή συνεισφορά μιας μηδενικής στήλης όταν συμπεριλαμβάνεται σε μια ομάδα η οποία ήδη περιέχει  $x$  μηδενικά και  $y$  άσσους:

$$\Delta(x, y) = (x + 1) \frac{y}{x + y + 1} - x \frac{y}{x + y}$$



# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

- Οριακή συνεισφορά μιας μηδενικής στήλης όταν συμπεριλαμβάνεται σε μια ομάδα η οποία ήδη περιέχει  $x$  μηδενικά και  $y$  άσσους:

$$\Delta(x, y) = (x + 1) \frac{y}{x + y + 1} - x \frac{y}{x + y}$$

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

GREEDY = 3/4

# Ένας βελτιωμένος αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές

## Άπληστος αλγόριθμος

- *Φάση κάλυψης:* Υπολόγισε ένα πλήρες κάλυμμα των στηλών που περιέχουν τουλάχιστον έναν άσσο
- *Άπληστη φάση:* Για κάθε στήλη που περιέχει μόνο μηδενικά, πρόσθεσε την στήλη στην ομάδα που μεγιστοποιεί την οριακή συνεισφορά της στήλης στην τιμή διαμέρισης

25%	25%	25%	25%
1	1	0	0
1	1	0	0
0	1	0	0
1	0	0	0

$$\text{GREEDY} = 3/4$$

$$\text{OPT} = 5/6$$

$$\rho \geq \frac{\text{GREEDY}}{\text{OPT}} = \frac{9}{10}$$

# Σύνοψη αποτελεσμάτων

- 0.9-προσεγγιστικός αλγόριθμος για ομοιόμορφες πιθανοτικές κατανομές
  - **Άπληστος** αλγόριθμος
  - Ανάλυση με **γραμμικό προγραμματισμό** (factor-revealing LPs)
- 0.58-προσεγγιστικός αλγόριθμος για γενικές πιθανοτικές κατανομές
  - Αναγωγή σε **submodular welfare maximization**

# Εργασίες (Δ.Δ.)

- **The efficiency of resource allocation mechanisms for budget-constrained users**
  - I. Caragiannis and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 19th ACM Conference on Economics and Computation (EC)*, pages 681-698, 2018
- **Bounding the inefficiency of compromise**
  - I. Caragiannis, P. Kanellopoulos, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 26th International Joint Conference on Artificial Intelligence (IJCAI)*, pages 142-148, 2017

# Εργασίες (Δ.Δ.)

- **Truthful mechanisms for ownership transfer**
  - I. Caragiannis, A. Filos-Ratsikas, S. Nath, and A. A. Voudouris
  - Preliminary version to be presented at the *first Workshop on Opinion Aggregation, Dynamics, and Elicitation (WADE@EC18)*, 2018
- **Near-optimal asymmetric binary matrix partitions**
  - F. Abed, I. Caragiannis, and A. A. Voudouris
  - *Algorithmica*, vol. 80(1), pages 48-72, 2018
  - Extended abstract in *Proceedings of the 40th International Symposium on Mathematical Foundations of Computer Science (MFCS)*, pages 1-13, 2015

# Άλλες εργασίες

- **Mobility-aware, adaptive algorithms for wireless power transfer in ad hoc networks**
  - A. Madhja, S. Nikolettseas, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 14th International Symposium on Algorithms and Experiments for Wireless Networks (ALGOSENSORS)*, 2018
- **Peer-to-peer energy-aware tree network formation**
  - A. Madhja, S. Nikolettseas, D. Tsolovos, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 16th ACM International Symposium on Mobility Managements and Wireless Access (MOBIWAC)*, 2018
- **Efficiency and complexity of price competition among single product vendors**
  - I. Caragiannis, X. Chatzigeorgiou, P. Kanellopoulos, G. A. Krimpas, N. Protopapas, and A. A. Voudouris
  - *Artificial Intelligence Journal*, vol. 248, pages 9-25, 2017
  - Extended abstract in *Proceedings of the 24th International Joint Conference on Artificial Intelligence (IJCAI)*, pages 25-31, 2015

# Άλλες εργασίες

- **Optimizing positional scoring rules for rank aggregation**
  - I. Caragiannis, X. Chatzigeorgiou, G. A. Krimpas, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 31st AAAI Conference on Artificial Intelligence (AAAI)*, pages 430-436, 2017
- **How effective can simple ordinal peer grading be?**
  - I. Caragiannis, G. A. Krimpas, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 17th ACM Conference on Economics and Computation (EC)*, pages 323-340, 2016
- **co-rank: an online tool for collectively deciding efficient rankings among peers**
  - I. Caragiannis, G. A. Krimpas, M. Panteli, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 30th AAAI Conference on Artificial Intelligence (AAAI)*, pages 4351-4352, 2016



# Άλλες εργασίες

- **Welfare guarantees for proportional allocations**
  - I. Caragiannis and A. A. Voudouris
  - *Theory of Computing Systems*, vol. 59(4), pages 581-599, 2016
  - Extended abstract in *Proceedings of the 7th International Symposium on Algorithmic Game Theory (SAGT)*, pages 206-217, 2014
- **Aggregating partial rankings with applications to peer grading in massive online open courses**
  - I. Caragiannis, G. A. Krimpas, and A. A. Voudouris
  - *Proceedings of the 14th International Conference on Autonomous Agents and Multi-Agent Systems (AAMAS)*, pages 675-683, 2015

**Ευχαριστώ!**