



ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ ΔΥΤΙΚΗΣ ΑΤΤΙΚΗΣ

## Τεχνητή νοημοσύνη και μηχανική μάθηση

Εισηγητής  
Αναστάσιος Κεσίδης



## Ευριστική αναζήτηση

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Γενικά

Χρήση **ειδικής γνώσης** του προβλήματος πέρα από τον ίδιο τον ορισμό του προβλήματος.

Η γενική προσέγγιση ονομάζεται **αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)**

Ένας κόμβος επιλέγεται με βάση μια συνάρτηση αξιολόγησης  $f(n)$

- Επιλέγεται ο κόμβος με την **μικρότερη** τιμή αξιολόγησης
- Μέθοδος παρόμοια με την αναζήτηση ομοιόμορφου κόστους, όμως η αξιολογική σειρά καθορίζεται από την συνάρτηση αξιολόγησης  $f$  αντί του κόστους μονοπατιού  $g$ .

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Γενικά

Η επιλογή της συνάρτησης αξιολόγησης  $f$  καθορίζει την στρατηγική αναζήτησης.

Οι περισσότερες στρατηγικές αναζήτησης αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο συμπεριλαμβάνουν μια **ευριστική συνάρτηση** (heuristic function).

### Ευριστική συνάρτηση $h(n)$

Βασίζεται **στη γνώση του συγκεκριμένου προβλήματος** και χρησιμοποιείται σαν βοήθεια για την γρήγορη επίλυσή του.

- Εκφράζει πόσο κοντά βρίσκεται μια κατάσταση στην κατάσταση – στόχο.
- **Δεν** είναι η πραγματική τιμή της απόστασης από την κατάσταση – στόχος αλλά μια **εκτίμηση** (estimate) (που ορισμένες φορές μπορεί να είναι και λανθασμένη).

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστική συνάρτηση

### Παράδειγμα 1

Ευριστικές συναρτήσεις εκτίμησης απόστασης σε πρόβλημα λαβύρινθου.

**Ευκλείδεια** απόσταση

$$d(S, F) = \sqrt{(x_S - x_F)^2 + (y_S - y_F)^2}$$

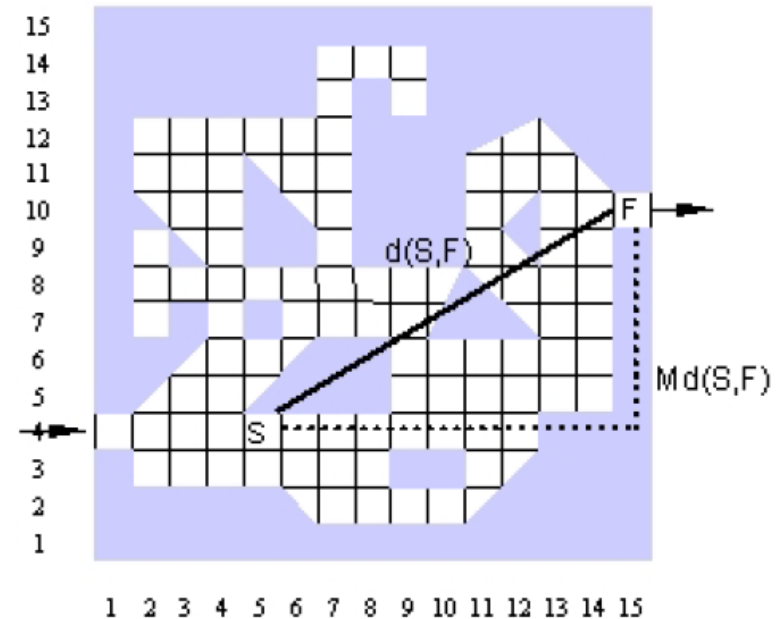
**Manhattan** απόσταση

$$Md(S, F) = |x_S - x_F| + |y_S - y_F|$$

Στο παράδειγμα:

$$\begin{aligned} d(S, F) &= \sqrt{(x_S - x_F)^2 + (y_S - y_F)^2} \\ &= \sqrt{(5 - 15)^2 + (4 - 10)^2} = \sqrt{136} = 11.6 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} Md(S, F) &= |x_S - x_F| + |y_S - y_F| \\ &= |5 - 15| + |4 - 10| = 16 \end{aligned}$$

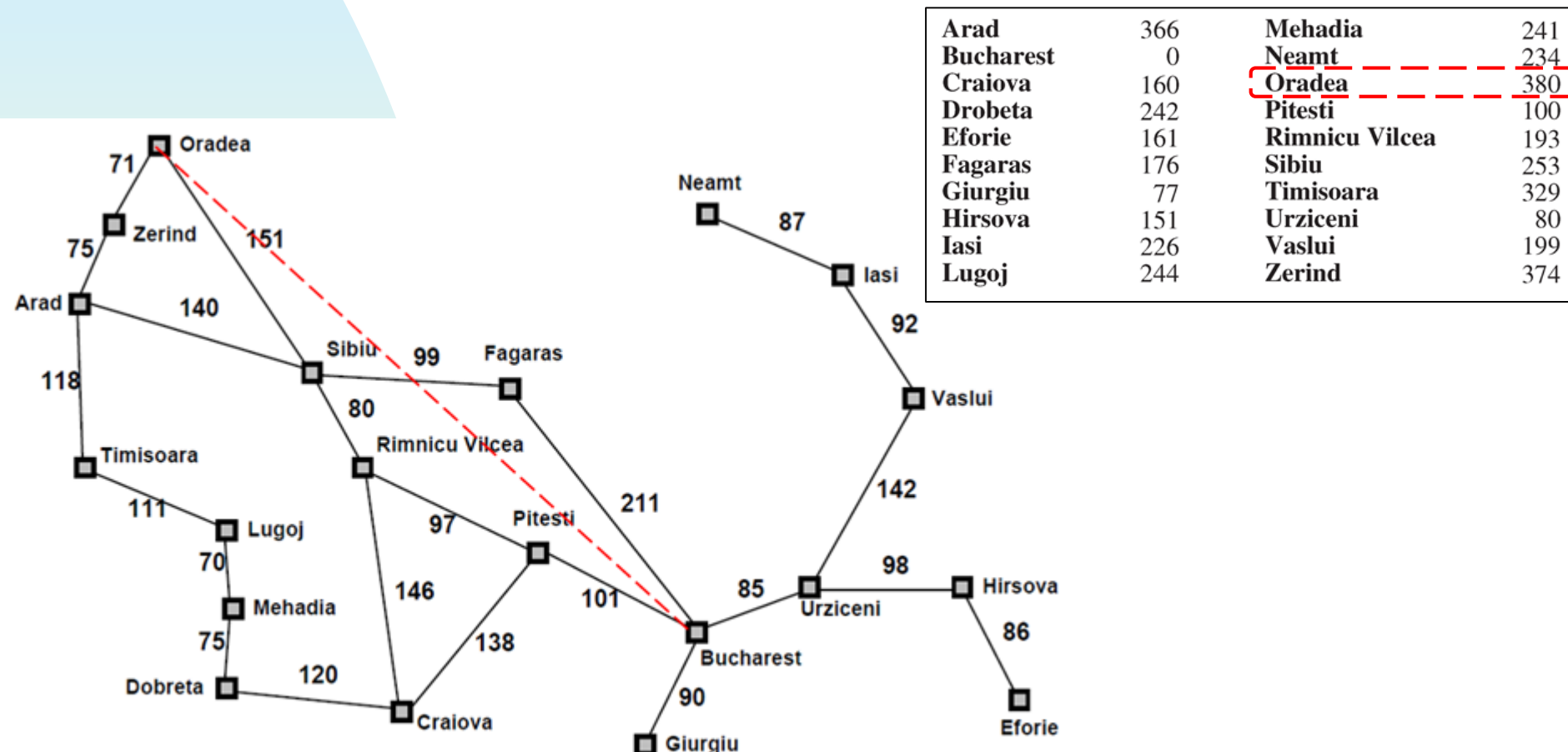


# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστική συνάρτηση

### Παράδειγμα 2

Ευκλείδεια απόσταση ως ευριστική συνάρτηση εκτίμησης απόστασης στο πρόβλημα εύρεση δρομολογίου στο χάρτη.



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Μεθοδολογία

Βασίζεται σε κάποια ευριστική συνάρτηση  $h(n)$  για την εκτίμησης του κόστους της απόστασης από την κατάσταση-στόχος.

### Βήματα

1. Βάλε τον **κόμβο αρχικής κατάστασης** στο μέτωπο αναζήτησης.
2. Αν το μέτωπο είναι **άδειο**, σταμάτα.
3. Βγάλε τον **πρώτο σε σειρά** κόμβο από το μέτωπο.
4. Αν ο κόμβος αντιστοιχεί σε **τελική κατάσταση**, τύπωσε τη **λύση** και σταμάτα.
5. **Επέκτεινε** τον κόμβο και πρόσθεσε τα παιδιά του στο μέτωπο αναζήτησης.
6. **Αναδιάταξε** το μέτωπο αναζήτησης σύμφωνα με την **ευριστική συνάρτηση**, ώστε οι κόμβοι των καλύτερων καταστάσεων να βρίσκονται στην αρχή.
7. Πήγαινε στο βήμα 2.

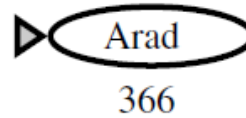
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest.

Αρχική κατάσταση



Τιμή ευριστικής  
συνάρτησης  $h(n)$



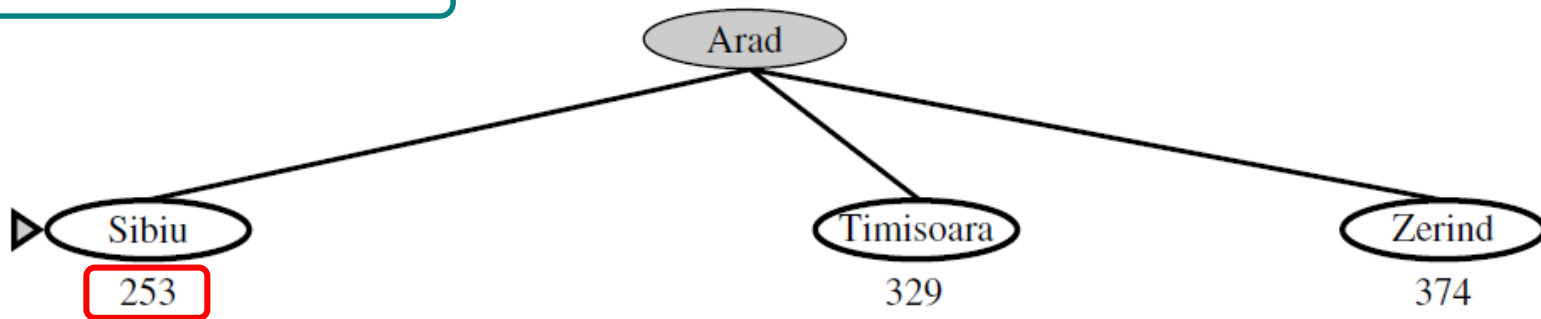
# Ευριστική αναζήτηση

- Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

## Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest.

Μετά την επέκταση της Arad



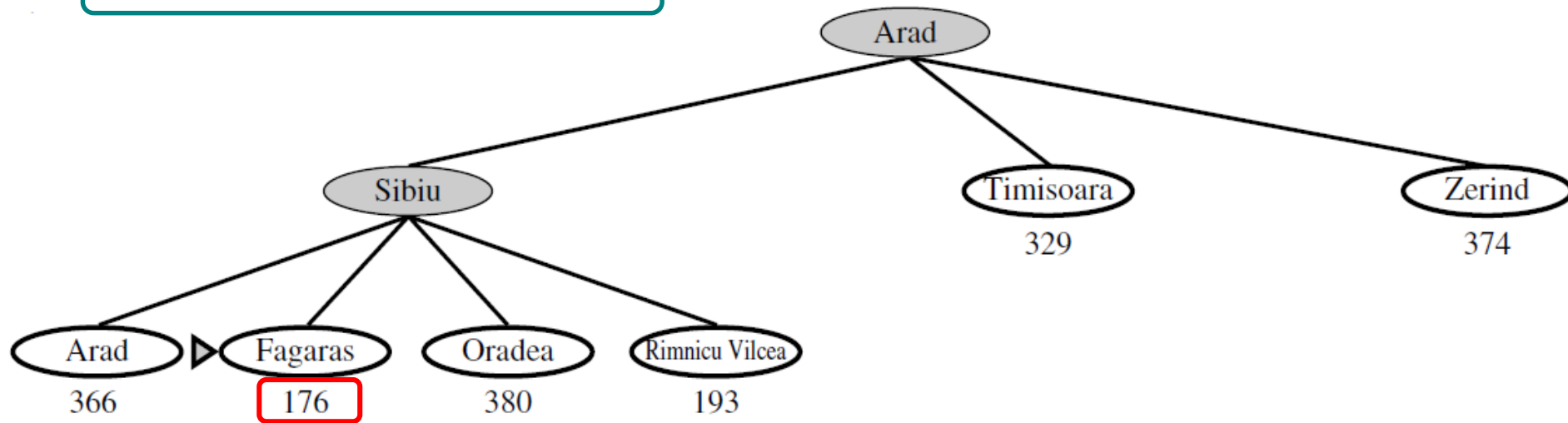
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest.

Μετά την επέκταση της Sibiu



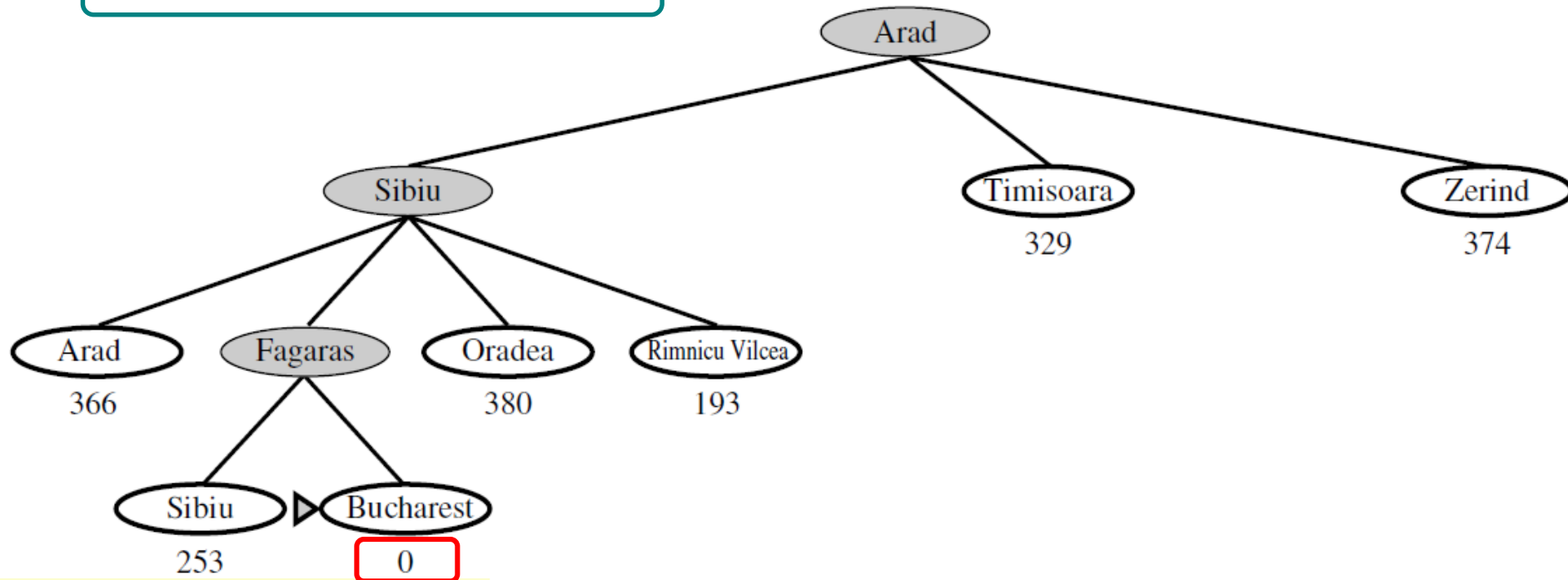
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest.

Μετά την επέκταση της Fagaras



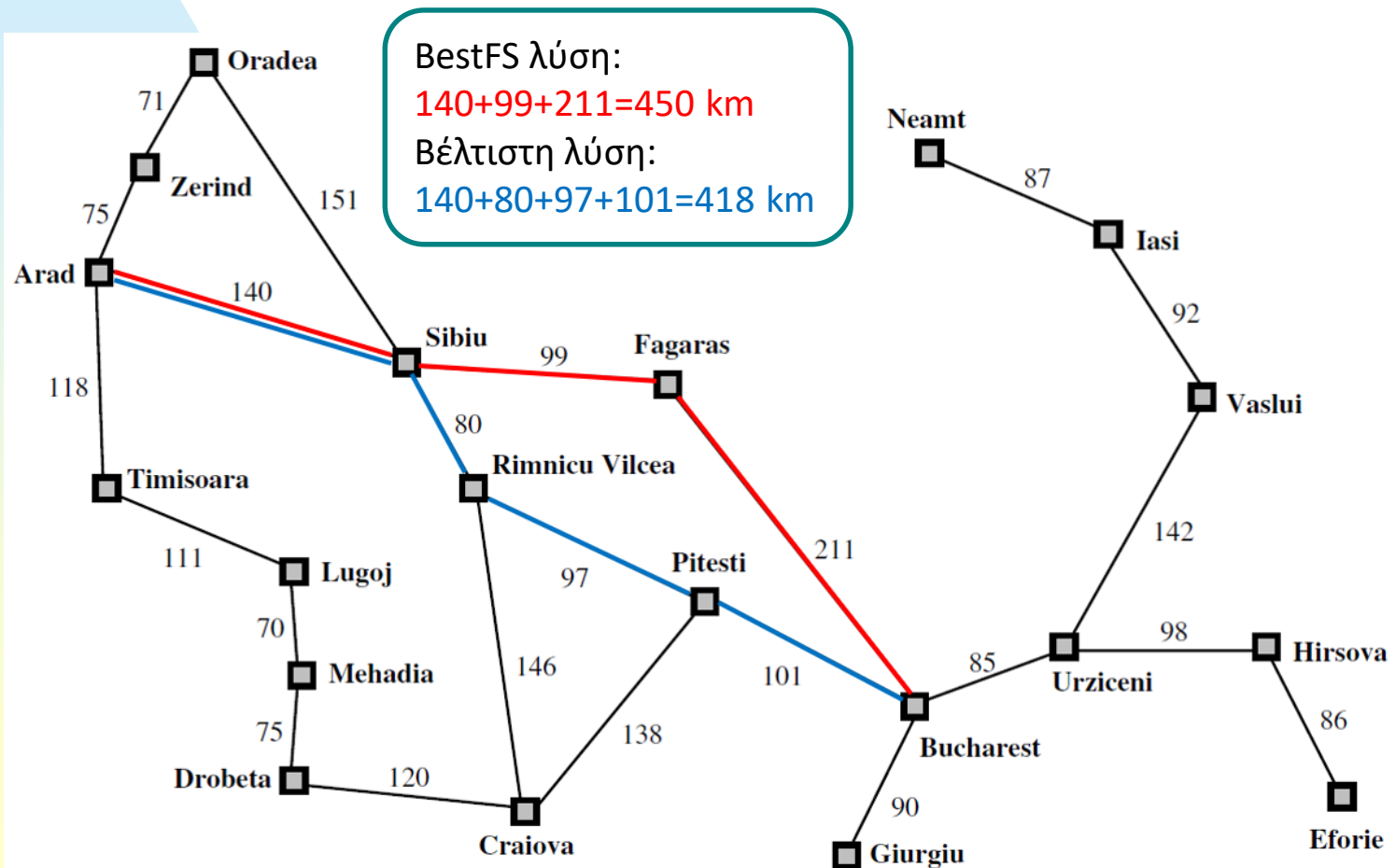
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest.

Δεν είναι βέλτιστη



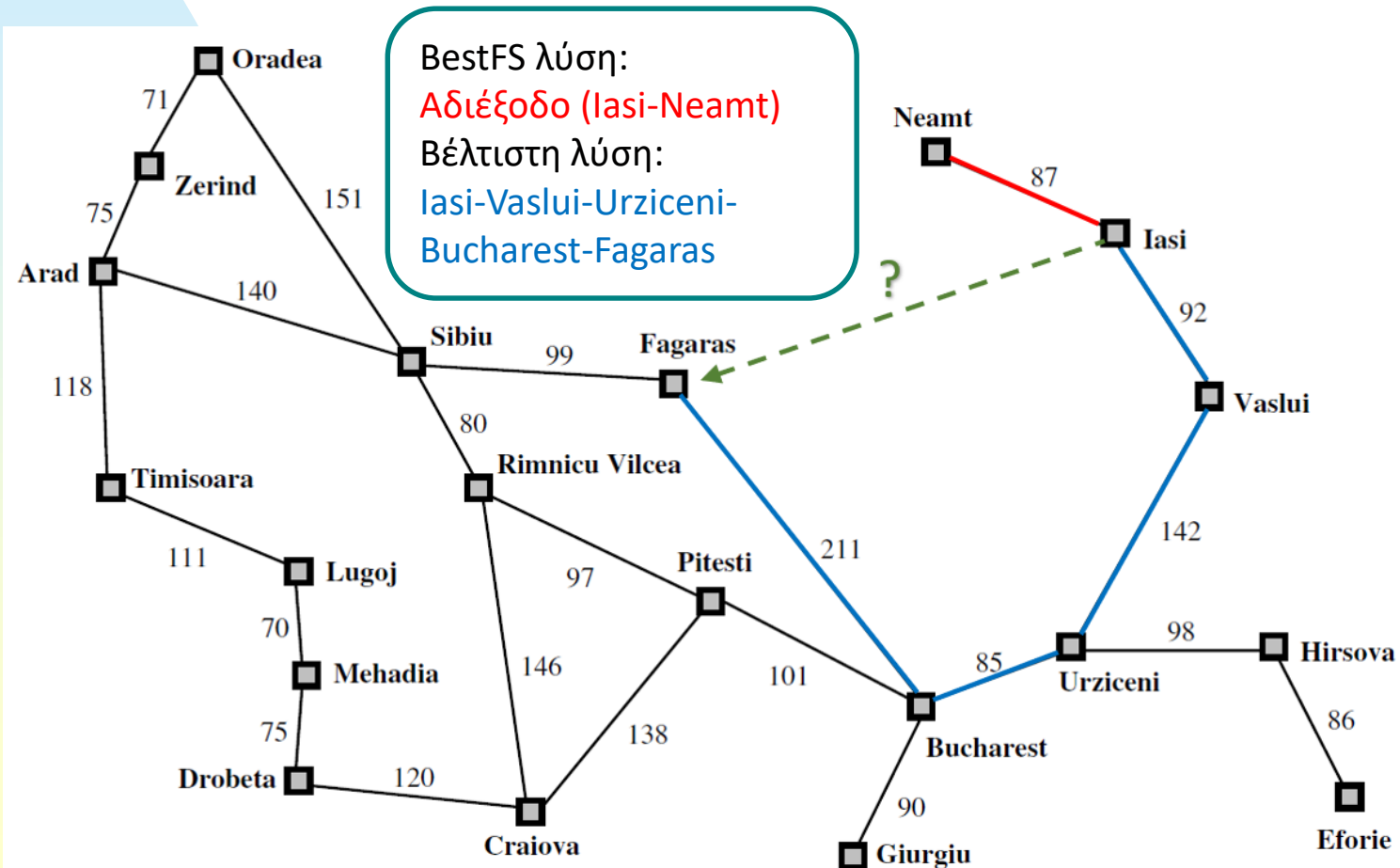
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 2

Διαδρομή από Iasi προς Fagaras.

Δεν είναι πλήρης



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Χαρακτηριστικά

- Είναι **πλήρης** μόνο σε πεπερασμένους χώρους καταστάσεων όπου γίνεται **έλεγχος** για ατέρμονους βρόχους.

Π.χ. διαδρομή Iasi -> Fagaras

- **Δεν** είναι βέλτιστη.
- Η **χρονική πολυπλοκότητα** είναι  $O(b^m)$ .

Μπορεί να χρειαστεί να επεκταθούν όλοι οι κόμβοι.

- Η **χωρική πολυπλοκότητα** είναι  $O(b^m)$ .

Το μέτωπο αναζήτησης αυξάνει με υψηλό ρυθμό όπως και ο απαιτούμενος χώρος για την αποθήκευσή του και ο χρόνος για την επεξεργασία των στοιχείων του.

Μια **καλά επιλεγμένη ευριστική συνάρτηση** μπορεί να μειώσει σημαντικά τις χωρικές/χρονικές απαιτήσεις.

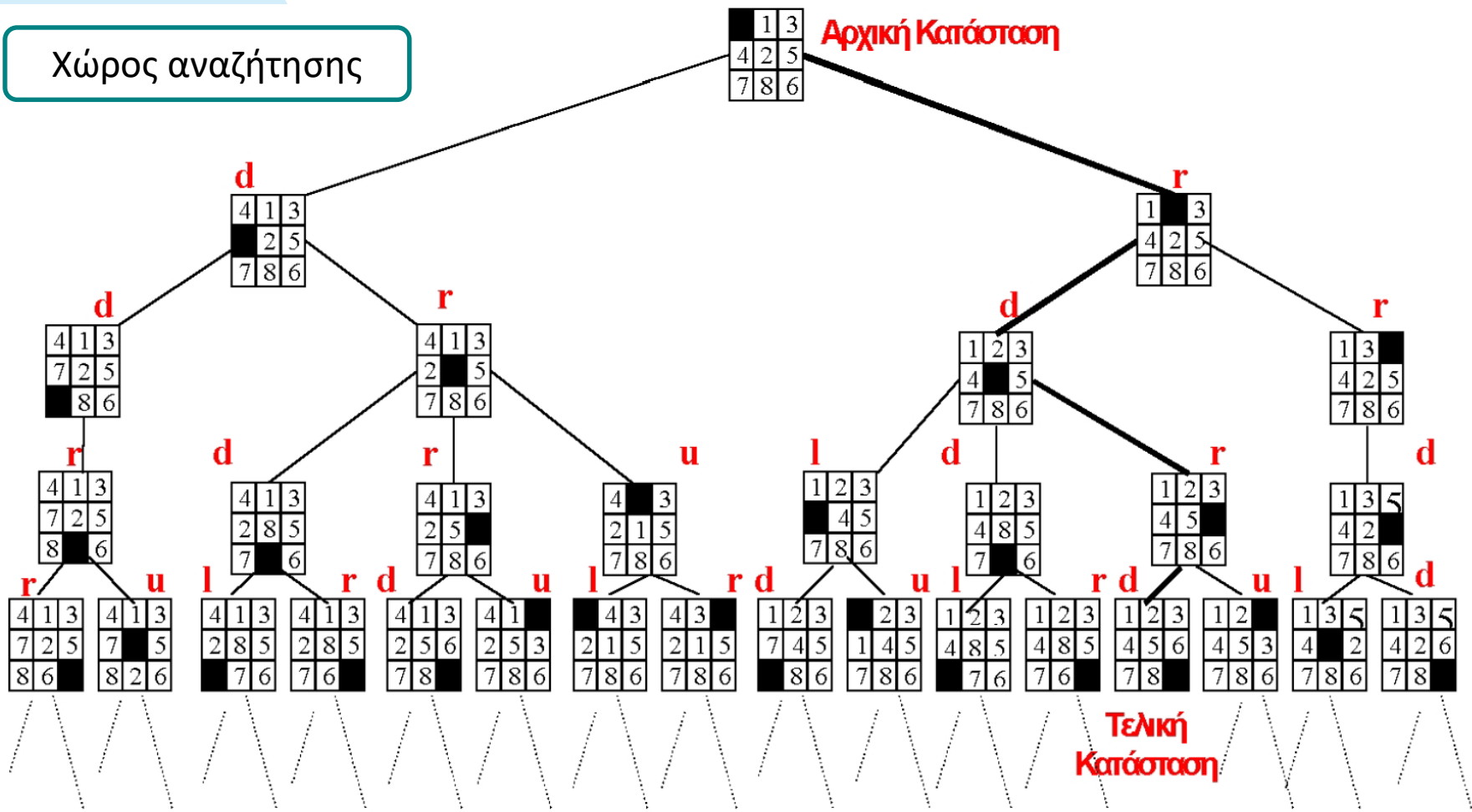
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 3

Πρόβλημα 8 πλακιδίων.

Χώρος αναζήτησης



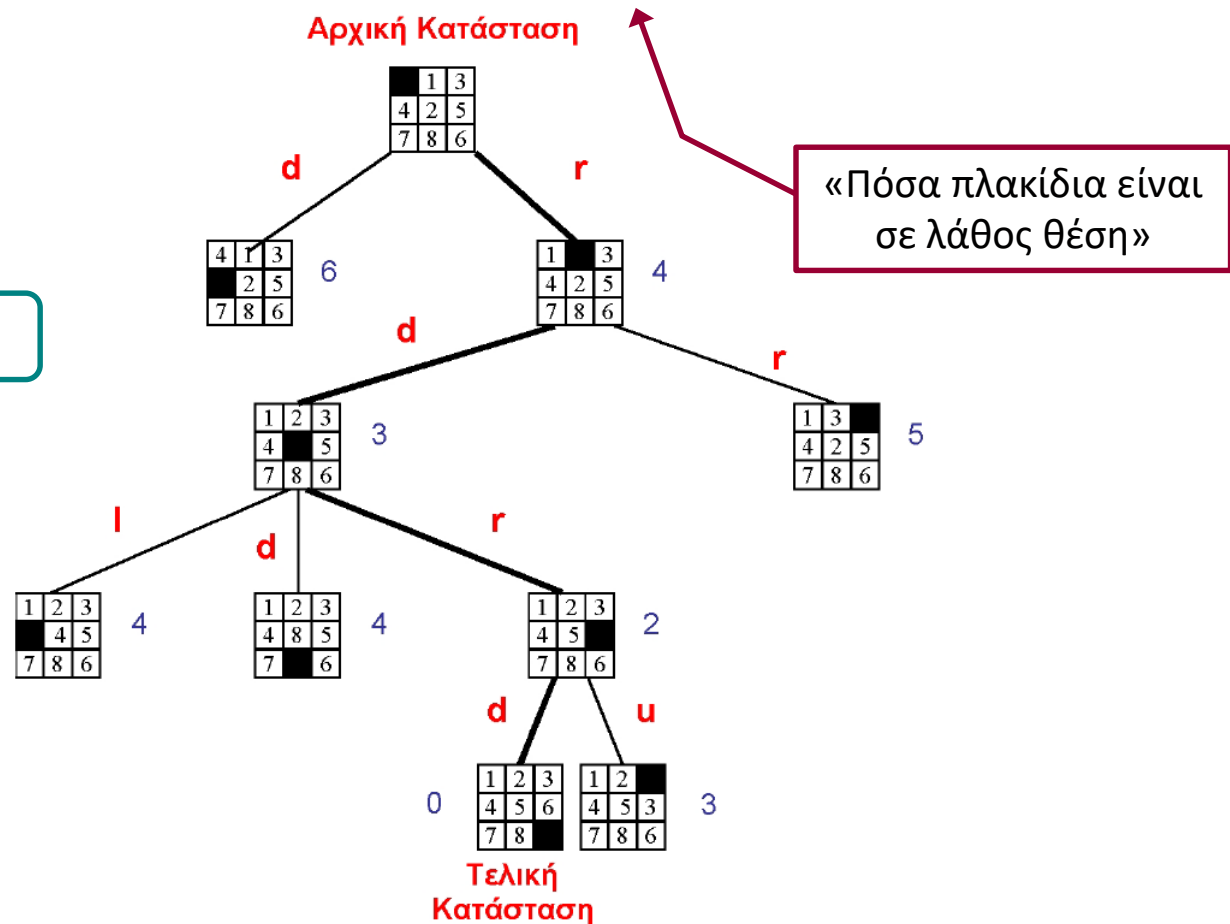
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 3

Πρόβλημα 8 πλακιδίων. Ευριστική συνάρτηση: **Manhattan** απόσταση.

Best FS





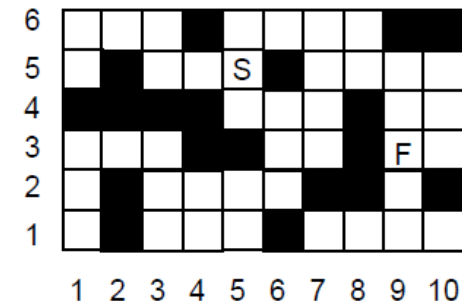
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο (best-first search)

### Παράδειγμα 4

Το πρόβλημα του λαβύρινθου.

Ευριστική συνάρτηση: **Manhattan** απόσταση.



Μέτωπο Αναζήτησης	Κλειστό Σύνολο	Κατάσταση	Παιδιά
<5-5>	<>	5-5	5-4 <sup>5</sup> ,5-6 <sup>7</sup> ,4-5 <sup>7</sup>
<5-4 <sup>5</sup> ,5-6 <sup>7</sup> ,4-5 <sup>7</sup> >	<5-5>	5-4	5-5 <sup>6</sup> ,6-4 <sup>4</sup>
<6-4 <sup>4</sup> ,5-5 <sup>6</sup> ,5-6 <sup>7</sup> ,4-5 <sup>7</sup> >	<5-5,5-4>	6-4	5-4 <sup>7</sup> ,6-3 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup>
<6-3 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,5-5 <sup>6</sup> ,5-6 <sup>7</sup> ,...>	<5-5,5-4,6-4>	6-3	6-4 <sup>4</sup> ,6-2 <sup>3</sup> ,7-3 <sup>2</sup>
<7-3 <sup>2</sup> ,6-2 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,5-5 <sup>6</sup> ,...>	<5-5,5-4,...>	7-3	6-3 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup>
<6-3 <sup>3</sup> ,6-2 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,5-5 <sup>6</sup> ,...>	<...,6-3,...>	6-3	Βρόχος
<6-2 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,5-5 <sup>6</sup> ,5-6 <sup>7</sup> ,...>	<...>	6-2	5-2 <sup>5</sup> ,6-3 <sup>3</sup>
<7-4 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,5-2 <sup>5</sup> ,...>	<...>	7-4	7-5 <sup>4</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,7-3 <sup>2</sup>
<7-3 <sup>2</sup> ,7-5 <sup>4</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,5-2 <sup>5</sup> ,...>	<...,7-3,...>	7-3	Βρόχος
<4-5 <sup>4</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,5-2 <sup>5</sup> ,...>	<...>	7-5	7-4 <sup>3</sup> ,8-5 <sup>3</sup> ,7-6 <sup>5</sup>
<8-5 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,...>	<...>	8-5	8-6 <sup>4</sup> ,7-5 <sup>4</sup> ,9-5 <sup>2</sup>
<9-5 <sup>2</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,6-4 <sup>4</sup> ,8-6 <sup>4</sup> ,...>	<...>	9-5	8-5 <sup>3</sup> ,9-4 <sup>1</sup>
<9-4 <sup>1</sup> ,8-5 <sup>3</sup> ,7-4 <sup>3</sup> ,...>	<...>	9-4	9-3 <sup>0</sup> ,9-5 <sup>2</sup> ,10-4 <sup>2</sup>
<9-3 <sup>0</sup> ,9-5 <sup>2</sup> ,10-4 <sup>2</sup> ,...>	<...>	9-3	ΤΕΛΙΚΗ ΚΑΤΑΣΤΑΣΗ
		ΤΕΛΟΣ	

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση $A^*$

### Γενικά

Συνδυασμός πλεονεκτημάτων **ομοιόμορφης** αναζήτησης και αναζήτησης **πρώτα στον καλύτερο**.

- Ομοιόμορφη αναζήτηση
  - Ελαχιστοποίηση του κόστους  $g(n)$  από την ρίζα προς τον τρέχοντα κόμβο.
  - Στις περισσότερες περιπτώσεις είναι **βέλτιστη** και **πλήρης** αλλά **τυφλή**.
- Αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο
  - Ελαχιστοποίηση εκτιμώμενου κόστους  $h(n)$  από τον τρέχοντα κόμβο προς τον κόμβο-στόχο.
  - Ευριστική αναζήτηση αλλά συνήθως είναι **μη βέλτιστη** και **μη πλήρης**.

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση $A^*$

### Μεθοδολογία

Υπολογισμός του κόστους σε κάποιον κόμβο ως συνδυασμός του κόστους μετάβασης στον κόμβο  $g(n)$  και του εκτιμώμενου κόστους μετάβασης από τον κόμβο στον στόχο  $h(n)$ .

$$f(n) = g(n) + h(n)$$

Το  $f(n)$  δίνει το εκτιμώμενο κόστος της φθηνότερης λύσης μέσω του κόμβου  $n$

Υπό συγκεκριμένες συνθήκες η αναζήτηση είναι **πλήρης** και **βέλτιστη**.

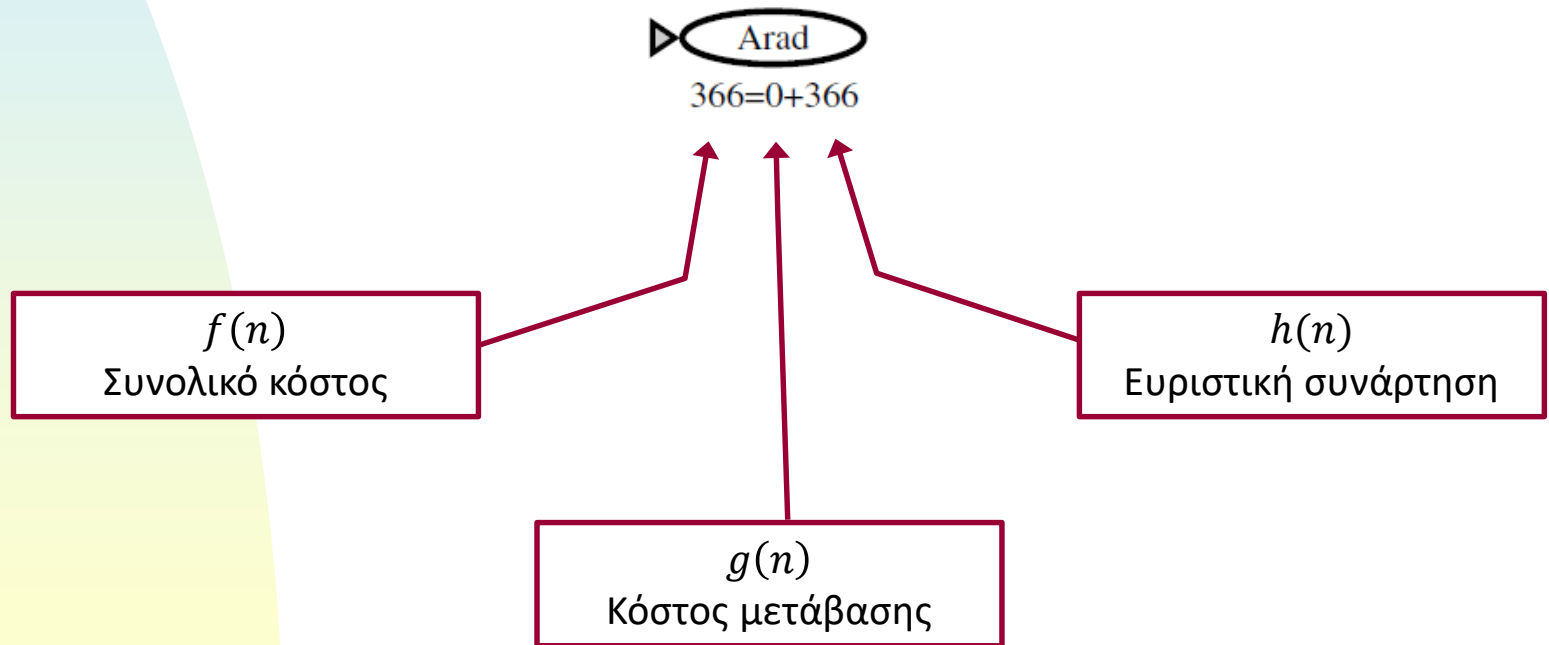
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest

Αρχική κατάσταση



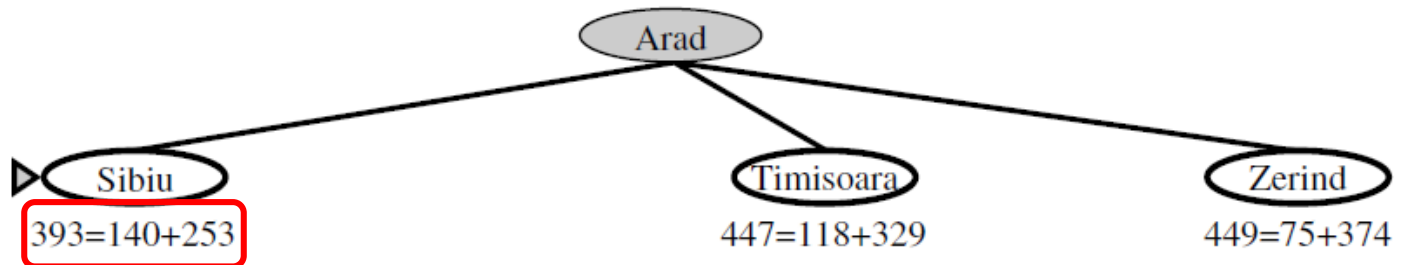
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest

Μετά την επέκταση της Arad



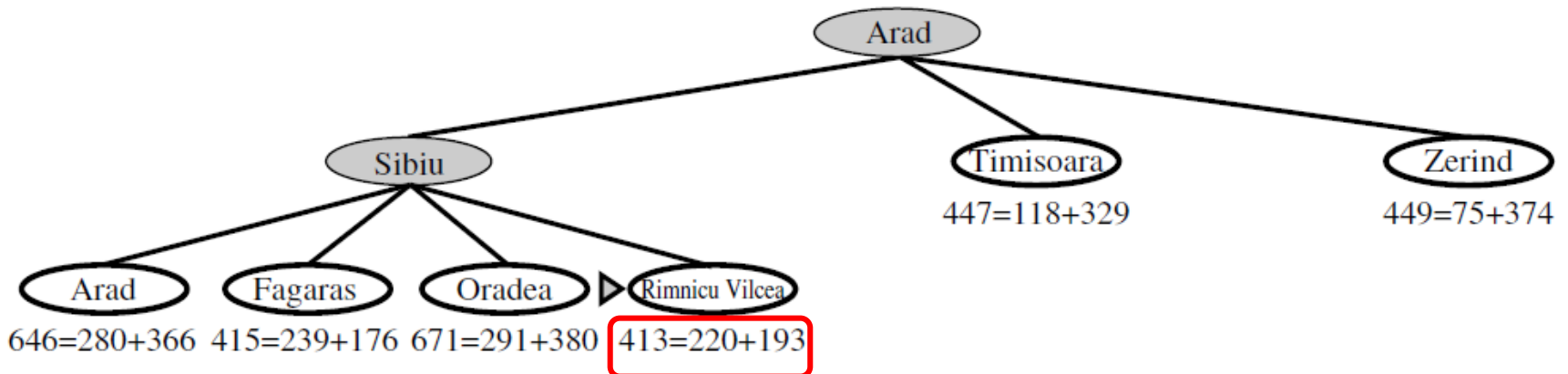
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest

Μετά την επέκταση της Sibiu



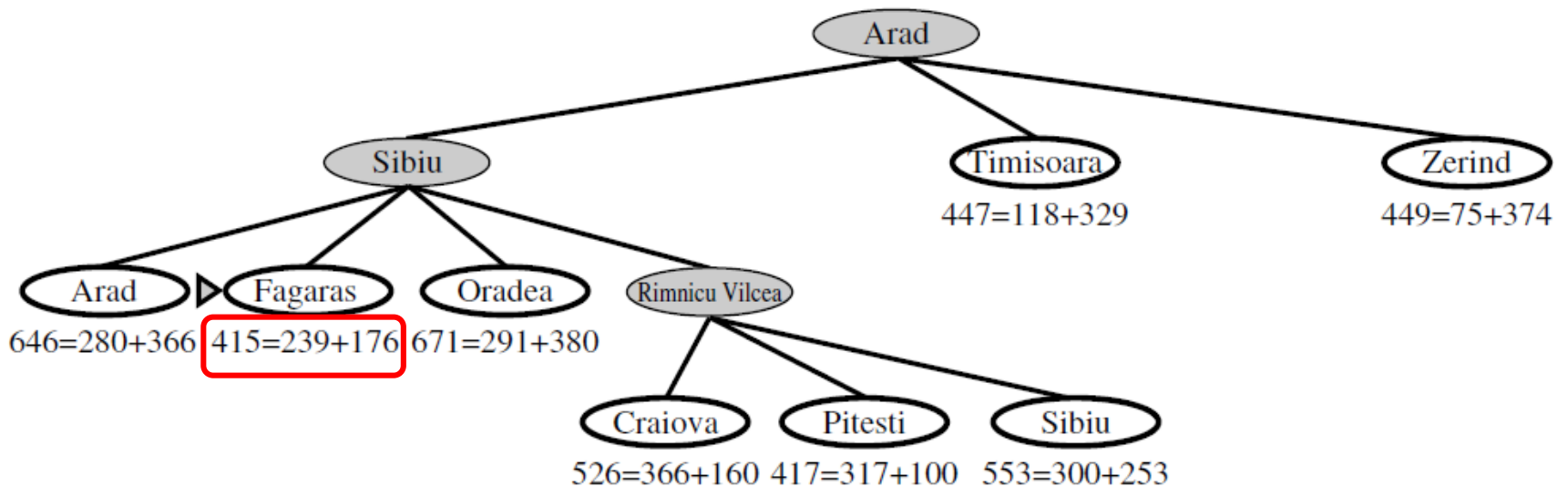
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest

Μετά την επέκταση της Rimnicu Vilcea



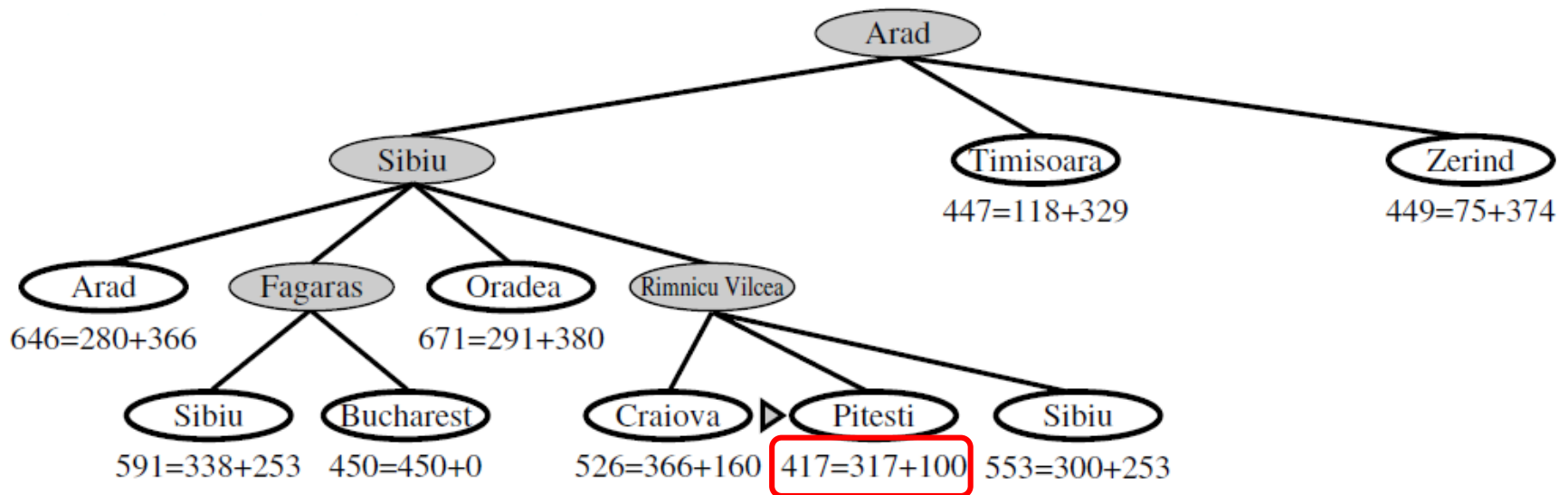
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest

Μετά την επέκταση της Fagaras





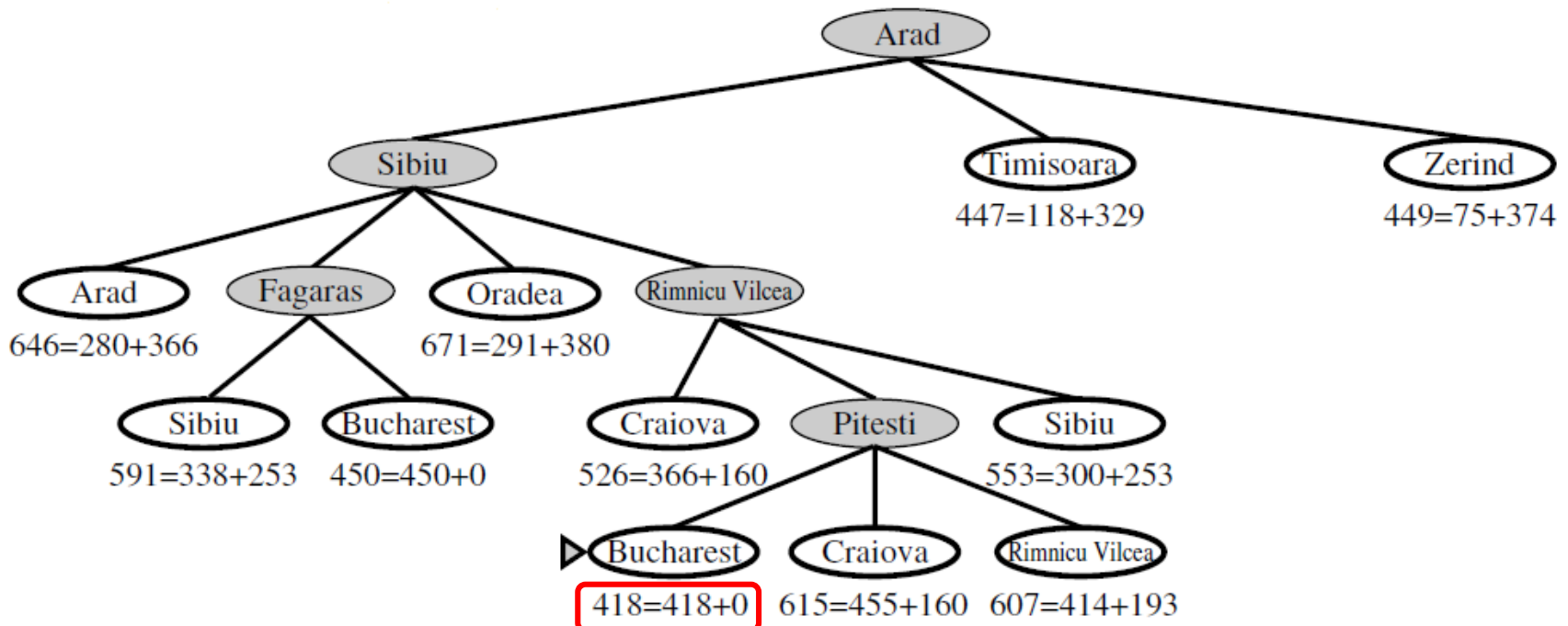
# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Παράδειγμα 1

Διαδρομή από Arad προς Bucharest

Μετά την επέκταση της Pitesti



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση $A^*$

1<sup>η</sup> συνθήκη βελτιστότητας (optimality conditions) για την  $h(n)$

- Πρέπει να είναι **παραδεκτή** (admissible) δηλαδή να **μην υπερεκτιμά** το κόστος επίτευξης του στόχου  $h(n)$ .

Π.χ. Η Ευκλείδεια απόσταση μεταξύ των πόλεων

(συντομότερη απόσταση ανάμεσά τους  $\Rightarrow$  όχι υπερεκτίμηση)

Οι παραδεκτοί ευριστικοί αλγόριθμοι είναι από την φύση τους «αισιόδοξοι» δηλαδή θεωρούν το κόστος της επίλυσης του προβλήματος **μικρότερο** από ότι είναι πραγματικά.

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση $A^*$

Η αναζήτηση  $A^*$  που χρησιμοποιεί τον αλγόριθμο TREE-SEARCH είναι **βέλτιστη** εάν η  $h(n)$  είναι **παραδεκτή**.

### Απόδειξη

Έστω μη βέλτιστος κόμβος  $G_2$  στο μέτωπο αναζήτησης

Έστω  $C^*$  το κόστος της βέλτιστης λύσης

Επειδή ο κόμβος  $G_2$  είναι μη βέλτιστος και  $h(G_2) = 0$  (κόμβος-στόχος)

είναι

$$f(G_2) = g(G_2) + h(G_2) = g(G_2) > C^*$$

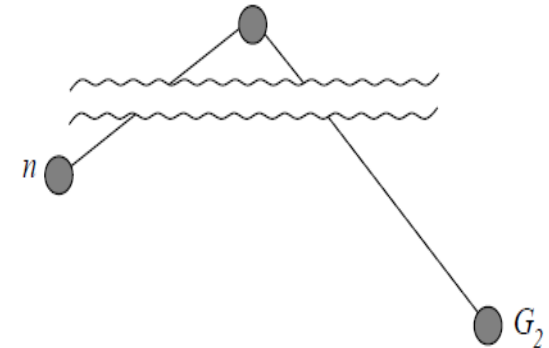
Έστω κόμβος  $n$  πάνω σε βέλτιστη διαδρομή λύσης

Αφού η  $h(n)$  δεν υπereκτιμά το κόστος (παραδεκτή)

$$f(n) = g(n) + h(n) \leq C^*$$

$$\text{Άρα } f(n) \leq C^* < g(G_2) = f(G_2)$$

συνεπώς ο κόμβος  $G_2$  δεν επιλέγεται για επέκταση



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

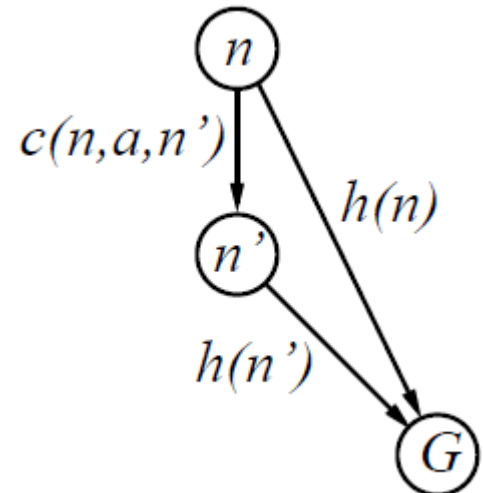
2<sup>η</sup> συνθήκη βελτιστότητας (optimality conditions) για την  $h(n)$

- Συνέπεια (consistency) ή μονοτονικότητα (monotonicity)

Για κάθε κόμβο  $n$  και για κάθε διάδοχο του κόμβο  $n'$  που παράγεται από κάποια ενέργεια  $a$  το εκτιμώμενο κόστος επίτευξης του στόχου  $h(n)$  **δεν είναι μεγαλύτερο** από το κόστος μετάβασης από το  $n$  στο  $n'$  συν το εκτιμώμενο κόστος επίτευξης του στόχου  $h(n')$

$$h(n) \leq c(n, a, n') + h(n')$$

Τριγωνική ανισότητα



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

2<sup>η</sup> συνθήκη βελτιστότητας (optimality conditions) για την  $h(n)$

- **Συνέπεια** (consistency) ή **μονοτονικότητα** (monotonicity)

Εάν η  $h(n)$  είναι συνεπής τότε

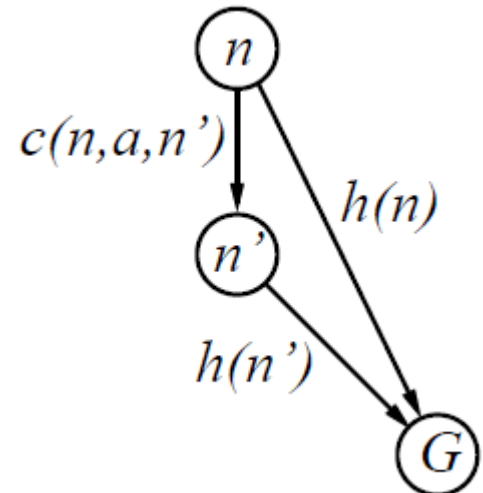
$$f(n') = g(n') + h(n')$$

$$= g(n) + c(n, a, n') + h(n')$$

$$\geq g(n) + h(n)$$

$$= f(n)$$

Οι τιμές της  $f(n)$  σε οποιαδήποτε  
διαδρομή είναι **μη-φθίνουσες**



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση $A^*$

### Ιδιότητες

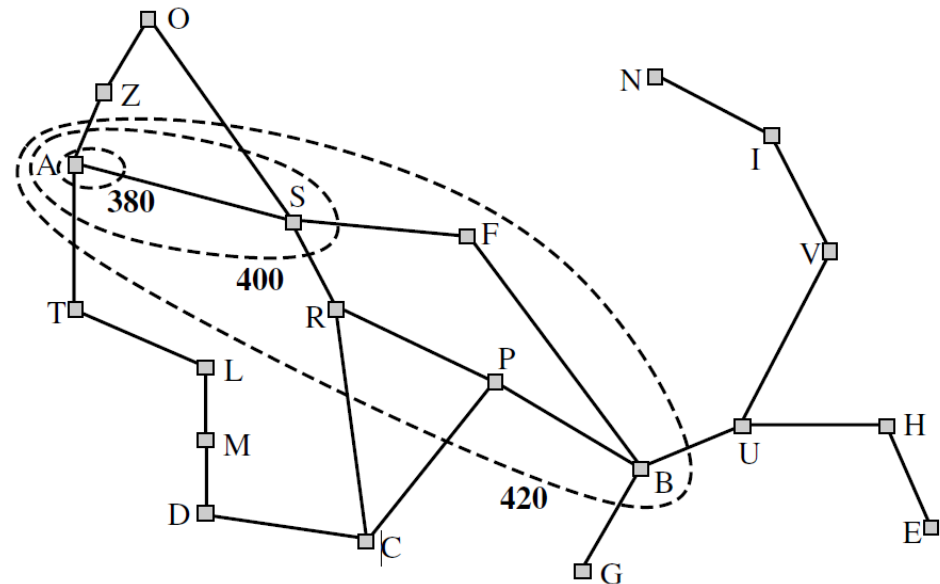
- Η ακολουθία των κόμβων που επεκτείνονται από την αναζήτηση  $A^*$  είναι σε **μη-φθίνουσα σειρά** της  $f(n)$ .
- Κάθε φορά που επιλέγεται ένας κόμβος  $n$  για επέκταση η **διαδρομή** προς αυτό τον κόμβο είναι **βέλτιστη**.
  - Δηλαδή, εάν υπήρχε άλλος κόμβος  $n'$  με μικρότερο κόστος τότε θα είχε επιλεγεί **πριν τον  $n$** , αφού η  $f(n)$  είναι μη-φθίνουσα.
- Συνεπώς, ο πρώτος κόμβος-στόχος που θα επιλεγεί θα είναι μια **βέλτιστη λύση**.
- Όλοι οι επόμενοι κόμβοι-στόχοι θα έχουν τουλάχιστον το **ίδιο ή μεγαλύτερο** κόστος

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Ιδιότητες

- Επειδή τα κόστη είναι σε **μη-φθίνουσα σειρά** μπορούν να σχεδιαστούν ισοϋψείς στον χώρο καταστάσεων
- Εντός κάθε ισοϋψούς οι κόμβοι έχουν τιμή μικρότερη ή ίση από την τιμή της



Χωρίς ευριστική συνάρτηση  
 $h(n) = 0$  (uniform cost search)  
οι ισοϋψείς είναι κυκλικές

# Ευριστική αναζήτηση

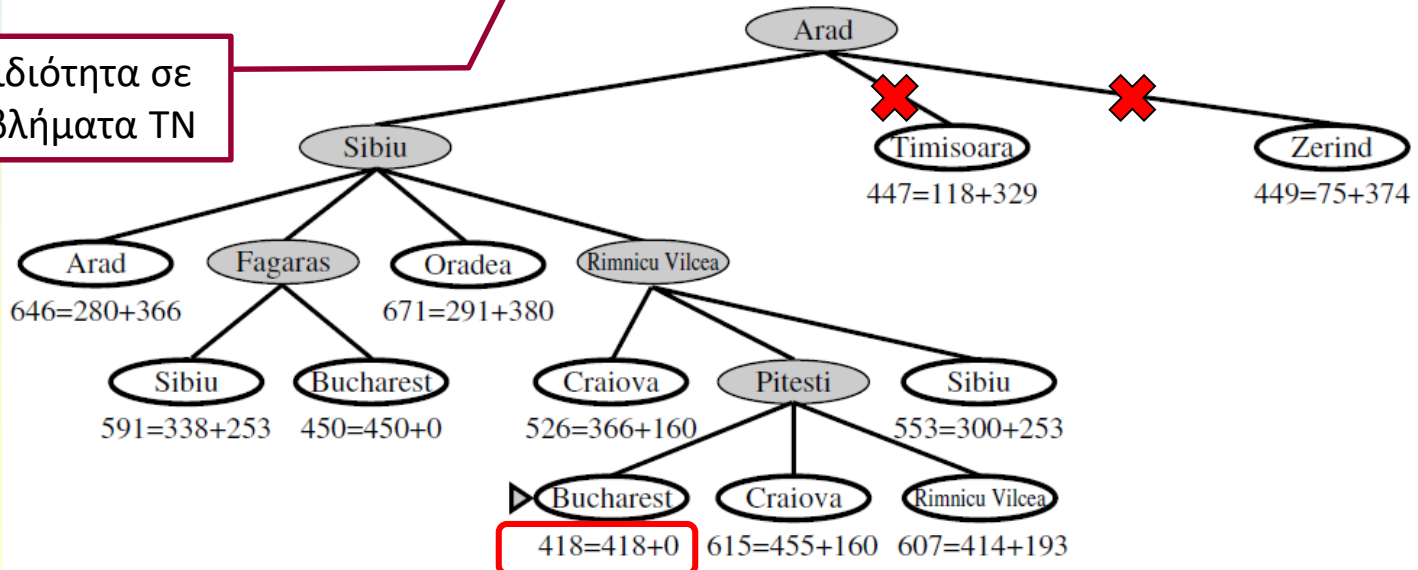
## ➤ Αναζήτηση A\*

### Ιδιότητες

- Ο αλγόριθμος επεκτείνει όλους τους κόμβους με  $f(n) < C^*$
- Μπορεί να επεκταθούν ορισμένοι κόμβοι με  $f(n) = C^*$  πριν επιλεγεί ένας κόμβος- στόχος (από αυτούς)

Δεν επεκτείνονται κόμβοι με  $f(n) > C^*$

Σημαντική ιδιότητα σε πολλά προβλήματα ΤΝ





# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Αναζήτηση A\*

### Χαρακτηριστικά

- Είναι **πλήρης** μέθοδος σε πεπερασμένους χώρους καταστάσεων
- Είναι **βέλτιστη** καθώς λόγω της συνέπειας της οι τιμές της  $f(n)$  σε οποιαδήποτε διαδρομή είναι **μη-φθίνουσες**
- Το πλήθος των κόμβων ακόμη και μέσα στον χώρο αναζήτησης της εκάστοτε ισοϋψούς αυξάνεται εκθετικά με το μήκος της λύσης
- Η χρήση μιας **καλή ευριστικής συνάρτηση** είναι σημαντική
- Οι **χωρικές** απαιτήσεις είναι και πάλι πολύ μεγάλες (τάξης  $O(b^m)$ )
- Δεν είναι χρήσιμη για προβλήματα μεγάλης κλίμακας
- Υπάρχουν **παραλλαγές** που αντιμετωπίζουν τα παραπάνω εμπόδια
  - Recursive Best-First search (RBFS)
  - Iterative Deepening A\* (IDA\*)
  - Memory-bounded A\* (MA\*)
  - Simple Memory-bounded A\* (SMA\*)

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

### Πρόβλημα 8 πλακιδίων

7	2	4
5		6
8	3	1

	1	2
3	4	5
6	7	8

Παράγοντας διακλάδωσης:  $\sim 3$

(4 για το κεντρική θέση, 2 για γωνιακές θέσεις, 3 για τις υπόλοιπες)

Μέσο κόστος λύσης: 22 βήματα

Εξαντλητική TREE-SEARCH σε βάθος 22:  $3^{22} \approx 3.1 \times 10^{10}$  καταστάσεις

Στην πραγματικότητα προκύπτουν μόνο  $9!/2 = 181440$  διαφορετικές καταστάσεις

Για πρόβλημα 15 πλακιδίων:  $10^{13}$  διαφορετικές καταστάσεις

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

Πρόβλημα 8 πλακιδίων

7	2	4
5		6
8	3	1

	1	2
3	4	5
6	7	8

### 1<sup>η</sup> Ευριστική συνάρτηση

$h_1$  = το πλήθος των πλακιδίων σε λάθος θέση

Στο παράδειγμα είναι  $h_1 = 8$

**Παραδεκτή:** κάθε λάθος τοποθετημένο πλακίδιο πρέπει να μετακινηθεί τουλάχιστον μια φορά. Δηλαδή, θα χρειαστούμε **τουλάχιστον** τόσες κινήσεις όσα είναι τα εκτός θέσεως πλακίδια (η  $h_1$  **υποεκτιμά** τον αριθμό των απαιτούμενων κινήσεων).

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

Πρόβλημα 8 πλακιδίων

7	2	4
5		6
8	3	1

	1	2
3	4	5
6	7	8

## 2<sup>η</sup> Ευριστική συνάρτηση

$h_2$  = το άθροισμα των αποστάσεων των πλακιδίων από την σωστή τους θέση

Στο παράδειγμα, για Manhattan απόσταση, είναι

$$h_2 = 3 + 1 + 2 + 2 + 2 + 3 + 3 + 2 = 18$$

**Παραδεκτή:** κάθε λάθος τοποθετημένο πλακίδιο πρέπει να μετακινηθεί τουλάχιστον τόσα πλακίδια, ένα σε κάθε βήμα (η  $h_2$  **υποεκτιμά** τον αριθμό των απαιτούμενων κινήσεων).

Πραγματικό κόστος 26

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

### Κυριαρχία

Μια ευριστική συνάρτηση  $h_2$  **κυριαρχεί** έναντι κάποιας  $h_1$  εάν

$$h_2(n) \geq h_1(n) \text{ για όλους τους κόμβους } n$$

Π.χ. στο πρόβλημα των 8 πλακιδίων η

$h_2$ : συνολική Manhattan απόσταση

κυριαρχεί πάνω στην

$h_1$ : πλήθος λάθος τοποθετημένων πλακιδίων

Εάν η  $h_2$  είναι παραδεκτή και κυριαρχεί στην  $h_1$  τότε  
είναι πάντοτε **προτιμότερη επιλογή**

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

### Κυριαρχία

Η κυριαρχία συνεπάγεται αποτελεσματικότητα

Η αναζήτηση  $A^*$  με την  $h_2$  δεν θα επεκτείνει ποτέ περισσότερους κόμβους απ' ότι με την  $h_1$

Πράγματι, στην αναζήτηση  $A^*$  θα επεκταθεί κάθε κόμβος με  $f(n) < C^*$ .  
Δηλαδή,

$$\begin{aligned} f(n) < C^* &\Rightarrow \\ g(n) + h(n) < C^* &\Rightarrow \\ h(n) < C^* - g(n) \end{aligned}$$

Οπότε, επειδή  $h_2(n) > h_1(n)$ , κάθε κόμβος που θα επεκταθεί χρησιμοποιώντας την  $h_2$  θα επεκταθεί **σίγουρα** και χρησιμοποιώντας την  $h_1$  (όπου πιθανόν να επεκταθούν και κάποιοι ακόμη).

Είναι γενικά προτιμότερη η χρήση ευριστικών συναρτήσεων με μεγαλύτερη τιμή  
αρκεί να είναι συνεπείς και με ικανοποιητικό υπολογιστικό κόστος

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

### Απόδοση

Ένας τρόπος προσδιορισμού της ποιότητας μιας ευριστικής συνάρτησης είναι ο **δραστικός παράγοντας διακλάδωσης  $b^*$** .

Για

$h$ : επιλεγμένη ευριστική συνάρτηση του  $A^*$

$N$ : πλήθος κόμβων που παράγονται

$d$ : μέγιστο βάθος αναζήτησης

το  $x = b^*$  είναι η λύση της εξίσωσης

$$x^d + x^{d-1} + \dots + x^2 + x - N = 0$$

- Μια ευριστική συνάρτηση  $h$  είναι **αποδοτική** για τιμές  $b^*$  κοντά στο 1
- Εάν η  $h_2$  κυριαρχεί πάνω στην  $h_1$  τότε

$$b^*(h_2) \leq b^*(h_1)$$

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

### Απόδοση – Παράδειγμα προβλήματος 8 πλακιδίων

	Κόστος αναζήτησης (κόμβοι)			Δραστικός παράγοντας διακλάδωσης $b^*$		
$d$	IDS	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$	IDS	$A^*(h_1)$	$A^*(h_2)$
2	10	6	6	2.45	1.79	1.79
4	112	13	12	2.87	1.48	1.45
6	680	20	18	2.73	1.34	1.30
8	6384	39	25	2.80	1.33	1.24
10	47127	93	39	2.79	1.38	1.22
12	364404	227	73	2.78	1.42	1.24
14	3473941	539	113	2.83	1.44	1.23
16	–	1301	211	–	1.45	1.25
18	–	3056	363	–	1.46	1.26
20	–	7276	676	–	1.47	1.27
22	–	18094	1219	–	1.48	1.28
24	–	39135	1641	–	1.48	1.26

$d$ : βάθος λύσης

IDS: Επαναληπτική αναζήτηση εμβάθυνσης (iterative deepening search)

$h_1$ : πλήθος λάθος τοποθετημένων πλακιδίων

$h_2$ : συνολική Manhattan απόσταση



# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

Εξαγωγή μέσω τεχνικών χαλάρωσης

**Χαλαρό πρόβλημα:** η περιγραφή του προβλήματος με λιγότερους περιορισμούς

Παράδειγμα 8 πλακιδίων

- **Αρχικό πρόβλημα:** «ένα πλακίδιο μπορεί να μετακινηθεί από την θέση  $p$  στην θέση  $q$  εάν το  $p$  βρίσκεται δίπλα στο  $q$  και η θέση  $q$  είναι κενή»
- **Χαλαρό πρόβλημα-1:** «ένα πλακίδιο μπορεί να μετακινηθεί από την θέση  $p$  στην θέση  $q$  εάν το  $p$  βρίσκεται δίπλα στο  $q$ »
- **Χαλαρό πρόβλημα-2:** «ένα πλακίδιο μπορεί να μετακινηθεί από την θέση  $p$  στην θέση  $q$  εάν η θέση  $q$  είναι κενή»
- **Χαλαρό πρόβλημα-3:** «ένα πλακίδιο μπορεί να μετακινηθεί από την θέση  $p$  στην θέση  $q$ »

Αντιστοιχεί στην  $h_2$

Αντιστοιχεί στην  $h_1$

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

### Χαρακτηριστικά τεχνικών χαλάρωσης

- Η **επακριβής συνάρτηση κόστους** του χαλαρού προβλήματος είναι συχνά μια **καλή (παραδεκτή) ευριστική συνάρτηση** του αρχικού προβλήματος
- Το βέλτιστο κόστος λύσης του χαλαρού προβλήματος **δεν είναι μεγαλύτερο** από το βέλτιστο κόστος λύσης του αρχικού προβλήματος

Η λύση στο χαλαρό πρόβλημα να μπορεί να υπολογιστεί απευθείας (χωρίς αναζήτηση)



Αποτελεσματική ευριστική συνάρτηση

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Ευριστικές συναρτήσεις

**Σύνθετη (composite) ευριστική συνάρτηση**

Έστω ότι υπάρχουν πολλαπλές **παραδεκτές** ευριστικές συναρτήσεις

$$h_1, h_2, \dots, h_m$$

που καμία δεν κυριαρχεί πάνω σε όλες τις άλλες

Τότε η **σύνθετη** ευριστική συνάρτηση

$$h(n) = \max(h_1(n), h_2(n), \dots, h_m(n))$$

είναι

- **Παραδεκτή**
- **Κυριαρχεί πάνω** στις συναρτήσεις  $h_1, h_2, \dots, h_m$

# Ευριστική αναζήτηση

## ➤ Σύνοψη

Οι ευριστικές συναρτήσεις εκτιμούν το κόστος των συντομότερων διαδρομών

Μια κατάλληλη ευριστική συνάρτηση μπορεί να μειώσει σημαντικά το κόστος αναζήτησης

Χρησιμοποιούνται το κόστος  $g(n)$  από την ρίζα προς τον τρέχοντα κόμβο και το κόστος  $h(n)$  από τον τρέχοντα κόμβο προς τον κόμβο-στόχο

Η **αναζήτηση πρώτα στον καλύτερο** επεκτείνει τον κόμβο με το χαμηλότερο κόστος  $h(n)$

- Δεν είναι πλήρης ούτε πάντα βέλτιστη

Η **αναζήτηση  $A^*$**  επεκτείνει τον κόμβο με το χαμηλότερο άθροισμα  $g(n) + h(n)$

- πλήρης και βέλτιστη εάν το  $h$  είναι παραδεκτό (δηλαδή  $h \leq h^*$ )
- η πολυπλοκότητα του χώρου εξακολουθεί να αποτελεί πρόβλημα

Αποδεκτές ευριστικές συναρτήσεις μπορούν να προκύψουν από ακριβείς λύσεις **χαλαρών προβλημάτων**