

ΜΥΕ003: Ανάκτηση Πληροφορίας

Διδάσκουσα: Ευαγγελία Πιτουρά

Κεφάλαιο 2: Κατασκευή Λεξιλογίου Όρων.

Λίστες Καταχωρήσεων.

Ακαδημαϊκό Έτος 2021-2022

Βασική Ορολογία

- **Αντεστραμμένο ευρετήριο** (Inverted index)
- **Λίστες καταχωρήσεων** (posting lists) – μία για κάθε όρο
 - Καταχώρηση – ένα στοιχείο της λίστας
 - ✓ Κάθε λίστα είναι διατεταγμένη με το DocID
- **Λεξιλόγιο** (Vocabulary): το σύνολο των όρων
- **Λεξικό** (Dictionary) δομή δεδομένων για τους όρους
 - ✓ Αρχικά ας θεωρήσουμε αλφαβητική διάταξη

Το δημιουργούμε από πριν, θα δούμε πως

Τι άλλο θα δούμε σήμερα;

Προ-επεξεργασία για τη δημιουργία του
λεξιλογίου όρων

Ακολουθία εγγράφων

Έγγραφο 1 (d1) : Το Παν. Ιωαννίνων ιδρύθηκε το 1970.

Έγγραφο 2 (d2) : Τα Ιωάννινα είναι η μεγαλύτερη πόλη της Ηπείρου.

Έγγραφο 3 (d3) : Η πτυχιακή εξεταστική στο Τμήμα Μηχ. Η/Υ και Πληροφορικής θ' αρχίσει την 1^η Φεβρουαρίου.

Έγγραφο 4 (d4) : Οι μαθητές των Ιωαννίνων άριστευσαν στις εξετάσεις για την εισαγωγή στα Πανεπιστήμια.

Έγγραφο 5 (d5): Το 2017 ιδρύθηκε Πολυτεχνική Σχολή στο ΠΙ.



Τους όρους που θα εισάγουμε στο ευρετήριο

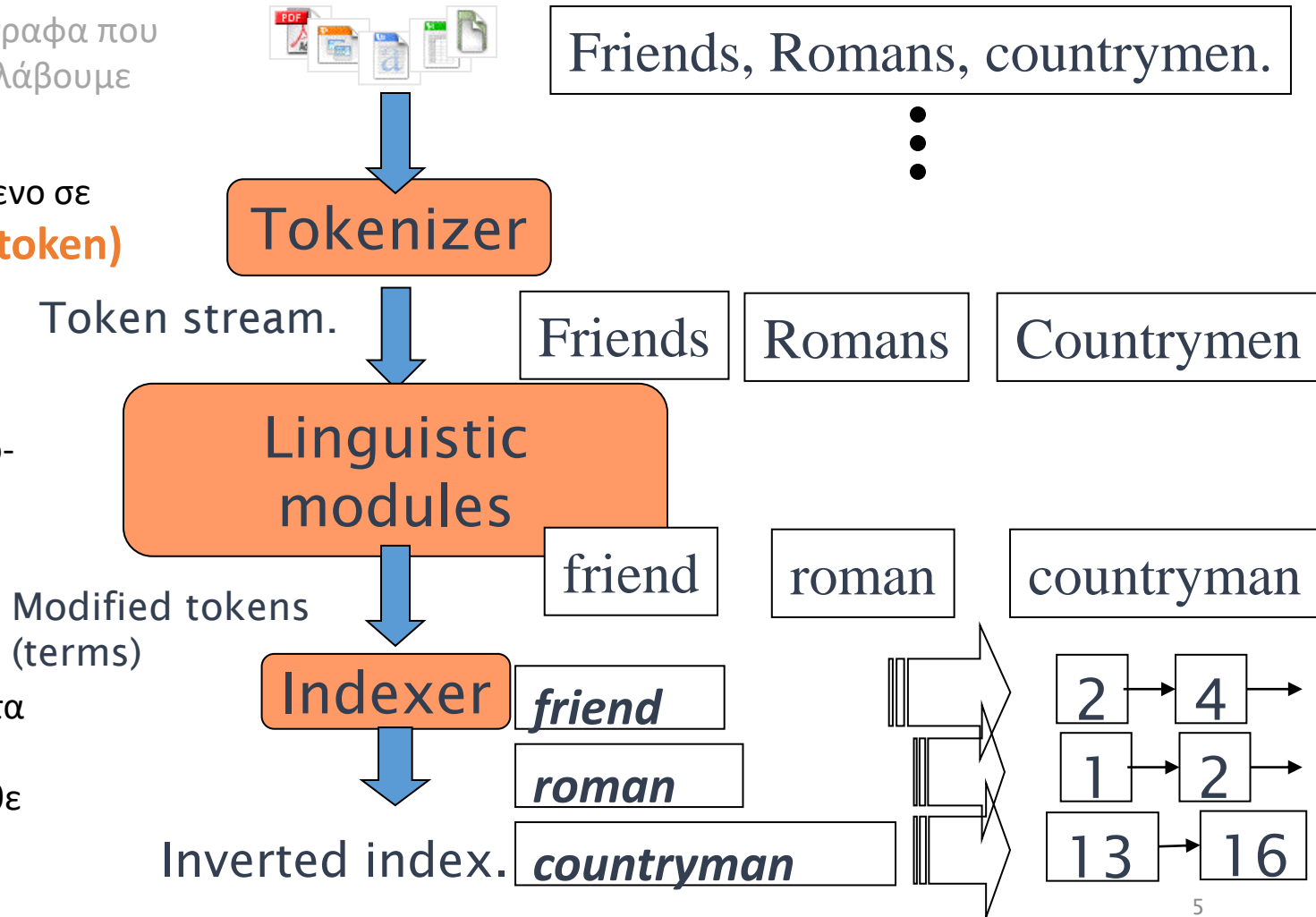
Τα βασικά βήματα για την κατασκευή του ευρετηρίου

1. Συλλέγουμε τα έγγραφα που θέλουμε να συμπεριλάβουμε στο ευρετήριο

2. Διαιρούμε το κείμενο σε γλωσσικά σύμβολα (**token**)

3. Γλωσσολογική προεπεξεργασία των συμβόλων

4. Ευρετηριάζουμε τα έγγραφα στα οποία περιλαμβάνεται κάθε όρος



Parsing

Λήψη της ακολουθίας χαρακτήρων ενός εγγράφου

Ποια είναι τα θέματα;

- Σε τι format?
 - pdf/word/excel/html ή και zip
 - Αν σε δυαδική μορφή - χρήση αποκωδικοποιητή (decoder) ώστε ακολουθία χαρακτήρων
- Σε ποια φυσική γλώσσα?
- Σε διαφορετικές κωδικοποιήσεις (σύνολο χαρακτήρων/character set)
 - Π.χ., UTF-8

Parsing

- Να αγνοήσουμε τα ειδικά σύμβολα (mark up)
 - JSON, XML
 - `&` -> `&` (XML)

Complications: Format/language

- Τα έγγραφα για τα οποία κατασκευάζουμε το ευρετήριο μπορεί να είναι γραμμένα σε διαφορετικές γλώσσες το καθένα
 - Στο ίδιο ευρετήριο μπορεί να υπάρχουν όροι από πολλές γλώσσες
- Πολλαπλές γλώσσες/format μπορεί να εμφανίζονται και σε ένα έγγραφο ή στα τμήματά του
 - *French email στα Γαλλικά με pdf attachment στα Γερμανικά.*

❖ Πως θα το καταλάβουμε;

Πρόβλημα ταξινόμησης (classification) αλλά στην πράξη συνήθως επιλογή από το χρήστη, χρήση μετα-δεδομένων αρχείου κλπ

Όχι πάντα γραμμική ακολουθία χαρακτήρων

ك ت ا ب ء ← كِتَابٌ
 un b ā t i k
 /kitābun/ 'a book'

Αραβικά: δισδιάστατη ακολουθία χαρακτήρων και χαρακτήρες σε μεικτή σειρά (φωνήεντα διακριτικά σημεία πάνω και κάτω από τα γράμματα, μεταλλάξεις όπως συνδυάζονται)

Από δεξιά στα αριστερά

Η αντίστοιχη **ακουστική** γραμμική ακολουθία

Πιθανή απουσία φωνηέντων (τα σύντομα απουσιάζουν ή εμφανίζονται κατά βούληση)

Μονάδα εγγράφου

Ποια θεωρείται η *μονάδα εγγράφου* που βάζουμε στο ευρετήριο;

- Ένα αρχείο;
- Ένα email; (από τα πολλά στο ένα αρχείο του mbox)
- Ένα email με 5 συνημμένα έγγραφα (attachments); Αν το 1 συνημμένο σε μορφή zip;
- Ανάποδα: εργαλεία χωρίζουνε ένα αρχείο σε πολλά, (PPT ή LaTeX σε πολλαπλές HTML σελίδες) ίσως ένωση τους

Μονάδα εγγράφου

Αναλυτικότητα ευρετηρίασης (indexing granularity)

Π.χ., ποια πληροφορία για ένα βιβλίο έχουμε στο ευρετήριο (σε επίπεδο κεφαλαίου, παραγράφου, πρότασης;)

Ακρίβεια/ανάκληση

Προσέγγιση 1: Μονάδα = κεφάλαιο

Προσέγγιση 2: Μονάδα = βιβλίο

Πρόβλημα με μεγάλα έγγραφα, θα δούμε πληροφορία εγγύτητας

ΣΥΜΒΟΛΑ (Tokens) και ΟΡΟΙ (TERMS)

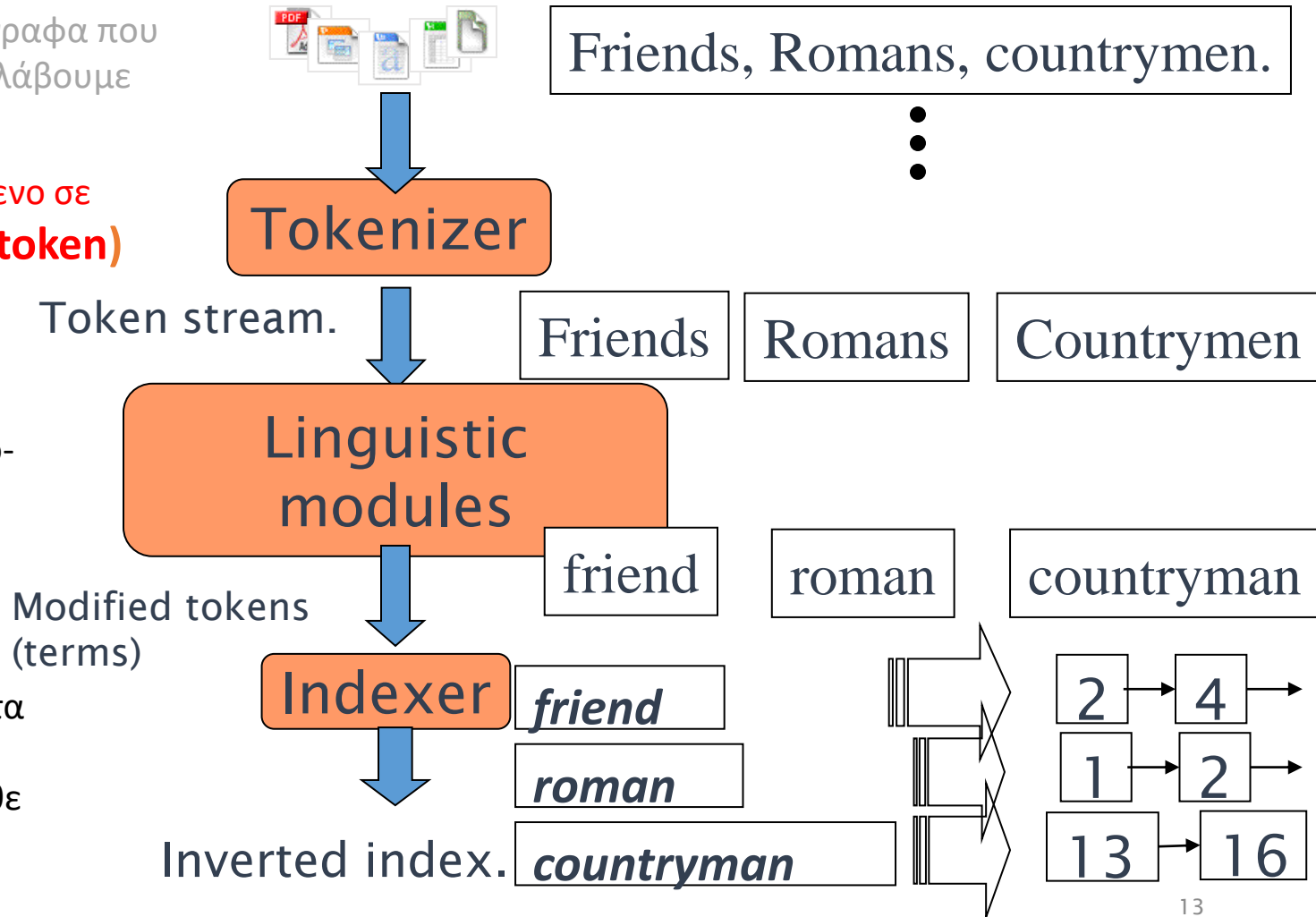
Τα βασικά βήματα για την κατασκευή του ευρετηρίου

1. Συλλέγουμε τα έγγραφα που θέλουμε να συμπεριλάβουμε στο ευρετήριο

2. Διαιρούμε το κείμενο σε γλωσσικά σύμβολα (**token**)

3. Γλωσσολογική προεπεξεργασία των συμβόλων

4. Ευρετηριάζουμε τα έγγραφα στα οποία περιλαμβάνεται κάθε όρος



Tokenization – Διαίρεση σε Σύμβολα

- Είσοδος: “*Friends, Romans, Countrymen*”
- Έξοδος: Tokens
 - *Friends*
 - *Romans*
 - *Countrymen*
- Ένα σύμβολο (**token**) είναι μια ακολουθία από χαρακτήρες σε ένα κείμενο (που είναι ομαδοποιημένοι ως μια χρήσιμη σημασιολογικά μονάδα)
- Κάθε τέτοιο token είναι υποψήφιο για να εισαχθεί στο ευρετήριο μετά από περαιτέρω επεξεργασία

Tokenization – Διαίρεση σε Σύμβολα

- **Token** (λεκτική μονάδα)
- **Type** (τύπος) μία ομάδα (κλάση) από tokens που αποτελείται από την ίδια ακολουθία χαρακτήρων
- **Term** (όρος) συχνά κανονικοποιημένος τύπος που εισάγεται στο ευρετήριο του συστήματος

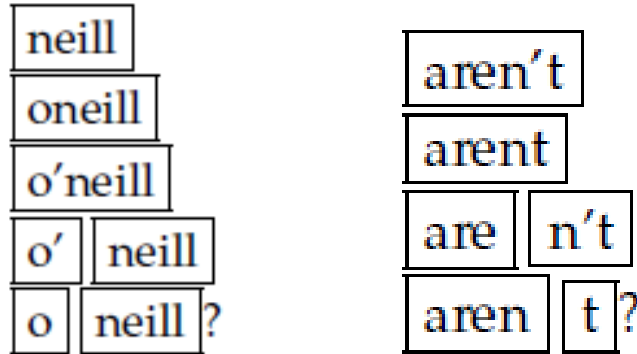
Παράδειγμα: to sleep perchance to dream

Tokenization – Διαίρεση σε Σύμβολα

Αλλά ποια είναι τα κατάλληλα tokens;

Αρκεί να χωρίσουμε το κείμενο στα κενά και στα σημεία στίξης;
Εξαρτάται από τη γλώσσα

- Αγγλικά: απόστροφος (σύντμηση και γενική κτητική)
 - *Finland's capital* → *Finland? Finlands? Finland's?*
 - *Mr. O' Neill thinks that the boys' stories about Chile's capital aren't amusing*



- καθορίζουν ποιες *Boolean* ερωτήσεις θα απαντούν
πχ *neill AND capital*, *o'neill AND capital*

Την ίδια πολιτική και στην ερώτηση και στο κείμενο

Tokenization: Θέματα

- **Ενωτικό (hyphen):**

- (συνένωση λέξεων ως επωνυμίες) **Hewlett-Packard** → **Hewlett** και **Packard** ως δύο tokens ?
- (ομαδοποίηση λέξεων) **state-of-the-art** ή **the-hold-him-back-and-drag-him-away maneuver** (να διασπάσουμε την ακολουθία;)
- (χωρισμός φωνηέντων) **co-education** (ως μια λέξη;)
- **lowercase, lower-case, lower case ?**
(ως πρόβλημα ταξινόμησης, απλοί ευριστικοί κανόνες, κλπ)

- **Διάσπαση στο κενό σύμβολο**

- **San Francisco, Los Angeles York University vs New York University** (διάσπαση ονομάτων) αλλά πως μπορούμε να το καταλάβουμε;
- Συχνά και τα δύο **white space, white-space** και **whitespace**
- Επίσης, ημερομηνίες και αριθμοί τηλεφώνου
- Ή και συνδυασμός
 - **San Francisco-Los Angeles**

- ✓ **lower case, lower-case, lowercase:** αν θέλουμε να επιστρέφουν το ίδιο αποτέλεσμα?
Ως φράσεις (το 3^ο δύσκολο)
- ✓ Μερικά ειδικά συστήματα ζητούν οι χρήστες πάντα το ‘-’ στην ερώτηση όταν θέλουν να εξεταστούν όλες οι περιπτώσεις
- ✓ Την ίδια πολιτική και στην ερώτηση και στο κείμενο

Tokenization: Αριθμοί

- **3/12/91** **Mar. 12, 1991** **12/3/91**
- **55 B.C.**
- **B-52**
- **My PGP key is 324a3df234cb23e**
- **(800) 234-2333**
 - Συχνά περιέχουν ενδιάμεσα κενά
 - Τα παλιότερα συστήματα μπορεί να μη έβαζαν στο ευρετήριο τους αριθμούς
 - Συχνά όμως είναι χρήσιμοι, πχ αναζήτηση για κώδικες λάθους error codes/stacktraces στο web, IP διευθύνσεις, package tracking numbers
 - (Χρήση n-grams)
 - Ευρετηριοποίηση των μεταδεδομένων ξεχωριστά
 - Ημερομηνία δημιουργίας, format, κλπ

Tokenization

- Επίσης ειδικές λέξεις
 - M*A*S*H
 - C++
 - C#
- Αλλά και email και web, IP διευθύνσεις, κλπ δε θέλουμε να τις «σπάσουμε»

Tokenization: άλλες γλώσσες

- Γαλλικά
 - *L'ensemble* → (σύντμηση άρθρου)
 - *L ? L' ? Le ?*
 - Θα θέλαμε τα *l'ensemble* να ταιριάζει με το *un ensemble*
 - Έως το 2003, δεν το υποστήριζε το Google
 - *Internationalization!*
- Γερμανικά (οι σύνθετες λέξεις δεν διαχωρίζονται)
 - *Lebensversicherungsgesellschaftsangestellter* (life insurance company employee)
 - Τα Γερμανικά συστήματα ανάκτησης πληροφορίας χρησιμοποιούν μια μονάδα **compound splitter**
 - Βελτίωση της απόδοσης κατά 15%

Tokenization: άλλες γλώσσες

莎拉波娃现在居住在美国东南部的佛罗里达。今年4月9日，莎拉波娃在美国第一大城市纽约度过了18岁生日。生日派对上，莎拉波娃露出了甜美的微笑。

Κινέζικα: δεν υπάρχουν κενά

Tokenization: άλλες γλώσσες

- Τα Κινέζικα και τα Ιαπωνικά δεν έχουν κενούς χαρακτήρες ανάμεσα στις λέξεις:
 - 莎拉波娃现在居住在美国东南部的佛罗里达。

Χωρισμός σε λέξεις (word segmentation)

- Διάφορες τεχνικές: χρήση λεξικού και ταίριασμα της μεγαλύτερης ακολουθίας, μηχανική μάθηση

Αλλά δεν υπάρχει πάντα ένα μοναδικό tokenization

Tokenization: άλλες γλώσσες

和尚

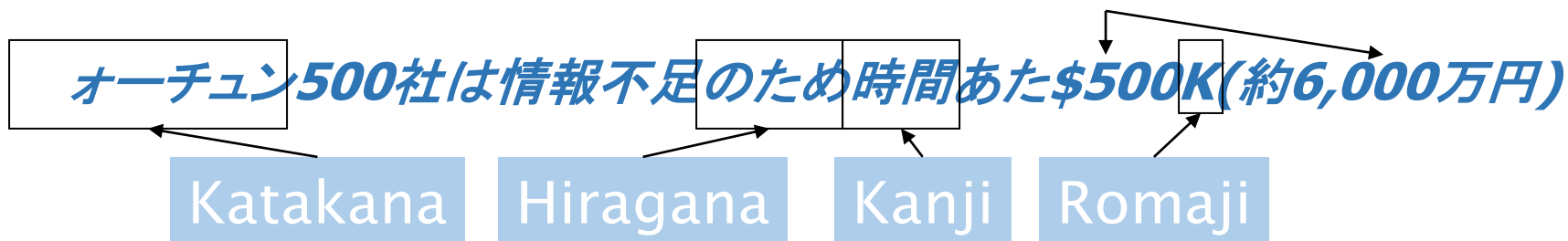
Κινέζικα: είτε ως ακολουθία δύο λέξεων “and” και “still” ή ως μια λέξη “monk”

Tokenization: άλλες γλώσσες

Αντί για ευρετηριοποίηση σε επίπεδο λέξεων
ευρετηριοποίηση όλων των ακολουθιών k -χαρακτήρων
(k -grams)

Tokenization: άλλες γλώσσες

- Ακόμα πιο δύσκολο στα Ιαπωνικά, ανάμιξη πολλαπλών αλφάβητων
 - Ημερομηνίες/ποσά σε πολλά formats



Ο χρήστης μπορεί να διατυπώσει την ερώτηση μόνο σε hiragana!

Tokenization: άλλες γλώσσες

Νοβελ Πρωτοβουλία που τιμήθηκε με τον Νόμπελ ειρήνης ο Ούγγρος Μάρτιν Σέλιγκμαν που ανέλαβε να διοργανώσει την MOTTAINAI Campaign ως μέρος της εταιρείας, η οποία δημοσιεύει και το περιοδικό. Η MOTTAINAI Campaign είναι «το δικό μου, το οποίο δεν έχω» που συλλέγει. Όλοι οι άνθρωποι που έχουν «το δικό μου, το οποίο δεν έχω» και αισθάνονται ότι το κάνουν πράξη ή, σε σχέση με αυτό, κάποια επεισόδια που είναι λιγότερο από 800 λέξεις, απλές φωτογραφίες, σχέδια, κ.λπ. που προστίθενται μέχρι το 2010. Οι μεγάλοι νικητές θα λάβουν 500.000 ¥ σε ταξιδιωτικές εισιτήρια και 2 προϊόντα οικολογικά ως βραβείο.

Γιαπωνέζικα - 4 διαφορετικά “αλφάβητα”:

- *Chinese characters, hiragana syllabary for inflectional endings and functional words, katakana syllabary for transcription of foreign words and other uses, and latin*
- *δεν υπάρχουν κενά (όπως στα Κινέζικα).*
- *Οι χρήστες μπορεί μια ερώτηση μόνο σε hiragana*

Tokenization: άλλες γλώσσες

- Τα Αραβικά και στα Εβραϊκά γράφονται από τα δεξιά προς τα αριστερά, αλλά με συγκεκριμένα τμήματα (πχ αριθμοί) να γράφονται από τα αριστερά στα δεξιά
- Οι λέξεις διαχωρίζονται αλλά τα γράμματα μέσα στις λέξεις περίπλοκοι χαρακτήρες

استقلت الجزائر في سنة 1962 بعد 132 عاما من الاحتلال الفرنسي.
 ← → ← → ← start

- ‘Algeria achieved its independence in 1962 after 132 years of French occupation.’
- Με χρήση Unicode, η αποθηκευμένη μορφή είναι απλοποιημένη

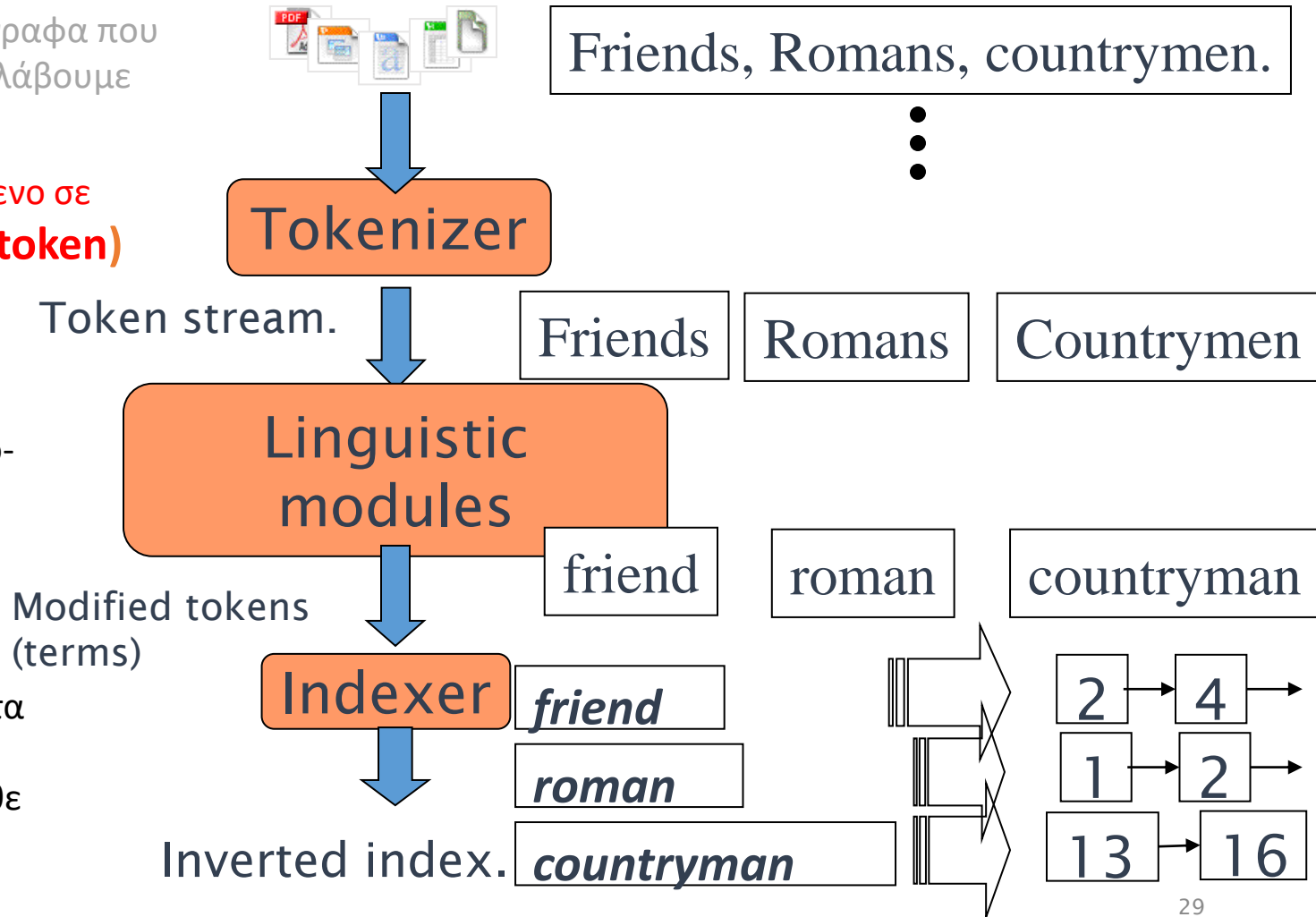
Τα βασικά βήματα για την κατασκευή του ευρετηρίου

1. Συλλέγουμε τα έγγραφα που θέλουμε να συμπεριλάβουμε στο ευρετήριο

2. Διαιρούμε το κείμενο σε γλωσσικά σύμβολα (**token**)

3. Γλωσσολογική προεπεξεργασία των συμβόλων

4. Ευρετηριάζουμε τα έγγραφα στα οποία περιλαμβάνεται κάθε όρος



Stop words (Διακόπτουσες λέξεις)

- Χρήση **stop list**, αποκλείουμε από το λεξικό τις πιο κοινές λέξεις (με βάση τη συχνότητα συλλογής (collection frequency)). Γιατί;
 - Έχουν μικρό σημασιολογικό περιεχόμενο: *a, an, and, are, as, at, be, by, for, from, has, he, in, is, it, its, of, on, that, the, to, was, were, will, with*
 - Είναι πάρα πολλές: ~30% των καταχωρήσεων αφορούν τις πιο συχνές 30 λέξεις

Stop words (Διακόπτουσες λέξεις)

- Ωστόσο η τάση είναι *να μη χρησιμοποιούνται* λίστες:
 - Καλές τεχνικές συμπίεσης οδηγούν στο να ελαχιστοποιούν το χώρο που χρειάζεται για την αποθήκευση τους
 - Καλές τεχνικές για την επεξεργασία ερωτημάτων (στάθμιση όρων και διάταξη όρων στα ευρετήρια με βάση τη σημαντικότητα) μειώνουν το κόστος στην εκτέλεση μιας ερώτησης εξαιτίας των stop words.

Είναι χρήσιμα για:

- Φράσεις: “King **of** Denmark”
- Τίτλους τραγουδιών, κλπ.: “Let it be”, “To be or not to be”
- “Σχεσιακά” ερωτήματα: “flights to London”

Κανονικοποίηση (Token normalization)

- Token normalization: κανονικοποίηση των token ώστε να εντοπίζονται αντιστοιχίες και να ταιριάζουν tokens παρά κάποιες μικρές διαφορές (πχ U.S.A. USA)
- Συχνά ορίζουμε έμμεσα κλάσεις ισοδυναμίας (equivalence classes) για τους όρους, δηλαδή, τις απεικονίζουμε στον ίδιο όρο π.χ.,
 - Σβήνουμε τις τελείες από έναν όρο
 - *U.S.A., USA* (*USA*
 - Σβήνουμε τα ενωτικά από έναν όρο *anti-discriminatory, antidiscriminatory*

Απλοί κανόνες αντιστοίχισης (mapping rules)

- Δε χρειάζεται πλήρης προσδιορισμός (πχ σβήνουμε το -)
- Μερικές φορές δεν είναι εύκολο να εντοπιστεί πότε χρειάζεται προσθήκη χαρακτήρων

Κανονικοποίηση

Μια εναλλακτική προσέγγιση στις κλάσεις ισοδυναμίας είναι να *κρατάμε όλα* τα μη κανονικοποιημένα *token* (να ορίσουμε αντιστοιχία μεταξύ τους)

- (μπορεί να χρησιμοποιηθεί και για συνώνυμα, «χειροποίητες» λίστες συνωνύμων)

1. (α) Ευρετηριοποίηση του μη κανονικοποιημένου όρου και (β) διεύρυνση κατά την ερώτηση (διάζευξη)

Enter: **windows** Search: **Windows, windows, window**

(συνώνυμα) Enter: *car* Search: *car automobile*

Κανονικοποίηση

2. Εναλλακτικά, καταχωρούμε το έγγραφο στις λίστες καταχώρησης κάθε συνώνυμου (πχ έγγραφο που περιέχει το car καταχωρείται και στο automobile)

Το 1 ή το 2 είναι καλύτερο;

Κανονικοποίηση σε όρους

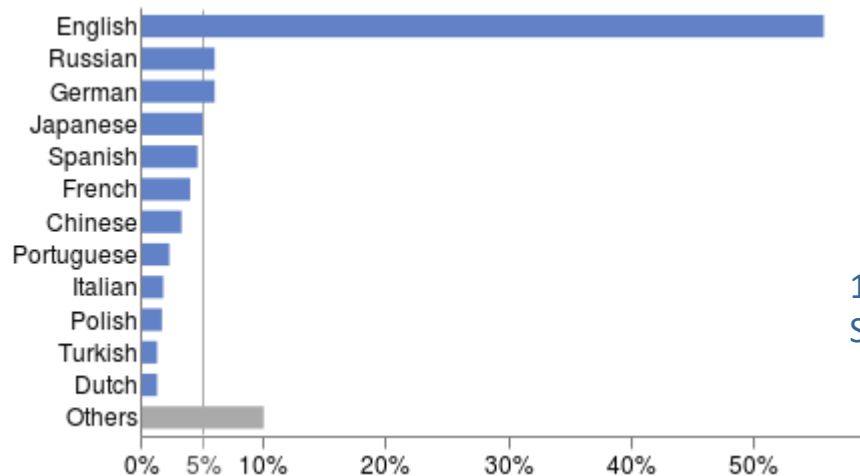
Μη συμμετρική διεύρυνση

- Ένα παράδειγμα όπου αυτό μπορεί να φανεί χρήσιμο
 - Enter: ***window*** Search: ***window, windows***
 - Enter: ***windows*** Search: ***Windows, windows, window***
 - Enter: ***Windows*** Search: ***Windows***
- Λίστες πιο ισχυρές από τις κλάσεις αλλά λιγότερο αποδοτικές
- Είναι η κανονικοποίηση πάντα καλή, U.S.A, C.A.T?

Κανονικοποίηση: άλλες γλώσσες, τόνοι, διακριτικά

60% ιστοσελίδων στα Αγγλικά (2007) – 1/3 των χρηστών του διαδικτύου - 10% του παγκόσμιου πληθυσμού μιλούν Αγγλικά

- Accents: π.χ., Γαλλικά *résumé* vs. *resume*.
- Umlauts: π.χ., Γερμανικά: *Tuebingen* vs. *Tübingen*
 - Πρέπει να είναι ισοδύναμα



19 Feb 2020,
Source wikipedia

Κανονικοποίηση: άλλες γλώσσες, τόνοι, διακριτικά

- Πιο σημαντικό κριτήριο:
 - Πως προτιμούν οι χρήστες να γράφουν αυτές τις λέξεις στα ερωτήματά τους
- Ακόμα και σε γλώσσες που έχουν accents, οι χρήστες δεν τα πληκτρολογούν *(σκεφτείτε τους τόνους στα Ελληνικά)*
 - Οπότε συχνά είναι καλύτερο να κανονικοποιούμε ή να αφαιρούμε το accent από ένα όρο
 - *Tuebingen, Tübingen, Tubingen \ Tubingen*

Κανονικοποίηση: άλλες γλώσσες

- Κανονικοποίηση σε περιπτώσεις όπως οι ημερομηνίες
 - *7月30日 vs. 7/30*
 - *Japanese use of kana vs. Chinese characters*
- Tokenization και κανονικοποίηση μπορεί να εξαρτώνται από τη γλώσσα
όποτε μαζί με αναγνώριση γλώσσας
- Βασικό: Πρέπει το κείμενο που θα ευρετηριοποιηθεί και οι
όροι στο ερώτημα να κανονικοποιούνται με τον ίδιο τρόπο

Morgen will ich in MIT ...

Is this
German “mit

2^η Διάλεξη

Επανάληψη

Ανάκτηση Πληροφορίας (Information Retrieval) - (IR)

- είναι η εύρεση αντικειμένων κυρίως *εγγράφων* (*documents*) αδόμητης φύσης (unstructured) που συνήθως έχουν τη μορφή κειμένου (text)
- από μεγάλες *συλλογές* (collections, corpus)
- τα οποία ικανοποιούν μια *ανάγκη για πληροφόρηση* (information need)

Εφαρμογές: web search, email search, domain-specific search, social search, desktop search

Επανάληψη

Προεπεξεργασία

Δημιουργία της συλλογής εγγράφων (crawling, scraping, χρήση συγκεκριμένων APIs κλπ)

Κατασκευή του ευρετηρίου

εύρεση των όρων (term) tokenizer/linguistic modules

Indexer

λεξικό/λεξιλόγιο

ανεστραμμένο ευρετήριο

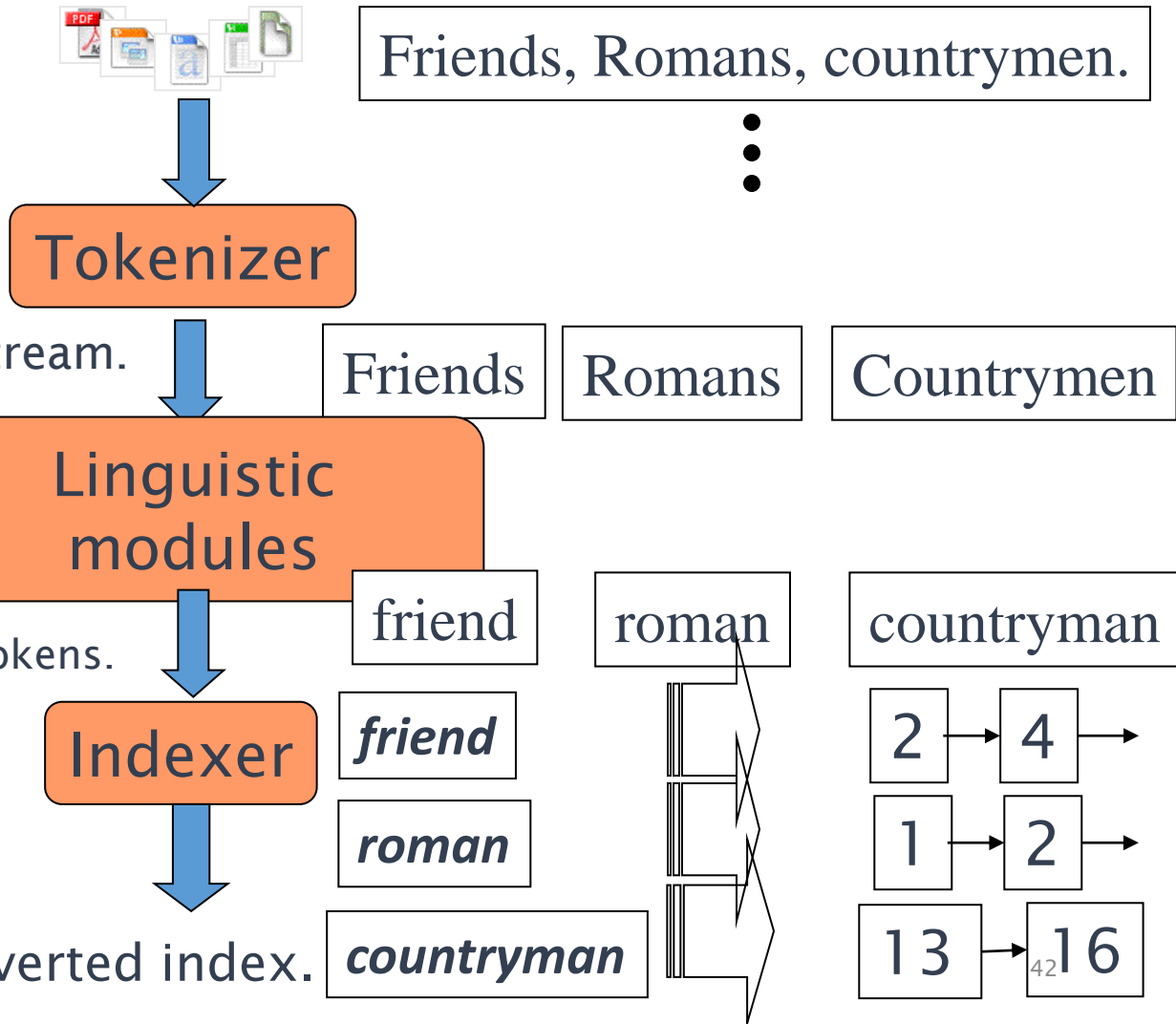
Κανονική Λειτουργία

Επεξεργασία Ερωτημάτων

Ενημέρωση ευρετηρίου

Τα βασικά βήματα για την κατασκευή του ευρετηρίου

- 1. Συλλέγουμε τα έγγραφα που θέλουμε να συμπεριλάβουμε στο ευρετήριο
- 2. Διαιρούμε το κείμενο σε γλωσσικά σύμβολα (**token**)
- 3. Γλωσσολογική προεπεξεργασία των συμβόλων
- 4. Ευρετηριάζουμε τα έγγραφα στα οποία περιλαμβάνεται κάθε όρος



Ακολουθία εγγράφων

Περίληψη

Έγγραφο 1 (d1) : Το Παν. Ιωαννίνων ιδρύθηκε το 1970.
Έγγραφο 2 (d2) : Τα Ιωάννινα είναι η μεγαλύτερη πόλη της Ηπείρου.
Έγγραφο 3 (d3) : Η πτυχιακή εξεταστική στο Τμήμα Μηχ. Η/Υ και Πληροφορικής θ' αρχίζει την 1^η Φεβρουαρίου.
Έγγραφο 4 (d4) : Οι μαθητές των Ιωαννίνων αρίστευσαν στις εξετάσεις για την εισαγωγή στα Πανεπιστήμια.
Έγγραφο 5 (d5): Το 2017 ιδρύθηκε Πολυτεχνική Σχολή στο ΠΙ.

Granularity: Μονάδα εγγράφου



Token (λεκτικές μονάδες)

Θέματα

- Που σταματάμε: κενό/σημείο στίξης αλλά και απόστροφοι/όχι κενό/παύλα, κλπ
- Stop words (το, και?)
- Κανονικοποίηση
 - Τόνοι
 - Κανόνες vs Λίστες ισοδυναμίας
 - Κεφαλαία/μικρά



Όροι (terms) που θα εισαχθούν στο ευρετήριο

- ✓ Ίδια πολιτική και στο κείμενο και στην ερώτηση

Θησαυροί (Thesauri) και soundex

- Πως χειριζόμαστε τα συνώνυμα και τα ομώνυμα;
 - Π.χ., κατασκευάζοντας **λίστες ισοδυναμίας** με το χέρι
 - *car = automobile* *color = colour*
 - Μπορούμε να το ξαναγράψουμε (rewrite) για να δημιουργήσουμε κλάσεις ισοδυναμίας όρων
 - Καταχωρούμε το έγγραφο στις λίστες καταχώρησης κάθε συνώνυμου (πχ έγγραφο που περιέχει το *car* καταχωρείται και στο *automobile* και το ανάποδο)
 - Ή να διευρύνουμε το ερώτημα
 - Όταν το ερώτημα περιέχει *automobile*, ψάξε και για το *car*
- Τι γίνεται με τα ορθογραφικά λάθη (spelling mistakes)?
 - Μια προσέγγιση είναι το soundex, που σχηματίζει κλάσεις ισοδυναμίας από λέξεις βασιζόμενες σε ακουστικούς ευριστικούς κανόνες (phonetic heuristics)

Θα τα δούμε στη συνέχεια

Μετατροπή σε κεφαλαία/μικρά

- Μετατροπή όλων των γραμμάτων σε μικρά (case folding)
 - εξαίρεση: κεφαλαία στη μέση της πρότασης; (truefolding)
 - e.g., **General Motors**
 - **Fed** vs. **fed**
 - **Bush** vs. **bush**
 - Πρακτικά μετατροπή όλων σε μικρά, αφού συχνά οι χρήστες χρησιμοποιούν μικρά ανεξάρτητα της «σωστής» χρήσης των κεφαλαίων
 - Παράδειγμα από τη Google:
 - Δοκιμάστε την ερώτηση C.A.T.
 - #1 αποτέλεσμα για "cat"



Λημματοποίηση και Stemming

Δύο διαφορετικές προσεγγίσεις: λημματοποίηση και stemming

Πριν την εισαγωγή στο ευρετήριο

- Αναγωγή των όρων *στις ρίζες του* (λημματοποίηση)
- *Περιοπή κλιτικών καταλήξεων* και αναγωγή παράγωγων μορφών μιας λέξης σε κοινή βασική μορφή (stemming)

Λημματοποίηση (Lemmatization)

- Π.χ.,
 - *am, are, is* → *be*
 - *car, cars, car's, cars'* → *car*
- *the boy's cars are different colors* → *the boy car be different color*
- Η **λημματοποίηση** προϋποθέτει «ορθή» αναγωγή που χρησιμοποιεί λεξιλόγιο και *μορφολογική ανάλυση* των λέξεων και επιστρέφει τη βασική μορφή της λέξης, το λήμμα
- POS (part of speech)

Lemmatizer

Stemming (Περιστολή)

- “Stemming” υπονοεί ωμό κόψιμο των καταλήξεων
 - εξαρτάται από τη γλώσσα
 - π.χ., ***automate(s), automatic, automation*** όλα ανάγονται στο ***automat***.

for example compressed and compression are both accepted as equivalent to compress.



for exampl compress and compress ar both accept as equival to compress

Ο αλγόριθμος του Porter

- Ο πιο διαδεδομένος αλγόριθμος stemming για τα Αγγλικά
 - Τα αποτελέσματα δείχνουν ότι είναι τουλάχιστον τόσο καλός όσο οι άλλες επιλογές
- Συμβάσεις + 5 φάσεις περικοπών
 - Οι φάσεις εφαρμόζονται διαδοχικά
 - Κάθε φάση αποτελείται από ένα σύνολο κανόνων
 - Παράδειγμα σύμβασης: Επιλογή εκείνου του κανόνα από κάθε ομάδα που μπορεί να εφαρμοστεί στο μεγαλύτερο επίθεμα.

www.tartarus.org/~martin/PorterStemmer

Χαρακτηριστικοί κανόνες του Porter

Ομάδα κανόνων της πρώτης φάσης:

- *sses* → *ss*
- *ies* → *i*
- *ss* → *ss*
- *s* →

Άλλοι κανόνες

- *ational* → *ate*
- *tional* → *tion*

- Οι κανόνες χρησιμοποιούν ένα είδους μέτρου (*measure*) που ελέγχει το πλήθος των συλλαβών
- $(m > 1)$ *EMENT* →
 - *replacement* → *replac*
 - *cement* → *cement*

Παράδειγμα

caresses → *caress*

ponies → *poni*

caress → *caress*

cats → *cat*

Άλλοι stemmers

- Υπάρχουν και άλλοι π.χ., Lovins stemmer
 - <http://www.comp.lancs.ac.uk/computing/research/stemming/general/lovins.htm>
 - Ένα πέρασμα, αφαίρεση της μεγαλύτερης κατάληξης (περίπου 250 κανόνες)
- Πλήρη μορφολογική ανάλυση – περιορισμένα οφέλη
- Βοηθά το stemming και οι άλλοι κανονικοποιητές;
 - English: ανάμικτα αποτελέσματα. Βοηθά την ανάκληση αλλά βλάπτει την ακρίβεια
 - operative (dentistry) ⇒ oper
 - operational (research) ⇒ oper
 - operating (systems) ⇒ oper
- Οπωσδήποτε χρήσιμο για Ισπανικά, Γερμανικά, Φινλανδικά
 - 30% βελτίωση για τα Φινλανδικά

Άλλοι stemmers: σύγκριση

- Sample text:* Such an analysis can reveal features that are not easily visible from the variations in the individual genes and can lead to a picture of expression that is more biologically transparent and accessible to interpretation
- Porter stemmer:* such an analysis can reveal features that are not easily visible from the variations in the individual genes and can lead to a picture of expression that is more biologically transparent and accessible to interpretation
- Lovins stemmer:* such an analysis can reveal features that are not easily visible from the variations in the individual genes and can lead to a picture of expression that is more biologically transparent and accessible to interpretation
- Paice stemmer:* such an analysis can reveal features that are not easily visible from the variations in the individual genes and can lead to a picture of expression that is more biologically transparent and accessible to interpretation

Εξάρτηση από τη γλώσσα

- Πολλά από τα παραπάνω περιλαμβάνουν μετασχηματισμούς που
 - Εξαρτώνται από τη γλώσσα και
 - Συχνά από την εφαρμογή
- Με τη μορφή “plug-in” πριν τη διαδικασία δεικτοδότησης
- Ελεύθερου λογισμικού και εμπορικά

Ακολουθία εγγράφων

Περίληψη

Έγγραφο 1 (d1) : Το Παν. Ιωαννίνων ιδρύθηκε το 1970.
Έγγραφο 2 (d2) : Τα Ιωάννινα είναι η μεγαλύτερη πόλη της Ηπείρου.
Έγγραφο 3 (d3) : Η πτυχιακή εξεταστική στο Τμήμα Μηχ. Η/Υ και Πληροφορικής θ' αρχίζει την 1^η Φεβρουαρίου.
Έγγραφο 4 (d4) : Οι μαθητές των Ιωαννίνων αρίστευσαν στις εξετάσεις για την εισαγωγή στα Πανεπιστήμια.
Έγγραφο 5 (d5): Το 2017 ιδρύθηκε Πολυτεχνική Σχολή στο ΠΙ.

Granularity: Μονάδα εγγράφου



Token (λεκτικές μονάδες)

Θέματα

- Που σταματάμε: κενό/σημείο στίξης αλλά και απόστροφοι/όχι κενό/παύλα, κλπ
- Stop words (το, και?)
- Κανονικοποίηση
 - Κεφαλαία/μικρά
 - Τόνοι
 - Κανόνες vs Λίστες ισοδυναμίας



Όροι (terms) που θα εισαχθούν στο ευρετήριο

- **Περιστολή (stemming)** περικοπή καταλήξεων
- **Λημματοποίηση (lemmatization)** γλωσσική/μορφολογική επεξεργασία και αναγωγή της λέξης στη ρίζα της

✓ Ίδια πολιτική και στο κείμενο και στην ερώτηση

Επανάληψη (ερωτήσεις)

Άσκηση 2.1

Are the following statements true or false?

1. In a Boolean retrieval system, stemming never lowers precision.

1A Σωστό 1B Λάθος

2. In a Boolean retrieval system, stemming never lowers recall.

2A Σωστό 2B Λάθος

Επανάληψη (ερωτήσεις)

Άσκηση 2.1

Are the following statements true or false?

3. Stemming increases the size of the vocabulary

3A Σωστό 3B Λάθος

4. Stemming should be invoked at indexing time but not while processing a query.

4A Σωστό 4B Λάθος

Λίστες Καταχωρήσεων: ΕΠΕΚΤΑΣΕΙΣ

Αντεστραμμένο ευρετήριο

Όροι (term) -> Λεξιλόγιο (Vocabulary)

Καταχώρηση
(Posting)

Brutus

1 | 2 | 4 | 11 | 31 | 45 | 173 | 174

Caesar

1 | 2 | 4 | 5 | 6 | 16 | 57 | 132

Calpurnia

2 | 31 | 54 | 101

Λεξικό (Dictionary)

Λίστα Καταχωρήσεων (Postings list)

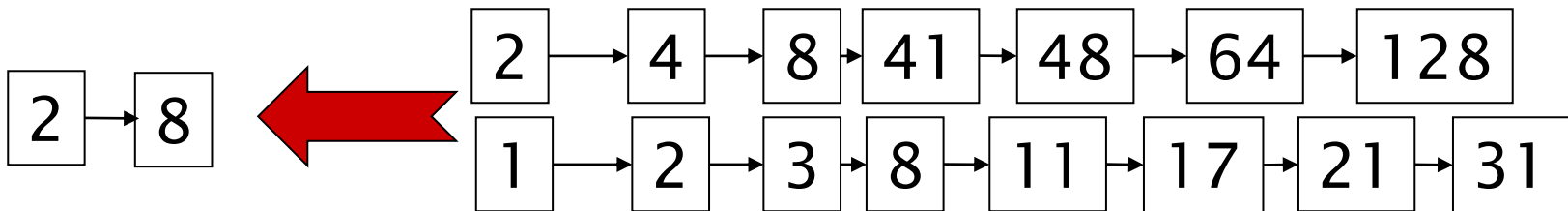
Σε διάταξη με βάση το docID

Τι θα δούμε σήμερα;

Ανεστραμμένο ευρετήριο

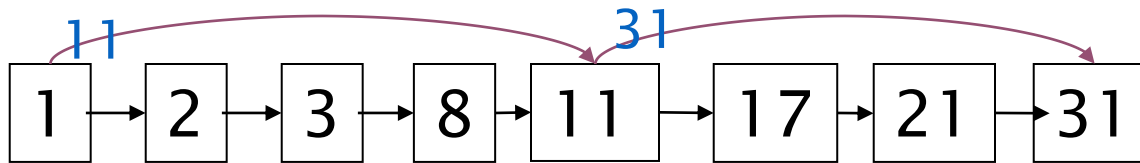
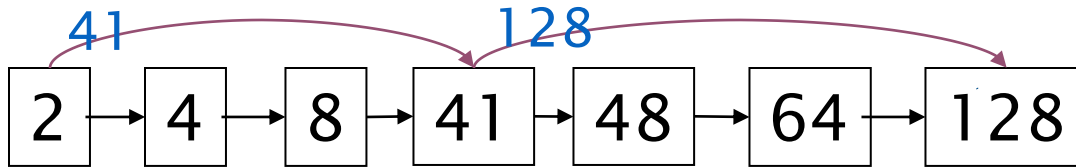
- Γρηγορότερη συγχώνευση: *Λίστες Παράβλεψης (skip lists)*
- Λίστες καταχωρήσεων με πληροφορίες θέσεων (*positional postings*) και ερωτήματα φράσεων (*phrase queries*)

Βασική συγχώνευση



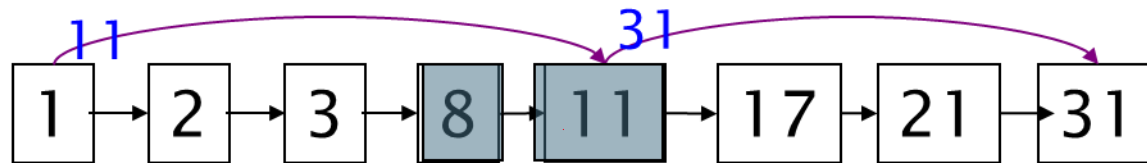
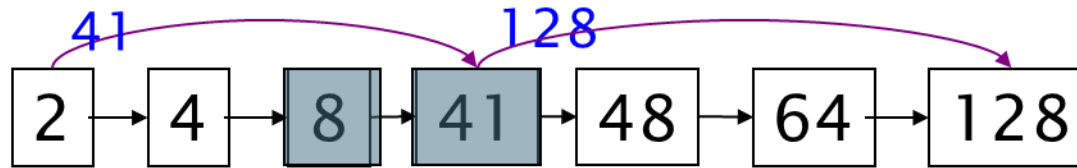
Αν τα μήκη των λιστών είναι m και n , $O(m+n)$

Επέκταση των λιστών με δείκτες παράβλεψης skip pointers (κατά την κατασκευή του ευρετηρίου)



- Γιατί?
 - Για να αποφύγουμε (skip) καταχωρήσεις που δεν θα εμφανιστούν στο αποτέλεσμα της αναζήτησης.
- Πως?
- Που να τοποθετήσουμε αυτούς τους δείκτες?

Επεξεργασία ερωτήματος με skip pointers

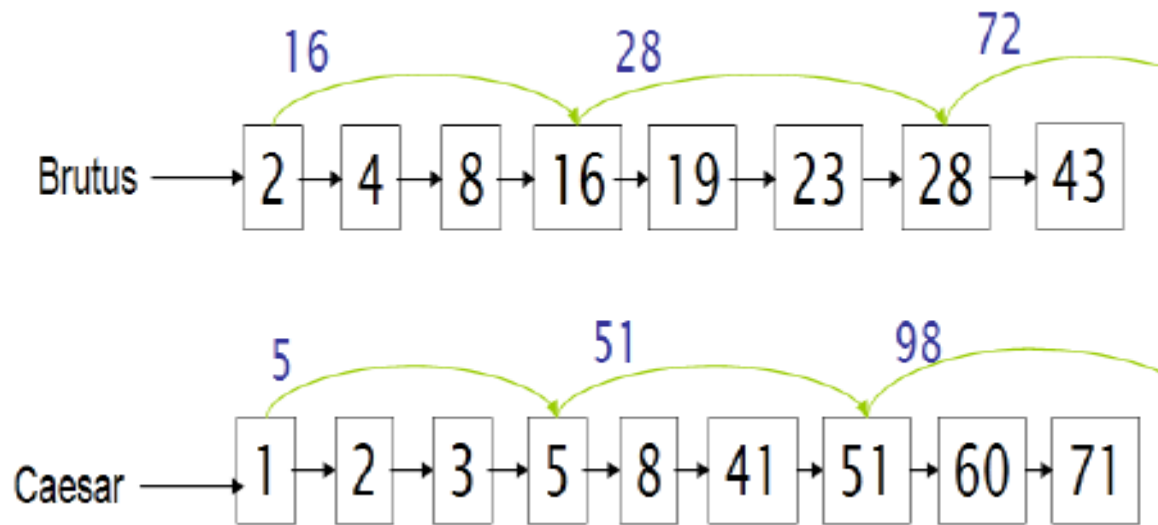


Υποθέστε ότι έχουμε διατρέξει τις λίστες και έχουμε βρει το κοινό στοιχείο **8** σε κάθε λίστα, το ταιριάζουμε και προχωράμε

Έχουμε **41** και **11**. Το **11** είναι το μικρότερο.

Ο δείκτης παράλειψης του **11** είναι το **31**, οπότε μπορούμε να παραβλέψουμε τις ενδιάμεσες καταχωρήσεις

Επεξεργασία ερωτήματος με skip pointers

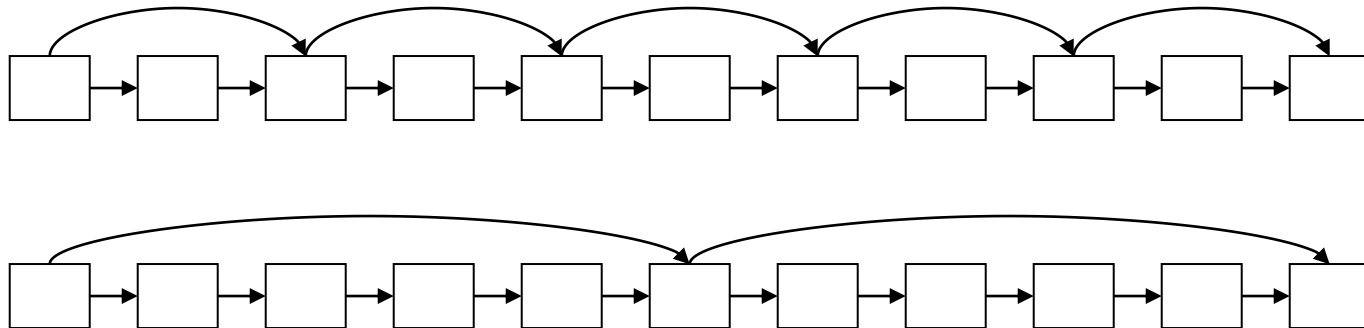


Αριθμός συγκρίσεων **χωρίς** και **με** χρήση δεικτών παράβλεψης

Που να τοποθετήσουμε τους δείκτες?

- Tradeoff:

- **Πολλοί δείκτες** παράβλεψης → μικρότερα διαστήματα παράβλεψης ⇒ μεγαλύτερη πιθανότητα παράβλεψης. Πολλές συγκρίσεις για να παραλείψουμε δείκτες.
- **Λιγότεροι δείκτες** παράβλεψης → λιγότερες συγκρίσεις δεικτών αλλά μεγαλύτερα διαστήματα ⇒ λίγες επιτυχημένες παραβλέψεις.



Τοποθέτηση των δεικτών

Απλώς ευριστικός: για καταχωρήσεις μήκους L , χρησιμοποίησε \sqrt{L} δείκτες παράβλεψης σε ίδια απόσταση μεταξύ τους (evenly spaced), δηλαδή σε απόσταση \sqrt{L}

- Αγνοεί την κατανομή των όρων της ερώτησης.
- Εύκολο αν το ευρετήριο είναι σχετικά στατικό. Δύσκολο αν το L αλλάζει συνεχώς λόγω τροποποιήσεων.
- Βοηθούσε (λόγω πιο αργής CPU). Όχι τόσο με το νέο υλικό εκτός αν *memory-based*
 - Το I/O κόστος για να φορτωθεί μια μεγαλύτερη (λόγω skip pointers) λίστα καταχωρήσεων μπορεί να υπερβαίνει το κέρδος από τη γρηγορότερη συγχώνευση

Ευρετήρια φράσεων

Ερωτήματα Φράσεων (phrase queries)

- Θέλουμε να μπορούμε να απαντάμε σε ερωτήματα όπως “**stanford university**” – ως φράση
- Οπότε το έγγραφο “*I went to university at Stanford*” δεν αποτελεί ταίριασμα.
 - Η έννοια των ερωτημάτων φράσεων έχει αποδειχθεί **πολύ δημοφιλής** και εύκολα κατανοητή από τους χρήστες,
 - Από τις λίγες μορφές αναζήτησης πέρα της βασικής που υιοθετήθηκαν (ερωτήσεις με «» αποτελούν το **10%**)
 - Ακόμα περισσότερες είναι *έμμεσα* ερωτήματα φράσεων
- Για να τα υποστηρίξουμε, δεν αρκούν εγγραφές της μορφής
`<term : docs>`

Μια πρώτη προσέγγιση: Ευρετήρια ζευγών λέξεων (Biword indexes)

- Εισήγαγε στο ευρετήριο *κάθε διαδοχικό ζεύγος όρων* στο κείμενο ως φράση
- Για παράδειγμα το κείμενο “Friends, Romans, Countrymen” παράγει τα biwords
 - *friends romans*
 - *romans countrymen*
- Κάθε τέτοιο biword είναι τώρα ένας όρος του ευρετηρίου
- Επιτρέπει την επεξεργασία ερωτημάτων φράσεων με δύο λέξεις.

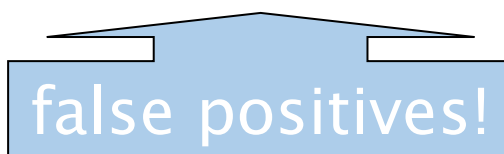
Μεγαλύτερες φράσεις

- Οι μεγαλύτερες φράσεις με κατάτμηση:

stanford university palo alto μπορεί να διασπαστεί ως ένα Boolean ερώτημα με biwords:

stanford university AND university palo AND palo alto

Χωρίς να εξετάσουμε τα έγγραφα, δεν μπορούμε να εξακριβώσουμε ότι τα έγγραφα που ικανοποιούν το παραπάνω ερώτημα περιέχουν τη φράση.



false positives!

Διευρυμένα biwords

- Επεξεργασία του κειμένου και εκτέλεση part-of-speech-tagging (POST).
- Ομαδοποιούμε τους όρους (έστω) σε ουσιαστικά- Nouns (N) και άρθρα/προθέσεις (X).
- **Διευρυμένο biword**: κάθε ακολουθία όρων της μορφής NX^*N
 - Κάθε τέτοιο διευρυμένο biword είναι τώρα ένας όρος του λεξικού

Διευρυμένα biwords

- Παράδειγμα: ***catcher in the rye***
N X X N
- Επεξεργασία ερωτήματος: χώρισε το σε N και X
 - Διαίρεσε την ερώτηση σε διευρυμένα biwords
 - Αναζήτησε στο ευρετήριο το: ***catcher rye***
- Παράδειγμα: ***cost overruns on a power plant***
 - “cost overruns” “overruns power” “power plant”

Θέματα

- False positives
- Περισσότερους από 2 όρους -> **Phrase index** (ευρετήριο φράσης)
- Δημιουργούνται πολύ μεγάλα λεξικά
 - Δεν είναι δυνατόν για μεγαλύτερες φράσεις από 2 λέξεις, μεγάλα ακόμα και για αυτές
- Τα ευρετήρια biword δεν είναι η συνήθης λύση (για όλα τα biwords) αλλά χρησιμοποιούνται *ως μέρος πιο σύνθετων λύσεων*

Λύση 2: Positional indexes (Ευρετήρια Θέσεων)

- Στις καταχωρήσεις, με κάθε όρο, αποθηκεύουμε και τη θέση (θέσεις) όπου εμφανίζονται τα tokens του:

<***term***, number of docs containing ***term***;

doc1: position1, position2 ... ;

doc2: position1, position2 ... ;

etc.>

Παράδειγμα

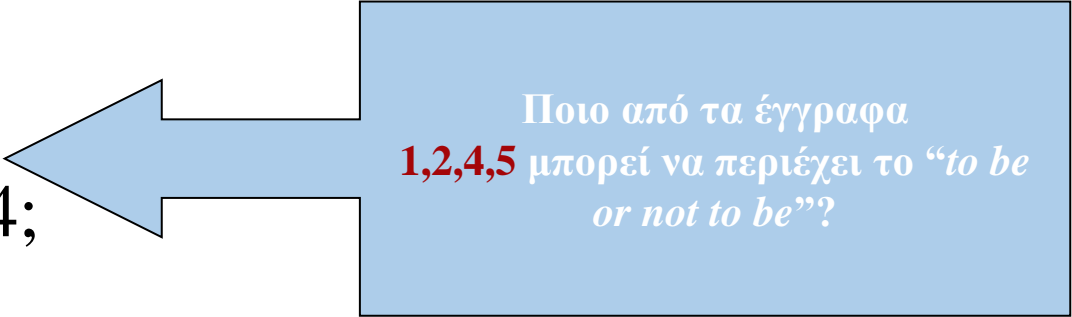
<*be*: 993427;

1: 7, 18, 33, 72, 86, 231;

2: 3, 149;

4: 17, 191, 291, 430, 434;

5: 363, 367, ...>



Ποιο από τα έγγραφα
1,2,4,5 μπορεί να περιέχει το “*to be
or not to be*”?

- Για ερωτήματα φράσεων, χρησιμοποιούμε έναν αλγόριθμο φράσεων αναδρομικά στο επίπεδο εγγράφου
- Αλλά τώρα δεν αρκεί η ισότητα των doc id

Επεξεργασία ερωτήματος φράσης

- Βρες τις εγγραφές του ευρετηρίου για τους όρους του ερωτήματος
- Συγχώνευσε τις doc:position λίστες για απαρίθμηση όλων των πιθανών θέσεων

Παράδειγμα ερωτήματος: “to₁ be₂ or₃ not₄ to₅ be₆”

TO, 993427:

⟨ **1**: ⟨7, 18, 33, 72, 86, 231⟩; **2**: ⟨1, 17, 74, 222, 255⟩; **4**: ⟨8, 16, 190, 429, 433⟩; **5**: ⟨363, 367⟩; **7**: ⟨13, 23, 191⟩; . . . ⟩

BE, 178239:

⟨ **1**: ⟨17, 25⟩; **4**: ⟨17, 191, 291, 430, 434⟩; **5**: ⟨14, 19, 101⟩; . . . ⟩

Ερωτήματα γειτονικότητας (Proximity queries)

- Η ίδια γενική μέθοδος για ερωτήματα γειτονικότητας (proximity searches)
- LIMIT! /3 STATUTE /3 FEDERAL /2 TORT
 - Πάλι, / k means “within k words of”.
- Μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε ευρετήρια θέσεων αλλά όχι ευρετήρια biword.

Πολυπλοκότητα ερώτησης

- Αυξάνει την πολυπλοκότητα της ερώτησης από $O(T)$, T αριθμός εγγράφων σε $O(N)$, N αριθμός token.

Μέγεθος ευρετηρίου

- Μπορούμε να συμπίεσουμε τα position values/offsets
- Παρόλα αυτά, σημαντική αύξηση του χώρου αποθήκευσης των λιστών καταχωρήσεων
- Αλλά χρησιμοποιείται ευρέως
- *Η σχετική θέση των όρων χρησιμοποιείται και εμμέσως για την κατάταξη των αποτελεσμάτων.*

Μέγεθος ευρετηρίου

- Χρειάζεται μια εγγραφή για κάθε εμφάνιση στο έγγραφο αντί για μια για κάθε έγγραφο
- Το μέγεθος του ευρετηρίου εξαρτάται από το μέσο μέγεθος του αρχείου
 - Μέσο μέγεθος web σελίδας < 1000 όροι
 - SEC filings, books, ακόμα και μερικά επικά ποιήματα ... πάνω από 100,000 όρους
- Έστω ένας όρος με συχνότητα 0.01% (1 ανά 1000 όρους) σε **ένα** έγγραφο

Document size	Postings	Positional postings
1 000	1	1
1 00,000	1	?

- ? A 1
 B 100
 C 1000

Rules of thumb

- Ένα ευρετήριο θέσεων είναι 2–4 μεγαλύτερο από ένα απλό ευρετήριο
- Το μέγεθος του *συμπιεσμένου* ευρετηρίου είναι το 35–50% του όγκου του αρχικού κειμένου
- Αυτά αφορούν την Αγγλική (και παρόμοιες) γλώσσες

Συνδυαστικές μέθοδοι

- Αυτές οι δυο προσεγγίσεις μπορεί να συνδυαστούν
 - Για συγκεκριμένες φράσεις ("**Michael Jackson**", "**Britney Spears**") η συνεχής συγχώνευση καταχωρήσεων ευρετηρίου θέσεων δεν είναι αποδοτική
 - Ακόμα περισσότερο για φράσεις όπως "**The Who**"

Πότε biwords αντί για positional indexes?

- Αυτά που συναντώνται συχνά
- Τις ποιο «ακριβές»

ΤΕΛΟΣ 2^{ου} Κεφαλαίου

Ερωτήσεις?

Χρησιμοποιήθηκε υλικό των:

✓ *Pandu Nayak and Prabhakar Raghavan, CS276:Information Retrieval and Web Search (Stanford)*