

Εκπαιδευτικό Λογισμικό

«Επισκόπηση και ανάλυση προσαρμοστικών υπερμέσων και τεχνικών εύρεσης - μοντελοποίησης πληροφορίας»

Ευάγγελος Σακκόπουλος

Επίκουρος Καθηγητής
Μηχανικός Η/Υ και Πληροφορικός, MSc, PhD

1 sakkopoulos@hua.gr

Εισαγωγικά ...

Eισαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

□ Ένα εικονικό πανεπιστήμιο δεν διαθέτει ένα παραδοσιακό χώρο εκπαίδευσης, γραφεία καθηγητών ή βιβλιοθήκη.

□ Αντίθετα περιλαμβάνει ηλεκτρονικούς χώρους εργασίας και βιβλιοθήκες που παρέχουν διαφορετική λειτουργικότητα και χαρακτηριστικά από τα αντίστοιχα «φυσικά ανάλογά» τους

2 sakkopoulos@hua.gr

Εισαγωγικά

Eισαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

Περιλαμβάνει:

- Εκπαιδευτικές Τεχνολογίες {**e-learning**}
 - Ομάδα διαχειριστών,
 - Ομάδα εισηγητών,
 - παροχείς εκπαιδευτικού περιεχομένου,
 - ελεγκτές του περιεχομένου αυτού και
 - εκπαιδευόμενους
- Εξαπομικευμένος χώρος παρουσίασης και συνεργασίας {**Adaptive Learning**}
- Σύστημα μοντελοποίησης και εύρεσης της πληροφορίας {**Information Filtering**}
- Τεχνολογικά θέματα {**.NET**}

3 sakkopoulos@hua.gr

E-Learning ...

Eισαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

□ E-learning τεχνολογίες χρησιμοποιούνται ως **βοηθήματα στη μάθηση**, αλλά υπάρχουν και κάποιες που **αντικαθιστούν πλήρως** το παραδοσιακό μοντέλο της «εκπαιδευτικής αίθουσας».

□ **Computer-Based Training**

□ **Computer-Aided Instruction**

□ **Teleconferencing**

□ **Video**

□ **Video Tele-Training**

□ **Web-Based Training**

4 sakkopoulos@hua.gr

E-Learning ...

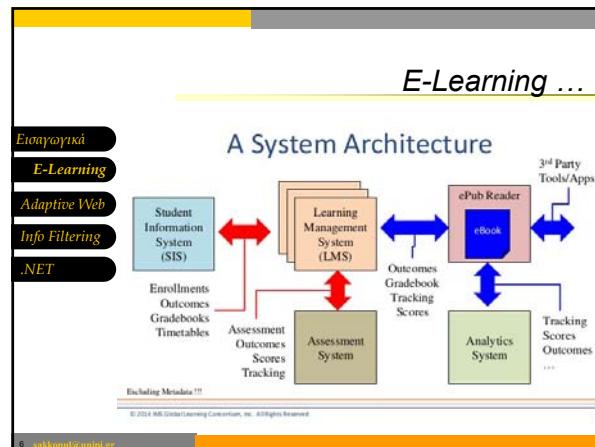
Eιαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

❑ Ένα εικονικό πανεπιστήμιο είναι ουσιαστικά ένα **ολοκληρωμένο πληροφοριακό σύστημα παροχής εκπαίδευσης** με χρήση προηγμένων δικτυακών υπηρεσιών

Garofalakis, J., *Sakkopoulos, E.*, Sirmakessis, S. and Tsakalidis, A.
"Designing an Adaptive Virtual University", International Conference on Information Communication Technologies in Education 2002

5 sakkopoulos@hua.gr



E-Learning ...

Eιαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

7 sakkopoulos@hua.gr

E-Learning ...

ΛΕΙΤΟΥΡΓΙΚΕΣ ΠΡΟΔΙΑΓΡΑΦΕΣ

- ❑ Πλοήγηση στη γνώριμη μορφή **web portal**
- ❑ Εργαλείο **διαχείρισης εκπαιδευτικού υλικού**
- ❑ Ενοποιημένο εργαλείο **συγγραφής HTML**
- ❑ Εργαλείου **συγγραφής συμβόλων** & μαθηματικών
- ❑ Λειτουργία **διαχείρισης εξετάσεων** κάθε μορφής
- ❑ **Μαθητολόγιο** και προσωποποιημένο **βαθμολόγιο**
- ❑ Ημερολόγιο και **μαθητική agenda**
- ❑ Εργαλείο προηγμένου **πίνακα συνεργασίας**
- ❑ Δυνατότητα **διαμοίρασης εφαρμογών**
- ❑ **Συνεργατική εκτέλεσης** εκπαιδευτικής διαδικασίας

❑ Βασικό στοιχείο:
[LMS Learning Management System](#)

8 sakkopoulos@hua.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

- Οι **πηγές εκπαιδευτικού υλικού** είναι **καθορισμένες, δομημένες** και παρουσιάζονται με **ποικίλες** μορφές (format)
- Τα λειτουργικά τμήματα που είναι ενσωματωμένα σε ένα συγκεκριμένο εκπαιδευτικό σύστημα δεν μπορούν να **επαναχρησιμοποιηθούν** από ένα άλλο απευθείας.
- Σαφής **διαχωρισμός** ανάμεσα στο **περιεχόμενο** και την **διαχείρισή** του

9 vakkoula@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

- Learning Tech Standards Committee του IEEE (<http://ltsc.ieee.org>)
- Το πρόγραμμα **IMS** (<http://www.imsproject.org>)
- καθορισμός εκπαιδευτικών μεταδεδομένων **LOM** (Learning Object Metadata)
- Προδιαγεγραμμένοι ορισμοί της δομής των μαθημάτων για τη μεταφερσιμότητα, βασικές αρχές του Computer Managed Instructions

10 vakkoula@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

“Sharable Content Object Reference Model”.

11 vakkoula@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

“Sharable Content Object Reference Model”

12 vakkoula@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

“Sharable Content Object Reference Model”

- **Accessibility:** Προσβασιμότητα
- Η δυνατότητα να εντοπίζονται και να προσπελαύνονται εκπαιδευτικά λειτουργικά μέρη από απόσταση και να παραδίδονται σε πολλά άλλα σημεία
- **Adaptability:** Προσαρμοστικότητα
- Η δυνατότητα να προσαρμόζουμε την διδασκαλία στις εξατομικευμένες ανάγκες ενός εκπαιδευόμενου ή ενός οργανισμού συνολικά

13 vakkoula@hua.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

“Sharable Content Object Reference Model”

- **Affordability:** Οικονομικά Βιώσιμο
- Η δυνατότητα να αυξάνεται η αποτελεσματικότητα και την παραγωγικότητα μειώνοντας το χρόνο και το κόστος για την παροχή εκπαιδευσης
- **Durability:** Αντοχή (στις αλλαγές)
- Η δυνατότητα να αντέχει η εκπαιδευτική λύση σε τεχνολογικές αλλαγές και εξελίξεις χωρίς υψηλού κόστους ανασχεδίαση, αναδιαμόρφωση ή ανάπτυξη εκ νέου του λογισμικού

14 vakkoula@hua.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

“Sharable Content Object Reference Model”

- **Interoperability:** Διαλειτουργικότητα
- Η δυνατότητα να χρησιμοποιούμε διδακτικά λειτουργικά μέρη που έχουν αναπτυχθεί σε ένα μέρος του κόσμου με κάποιο εργαλείο ή πλατφόρμα, σε κάποιο άλλο μέρος με άλλο εργαλείο ή πλατφόρμα
- **Reusability:** Επαναχρησιμοποίηση
- Η ευελιξία να ενσωματώνουμε λειτουργικά μέρη διδασκαλίας σε πολλαπλές εφαρμογές και σε πολλαπλές περιπτώσεις.

15 vakkoula@hua.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

“Sharable Content Object Reference Model”

Πότε είναι καλή η χρήση του SCORM;

- Ολοκλήρωση με άλλους κατασκευαστές
- Δημιουργία μεγάλης βιβλιοθήκης μαθησιακών αντικειμένων
- Χρήση ενός LMS για την παράδοση και διαχείριση μαθησιακού περιεχομένου
- Σχεδίαση μαθησιακού περιεχομένου που μπορεί να επαναχρησιμοποιηθεί
- Σχεδίαση μαθησιακού περιεχομένου που παρακολουθεί την απόδοση του μαθητή
- Σχεδίαση του μαθησιακού περιεχομένου για να παρακολουθεί τις ενέργειες του μαθητή και να προσαρμόζεται στις ανάγκες του καθενός δυναμικά (ΕΞΑΤΟΜΙΚΕΥΣΗ)

16 vakkoula@hua.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ
"Sharable Content Object Reference Model"

Πότε είναι καλή η χρήση του SCORM;

- ❑ Σχεδιασμός απλού, στατικού περιεχομένου HTML (ιστοσελίδα)
- ❑ Δημοσιεύεται απλούς υλικούς αναφοράς
- ❑ content is short lived and will only be used one time in one system
- ❑ using a single internal system that will never change
- ❑ using an LMS that is not designed to deliver and track online learning (classroom management systems are often termed "LMSs")
- ❑ Advanced simulations and serious games are likewise difficult to do well using SCORM. SCORM can be applied to all of these scenarios, but it must be applied intelligently to provide benefit without being an obstacle.

17 vakkoum@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

- ❑ **Content Packaging** XML packaging.
- ❑ **Run-Time** (execution + communicates LMS)
 - ECMAScript (JavaScript).
- ❑ **Sequencing** (navigate the course (SCOs))
 - rules & attributes in XML.

18 vakkoum@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

Content Packaging

- ❑ SCORM specifies that content should be packaged in a self-contained directory or a ZIP file.
- ❑ This delivery is called a Package Interchange File (PIF).
- ❑ XML file named imsmanifest.xml (the "manifest file")
- ❑ The manifest file contains all the information the LMS needs to deliver the content.
- ❑ The manifest divides the course into one or more parts called SCOs.
- ❑ SCOs = a tree structure that represents the course, known as the "activity tree".
- ❑ The manifest contains an XML representation of the activity tree, information about how to launch each SCO
- ❑ (optionally) metadata that describes the course and its parts.

19 vakkoum@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

Run-Time

- ❑ states that the LMS should launch content in a web browser
- ❑ The LMS may only launch one SCO at a time.
- ❑ All content must be web deliverable and it is always launched in a web browser.
- ❑ Once the content is launched, it uses a well-defined algorithm to locate an ECMAScript (JavaScript) API that is provided by the LMS.

20 vakkoum@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

Eισαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

□ **Run-Time**

- This API has functions that permit the exchange of data with the LMS. The CMI data model provides a list of data elements (a vocabulary) that can be written to and read from the LMS.
- example data model elements
 - the status of the SCO (completed, passed, failed, etc),
 - the score the learner achieved,
 - a bookmark to track the learner's location, and
 - the total amount of time the learner spent in the SCO.

21 vakkoula@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

Eισαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

□ **Sequencing**

- The sequencing specification allows the content author to govern how the learner is allowed to navigate *between* SCOs
- progress data is rolled up to the course level.
- Sequencing rules are represented by XML within the course's manifest.
- Sequencing operates on a tracking model that closely parallels the CMI data reported by SCOs during run-time.

22 vakkoula@unipi.gr

E-Learning ...

ΠΡΟΤΥΠΟΠΟΙΗΣΗ

Eισαγωγικά

- E-Learning**
- Adaptive Web**
- Info Filtering**
- .NET**

□ **Sequencing**

- Sequencing rules allow the content author to do things like:
 - Determine which navigational controls the LMS should provide to the user (previous/next buttons, a navigable table of contents, etc).
 - Specify that certain activities must be completed before others (prerequisites).
 - Make some parts of a course count more than others toward a final status or score (creating optional sections or providing question weighting).
 - Randomly select a different subset of available SCOs to be delivered on each new attempt (to enable test banking, for instance).
 - Take the user back to instructional material that was not mastered (remediation).

23 vakkoula@unipi.gr

E-Learning

Τελικό αποτέλεσμα θα είναι ένα εικονικό πανεπιστήμιο που θα παρέχει :

□ **ισες ευκαιριες**

□ **ιδιαίτερο προσωπικό ρυθμό**

□ **ευχάριστο και εύστοχο περιβάλλον**

□ **προοπτικές ελέγχου και μεταβολής του μαθήματος δυναμικά**

Μειονεκτήματα:

□ Θέματα **ταχύτητας πρόσβασης και ποιότητας υπηρεσίας**

□ Θεωρείται ακόμη **ακριβή υπηρεσία**

24 vakkoula@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Στόχος της ερευνητικής περιοχής είναι:

- ❑ **Αναλυτικό μοντέλο χρηστών** που αναπαριστά τη γνώση του χρήστη, τους στόχους, τα ενδιαφέροντα, και άλλα χαρακτηριστικά που επιτρέπουν στο σύστημα να διαχωρίσει μεταξύ διαφορετικών χρηστών
- ❑ **Προσαρμοστικό αντίκτυπο**, δηλαδή σχεδιασμένη αλληλεπιδραση με τους διαφορετικούς χρήστες ενός συγκεκριμένου περιεχομένου

25 vakkoula@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Μπορεί κανείς να υλοποιήσει:

- ❑ Προσαρμοστική **επιλογή περιεχομένου**,
- ❑ Προσαρμοστική **πλοήγηση** και
- ❑ Προσαρμοστική **παρουσίαση**

Στοιχεία που κατευθύνουν την έρευνα:

- Οι άνθρωποι λαμβάνουν πληροφορία μέσω **αισθητήρων** εισόδου ή από **φυσική διάδραση**.
- Οι άνθρωποι **δεν είναι αξιόπιστοι** αποδέκτες πληροφορίας.
- Οι άνθρωποι είναι **διαφορετικοί και απρόβλεπτοι** αποδέκτες πληροφορίας.
- Οι άνθρωποι είναι **νομοδικοί** μιας και μαθαίνουν σε διαφορετικά μέσα και διαφορετικά με το πέρασμα του χρόνου.
- Έχουν **αυτογνωσία** και μπορούν να δώσουν συμβουλές στον εαυτό τους.
- Ένας άνθρωπος μπορεί να παίζει **διαφορετικούς ρόλους** και πολλοί άνθρωποι τον ίδιο.
- Πολλές **εκταidευτικές εμπειρίες** μπορεί να πραγματοποιούνται **ταυτόχρονα**.

26 vakkoula@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τρέχουσες έρευνες επικεντρώνονται σε:

- ❑ Εξατομίκευση στα **σχέδια εκπαίδευσης** που **προσαρμόζονται** στους στόχους, το υπόβαθρο, το ύφος και τις ανάγκες του αρχαρίου.
- ❑ **Εύκολη πρόσβαση** στην **ισόβια εκμάθηση** ως **συνεχή διάδικασία**, παρά ως ένα διακριτό γεγονός
- ❑ **Άμεση κατάρτιση** τη στιγμή που τη χρειάζεται ο υποψήφιος εκπαιδευόμενος
- ❑ **Νέα μοντέλα εκμάθησης** για την αποδοτική ολοκλήρωση της εκπαίδευσης στους **εργασιακούς χώρους**
- ❑ **Οικονομικώς αποδοτικές μέθοδοι** κατάλληλες για τις ανάγκες εκπαίδευσης του **καθολικά κατανεμημένου** εργατικού δυναμικού.

27 vakkoula@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τεχνολογική Προσέγγιση
Ευφυή περιβάλλοντα εκμάθησης
Intelligent Learning Environments

- ❑ 'Όταν ο **χρόνος** διδασκαλίας μένει **σταθερός**, έχουμε **αυξήσεις 15%** (34%) στην **απόδοση εξέτασης** των σπουδαστών (**εκπαιδευτική αποτελεσματικότητα**).'
- ❑ 'Όταν οι απαιτήσεις **απόδοσης εξέτασης** σπουδαστών κρατιούνται **σταθερές**, παρατηρούμε χαρακτηριστικά μειώσεις 24% (55%) του χρόνου εκμάθησης (**εκπαιδευτική αποδοτικότητα**).'

28 vakkoula@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τεχνολογική Προσέγγιση

- ✓ Ευφυή συστήματα εκπαιδευσης - **Intelligent Tutoring Systems** {Sleeman & Brown '82}
- ❑ Συστήματα βασισμένα σε υπολογιστή
 - (I) παρακολούθησης-επίλυσης προβλήματος,
 - (II) βοηθοί,
 - (III) εργαστηριακοί εκπαιδευτικοί

29 vakkoum@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τεχνολογική Προσέγγιση

- ✓ Προσαρμοστικά εκπαιδευτικά υπερμέσα - **Adaptive Educational Hypermedia**
- ❑ Πτυχές χρήστη: οι στόχοι του εκπαιδευόμενου, η γνώση, το υπόβαθρο, η εμπειρία σε υπερκείμενο, και οι προτιμήσεις
 - Συνήθως χρησιμοποιείται ένα μοντέλο αυθεντίας (overlay model)
 - Απλούστερο μοντέλο με στερεόπτιτα
- ❑ Ποια χαρακτηριστικά γνωρίσματα του συστήματος μπορούν να διαφέρουν για τους διαφορετικούς σπουδαστές

30 vakkoum@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τεχνολογική Προσέγγιση

- ❑ Προσαρμοστικότητα περιεχομένου
 - Απόκρυψη και εμφάνιση υπό όρους,
 - επεξήγηση προσπατούμενων,
 - παρουσίαση παραλλαγών
- ❑ Προσαρμοστική πλοήγηση
 - Καθολικής καθοδήγησης
 - τοπικής καθοδήγησης
 - τοπικής υποστήριξης προσανατολισμού
 - καθολικής υποστήριξης προσανατολισμού και
 - διαχείριση από τις προσωποποιημένες όψεις

31 vakkoum@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τεχνολογική Προσέγγιση

- ✓ Ευφυές παιδαγωγικοί πράκτορες - **Intelligent Pedagogical Agents**
 - (I) αυτονομία,
 - (II) ανταπόκριση,
 - (III) προ-δραστικότητα και
 - (IV) κοινωνική ικανότητα
- ❑ Συνεργατικός, διεπαφής, κινητός, πληροφοριακός, αντιδραστικός, υβριδικός, και έξυπνος

32 vakkoum@unipi.gr

Προσαρμοστικά Υπερμέσα ...

Τεχνολογική Προσέγγιση

- Μπορούν να **προσελκύσουν την προσοχή** του εκπαιδευόμενου, και μπορούν να καθοδηγήσουν το χρήστη μέσω μιας παρουσίασης
- Μπορούν να μεταβιβάσουν πρόσθετα συνομιλητικά και συναισθηματικά σήματα μέσω των **εκφράσεων του προσώπου και τις κινήσεις του σώματος**
- Μπορούν να **επιδείξουν φυσικές εργασίες**, όπως η λειτουργία και η επισκευή εξοπλισμού.

33 vakkouli@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- Μέθοδοι για τη μοντελοποίηση και παράδοση πληροφοριών** που ενδιαφέρουν το χρήστη
- Το φιλτράρισμα πληροφορίας θα μπορούσε να περιγραφεί ως ειδικός τύπος ανάκτησης πληροφορίας

34 vakkouli@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

Πιστόμετρος	Συστήματα Ανάκτησης Συστήματα φιλτραρίσματος	
Συγχρόνια χρήσης	Λιμενού χρήση - με τροπή	Επαναληπτικά - μεταρρυθμίσια
Αναπαράσταση πληροφοριών	Έρωτηματα	Προφύλ χρήστων
Σύδρομος	Επιλογή σχετικών δεδομένων για το ερώτημα	Διαχώριση άσχετων δεδομένων ή αυτολογή δεδομένων
Βάση Δεδομένων	Σχετικά στατική	Πολύ μεγάλη - δυναμική
Τύπος χρηστών	Μη γνώριμος στο σύστημα	Το σύστημα κατατά προηγ.
Εύρος συστήματος	Λασχολείται μόνο με τη σχετικότητα της πληροφορίας	Λασχολείται και με κοινωνικά χρήστη και ιδιωτικότητα.

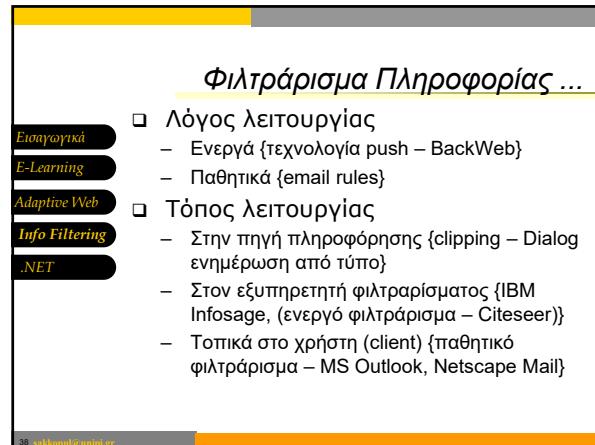
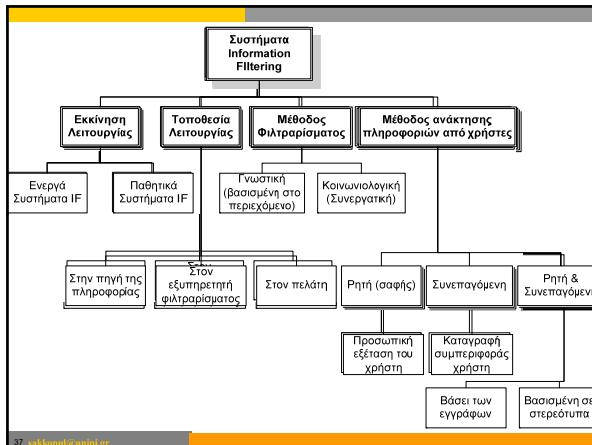
35 vakkouli@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

Τα συστήματα φιλτραρίσματος κατηγοριοποιούνται σύμφωνα με τέσσερις παραμέτρους

- Λόγο λειτουργίας
- Τόπο λειτουργίας
- Προσέγγιση φιλτραρίσματος
- Μέθοδο απόκτησης γνώσης για τους χρήστες

36 vakkouli@unipi.gr

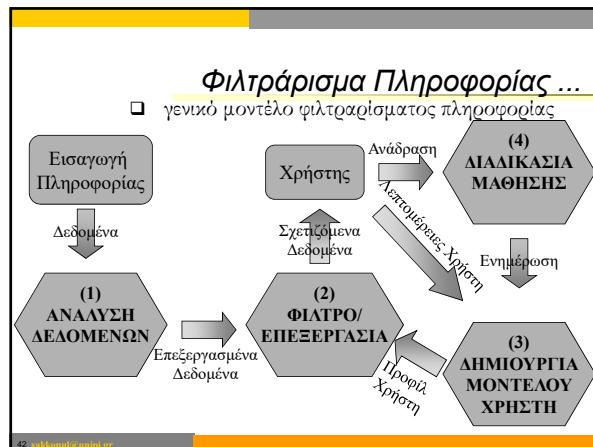


Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- ❑ Γενικό μοντέλο φιλτραρίσματος πληροφορίας
 - (α) ένα τμήμα ανάλυσης δεδομένων
 - (β) ένα συστατικό φιλτραρίσματος
 - (γ) ένα λειτουργικό μέρος μοντελοποίησης του χρήστη
 - (δ) ένα τμήμα εκμάθησης.

Εισαγωγικά
E-Learning
Adaptive Web
Info Filtering
.NET

41 vakkoumatis@unipi.gr



Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- ❑ Τα λειτουργικά μέρη μπορούν να θεωρηθούν αλληλένδετα → Τεχνικές που εφαρμόζονται μπορούν να περιγραφούν συνολικά
- ❑ **Βασισμένα σε πιθανοτικές/ στατιστικές έννοιες**
- ❑ **Βασισμένα στην έννοια της γνώσης**
- ❑ Η ανάλυση των δεδομένων ακολουθεί τεχνικές Ανάκτησης Πληροφορίας και δεν αναλύεται

Εισαγωγικά
E-Learning
Adaptive Web
Info Filtering
.NET

43 vakkoumatis@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- ❑ Συστήματα με βάση πιθανοτική/ στατιστική έννοια
 - Προφίλ χρήστη (βαρούζυσμένο διάνυσμα όρων)
 - Σχετικότητα συνημιτόνου, κατανομή όρων σε σχετικά έγγραφα
 - LSI (λανθάνουσα σημασιολογική ευρετηρίαση)
 - Μέτρα στατιστική συγγένειας (το άθροισμα των αντίστροφων συχνοτήτων των κοινών παραπομπών μεταξύ δύο εγγράφων) (CiteSeer)
 - Στατιστικούς ταξινομητές (anti-spam, LIBRA)

Εισαγωγικά
E-Learning
Adaptive Web
Info Filtering
.NET

44 vakkoumatis@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- Συστήματα με βάση την έννοια της γνώσης
 - Βασισμένα σε κανόνες και σημασιολογικά δίκτυα
 - LENS (email κανόνες για γνωστούς παραλήπτες)
 - SiteIF (personal agent + σημασιολογική λίστα Wordnet)
 - Βασισμένα σε νευρωνικά δίκτυα
 - δυνατότητα επεξεργασίας του δικτύου καταχωρίζεται στα βάρη σύνδεσης μεταξύ των μονάδων, τα οποία λαμβάνονται από μια διαδικασία προσαρμογής σε, ή εκμάθησης από, ένα σύνολο προτύπων επιλεύσεων
 - Ενυφύης διαπροσωπεία με πολλαπλάσια των λέξεων κλειδιών για την αναζήτηση με Altavista & Antworld

45 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- Συστήματα με βάση την έννοια της γνώσης
 - Βασισμένα σε γενετικούς αλγορίθμους
 - ένα γονίδιο θα αντιπροσωπεύται ως όρος,
 - το όταρο ως έγγραφο στο διανυσματικό χώρο, και
 - μια κοινότητα ως προφίλ.
 - Μια κατάλληλη αντικείμενη λειτουργία εισάγεται ως διαδικασία επιβίωσης, για να αποφασίσει εάν για να ενημερώσει το προφίλ
 - CIFS, IntellAgent

46 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- Μοντελοποίηση χρήστη
 - Μακροπρόθεσμα μοντέλα
 - Συγκέντρωση των δεδομένων για το μοντέλου
 - Σιωπηρή καταγραφή (χρόνος, δραστηρότητες, σελιδοδέικτες, επισκεπτόμενα URLs) - Amazon
 - Ρητή (λέξεις κλειδιά για το προφίλ του χρήστη) – Yahoo
 - Ακραία ρητή περίπτωση είναι η απευθείας αλλαγή του προφίλ του χρήστη
 - Τα δεδομένα που περιλαμβάνονται στο μοντέλο
 - Shallow semantics (λέξεις κλειδιά από έγγραφα – απαντήσεις)
 - Ενισχυμένο μοντέλο (υπόβαθρο, εμπειρία) – στερεότυπα
 - Αρχιτεκτονική (αυτόματα {agents} – ρητά {keyword})

47 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

- Μάθηση των συστημάτων
 - Μέθοδοι συλλογής γνώσης
 - Παρατήρηση
 - αποθηκεύονται καταστάσεις που προκάλεσαν ενέργειες και οι νέες συγκρίνονται με αυτές)
 - Enhanced User Need Agent – MP3 agent
 - Ανατροφοδότηση
 - άμεσα – εντόλες για ενέργεια σε παρόμοια κατάσταση,
 - έμμεσα - βαθμολόγηση της σχετικότητας του δεδομένου)
 - Κατάρτιση
 - ο χρήστης εισάγει υποθετικές καταστάσεις και ενέργειες εισόδων στο σύστημα, που χτίζεται με ΒΔ σενάριον.
 - Το σύστημα χρησιμοποιεί αυτά τα σενάρια κατά την απόφαση σχετικά με μικρολογική ενέργεια

48 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας ...

□ Μάθηση των συστημάτων

- Συχνότητα εκμάθησης
 - Κρίσιμη
 - εφαρμόζεται βάσει των αντιφέουν μεταξύ της διαθέσιμης και νέας γνώσης
 - ελέγχει το σύστημα για πιθανή αντίφαση μετά από κάθε περίοδο επικοινωνίας για λήψη νέας γνώσης
 - Περιοδική
 - συλλέγεται για μία περίοδο χρόνου συγκρίνεται με τις υπάρχουσες πληροφορίες για το χρήστη
 - η ανατροφοδότηση συλλέγεται κατά τη διάρκεια της γηρέως, και η διαδικασία εκμάθησης ενεργοποιείται τη νύχτα

49 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Πληροφορίας

Εισαγωγικά	Παράδειγμας φιλτραρίσματος	Υπό-παράδειγμας	Σύστημα/ Τεχνολ
E-Learning	Στατιστικά / Ηθικοτυπία		Citeseer, Rama, Bettz,
Adaptive Web	Τέξσινα	Βασισμένα σε κανόνες και σημασιολογικά δίκτυα	Androulidakis et al, LIBRA Netscape Messenger, Outlook, SiteIF, iWeb, Amalthea, Remembrance Agent (RA)
Info Filtering			BROWSE/Snooze, Ambrosini, Antword
.NET		Νευρωνικά δίκτυα	Γενετικός Αλγορίθμος CIFS, IntellAgent Μάθηση Newell system, NewT Lang, Billsus & Pazzani system

50 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Μελλοντικά Βήματα ...

□ Ως σήμερα η σχετικότητα >50% επιτυχίας

□ Ερευνητικές κατευθύνσεις μπορούν να είναι:

- Μοντελοποίηση-Διαδικασία ανάθεσης προφίλ
- Παράμετροι δε μεταφράζονται εύκολα (στηγμαίες ανάγκες, διάθεση, φόρτος εργασίας)
- Σημασία της γήρανσης των παραμέτρων (χρόνος)

➤ Κατευθύνσεις:

- Συνδυασμός με ακριβέστερα κοινωνιολογικά προφίλ και όχι μόνο βασισμένα στο περιεχόμενο
- Οροι που εμφανίζονται με κατανομή (uni, Poisson) είναι πολυτιμότεροι;
- Αναγκαίο το λειτουργικό υποσύστημα μάθησης
- Επιρροή των δυναμικών αλλαγών στις πληροφορίες

51 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Μελλοντικά Βήματα ...

□ Μοντελοποίηση-Διαδικασία ανάθεσης προφίλ

➤ Παράμετροι δε μεταφράζονται εύκολα (στηγμαίες ανάγκες, διάθεση, φόρτος εργασίας)

➤ Κατευθύνσεις:

- Συνδυασμός με ακριβέστερα κοινωνιολογικά προφίλ και όχι μόνο βασισμένα στο περιεχόμενο
- Οροι που εμφανίζονται με κατανομή (uni, Poisson) είναι πολυτιμότεροι;
- Αναγκαίο το λειτουργικό υποσύστημα μάθησης
- Επιρροή των δυναμικών αλλαγών στις πληροφορίες

52 vakkoumali@unipi.gr

Φιλτράρισμα Μελλοντικά Βήματα ...

- Τεχνικές Φιλτραρίσματος
 - Κατευθύνσεις: Συνδυασμός τεχνικών
 - (α) ευφείς πρόσκτορες
 - Αποκεντρωμένοι & συνεργατικοί
 - Φορετοί υπολογιστές με πράκτορες (RA)
 - (β) τεχνικές απευθυνότητας
 - στατιστικές τεχνικές συγκέντρωσης
 - αυτο-οργανωμένους χάρτες
 - προσαρμοστικό web
 - (γ) ποικιλά υπονομένων συμπερασμάτων από χρήστες
 - Αγαπημένα, ιστορικό, ενδιάμεσοι (caches, proxy), server logs
 - (δ) φίλτρωμα πολυμεσών βάσεων δεδομένων
 - Αντιμετώπιση MM Πληροφορίας με μέτα-δεδομένα
 - (ε) Άλλα: χειρισμός πολύλαθρων συστημάτων, ή φιλτράρισμα σε έγγραφα με περισσότερες από μια γλώσσας ταυτόχρονα

53 www.koumoutsanis.gr

Φιλτράρισμα Μελλοντικά Βήματα ...

- Τεχνολογίες και Αρχιτεκτονική
 - Νέα μέσα απεικόνισης (φορητές συσκευές, κινητά)
 - Αλληλεπιδραστική TV
- Κατευθύνσεις:
 - Διαφανής προτυποποιημένη διεπαφή με ΒΔ.
 - Η χρήση προγραμμάτων αντικειμενοστραφούς προγραμματισμού (OOP) καθώς επίσης και UML, (Unified Modelling Language)
 - Η εφαρμογή των προτύπων μοντελοποίησης δεδομένων όπως: η XML, το RDF (Resource Description Framework)

54 www.koumoutsanis.gr

Φιλτράρισμα Συστήματα

The screenshot shows the CiteSeer search results page for the query "What is an intelligent agent?". The results list includes several academic papers, such as "What is an intelligent agent?" by Mark Weischedel and "An Intelligent Medical System for Diagnosis of Digital Ulcers" by P. Sarker and A. Tashakkori. The interface includes a sidebar with links to E-Learning, Adaptive Web, Info Filtering, and .NET.

55 www.koumoutsanis.gr

Προσδιορισμός με τεχνολογία .NET

- Τεχνολογικό Πλαίσιο για να δημιουργηθεί βέλτιστα ένα εικονικό πανεπιστήμιο

Πλαίσιο .NET

The diagram illustrates the .NET framework architecture. It shows the layers from bottom to top: COMMON LANGUAGE RUNTIME, ADO.NET: DATA & XML, COMMON LANGUAGE SPECIFICATION, ASP.NET: WEB SERVICES & WEB FORMS, WINDOWS FORMS, and finally VB, C#, C++, JSCRIPT, and other languages at the top. To the right, it also shows VISUAL STUDIO .NET.

56 www.koumoutsanis.gr

