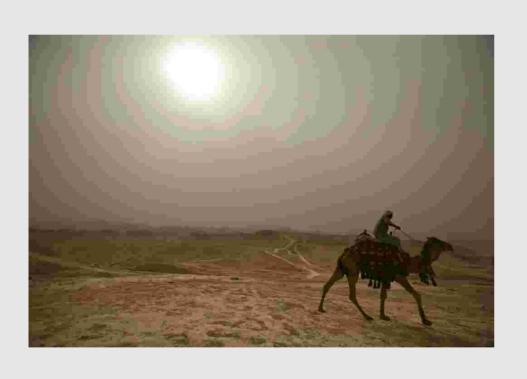




Guard Dog Project

Πολύ σύντομη ιστορική αναδρομή



- Ο άνθρωπος πάντα λειτουργούσε με εργαλεία για να λύνει προβλήματα
- Βιομηχανική επανάσταση πολλαπλασιασμός μυικής δύναμης (αυτοκίνητο)
- Πληροφορική πολλαπλασιασμός πνευματικής δύναμης (google , wikipedia , etc :P)
- Ρομποτική = Merging των δύο παραπάνω

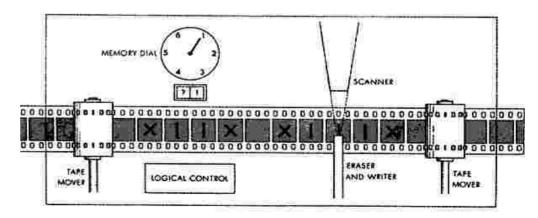
Ένα ρομπότ είναι..



Ένας ηλεκτρονικός υπολογιστής όπου αντί για Mouse / Πληκτρολόγιο / Οθόνες έχουμε Ρόδες, Αισθητήρες Υπερήχων, Ηχεία, Μικρόφωνα, Κάμερες κτλ.

Ένας υπολογιστής που να επεξεργάζεται τα παραπάνω και να "επικοινωνεί" με το περιβάλλον Μια μηχανή turing με ρόδες..

Η "ταινία γεμίζει" με χαρακτήρες από το περιβάλλον, μέσω των περιφερειακών και γράφοντας σε κάποιες θέσεις της ταινίας το μηχάνημα "αλληλεπιδρά"



Ένα ρομπότ δεν είναι..

- Κάτι εξωπραγματικό
- Πολύ δύσκολο στην κατασκευή (πριν 100 χρόνια ήταν)

Οι καφετιέρες, τα πλυντήρια, το αυτόματο πότισμα, όλα είναι ρομπότ υπό μία έννοια..

 Το δυσκολότερο προβλήμα είναι να φτιάξει κάποιος κάτι το οποίο να μην έχει απλά και μόνο αντανακλαστική συμπεριφορά..

Τηλεκατευθυνόμενο != Robot



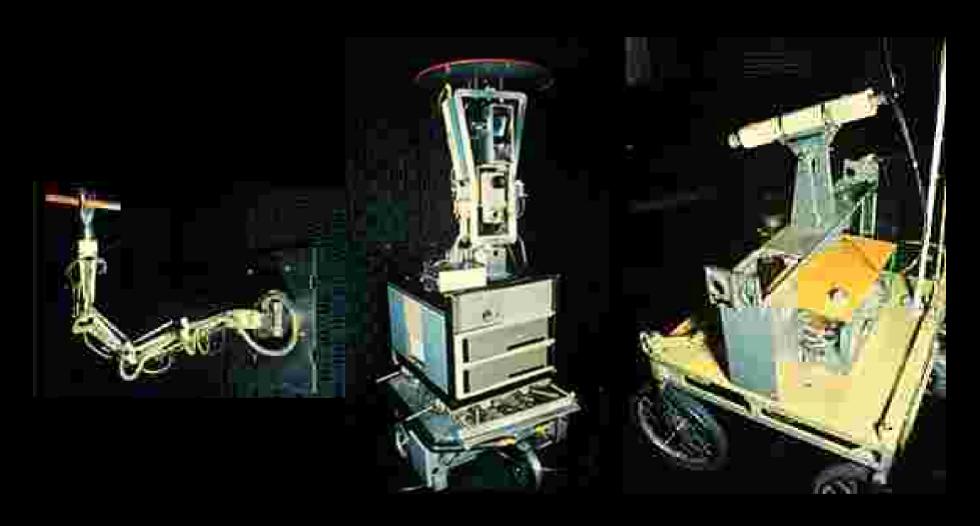
Ένα ρομπότ δεν είναι κάτι καινούργιο



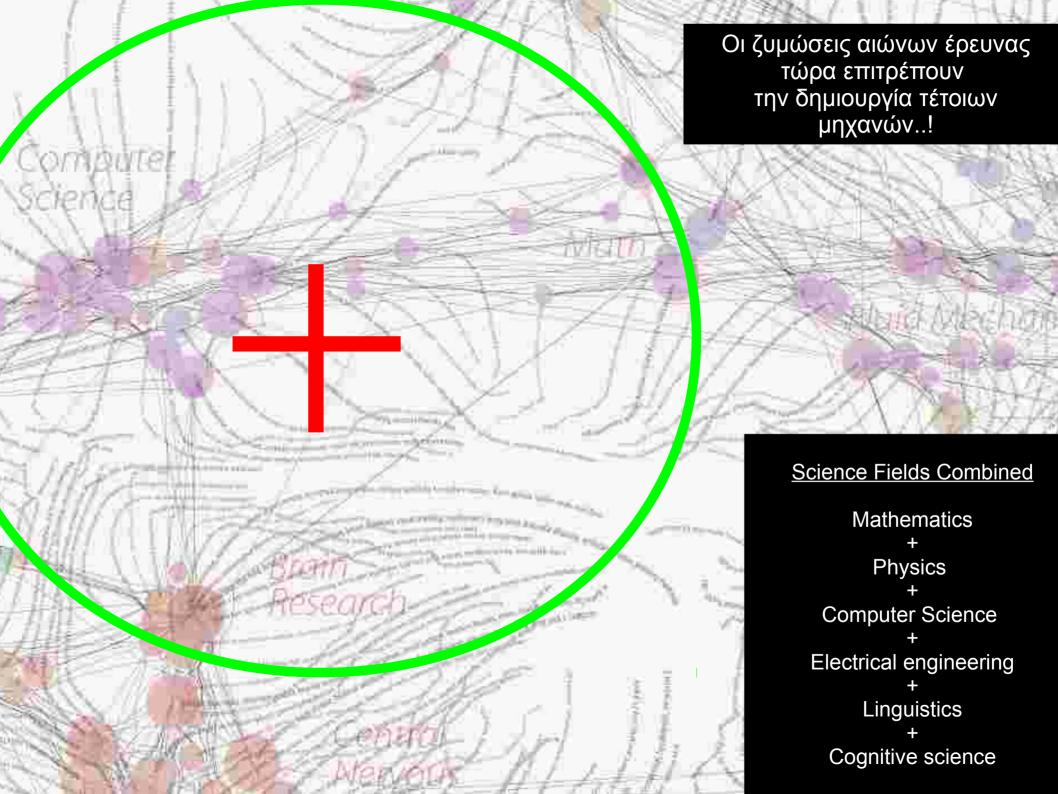
Karakuri ningyō (からくり人形?) are mechanized puppets or automata from Japan from the **17th century to 19th century**. The word karakuri means "mechanisms" or "trick". In Japanese ningyō is written as two separate characters, meaning person and shape. It may be translated as puppet, but also by doll or effigy.[1] The dolls' gestures provided a form of entertainment.

Three main types of karakuri exist. Butai karakuri (舞台からくり stage karakuri?) were used in theatre. Zashiki karakuri (座敷からくり tatami room karakuri?) were small and used in homes. Dashi karakuri (山車からくり festival car karakuri?) were used in religious festivals, where the puppets were used to perform reenactments of traditional myths and legends.

Ένα ρομπότ δεν είναι κάτι καινούργιο

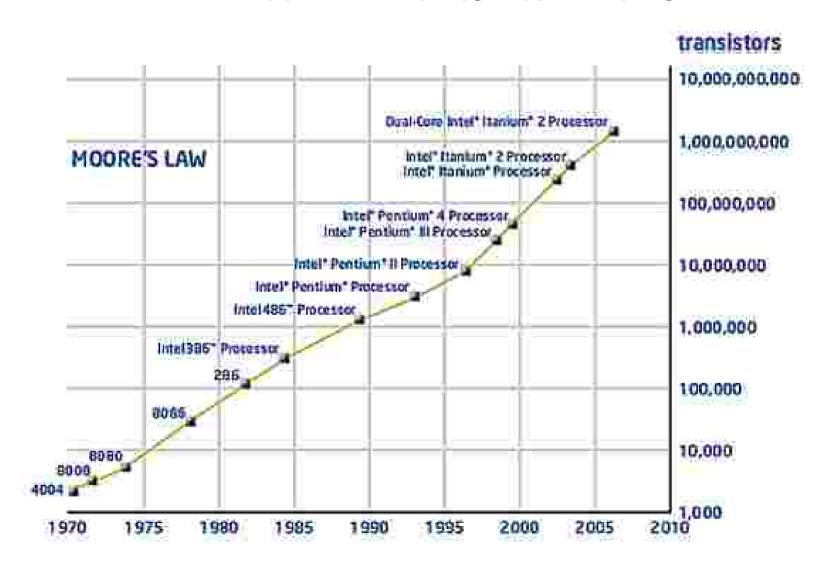


Stanford A.I. Lab 1962 – 1970 – 1979 50 χρόνια πρίν



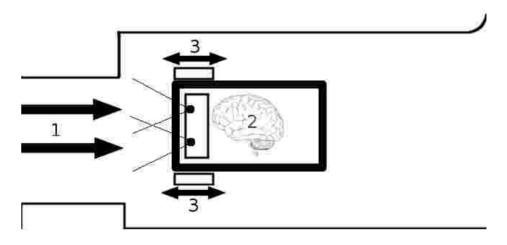
Ένα ρομπότ είναι κάτι "σχεδόν" εφικτό

με μηδαμινό κόστος σε σχέση με το παρελθόν χάρη στην εκθετική βελτίωση της τεχνολογίας



GuarddoG Project Ο Στόχος

Δημιουργία ενός φύλακα χώρων ο οποίος χρησιμοποιώντας στεροσκοπική όραση να μπορεί να περιπολεί σε μια γνωστή διαδρομή, και σε περίπτωση που ανιχνεύσει εισβολή να καταδιώκει τον εισβολέα και να ειδοποιεί τον ιδιοκτήτη του.

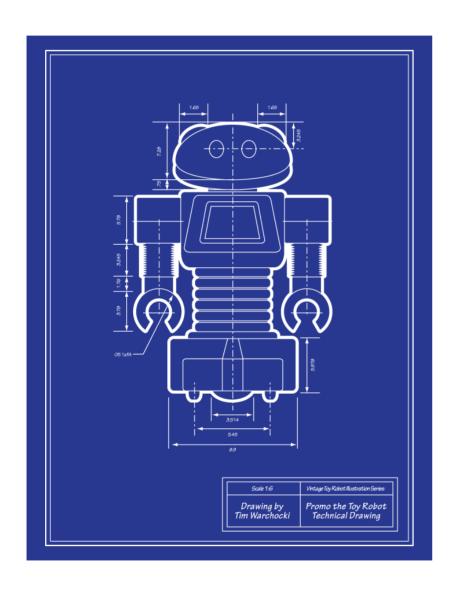


• Οι υπολογισμοί πηγαίνουν



Chicken and egg , χαοτικό φαινόμενο Η θέση καθορίζει την κίνηση ή η κίνηση την θέση?

Πως ξεκινάει κανείς να φτιάξει κάτι τέτοιο?



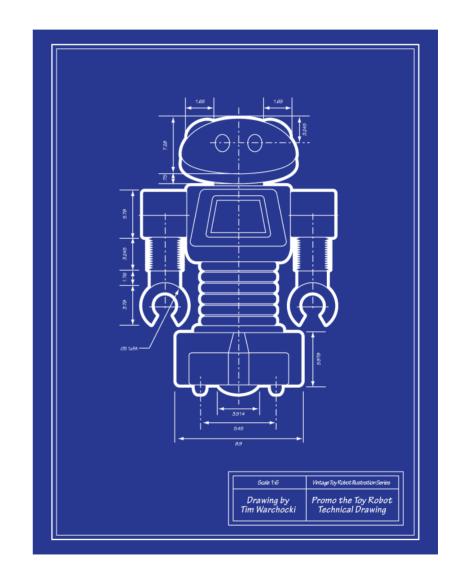
Στόχος: A robotics platform that can act as a guard, traverse a known path and fend off intruders. In case of a security breach it would signal the alarm and begin to follow the perpetrator and after a set distance would resume its previous path.

Ένας υπολογιστής που θα πρέπει να:

- Βλέπει , εμπόδια , πρόσωπα , χώρους
- Αντιλαμβάνεται πρόσωπα
- Κινείται ανεξάρτητα
- Χαρτογραφεί

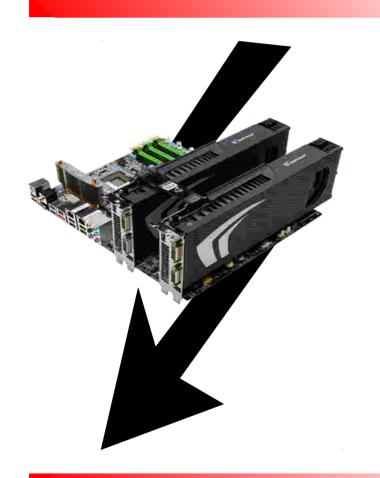
Πως ξεκινάει κανείς να φτιάξει κάτι τέτοιο?

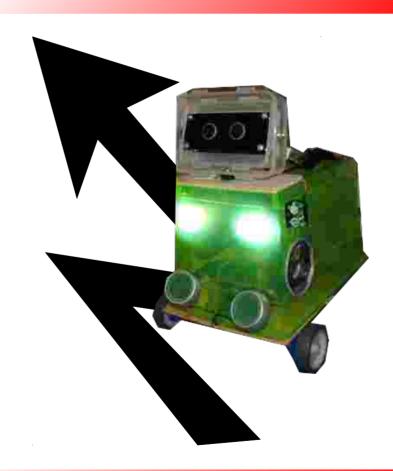
- Βλέπει -> είσοδος από κάμερες
- Αντίληψη βάθους -> χρήση στερεοσκοπίας αρα 2 πηγών εικόνας
- Αντίληψη προσώπων -> pattern recognition
- Κινείται ανεξάρτητα ->
 λειτουργία με μπαταρίες , low power consumption , custom body
- Χαμηλό κόστος, υλοποίηση από υλικά μαζικής παραγωγής



Μια αντίστροφη Κάρτα Γραφικών

Abstract Representation of 3D Points





3D Image projected on a 2D surface

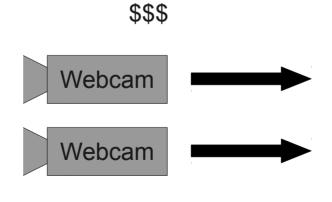
Πως μπορούμε να αντιληφθούμε τον περιβάλλοντα τρισδιάστατο χώρο

- Για να αντιληφθούμε τον τρισδιάστατο χώρο πρέπει να αρχίσουμε να αντιλαμβανόμαστε απόσταση
- Από εκεί και εμπρός πρέπει να συνδυάσουμε τις πληροφορίες μεταξύ τους ώστε να καταλήξουμε στο τρισδιάστατο μοντέλο
- Για την αντίληψη του περιβάλλοντα χώρου πρέπει να χρησιμοποιηθεί κάποιο τεχνικό μέσο (κάμερα)..
- Αντιστρόφως ανάλογο με το πόσο "έτοιμο" είναι το αποτέλεσμα που μας δίδεται από την κάμερα είναι η επεξεργαστική απαίτηση από το σύστημα το οποίο θα λαμβάνει τα δεδομένα.

Better camera, less processing

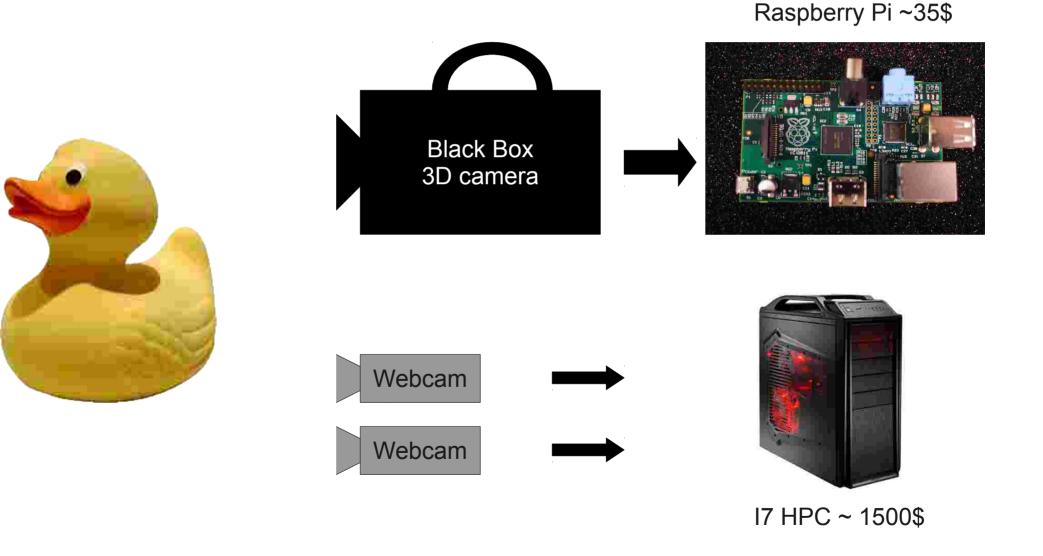






Massively parallel High level PC Image processing Stochastic Algorithms etc

Better camera, less processing



Επιλέγοντας κάποια κατάλληλη τεχνολογία για τις κάμερες

Active Cameras

- Lidar
- Kinect
- Laser range finding

Normal Cameras

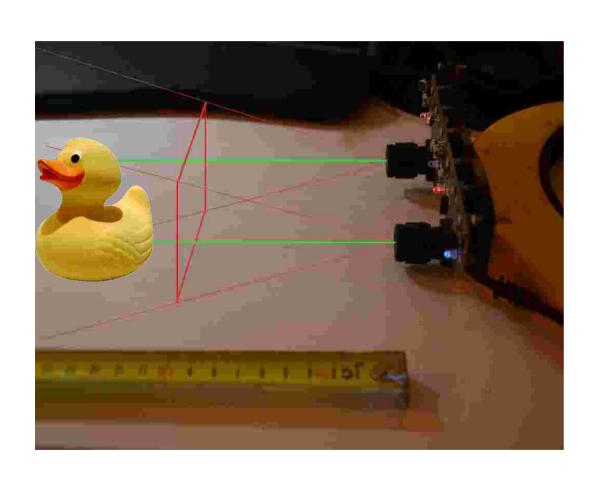
- Monocular
- Stereoscopic
- Trifocal
- Quadrascopic



Ποιότητα / Τιμή

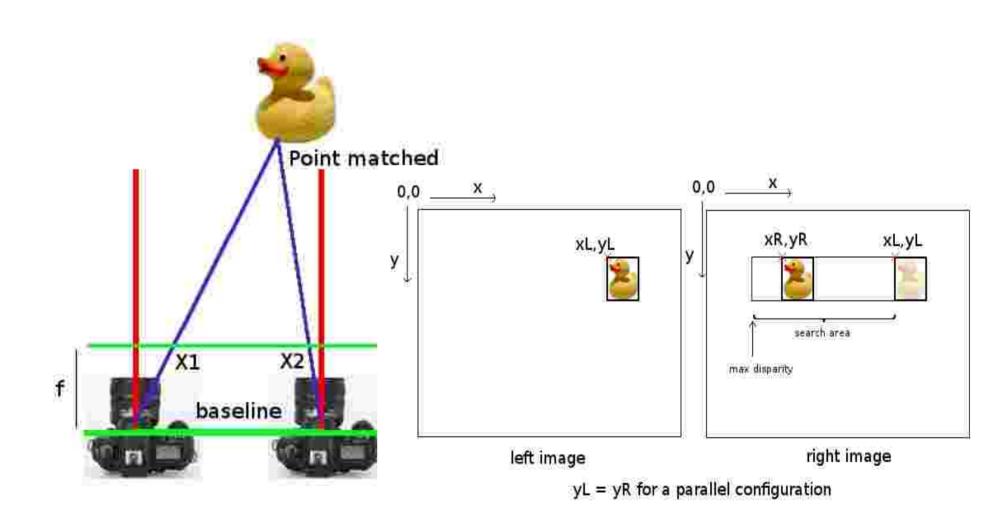
Μεγαλύτερο κλάσμα καλύτερο

Στερεοσκοπία



- 2 πηγές εικόνες
- off the shelf υλικά
- low cost υλικά
- Σχετικά "μικρές"
 υπολογιστικές
 απαιτήσεις για fixed
 parallel τοποθέτηση
 των καμερών

Στερεοσκοπία



Ένα τέτοιο pipeline χρειάζεται αντίστοιχο Hardware για να γίνει implement

- 1.2Ghz Celeron
- Mini-ATX Motherboard
- 802.11 b/g WIFI
- 2 x Webcams
- 2 x Microphones
- 1 x Arduino
- 1 x RD01/02 kit, 2x Servo
- 2x Ultrasonics
- Dual Axis accelerometer



Ένα "ρομπότ" είναι ένα PC με ρόδες

Τι προβλήματα προσπαθούμε να λύσουμε με αυτά τα διαθέσιμα εργαλεία



Προβλήματα και υποπροβλήματα

Είσοδος από κάμερες

Επιδιόρθωση παραμορφώσεων φακού/sensor

Συγχρονισμός εικόνας

Επεξεργασία εικόνας

Εξαγωγή 3D πληροφορίας

Εξαγωγή προσώπων

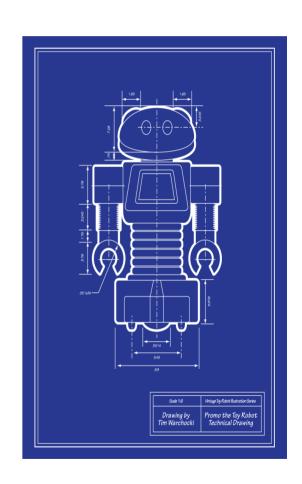
Συνδυασμός 3D πληροφορίας σε 3D χάρτη και πληροφορία θέσης (SLAM)

Path Planning στον χώρο

Ζητήματα implementation του Hardware

Intelligent behaviour

Final GuarddoG Platform



Πρόβλημα #0

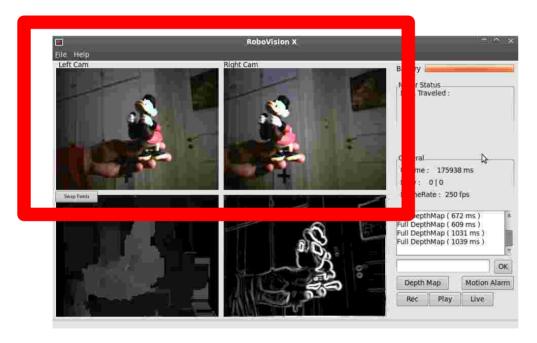


Έχουμε 2 κάμερες (που βγάζουν δισδιάστατη εικόνα) και θέλουμε να σχηματίσουμε μια τρισδιάστατη αναπαράσταση του χώρου

Πρώτα απο όλα θα πρέπει να μπορούμε να λάβουμε συγχρονισμένο input από τις κάμερες!

Video Input

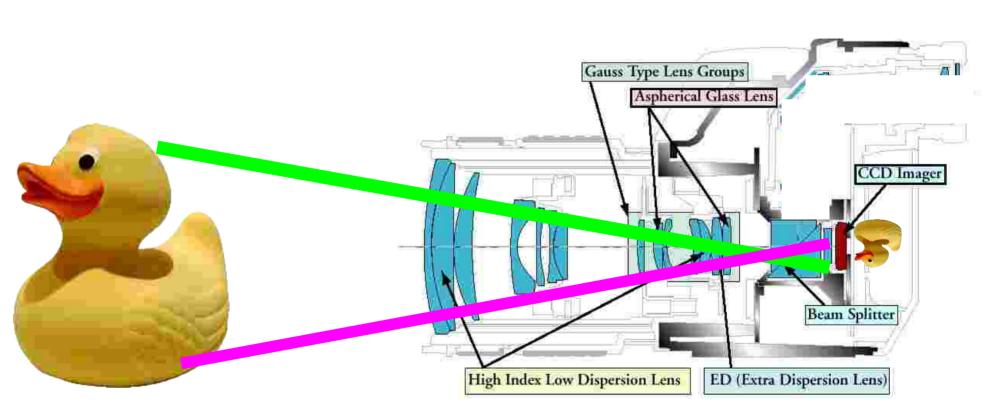
based on V4L2



Αναλαμβάνει να μεταφέρει arrays με την εικόνα που βλέπουν οι 2 webcams

Σαν βιβλιοθήκη μπορεί κάποιος να το χρησιμοποιήσει για οποιοδήποτε project

Ανατομία μιας κάμερας



Original Image (2000) Divingua, Modifications (2000), Imaging Francisco, all rights resemble

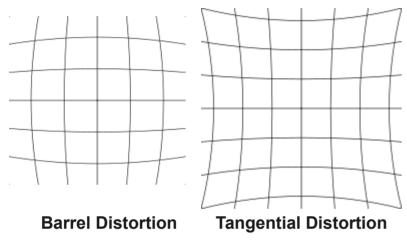
Video Input

 Η εικόνα που παίρνουμε αλλοιώνει την πραγματικότητα λόγω εργοστασιακών σφαλμάτων της κάθε κάμερας!

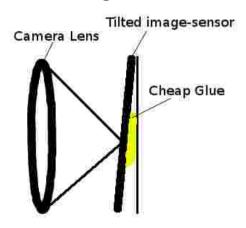


Camera distortions

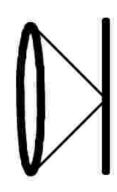
Radial Distortions (Lens)



Tangential Distortions (Assembly)



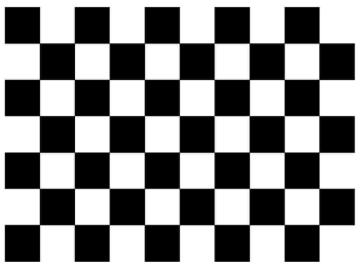
Improper alignment that causes tangential distortion



Perfect parallel alignment

- Δυο είδη παραμόρφωσης τα οποία συνδυάζονται..!

Image Rectification





Μέθοδος Zhang / Sturm, συνήθης σε OpenCV

Εκτυπωμένο grid από τετράγωνα γνωστού μεγέθους και πλήθους. (στην εικόνα 10x7)

Οι ακμές εντοπίζονται και μετράται η απόκλιση ανάλογα με την απόσταση από το κέντρο της κάμερας (το οποίο δεν παραμορφώνεται)

Στην διαδικασία δίνουμε:

- skew coefficient (γ) usually zero
- principle point or image center (Cx, Cy)
- focal point (Fx , Fy) multiplied by a number that scales from pixels to distance (and is defined by the size of a pixel in the image sensor) .

Και μας δίνει :

coefficients for radial distortion (k1 , k2 , k3) coefficients for tangential distoriton (p1 , p2)

Image Resectioning

Οι τιμές που λαμβάνουμε χρησιμοποιούνται στον παρακάτω μετασχηματισμό συντεταγμένων

$$s \begin{pmatrix} u \\ v \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_x & 0 & c_x \\ 0 & f_y & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t_1 \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t_1 \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{pmatrix}$$



$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = R \begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \end{pmatrix} + t$$

$$x' = x/z$$
$$y' = y/z$$

$$r^2 = x'^2 + v'^2$$

$$x'' = x'(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4 + k_3 r^6) + 2 p_1 x' y' + p_2(r^2 + 2x'^2)$$

$$y'' = y'(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4 + k_3 r^6) + p_1(r^2 + 2y'^2) + 2p_2 x' y'$$

$$u = f_x x'' + c_x$$

$$v = f_y y'' + c_y$$

Mapping each of the x,y to u,v their real position





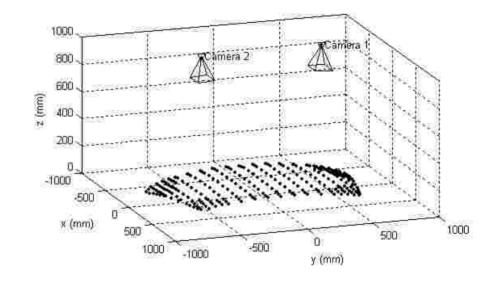
Right Carn





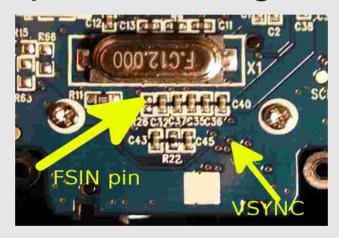
Extrinsic Parameters

- R (rotation),T (translation)
 C = -R T = -R T
- Transformations from 3D world coordinates to 3D camera coordinates



Video Input

Small hardware based camera synchronization problems λόγω ανυπαρξίας κάποιου hardware clock can be improved using FSIN VSYNC pins



Κατα τα άλλα χαμηλό overhead , κοντά στο σύστημα , κυρίως hardware θέματα

(USB controller / Webcam Driver κτλ)



Πρόβλημα #0



- Συνεχόμενο stream απο εικόνες
- Συγχρονισμένες
- Η εικόνα αναπαριστά την πραγματικότητα χωρίς αλλοιώσεις

Προβλήματα και υποπροβλήματα

Είσοδος από κάμερες

Επιδιόρθωση παραμορφώσεων φακού/sensor

Συγχρονισμός εικόνας

Επεξεργασία εικόνας

Εξαγωγή 3D πληροφορίας

Εξαγωγή προσώπων

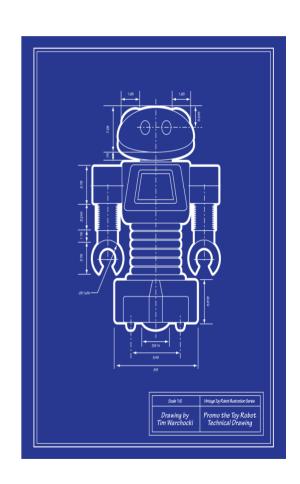
Συνδυασμός 3D πληροφορίας σε 3D χάρτη και πληροφορία θέσης (SLAM)

Path Planning στον χώρο

Ζητήματα implementation του Hardware

Intelligent behaviour

Final GuarddoG Platform



Πρόβλημα #1



Έχουμε 2 κάμερες (που βγάζουν το δισδιάστατο είδωλο της σκηνής που βλέπει το ρομπότ) και θέλουμε να σχηματίσουμε μια τρισδιάστατη αναπαράσταση του χώρου ΤΟDO BATHOS KTL

Θα πρέπει να μετασχηματίσουμε την σειρά 2 δισδιάστατων pixels εικόνων σε 3D points ή voxels ..!

Μέχρι τώρα..

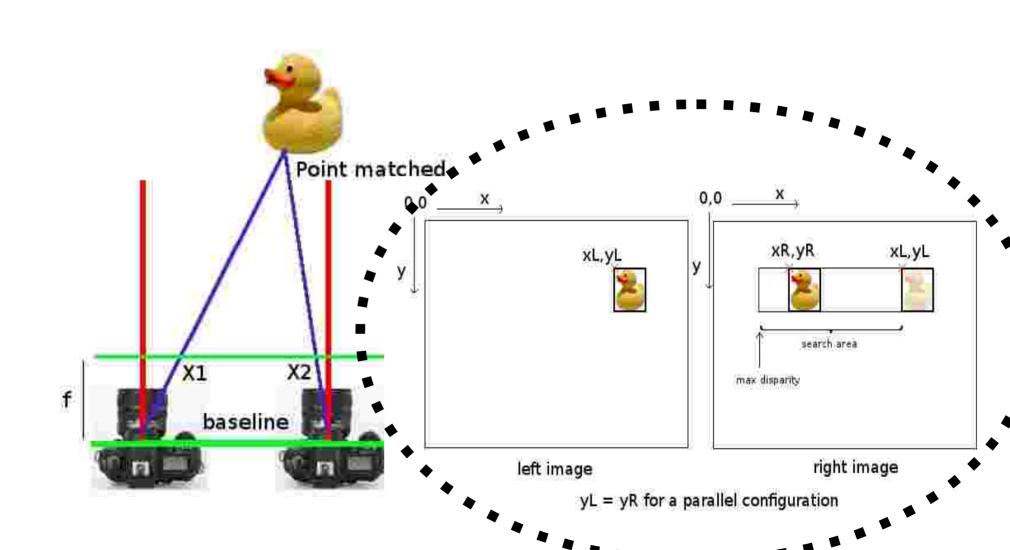


Έχουμε μια συνεχόμενη ροή εικόνας από 2 διαφορετικές οπτικές γωνίες και θέλουμε να μετασχηματιστεί σε πληροφορία τρισδιάστατου χώρου..

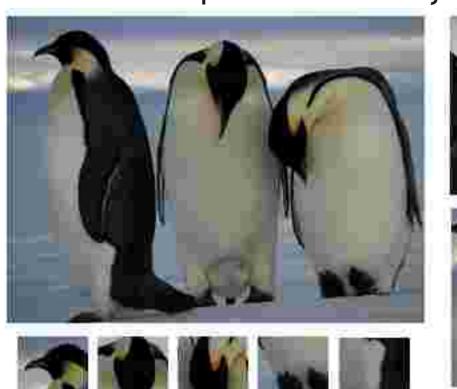
Ιδανικά θα θέλαμε να συμπεριφερθούμε στις 2 εικόνες σαν μεταβλητές που τις τοποθετούμε σε ένα μαύρο κουτί και μας εξάγει μια τρίτη εικόνα με πληροφορία βάθους..

Στερεοσκοπία

όπως είπαμε



Κυρίως πρόβλημα Patch Matching! Γιατί έχω 2 κάμερες που βλέπουν διαφορετικό view και προσπαθώ να εξάγω βάθος!









Τι ταιριάζει πού?

Τα ίδια αντικείμενα με:

- * Ελαφρώς διαφορετική γωνία στον χώρο
- * Στον άξονα του χρόνου
- * Ανάλογα με τον φωτισμό
- * Ηλεκτρομαγνητικό Θόρυβο στο CMOS
- * Απόσταση από το focal point
- * Lens Imperfections

Έχουν πολύ διαφορετική απεικόνιση!

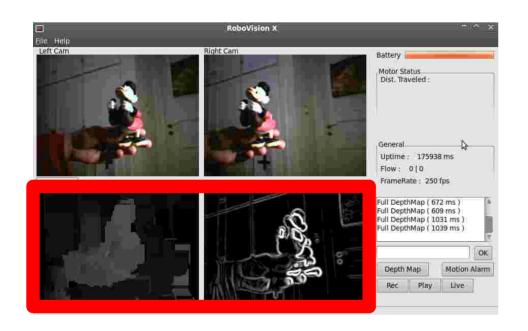
Αρχικά Αποσκοπούμε σε..

Γωνίες

Surpress θόρυβο Σε σημεία που το CCD δεν έχει αρκετά δυνατό σήμα



Ακμές Και Γραμμές



- Ουσιαστικά "δέχεται" pointers από frames
 - zero-copy (1 copy βασικά)
- Έχει ένα pipelining φίλτρων που τους εφαρμόζει για να μην υπάρχουν περιττές επαναλήψεις διαδικασιών
- Εξάγει frames τα οποία είναι μετασχηματισμός των frame εισόδου...



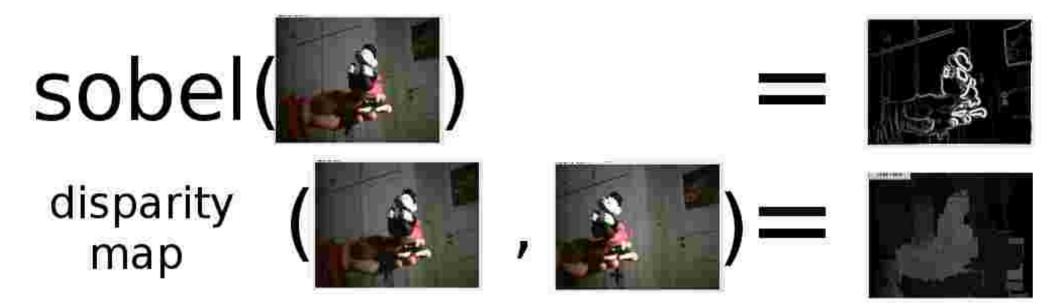
disparity map







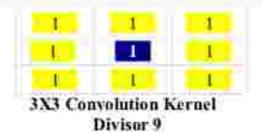




Αντί για την "εικόνα" περνάμε έναν pointer! Αλλά για να καταφέρουμε να βρούμε το βάθος πρέπει να μετασχηματίσουμε τις πληροφορίες σε πιο "βολική μορφή"

Τι μπορεί να μας αποκαλύψει μια εικόνα?

Filters as Convolution Matrices



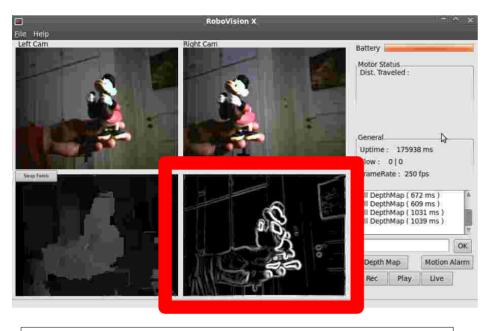
As the anchor of the kernel passes from each element of the image array the value (marked blue) gets replaced by the addition of the neighboring elements multiplied with the according kernel element.

$$H(x,y) = \sum_{i=0}^{M_i \times M_i - 1} \sum_{i=0}^{M_i \times M_i - 1} I(x+i-a_i, y+j-a_j)G(i, j)$$

The anchor element on the light intensities array will become

9 x 6 Original Light Intensities Captured									
90	80	70	90	80	70	90	80	#1	
90	80	70	90	80	70	90	80	70	
90	80	70	90	80	70	90	80	70	
gij.	80	70	90	80	70	90	80	749	
90	80	70	90	80	70	90	80	70	
90	80	20	90	80	70	90	80	70	

An important thing to be noted Is that values on the edges of the array (marked orange) can not be correctly calculated as not all neighboring elements exist, common solutions for this is "imagining" that there are zero elements when an element does not exist, using a different divisor to compensate for the missing elements or skipping the elements that can not be calculated correctly.



```
BOOLEAN Sobel(unsigned char * image,int image_x,int image_y) {

unsigned int x=0,y=0;
unsigned int x1=1,y1=1,x2=image_x,y2=image_y;

if (image==0) { return(0); }

unsigned char *proc_image;
//proc_image = new unsigned char [ image_x * image_y * 3 ];
proc_image = ( unsigned char * ) malloc ( sizeof(unsigned char) * image_x * image_y * 3 );

BYTE *px;

BYTE *p;
BYTE *g;
BYTE *b;

BYTE p1=0,p2=0,p3=0,p4=0,p5=0,p6=0,p7=0,p8=0,p9=0;
.....
```

Παράδειγμα implemented φίλτρου:

Sobel Edge Detection

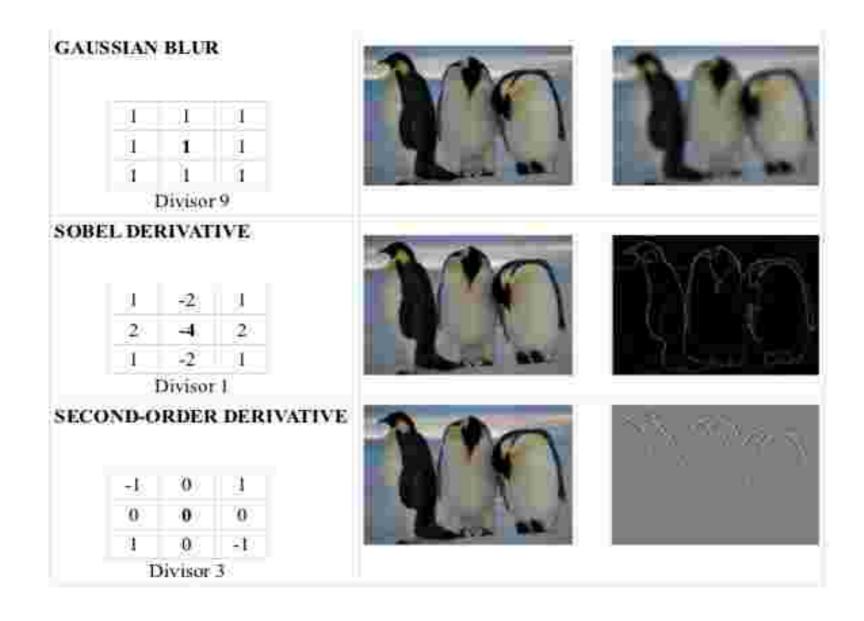
Αναγνώριση ακμών , υπολογίζοντας την παράγωγο αλλαγής χρώματος..

Με απλά λόγια : εκεί που αλλάζει έντονα το χρώμα επιστροφή άσπρο , αν δεν αλλάζει καθόλου μαύρο ενδιάμεσες αλλαγές γκρί κτλ..

Γιατί θέλω Edge Detection?

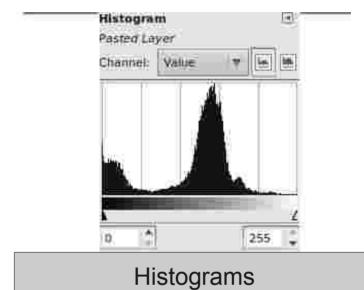
Απλά γιατί τα σημεία ακμές είναι πολύ πιο "μοναδικά" από περιοχές χωρίς ακμές οπότε είναι πιο εύκολο να τα συγκρίνω μεταξύ των 2 εικόνων

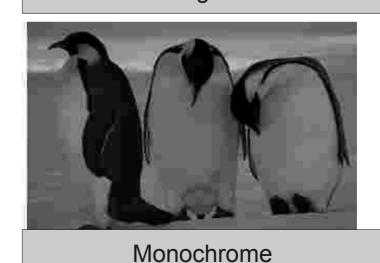
Filters as Convolution Matrices



Άλλα φίλτρα επεξεργασίας εικόνας πολύ συνοπτικά







Άλλα φίλτρα επεξεργασίας εικόνας πολύ συνοπτικά





Palette Reduction





Flood Fill

Στην συνέχεια Αποσκοπούμε σε..

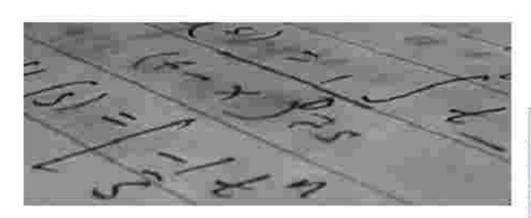
Πρόσωπα

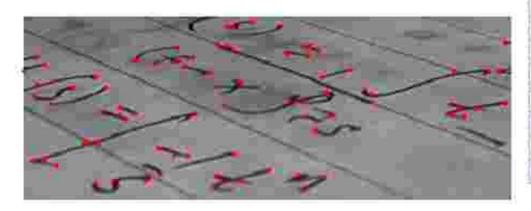
Σύγκριση Μετακίνηση Γωνίων Καθώς Κινείται η εικόνα



Βάθος Συγκρίνοντας με το είδωλο στην άλλη κάμερα

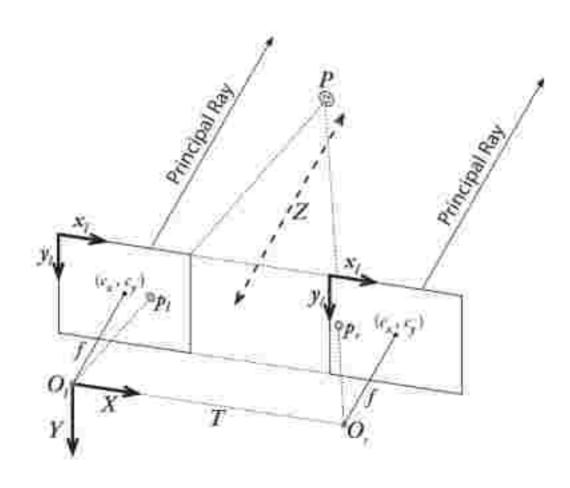
Feature Detection





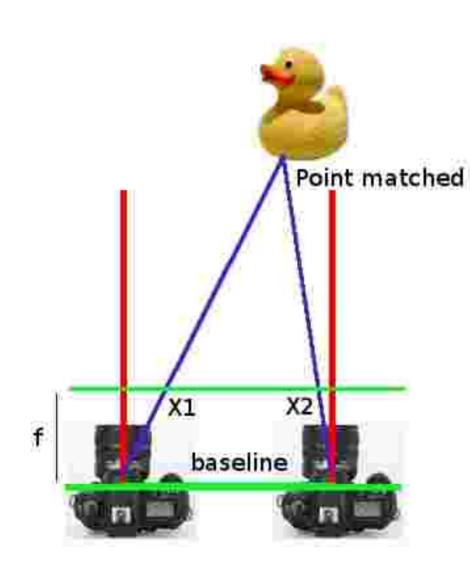
Common feature detectors and their classification:

Feature detector	Edge	Corner	Blob
Canny	X		
Sobel	х		
Harris & Stephens / Plessey	X	x	
SUSAN	Х	×	
Shi & Tomasi		×	
Level curve curvature		×	
FAST		×	
Laplacian of Gaussian		×	×
Difference of Gaussians		X	х
Determinant of Hessian		x	x
MSER			x
PCBR			х
Grey-level blobs			x



Προσπαθούμε να κάνουμε match το P από την αριστερή στην δεξιά κάμερα PI με Pr

Στερεοσκοπία



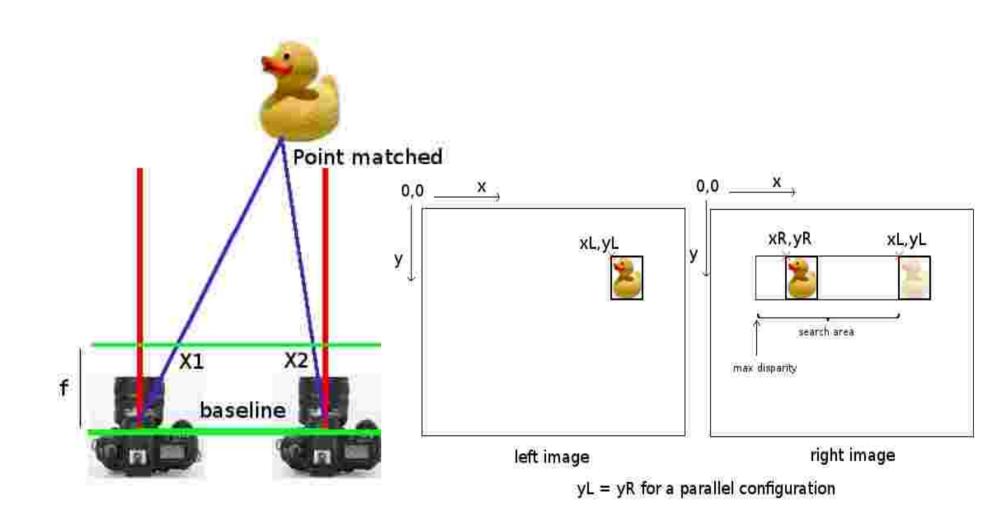
$$Z = (baseline * f) / (X1 - X2)$$

Όπως έυκολα αντιλαμβάνεται κανείς όσο μεγαλώνει η απόσταση (X1-X2) μικραίνει το Ζ αρα το αντικείμενο είναι πιο κοντά στον παρατηρητή

$$X = X1 * Z / f$$

 $Y = Y1 * Z / f$

Στερεοσκοπία Patches kai dense kiolas TODO



Disparity Mapping - VisualCortex/DisparityDepthMap.c Βασική ιδέα , οι κάμερες κοιτάζουν παράλληλα αρα στον άξονα Υ (ύψος) έχουμε ακριβώς ίδια σημεία , στον άξονα Χ όσο μεγαλύτερη η απόσταση , τόσο πιο κοντά

Συγκρίνουμε Patches, μετράμε τις αποστάσεις

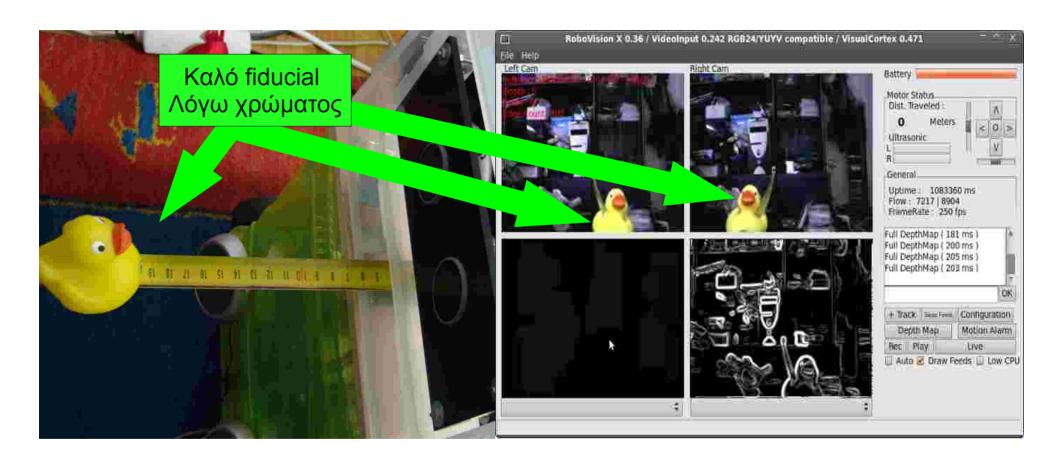
Γενικά για μέγεθος Patch 30x50 πχ έχουμε Για κάθε x από 1 έως 320 αριστερά , 320 συγκρίσεις στην χειρότερη με δεξιά

X

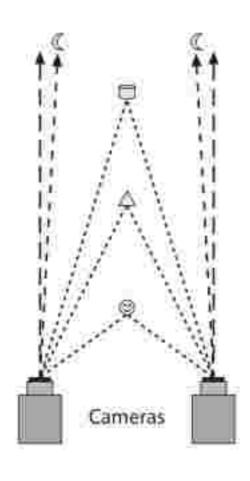


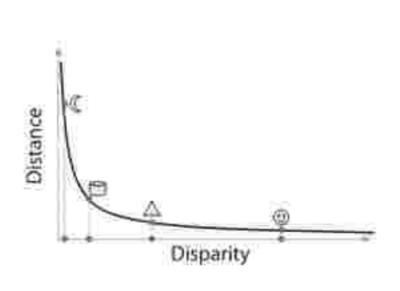
136 – 62 = distance "74" σημαίνει ότι είναι γύρω στα 28-28.5 cm μακριά από το ρομπότ στο συγκεκριμένο screenshot!

Εμπειρικές μετρήσεις



Με τις κάμερες μου (φακούς/παραμορφώσεις κτλ) σε απόσταση 6 cm 21cm = 92 , 22cm = 88 , 23cm = 87 , 24cm = 83 , 25cm = 82 , 26cm = 79 27cm = 77 , 28cm = 75 , 29cm = 71 , 30cm = 70 κτλ κτλ κτλ





GuarddoG cameras 6.5cm απόσταση.. Works good for distances 20cm to 3m

(Εσωτερικοί χώροι)

Seal of quality performance 40

Για να γίνεται το disparity mapping "realtime" θέλουμε να παίρνει στην χειρότερη περίπτωση **40ms** το κάθε scan(25 x 40 = 1000 ms, **25 fps**)

Κάθε operation είναι σύγκριση δύο 30x50 patches
Το GuarddoG πετυχαίνει περίπου **100-300 ms** ανάλογα με
τον υπολογιστή που τρέχει τον RoboKernel και τον φωτισμό
του χώρου στον οποίο κινείται

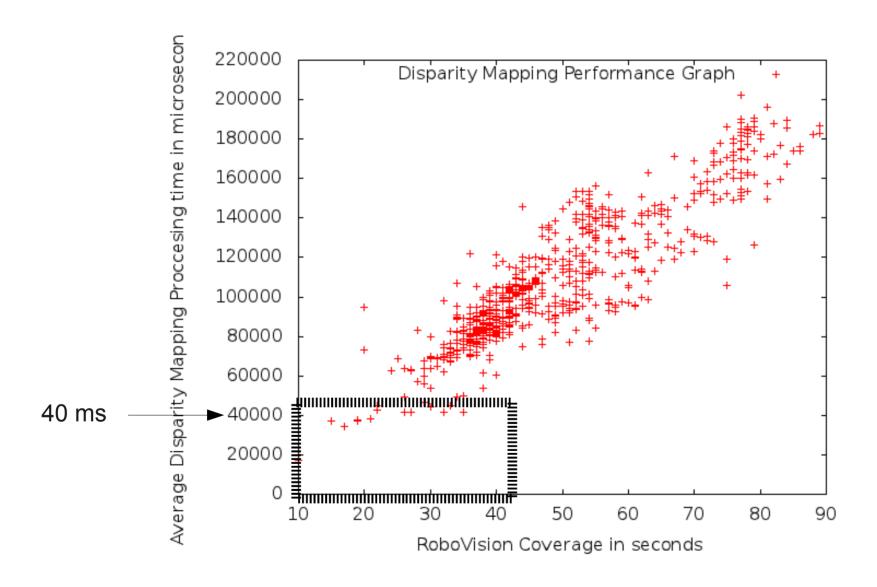
```
320 \times 320 \times 240 / 40 = 24576000 / 40 = 614400 operations / ms 640 \times 640 \times 480 / 40 = 196608000 / 40 = 4915200 operations / ms 1024 \times 1024 \times 768 / 40 = 805306368 / 40 = 20132659 operations / ms
```

...

1920 x 1920 x 1024 / 40 = 3774873600 / 40 = **94371840** operations / ms

8 * 24 *

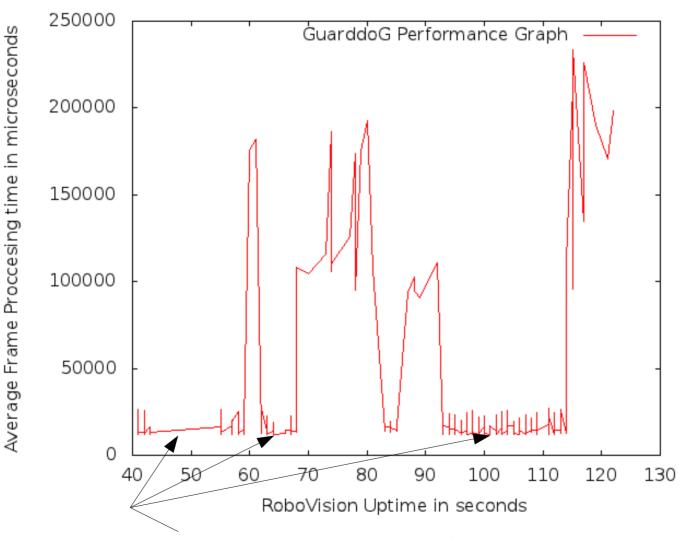
110 *



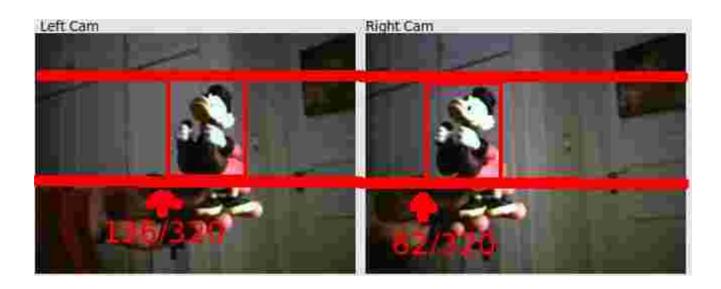
Optimizations, performance wise

- Προφανώς αν και οι 2 εικόνες είναι σχεδόν ακίνητες, το depth map που θα παραχθεί θα είναι κατα μεγάλο ποσοστό ίδιο
- Σε περίπτωση σταθερού view δεν χρειάζεται επανυπολογισμός, performance benefits





No scene changes, saving CPU time and power



Βελτιώσεις:

Για κάθε αριστερό X , comparison δεξιά μέχρι το X αντί για το 320 Histogram Comparison Before Patch Comparison (faster candidate discarding) Αντί για κάθε X,Y comparison για κάθε X/detail , Y/detail Thresholding για γρήγορη απόρριψη Multiple level comparison (διαφορετικά patch sizes , πυραμίδες) Normalization

... Και άλλα ...

Using Histograms to Speed up Patch Matching

Λόγω της επαναληπτικής φύσης της διαδικασίας κυρίως στην δεξιά εικόνα τα ίδια blocks περνιούνται ξανά και ξανά και ξανά για αυτό τον λόγο μια καλή (και γρήγορη όταν υλοποιήθει) ιδέα για ένα φίλτρο που να γλυτώνει περιττές συγκρίσεις είναι να συγκρίνουμε τον μέσο όρο των καναλιών R G B..!

Μέθοδος summed area table (την ξανα"εφηύρα" 30 χρόνια μετά από την orignal εφεύρεση της.. :P) Έτσι έχοντας για παράδειγμα 2 blocks εικόνων

```
10 123 165 200 165 123 10 20 140 180 220 180 140 20 10 123 165 200 165 123 10 20 140 180 220 180 140 20 10 123 165 200 165 123 10 20 140 180 220 180 140 20 10 123 165 200 165 123 10 20 140 180 220 180 140 20 10 123 165 200 165 123 10 20 140 180 220 180 140 20 10 123 165 200 165 123 10 20 140 180 220 180 140 20 Median : 113.7 Median : 128.5
```

Με κατάλληλη υλοποίηση επιταχύνει 10-20% βελτίωση ταχύτητας στο Patch Comparison

Summed area tables to Speed up Patch Matching

Η οικονομία γίνεται ως εξής Όπως είπα και πιο πριν έχουμε RGB bytes

```
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
```

Σε κάθε μετακίνηση του παραθύρου (patch) απλά προσθέτουμε τους όρους στην άκρη δεξιά πχ και αφαιρουμε τους όρους στην άκρη αριστερά! Έτσι γλιτώνουμε παρα πολλές πράξεις

Summed area tables to Speed up Patch Matching

Η οικονομία γίνεται ως εξής

```
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
      X
```

Σε κάθε μετακίνηση του παραθύρου (patch) απλά προσθέτουμε τους όρους στην άκρη δεξιά πχ και αφαιρούμε τους όρους στην άκρη αριστερά! Έτσι γλιτώνουμε παρα πολλούς υπολογισμούς

Chi-square (method = CV_COMP_CHISQR)

$$d_{\text{dissipate}}(H_1, H_2) = \sum_{i} \frac{(H_1(i) - H_2(i))^2}{H_1(i) + H_2(i)}$$

For chi-square,* a low score represents a better match than a high score. A perfect match is 0 and a total mismatch is unbounded (depending on the size of the histogram).

Intersection (method = CV_COMP_INTERSECT)

$$d_{\text{intersection}}(H_1, H_2) = \sum_{i} \min(H_1(i), H_2(i))$$

For histogram intersection, high scores indicate good matches and low scores indicate bad matches. If both histograms are normalized to 1, then a perfect match is 1 and a total mismatch is 0.

Bhattacharyya distance (method = CV_COMP_BHATTACHARYYA)

$$d_{\text{theorethics}_{ij}}(H_{i^{k}},H_{j}) = \sqrt{1 - \sum_{i} \frac{\sqrt{H_{i}(i) \cdot H_{j}(i)}}{\sqrt{\sum_{i} H_{i}(i) \cdot \sum_{i} H_{j}(i)}}}$$

 Το Guarddog κάνει απλώς μια αφαίρεση των 2 histogram αθροισμάτων (δεξιά/αριστερή κάμερα) και αν το αποτέλεσμα είναι μεγαλύτερο από ένα threshold τα απορρίπτει, δεν τα χρησιμοποιεί ώστε να κάνει matching, τα χρησιμοποιεί ώστε να αποφύγει περιττά matches, σαν speed boost

Ευριστικές βελτίωσης

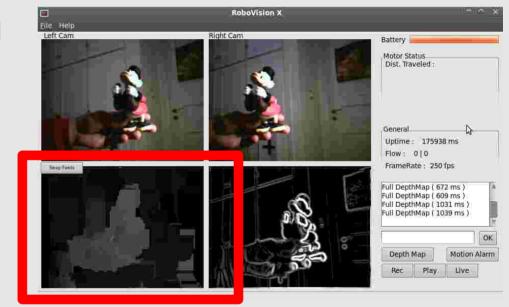
Το αποτέλεσμα από όλες τις παραπάνω διαδικασίες πολύ συχνά έχει κενά σημεία (σημεία μακρυά από ακμές), σημεία στα οποία τοπικά λόγω θορύβου μπορεί να υπάρχει κάποια έντονη αιχμή και άλλες ατέλειες.

Για να βελτιωθεί το αποτέλεσμα κάποιες άλλες τεχνικές που εφαρμόζονται είναι :

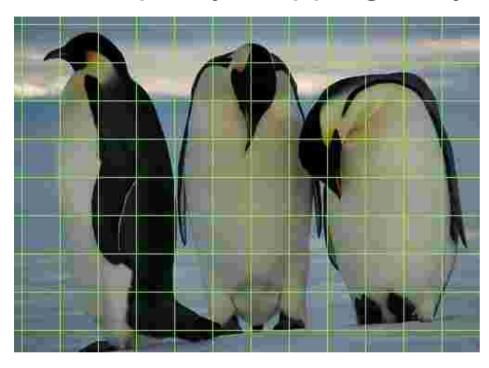
- -Μεταβλητό μέγεθος patch
- -Γέμισμα κενών κάθετα, για όσο δεν υπάρχουν ακμές
- "Μαντεψιά" της επόμενης αντιστοίχησης (θεωρόντας ότι συνεχίζει την προηγούμενη)
- -Αντιστοίχηση των σημείων που κινούνται μεταξύ τους
- -Και άλλα..

Το αποτέλεσμα των αλγορίθμων του Visual Cortex είναι μια τρισδιάστατη φέτα του κόσμου , με τιμές από 0 (μακρυά) έως 320 (θεωρητικό κοντά όριο)

 Συνδυάζοντας την με τις πληροφορίες χρώματος έχουμε ένα 3D ανάγλυφο



Disparity Mapping is by its nature a parallel task



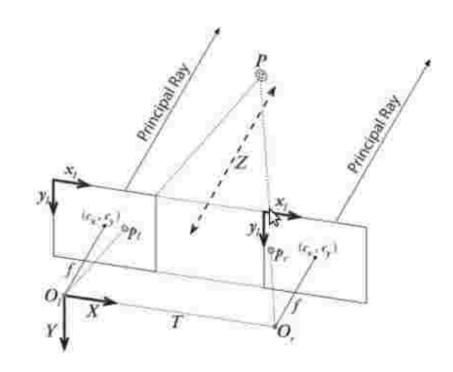




- Μπορούμε να "τεμαχίσουμε" την εικόνα και να δώσουμε τα κομμάτια σε διαφορετικούς επεξεργαστές..
- Το πρόβλημα είναι εκ φύσεως παράλληλης επεξεργασίας
- CPU/(GPU?) task

Disparity Mapping

- Άλλα αξιοσημείωτα implementations για disparity mapping
- Σύγκριση με βάση υπάρχοντα test sets, Tsukuba, Middlebury stereo datasets..



- -StereoSGBM ,Hirschmuller
- -LibELAS, Geiger

Dense VS Sparse Disparity Mapping

- Dense Disparity
 Μαρρίης εκθετικά
 πολυπλοκότερη
 διαδικασία, πολύ
 ακριβές σχήμα σε κάθε
 σημείο
- Sparse Disparity
 Μαρρίης πολύ
 ταχύτερο , γενικά
 ακριβές για σκοπούς
 range finding

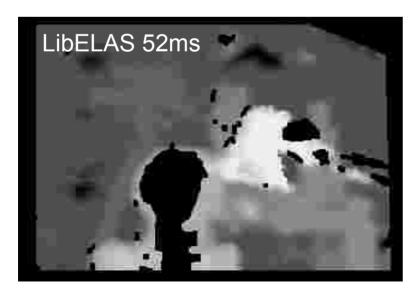


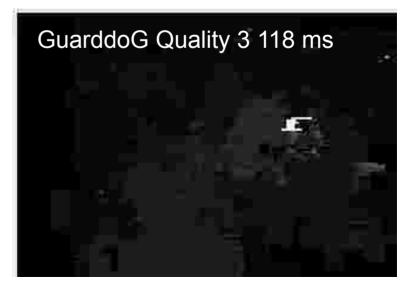
Disparity Mapping

Comparison



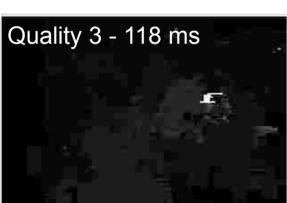


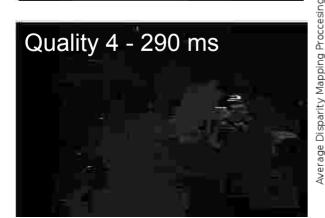


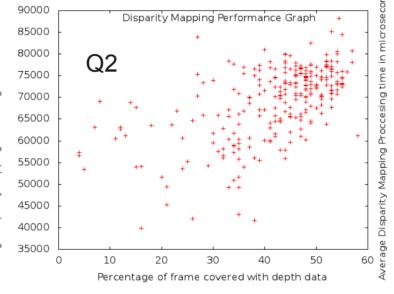


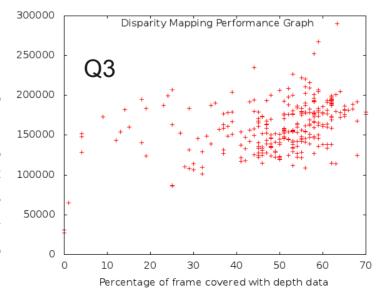
Disparity Mapping GuarddoG algorithm, time vs quality

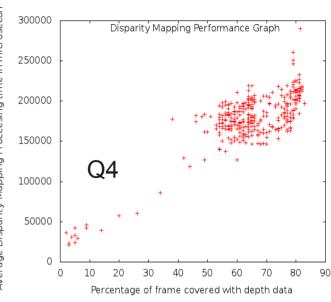












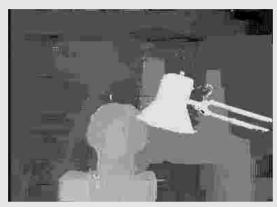
To GuarddoG disp. Mapping είναι dense μέθοδος και έχει ικανοποιητικό Performance για τέτοια

Disparity Mapping

Extensive Comparison



Line Seg 1300+ ms



Fast Bilateral 32000ms



Adaptive Weights 1221000 ms



Segment Based 2000ms



Variable Window 26000ms



Segment Support 2358000 ms

Disparity Mapping shootout

Test Images GuarddoG **libELAS** StereoSGBM flower pots 142 ms 51 ms 38 m s 249 ms 28 ms gddg (custom) 36 ms bowling 173 ms 48 ms 40 ms

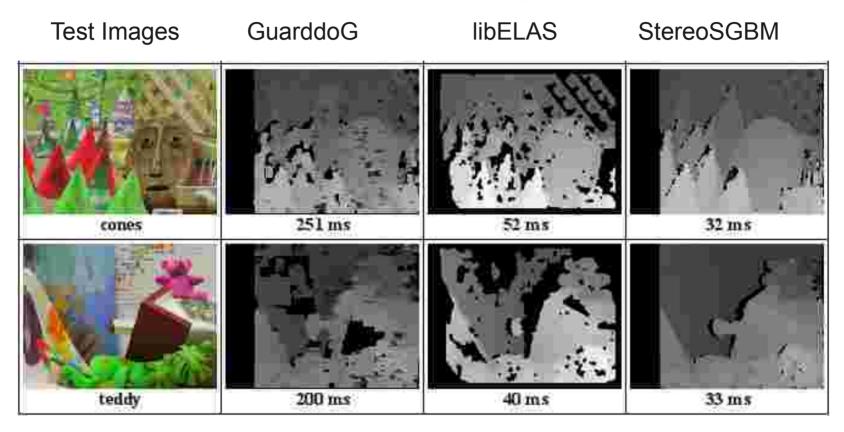
Disparity Mapping shootout

GuarddoG **libELAS** Test Images **StereoSGBM** cloth 433 ms 51 ms 31 ms lampshade 147 ms 39 ms 36 ms middleburry $171 \, \mathrm{ms}$ $27 \, \mathrm{ms}$ 37 ms

Disparity Mapping shootout

Test Images GuarddoG **libELAS StereoSGBM** 37 ms wood 181 ms 40 ms 52 ms 38 ms aloe 346 ms tsukuba $205 \, \mathrm{ms}$ 41 ms 35 ms

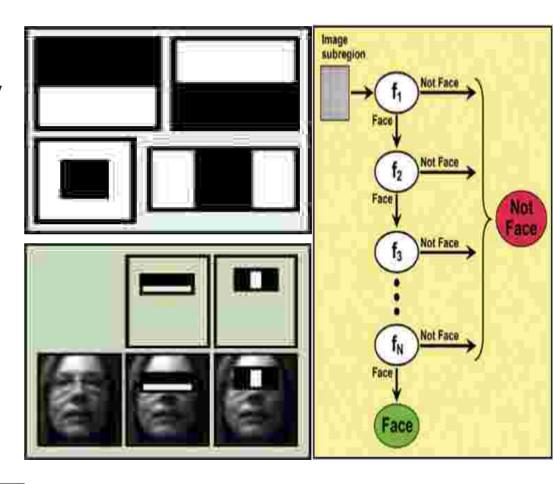
Disparity Mapping shootout



And the winner is StereoSGBM!

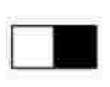
Άλλες τεχνικές Face Detection (Haar features)

 The presence of a Haar feature is determined by subtracting the average dark-region pixel value from the average lightregion pixel value. If the difference is above a threshold (set during learning), that feature is said to be present.

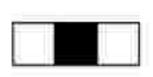


OpenCV uses this (Viola-Jones detector)

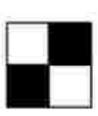
HAAR Wavelet Face Detection

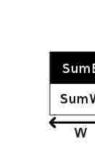


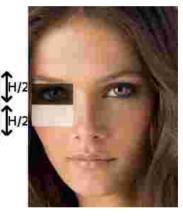












Black (Low) andWhite (High) areas

 Training using false and true images, OpenCV training file has over 5000 samples for upright faces...

SumB = The Sum of color intensities in black area SumW = The Sum of color intensities in white area

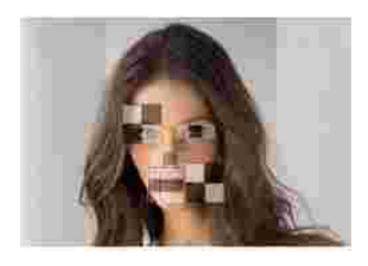
FeatureValue = SumW - SumB

If (FeatureValue > Threshold) { FeatureValue=1 }
else { FeatureValue=-1 }

HAAR Wavelet Face Detection



Features and the face detected



A Manual HAAR Cascade for dramatization

Testing Face Detection



Random faces out of a 4500+ faces collection gathered during IFT 2011

Προβλήματα και υποπροβλήματα

Είσοδος από κάμερες

Επιδιόρθωση παραμορφώσεων φακού/sensor

Συγχρονισμός εικόνας

Επεξεργασία εικόνας

Εξαγωγή 3D πληροφορίας

Εξαγωγή προσώπων

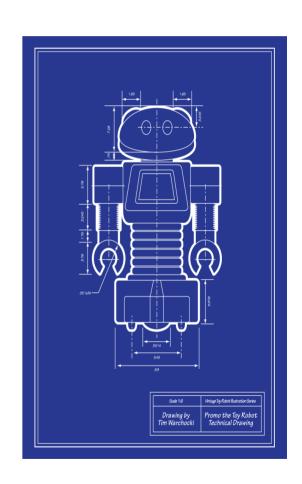
Συνδυασμός 3D πληροφορίας σε 3D χάρτη και πληροφορία θέσης (SLAM)

Path Planning στον χώρο

Ζητήματα implementation του Hardware

Intelligent behaviour

Final GuarddoG Platform



Πρόβλημα #2



Έχουμε ένα 3D ανάγλυφο από σημεία του τι βλέπουμε σε μια στιγμή..

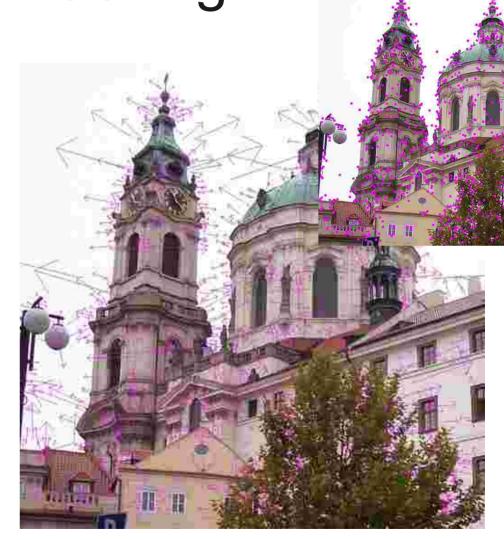
Πώς μπορούμε να φτιάξουμε έναν χάρτη από αυτό?

Πώς μπορούμε να περιηγηθούμε στον χάρτη ?

Πώς μπορούμε να φτιάχνουμε/ανανεώνουμε αυτόματα τον χάρτη του τι βλέπουμε καθώς κινούμαστε?

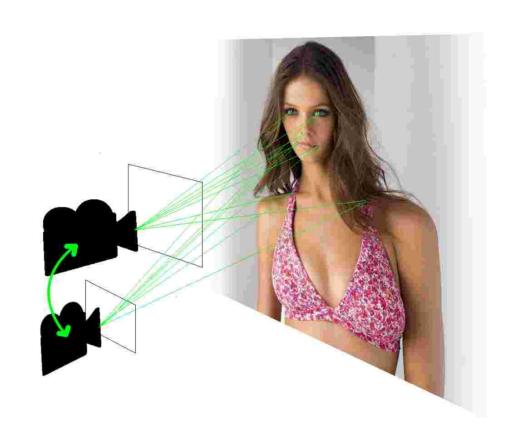
Visual Cortex Feature Tracking

- Χρησιμοποιώντας τους ίδιους αλγόριθμους για patch comparison είναι δυνατό το tracking σε features, συγκρίνοντας τα με την "γειτονιά" τους, "στον χρόνο".
- Στο Visual Cortex υπάρχει ένα δικό μου πρόχειρο implementation που δεν αποδίδει πολύ καλά
- Έτοιμες συμβατές βιβλιοθήκες/λύσεις είναι η OpenCV ή το OpenSURF



Γιατί Feature Tracking?

- Θέλω να πάρω το διάνυσμα κίνησης της κάμερας
- Ο τρόπος για να το καταφέρω είναι να χρησιμοποιήσω την πληροφορία για το πώς κινούνται τα διάφορα σημεία από εικόνα σε εικόνα



Μοναδικά Σημεία

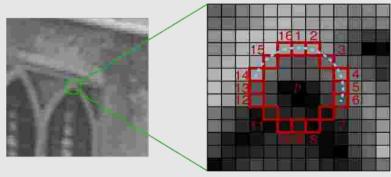




FAST Corner Detection

Edges αλλάζουν γρήγορα

Corners , αλλάζουν με πολυ χαμηλότερο ρυθμό , είναι "μοναδικές"

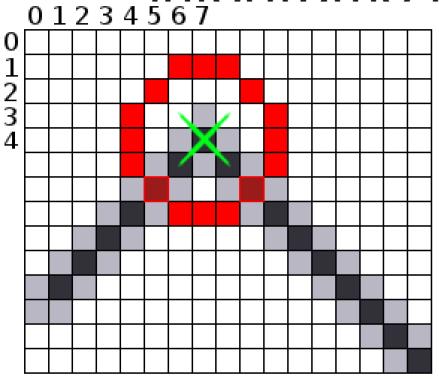


Sparse Feature Tracking



 Features are "unique" points and they are detected on a frame that has highlighted the edges (sobel, second deriv. etc)

Feature / Corner Detection interframe ktl diaxwrismos



FAST, Edward Rosten: Κάνουμε Cast έναν κύκλο γύρω από κάθε τονισμένο σημείο σαν ακμή και σε περίπτωση που βρούμε παραπάνω από 3 θετικά pixel (μαζί με το κεντρικό) μαρκάρουμε το σημείο σαν "γωνία"

OpenCV Shi&Tomasi: cvGoodFeaturestoTrack Υπολογίζουμε τις ελάχιστες ιδιοτιμές που μαρτυρούν μεγάλη αλλαγή έντασης ακμής

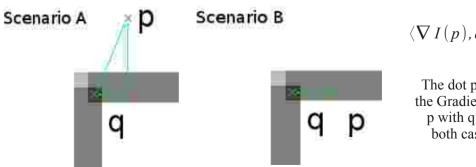
$$M = \begin{pmatrix} \sum (dI/dx)^2 & \sum (dI/dx * dI/dy) \\ \sum (dI/dx * dI/dy) & \sum (dI/dy)^2 \end{pmatrix}$$

The minimal eigenvalue is then picked since:

> x_1, y_1 corresponds with λ_1 x_2, y_2 corresponds with λ_2

and compared to a threshold

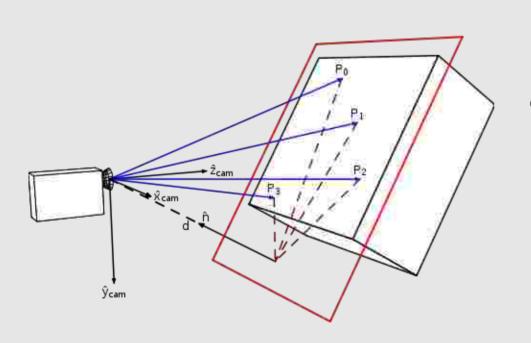
Το αποτέλεσμα μπορεί να βελτιωθεί ακόμα Περισσότερο με subpixel ακρίβεια..!



 $\langle \nabla I(p), q-p \rangle = 0$

The dot product of the Gradient of pixel p with q - p is in both cases zero

Tracking Camera Pose



- Homography estimation for each of the cameras
- Camera Pose
 Tracking through 2x
 Homography
 estimations

Homography estimation

Έχουμε τα σημεία:

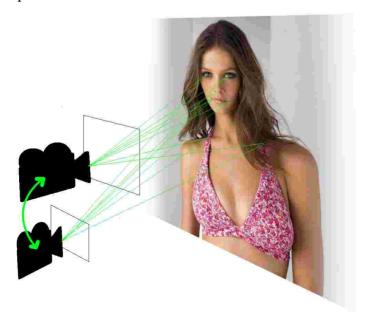
$$p_1(x_1, y_1, 1), p_2(x_2, y_2, 1) \dots p_n(x_n, y_n, 1)$$

που αντιστοιχούν με τα:

$$p'_{1}(x'_{1}, y'_{1}, 1), p'_{2}(x'_{2}, y'_{2}, 1) \dots p'_{n}(x'_{n}, y'_{n}, 1)$$

Θέλουμε να βρούμε έναν 3x3 πίνακα Η έτσι ώστε

p'_{i =} Η p_i για κάθε i από 1 εως n



$$\begin{bmatrix} x'_i \\ y'_i \\ z'_i \end{bmatrix} = H \begin{bmatrix} x_i \\ y_i \\ z_i \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} x'_i \\ y'_i \\ z'_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} \\ h_{31} & h_{32} & h_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_i \\ y_i \\ z_i \end{bmatrix}$$

performing the multiplication

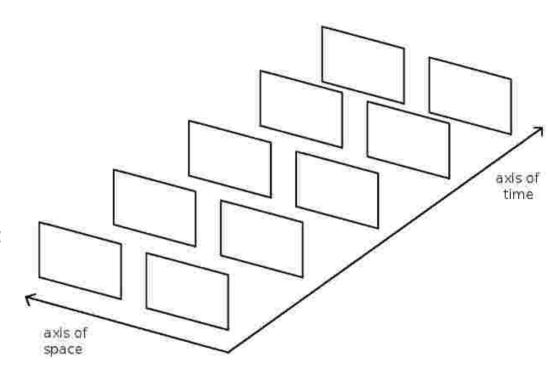
$$\begin{bmatrix} x'_{i} \\ y'_{i} \\ z'_{i} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} h_{11}x_{i} + h_{12}y_{i} + h_{13}z_{i} \\ h_{21}x_{i} + h_{22}y_{i} + h_{23}z_{i} \\ h_{31}x_{i} + h_{32}y_{i} + h_{33}z_{i} \end{bmatrix}$$

for inhomogenous coordinates

$$\begin{bmatrix} x'_{i}/z'_{i} \\ y'_{i}/z'_{i} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{(h_{11}x_{i} + h_{12}y_{i} + h_{13}z_{i})}{(h_{31}x_{i} + h_{32}y_{i} + h_{33}z_{i})} \\ \frac{(h_{21}x_{i} + h_{22}y_{i} + h_{23}z_{i})}{(h_{31}x_{i} + h_{32}y_{i} + h_{33}z_{i})} \\ 1 \end{bmatrix}$$

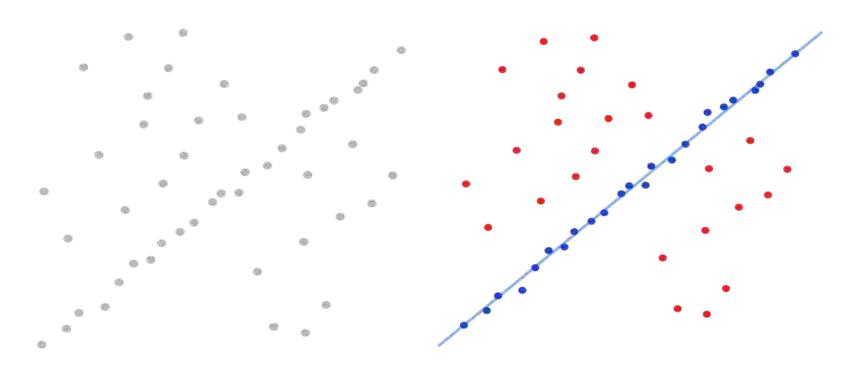
Homography Estimation

- Στον άξονα του χώρου και του χρόνου μπορούμε να συγκρίνουμε με εικόνες μπροστά και πίσω για να μας βοηθήσουν να προσδιορίσουμε την θέση μας
- Μπορούμε επίσης να συγκρίνουμε και οριζόντια καθώς ξέρουμε την σχετική θέση των 2 καμερών μεταξύ τους έτσι ώστε να λύσουμε ευκολότερα μαθηματικά συστήματα με λιγότερες μεταβλητές



RANSAC

To find the best matching pair we use RANSAC



Left: A collection of points that form a line with a high number of incorrect measurments, Right: RANSAC given criteria to match points along a line can successfully reject outliers and recover the line, Images from Wikipedia, public domain

```
input:
    data - a set of observations
    model - a model that can be fitted to data
    n - the minimum number of data required to fit the model
    k - the number of iterations performed by the algorithm
    t - a threshold value for determining when a datum fits a model
    d - the number of close data values required to assert that a model fits well to data
output:
    best model - model parameters which best fit the data (or nil if no good model is found)
    best consensus set - data points from which this model has been estimated
    best error - the error of this model relative to the data
iterations = 0
best model = 0
best consensus set = 0
best error = Infinity
while (iterations < k)
    maybe inli
    mayb
                                BULLET STYLE
    if (the number
        /*this implies
        now test how good It
        this model = model parameter
                                             points in consensus set
        this error = a measure of how we this model fits these points
        if (this error < best error )</pre>
            /*we have found a model which is better than any of the previous ones,
            keep it until a better one is found*/
```

return best_model, best_consensus_set, best_error

++iterations:

best model = this model

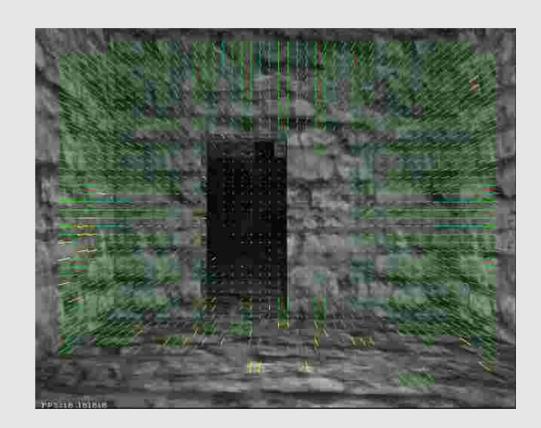
best error = this error

best consensus set = consensus set

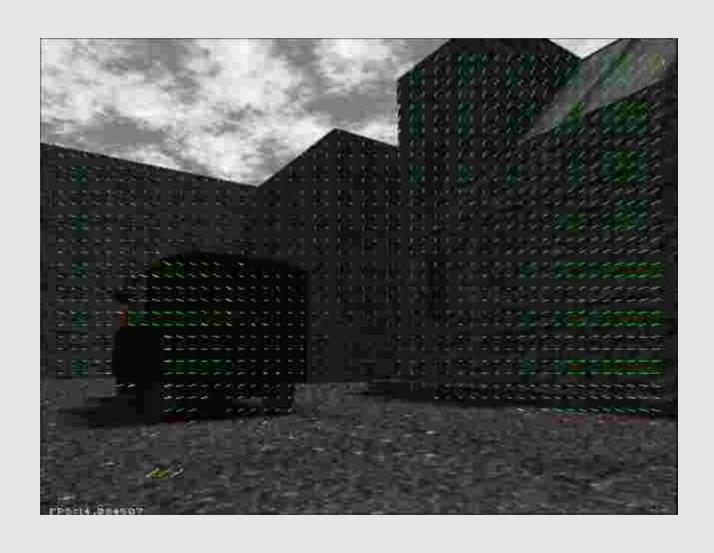
Dense Feature Tracking = Optical Flow

 Optical flow μας δίνει επίσης αποτελέσματα για depth συγκρίνοντας frames μεταξύ τους στον χρόνο!, όχι στον χώρο (Αριστερή/Δεξιά) κάμερα

 Η βασική "πράξη" είναι η ίδια, Compare Patches!



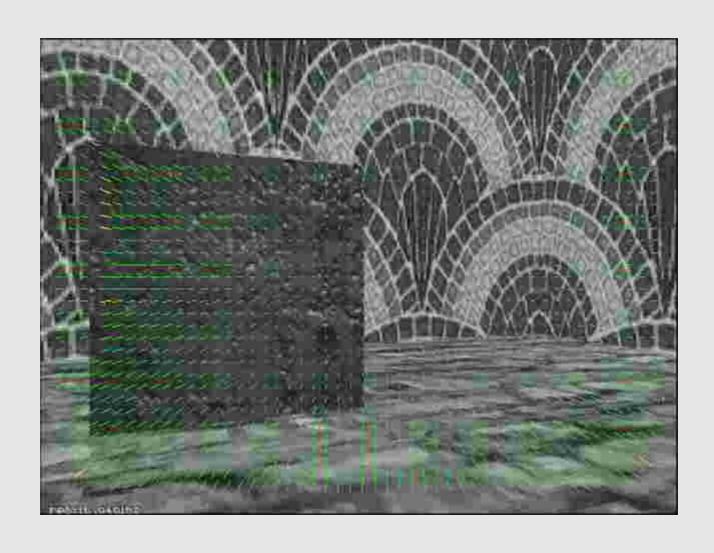
Dense Feature Tracking



Dense Feature Tracking



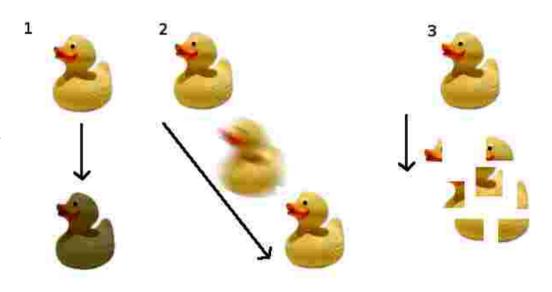
Dense Feature Tracking



Optical Flow

Assumptions (Lukas Kanade pyramid):

- Brightness Constancy
- Temporal Persistence
- Spatial Coherence



bad instances on the optical flow problem

Optical Flow

Assumptions	Details	Weaknesses
Brightness Constancy	Tracked surfaces retain the same color between frames	shadow changes , illumination changes , blinking lights , camera exposure changes , image noise
Temporal Persistence	The rate of movement is sufficiently small between frames.	fast motion , rapid movement , large computation times between frames lead to slower frame rate and thus larger movement between frames
Spacial Coherence	Large" enough surfaces move in groups	small particles moving in different directions

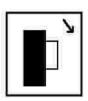
Brightness constancy
$$\frac{\partial f(x)}{\partial t} = 0$$

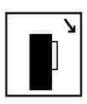
Temporal persistence
$$I(x,y,t) = I(x + \Delta x, y + \Delta y, t + \Delta t)$$

 $I(x + \Delta x, y + \Delta y, t + \Delta t) = I(x, y, t) + \frac{\partial I}{\partial x} \Delta x + \frac{\partial I}{\partial t} \Delta y + \frac{\partial I}{\partial t} \Delta t = 0$
dividing with Δt gives us
$$(I(x + \Delta x, y + \Delta y, t + \Delta t) - I(x, y, t)) \frac{1}{\Delta t} = \frac{\partial I}{\partial x} \frac{\Delta x}{\Delta t} + \frac{\partial I}{\partial t} \frac{\Delta y}{\Delta t} + \frac{\partial I}{\partial t} = 0$$
...
$$= \frac{\partial I}{\partial x} V_x + \frac{\partial I}{\partial t} V_y = -\frac{\partial I}{\partial t}$$

Optical Flow











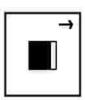
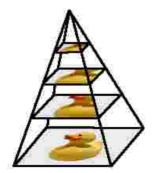


Illustration: The aperture problem.
First row: We have a black rectangle moving diagonally over a small detection window Second row: Inside the detection window movement appears to be horizontal



A gaussian window pyramid

For a 5x5 window we have the following over constrained system of equations

$$\begin{bmatrix} I_{x}(P_{1}) & I_{y}(P_{1}) \\ I_{x}(P_{2}) & I_{y}(P_{2}) \\ \dots \\ I_{x}(P_{24}) & I_{y}(P_{24}) \\ I_{x}(P_{25}) & I_{y}(P_{25}) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V_{x} \\ V_{y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_{t}(P_{1}) \\ I_{t}(P_{2}) \\ \dots \\ I_{t}(P_{24}) \\ I_{t}(P_{25}) \end{bmatrix}$$

$$A v = b$$

This is then solved using a least squares minimization

$$A \quad v = b$$

$$A^{T} A \quad v = A^{T} b$$

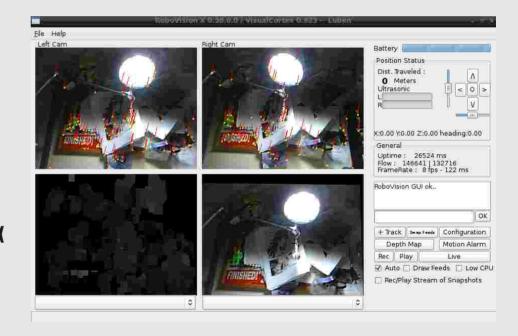
$$v = \frac{A^{T} b}{(A^{T} A)}$$

$$\begin{bmatrix} V_x \\ V_y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_i I_x(p_i)^2 & \sum_i I_x(p_i) I_y(p_i) \\ \sum_i I_x(p_i) I_y(p_i) & \sum_i I_y(p_i)^2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} -\sum_i I_x(p_i) I_t(p_i) \\ -\sum_i I_y(p_i) I_t(p_i) \end{bmatrix}$$

World 3D SLAM

 Ξέρουμε με ποιο πίνακα πολλαπλασιάστηκαν τα σημεία έτσι ώστε να κατάληξαν σε αυτή τι θέση

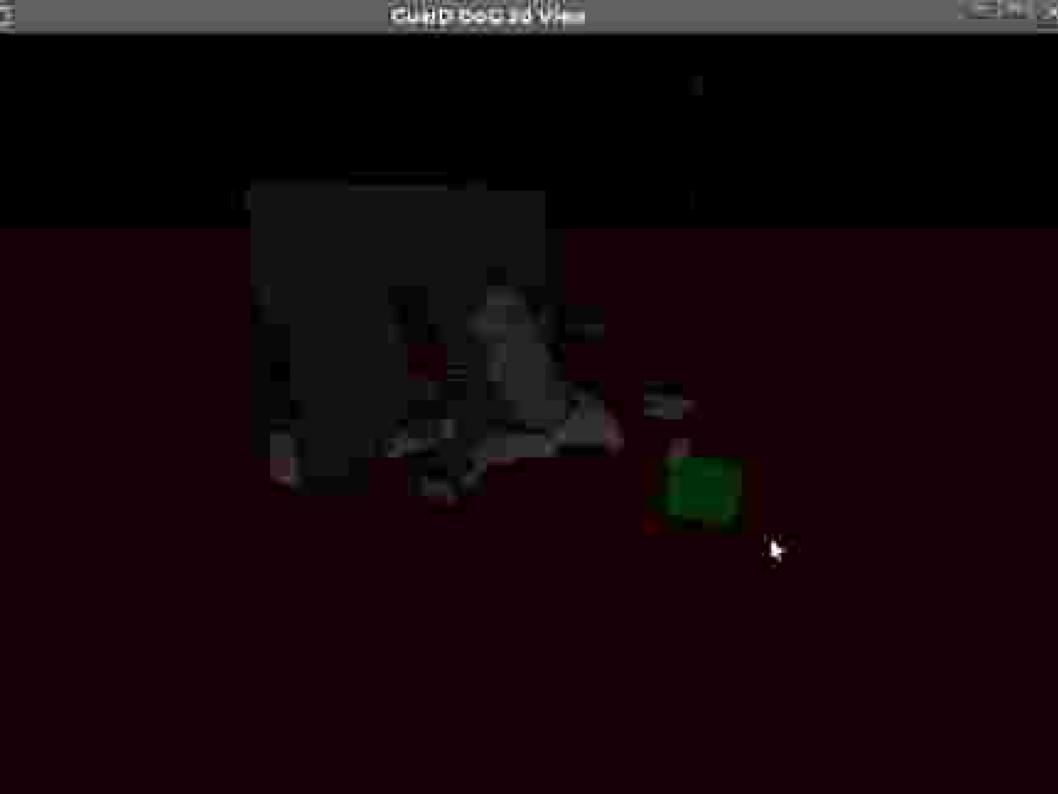
Αρα τι κίνηση έκανε η κάμερα



World 3D



Pws fytevw tin camera ston xwro eksigisi



SLAM

Προς το παρόν λόγω μη λειτουργικότητας της κεφαλής 2 αξόνων ελευθερίας κάθε εικόνα που εξάγει το GuarddoG είναι κάθετη στο επίπεδο το οποίο κινείται , προφανώς λοιπόν μετρώντας το state των encoders των μοτέρ (πόσες μοίρες έχουν γυρίσει) , το input από το accelerometer 2 αξόνων , την είσοδο των ultrasonic sensors και το κάθετο depth map , ενώ θα μπορούσε να προβάλλεται η κάθε τρισδιάστατη τομή σε ένα συνολικό 3D mesh προς το παρόν σχηματίζεται , μόνο μια δισδιάστατη αναπαράσταση του χώρου (κενό / όχι κενό) στον οποίο μπορεί ανάλογα να προχωρήσει ή όχι το guarddog..

Το World3D είναι ένα stub κομμάτι του project το οποίο στο μέλλον συγκρίνοντας γνωστά features του χώρου (και χρησιμοποιώντας το Visual Cortex) θα πρέπει να προσφέρει πλήρη 3D αναπαράσταση του χώρου και όχι το απλό δισδιάστατο μοντέλο του στο οποίο βρίσκει μονοπάτια το guarddog..

World3D SLAM

Ο σωστός τρόπος για να γίνει ονομάζεται SLAM(Simultaneous localization and mapping) Έχουμε ένα σύννεφο από σημεία στην δεξιά κάμερα, έχουμε ένα αντίστοιχο σύννεφο στην αριστερή κάμερα και την αντιστοίχηση μεταξύ τους

Με το που αλλάξει το viewpoint της σκηνής, έχουμε την μετακίνηση του σύννεφου σημείων οπότε ιδανικά θα μπορούσαμε να υπολογίσουμε τον πίνακα με τον οποίο "πολλαπλασιάστικαν" τα σημεία έτσι ώστε να περιστραφούν

SLAM

The method is an estimation of the Bayesian filtering problem where we try to approximate the probability of a point X given n sensor readings, or $P(x_n|Z^n)$ Prediction phase (using only motion data) uses

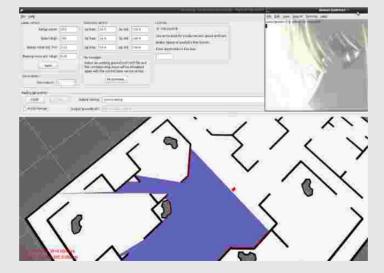
$$P(x_n|Z^{n-1})$$
 and $P(x_n|x_{n-1}, U_{n-1})$

obtained by integration

$$P(x_n|Z^{n-1}) = \int P(x_n|x_{n-1}, U_{n-1}) P(x_n|Z^{n-1}) dx_{n-1}$$

The Update phase utilizes the sensory input Z to produce

$$P(x_{n}|Z^{n}) = \frac{P(z_{n}|x_{n})P(x_{n}|Z^{n-1})}{P(z_{n}|Z^{n-1})}$$



SLAM

Monte Carlo Localization Algorithm

```
input:
      Distance Ut
      Sensor reading Zt
      Sample set S_{t}=\{(X_{t}(i),W_{t}(i))|i=1,\ldots,n\}
//PREDICTION PHASE
  for (i=1; i<n; ++i) // Update the current set of samples
     {
       X_{+} = updateDist(X_{+}, U_{+}) // Compute new location using motion model
       W_t(i) = prob(Z_t|X_t(i)) // Compute new weighted probability
     }
//UPDATE PHASE
  S_{t+1} = null
  for (i=1; i<n; ++i) // Resample to get the next generation of samples
    {
       Sample an index j from the distribution given by the weights in St
       Add (X_t(j), W_t(j)) to S_{t+1} // Add sample j to the set of new samples
    }
  return St+1
```

World 3D SLAM

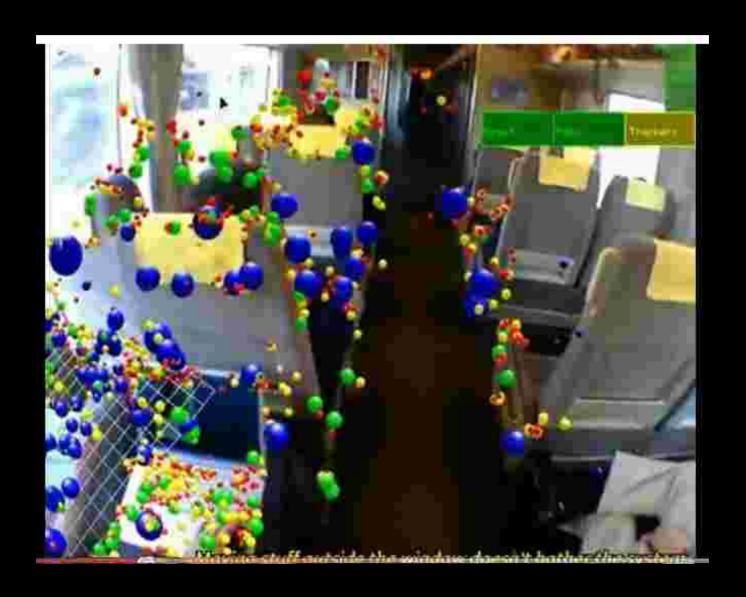


MRPT Project Screenshot

World 3D SLAM



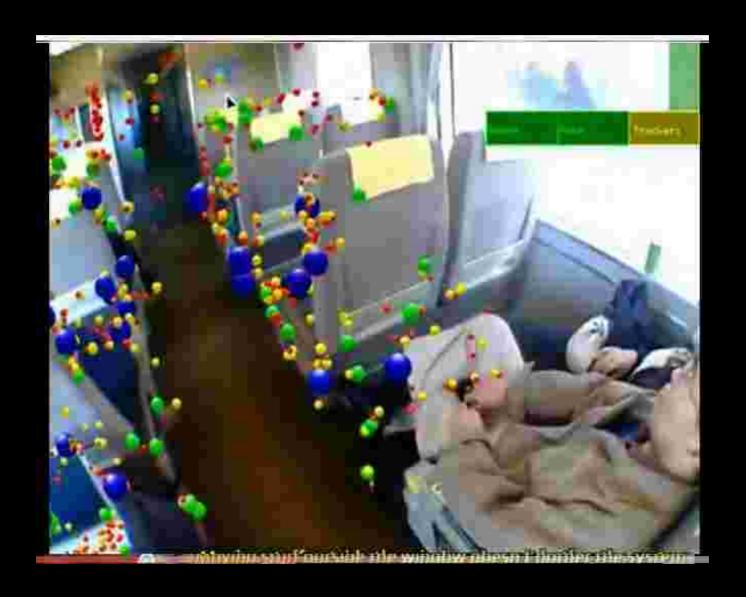
World 3D SLAM



World 3D SLAM



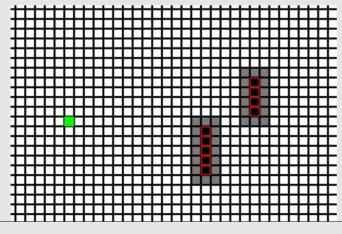
World 3D SLAM



World Mapping

Προς το παρόν η υλοποίηση λαμβάνει απλά την θέση των encoders των μοτέρ (dead reckoning) και υποθέτει έναν δισδιάστατο χώρο, όπου τα ορατά εμπόδια μπλοκάρουν όλο το επίπεδο μπροστά

Το setting/unsetting των εμποδίων στην μνήμη του GuarddoG γίνεται εξίσου απλά τρέχοντας τον αλγόριθμο Bresenham (2D Line casting), αυτό είναι σίγουρα πολύ πιο γρήγορο από μια πλήρη 3D υλοποίηση, επίσης είναι σίγουρα παρα πολύ πιο ανακριβές, μια πιο καλή υλοποίηση είναι το επόμενο πράγμα το οποίο θα πρέπει να γίνει implement!



2D GuarddoG represenatation



Much better 3d representation

Προβλήματα και υποπροβλήματα

Είσοδος από κάμερες

Επιδιόρθωση παραμορφώσεων φακού/sensor

Συγχρονισμός εικόνας

Επεξεργασία εικόνας

Εξαγωγή 3D πληροφορίας

Εξαγωγή προσώπων

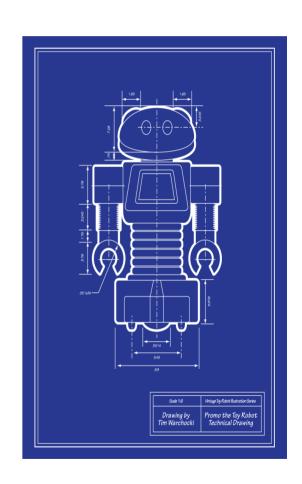
Συνδυασμός 3D πληροφορίας σε 3D χάρτη και πληροφορία θέσης (SLAM)

Path Planning στον χώρο

Ζητήματα implementation του Hardware

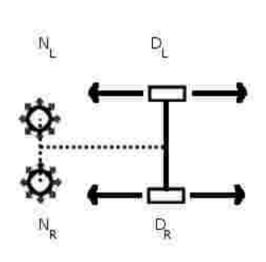
Intelligent behaviour

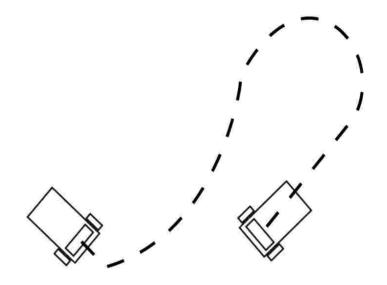
Final GuarddoG Platform

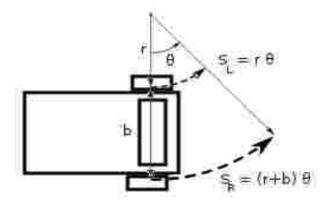


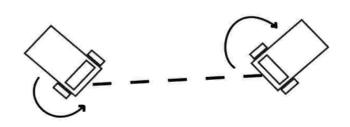
Motion Planning meta to world mapping ..!

Driving with a Two Wheeled configuration

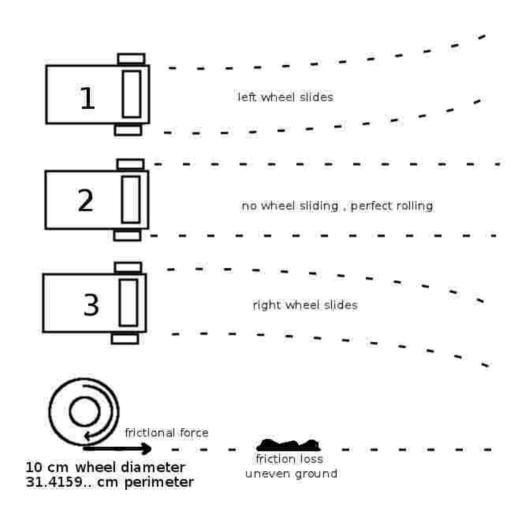




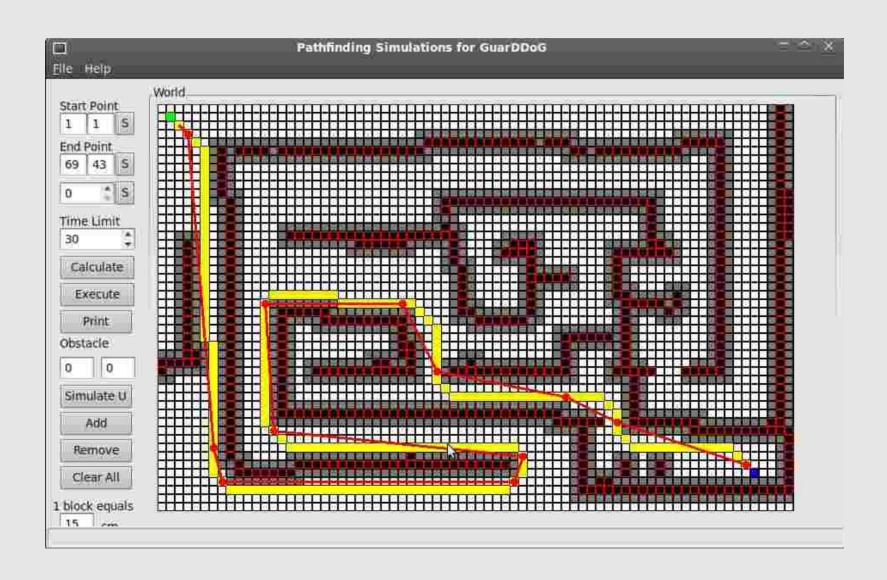




Driving with a Two Wheeled configuration



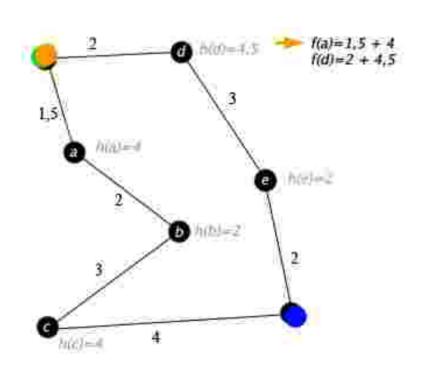
World Mapping



World Mapping

Λίγα λόγια για τον Α*

A * algorithm



- * Optimal
- * Manhattan distance heuristic + στροφές γιατί κινούμαστε σε "πραγματικό" χώρο!
- * it is polynomial when the search space is a tree, there is a single goal state, and the heuristic function h meets the following condition:

$$| h(x) - h * (x) | = O(logh * (x))$$

where h * is the optimal heuristic, the exact cost to get from x to the goal. In other words, the error of h will not grow faster than the logarithm of the "perfect heuristic" h * that returns the true distance from x to the goal

Προβλήματα και υποπροβλήματα

Είσοδος από κάμερες

Επιδιόρθωση παραμορφώσεων φακού/sensor

Συγχρονισμός εικόνας

Επεξεργασία εικόνας

Εξαγωγή 3D πληροφορίας

Εξαγωγή προσώπων

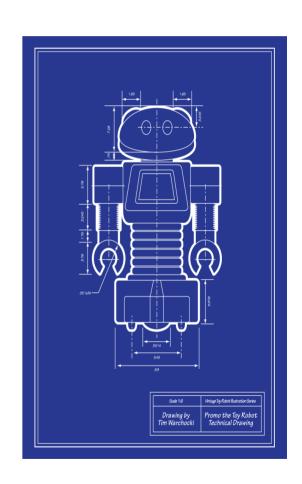
Συνδυασμός 3D πληροφορίας σε 3D χάρτη και πληροφορία θέσης (SLAM)

Path Planning στον χώρο

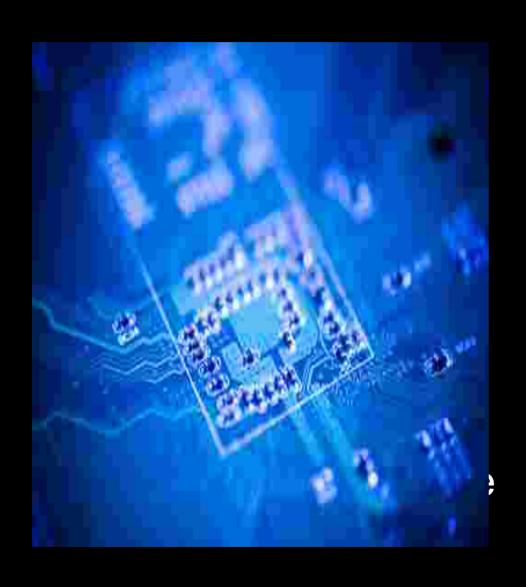
Ζητήματα implementation του Hardware

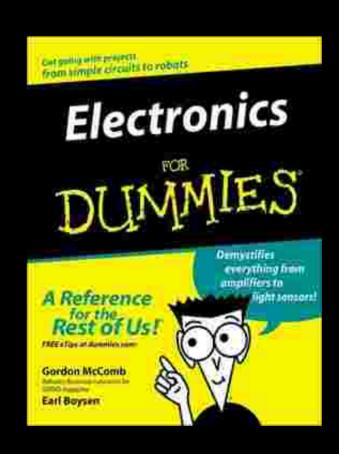
Intelligent behaviour

Final GuarddoG Platform



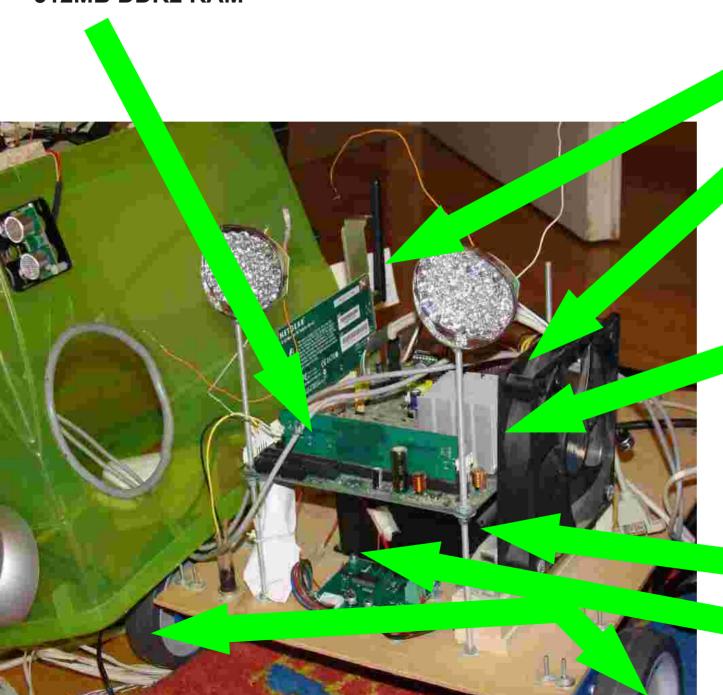
Πρόβλημα #3





Under the hood..!

512MB DDR2 RAM



WiFi PCI Card

Pico PSU

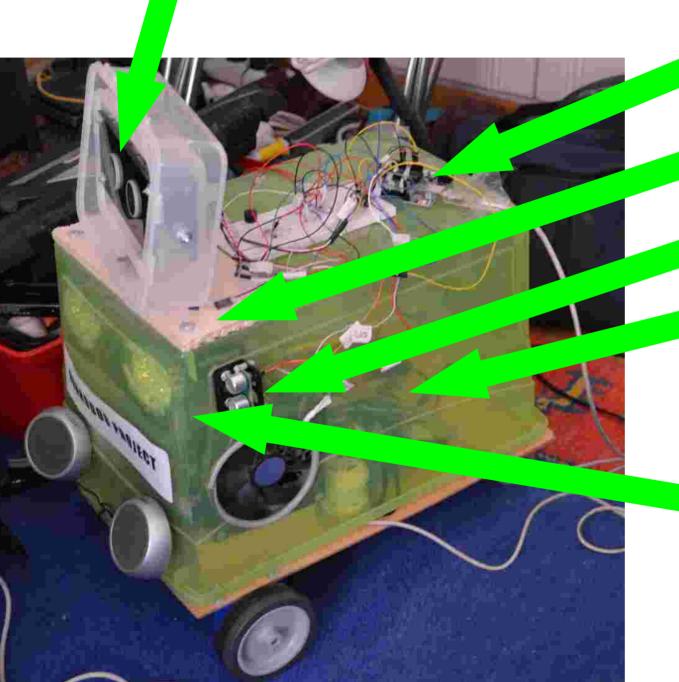
Intel D201GLY2 Motherboard Celeron 1.2 Ghz

Τροφοδοτικό

Wheels and MD25 Motor Bridge

USB Cameras & Point Laser

Over the hood ..!



IR Led

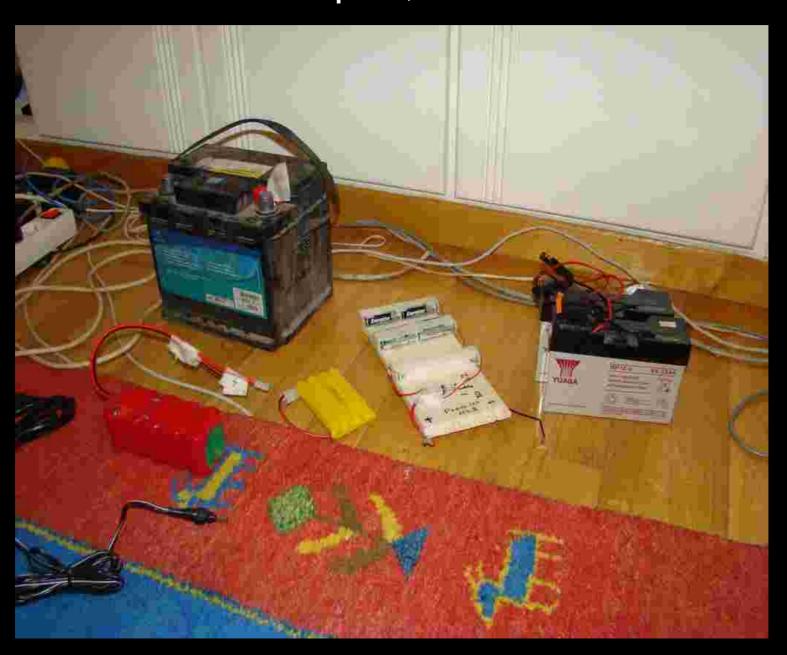
Ultrasonic

Battery

Compartment

Head Lights

Energy Issues Αυτονομία , και άλλα..



Energy Issues

Chemistry	Cell Voltage	Mj/Kg	Comments
NiCd	1.2	0.14	\$
Lead acid	2.1	0.14	\$\$
NiMH	1.2	0.36	\$
Lithium - ion	3.6	0.46	\$\$\$\$

- * Ανοικτά προβλήματα χημείας/φυσικής
- * Τα κομμάτια που χρησιμοποιώ (motherboard , motors , κτλ) είναι "οικονομικά" σε ρεύμα
- * Το Guarddog χρησιμοποιεί NiMH 12V με περίπου 20-30mins αυτονομία
- * Πρακτικά δουλεύει με 220V
- * Είναι παρα πολυ ακριβός ο πειραματισμός με πηγές ενέργειας.. 150 euro για NiMH

Με την τρέχουσα τεχνολογία θα πρέπει να υπάρχει κάπου μια βάση φόρτισης και σε κάθε περιπολία να επιστρέφει και να φορτίζει..

Κατα αυτό τον τρόπο θα κρατά υψηλή τάση και θα έχουμε όσο το δυνατόν μικρότερο χρόνο μεταξύ 2 πλήρων φορτίσεων , την τάση της μπαταρίας μπορούμε να την δούμε μέσω ACPI σε linux (sensors)



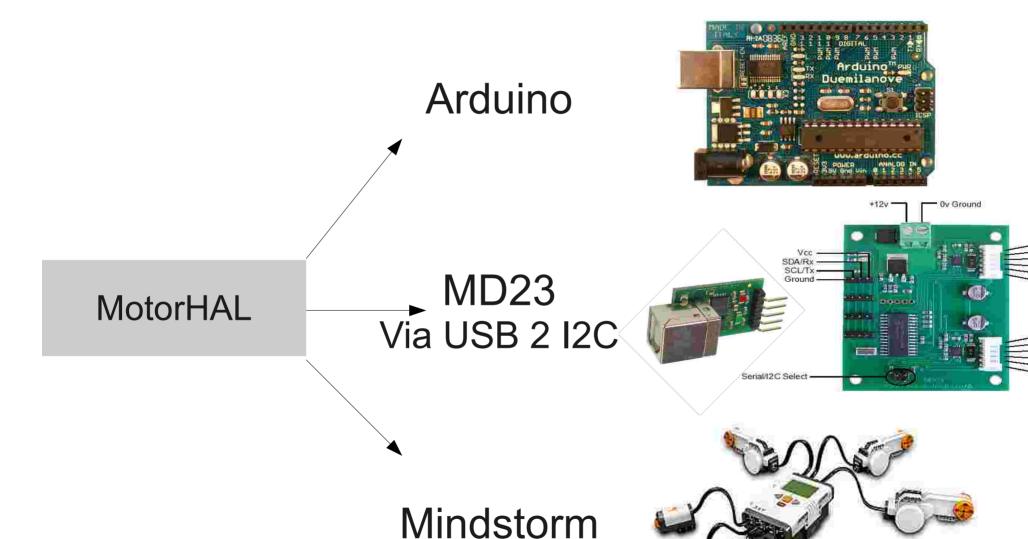
Κατασκευαστικά θέματα

Στον άυλο κόσμο του Software κάνουμε κάτι backup, copy, recompile, batch run

Στον φυσικό ,υλικό κόσμο αν μια τρύπα ανοίξει λάθος σε ένα πλαστικό , μπορεί να χρειαστεί να ξαναγίνει όλη η κατασκευή από την αρχή..! Χρειάζεται πολύ ακριβό εργαστήριο για R&D

Θέματα στήριξης, η κεφαλή 2 αξόνων, η καλωδίωση και άλλα είναι πολύ πιο χρονοβόρα στην κατασκευή από όσο μπορεί κάποιος να φανταστεί..

Motor HAL



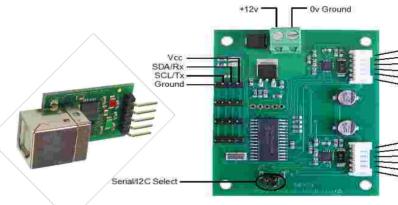
Motor HAL

Arduino



MotorHAL

MD23
Via USB 2 I2C



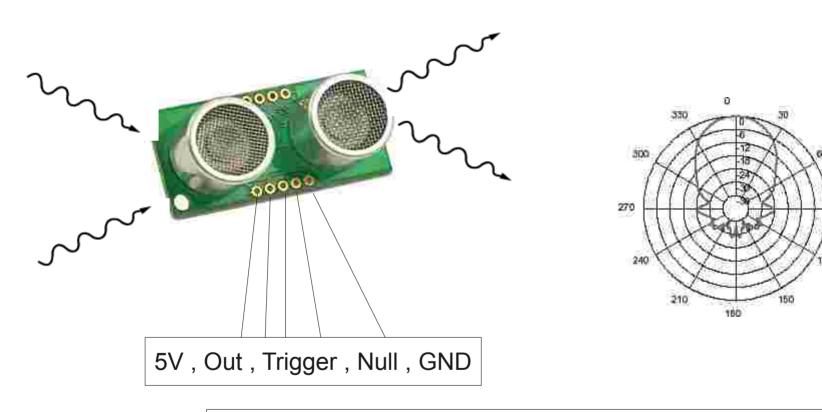
Παρ`όλα αυτά πολύ καλή ιδέα για μια αρχή στην επικοινωνία με microcontrollers κτλ

Προσωπικά πιστεύω είναι το πιο εύκολο πράμα που μπορεί να χρησιμοποιήσει κάποιος για ξεκίνημα αλλά **πολύ** ακριβό!!

Mindstorm



Motor HAL Ultrasonic Sensors



Frequency 40kHz
Max Range 4 meters
Min Range 3 centimeters
Input Trigger 10uSec minimum, TTL level pulse
Echo Pulse Positive TTL level signal, proportional to range

Motor HAL Accelerometer Sensors



5V, Out X, Out Y, Trigger, Clock, GND

- * Measures ±3 g on each axis
- * Simple pulse output of g-force for each axis
- * Convenient 6-pin 0.1" spacing DIP module
 - * Analog output fo temperature (Tout pin)
- * Low current at 3.3 or 5 V operation: less than 4 mA at 5 VDC

Sample Applications:

- * Dual-axis tilt sensing for autonomous robotics applications
 - * Single-axis rotational position sensing
- * Movement/Lack-of-movement sensing for alarm systems
 - * R/C hobby projects such as autopilots

MotorHAL Piezo strips (bump / vibration)



* Power Requirements: N/A

* Communication: Analog (Up To ~70 VDC; Sensitivity 50 mV/g)

* Dimensions: .98 x .52 in (25 x 13 mm)

* Operating Temperature: +32 to +158 °F (0 to +70 °C)

Example Applications:

* Flexible Switch

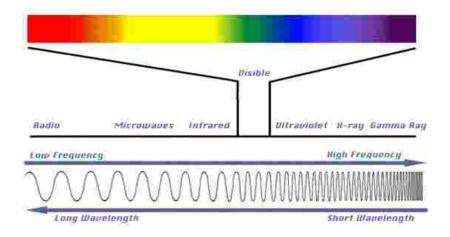
* Vibration Sensor

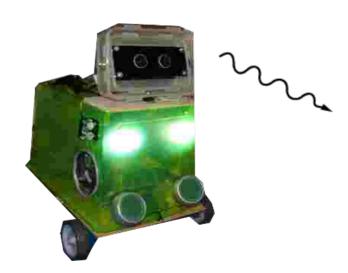
* Alarm System Sensor

* Product Damage/Shock Detector

MotorHAL Infrared









MotorHAL Motors..!



RD-01/02 Step Motors with encoders



Futaba Servos (Continuous/normal) rotation

Motor HAL Abstraction Layer

```
unsigned int RobotInit(char * md23 device id,char * arduino device id);
unsigned int RobotClose():
void RobotWait(unsigned int msecs);
unsigned int RobotRotate(unsigned char power, signed int degrees);
unsigned int RobotStartRotating(unsigned char power, signed int direction);
unsigned int RobotMove(unsigned char power, signed int distance);
unsigned int RobotStartMoving(unsigned char power, signed int direction);
unsigned int RobotManoeuvresPending():
void RobotStopMovement();
int RobotGetUltrasonic(unsigned int dev);
int RobotGetAccelerometerX(unsigned int dev);
int RobotGetAccelerometerY(unsigned int dev):
int RobotSetHeadlightsState(unsigned int scale_1_on,unsigned int scale_2_on,unsigned int
scale 3 on);
int RobotlRTransmit(char * code, unsigned int code size);
```

Motor HAL Abstraction Layer

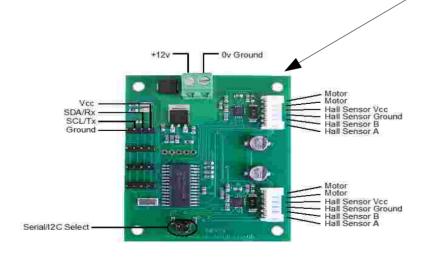
Τι κάνει ?

```
RobotInit("/dev/ttyUSB0","/dev/ttyUSB1");
while ( ( RobotGetUltrasonic(0)>100 ) && ( RobotGetUltrasonic(1)>100) )
{
    RobotMove(255,360); /*Move full speed until wheel turns 360 degrees */
}
RobotStopMovement();
RobotClose();
```

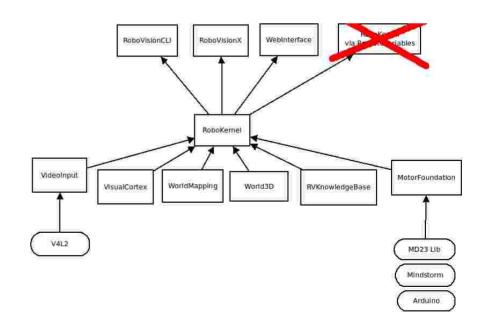
Όσο οι υπέρηχοι δεν πιάνουν εμπόδιο πιο κοντά από 100cm γυρίζει τις ρόδες 360 μοίρες Αν υπάρχει εμπόδιο , σταματάει και κλείνει την επικοινωνία με τα μοτέρ..

Motor HAL Καλή ιδέα το abstraction layer

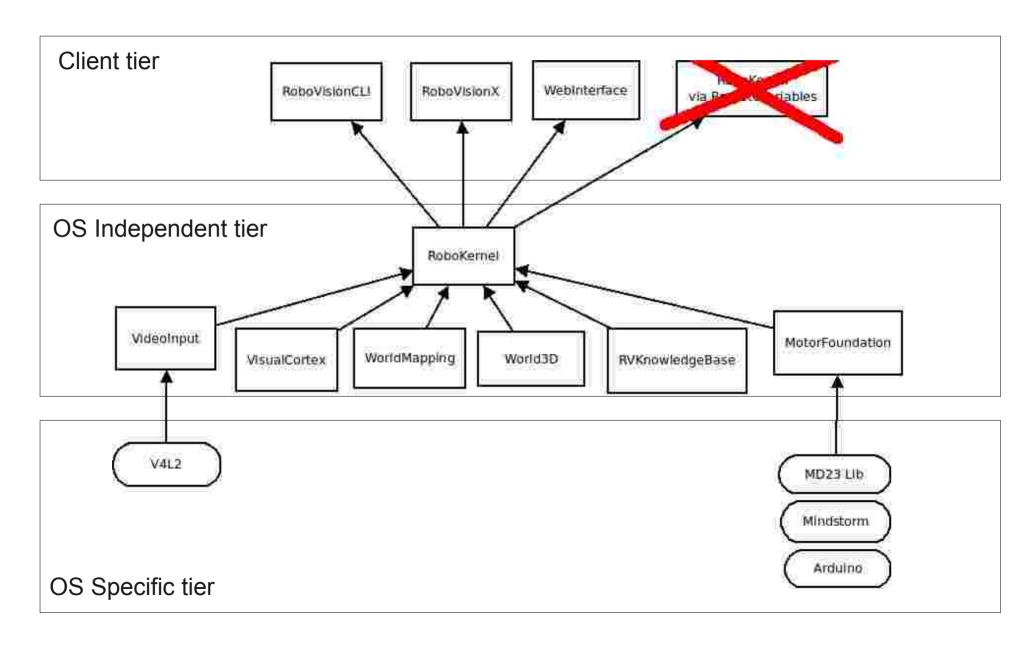
- Ουσιαστικά ο,τι μηχανική αλλαγή και να κάνω (αλλαγή controller , αλλαγή chasis , κτλ κτλ) , το μόνο που χρειάζεται είναι να την υλοποιήσω από κάτω και να κάνω redirect το RobotMove function
- Η αλλάγή από mindstorms σε MD25 παρότι το ένα kit για παιδιά και το άλλο "επαγγελματικό" έγινε παρα πολύ ανώδυνα χάρη σε αυτό τον σχεδιασμό...



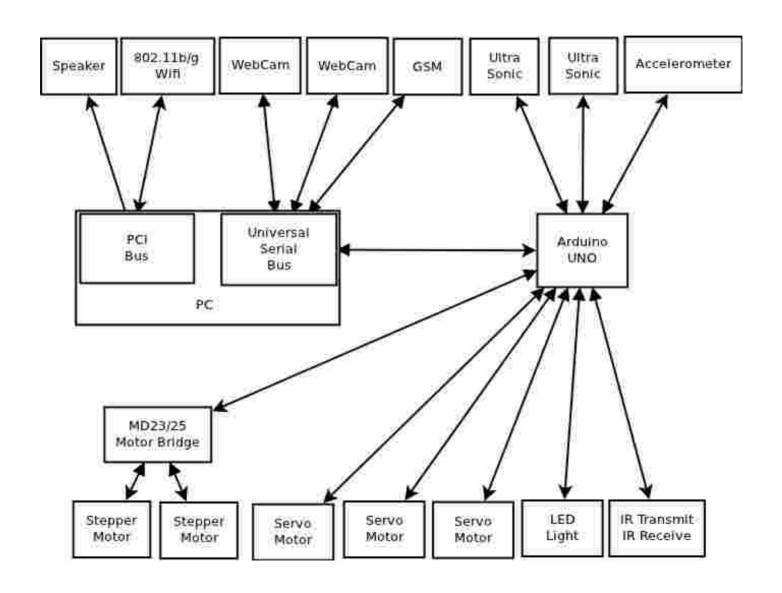




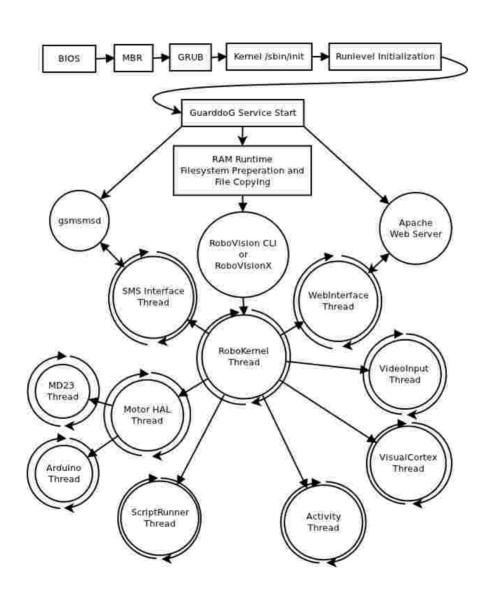
Αρχιτεκτονική του Software



Connection Diagram



GuarddoG Startup!



Το κάθε module έχει σαφώς καθορισμένη λειτουργία

Το κάθε ένα από τα modules εκτελεί μια σχετικά απλή ξεχωριστή λειτουργία, με το δικό του tester και lib, όλα μαζί κάνουν όμως κάτι πολύ πιο περίπλοκο

Video Input

Visual Cortex RoboVisionX

World Mapping RoboKernel

RVKnowledge base RoboVisionCLI

Motor HAL

Όλο το project είναι γραμμένο σε C (το GUI σε C++) και είναι statically linked για λόγους απόδοσης..

Προβλήματα και υποπροβλήματα

Είσοδος από κάμερες

Επιδιόρθωση παραμορφώσεων φακού/sensor

Συγχρονισμός εικόνας

Επεξεργασία εικόνας

Εξαγωγή 3D πληροφορίας

Εξαγωγή προσώπων

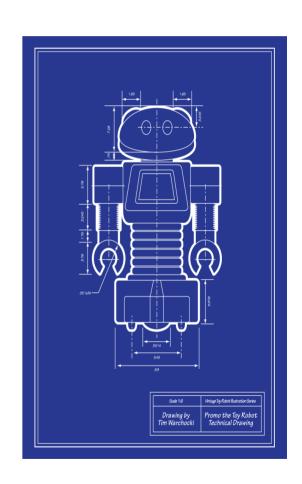
Συνδυασμός 3D πληροφορίας σε 3D χάρτη και πληροφορία θέσης (SLAM)

Path Planning στον χώρο

Ζητήματα implementation του Hardware

Intelligent behaviour

Final GuarddoG Platform

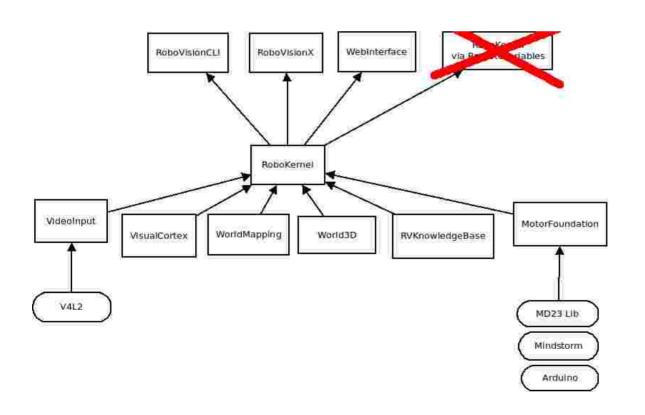


RV knowledge base

προσθέτοντας νοημοσύνη..

Στόχος, κάτι σαν το http://openmind.media.mit.edu/

High level οντότητες, εντολές, ιεραρχίες και ενοποιημένο pipelining για την επεξεργασία τους





RV knowledge base

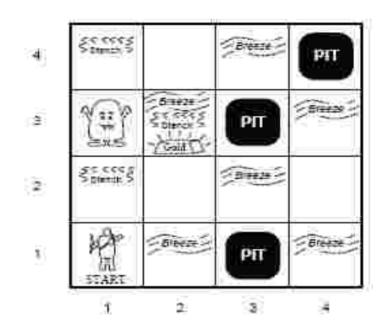
First order logic fits nicely, guarddog lives in a wumpus like world

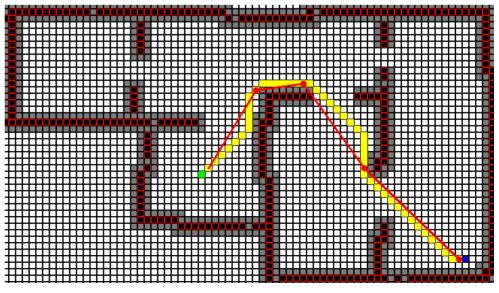


Τρόπος επικοινωνίας "κοντά στον άνθρωπο".

Εύκολο να προγραμματιστούν συμπεριφορές όπως έλεγχος δωματίων, επαναφόρτιση κτλ.

Ωστόσο δεν είναι το target του project οπότε προς το παρόν είναι επίσης stub





Open Mind



Look up a concept

Type a word or short phrase here to see what Open Mind knows about that concept.

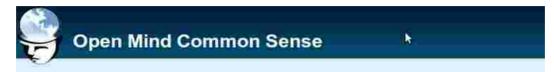


Some random concepts

Here are some of the concepts that Open Mind knows about:

- opening a business
- cheese
- 1984
- people
- .
- bisexual
- elephants
- a first class airline seat
- dandruff shampoo
- frozen foods

Open Mind



Knowledge about chair

Similar concepts: chair carpet floor lamp stapler telephone bed pen couch computer

13	Somewhere a chair can be is in an office	by Cywhitten
△11 ♥	Something you find at a desk is a chair	by 🕞 briwindoch
OK 6 - O	You are likely to find a cat in a chair	by 🕞 Kacirra
(h s 4))	You are likely to find a chair in a cubicle	by Cylsionsofkaos
5 5	sitting on a chair requires a chair	by Changarang
<u>6</u> 5 ⊕	A chair should be comfortable	by CTorNald
3×4×62	A chair usually has four legs	by 😭 jiquelch
⊕ # ÷	Something you find in a building is chairs	by Cylsionsofkaos
S 4 105	an armchair is a chair	by Caley
di 3 ⊕	chair can be made of wood	by 🕞 <u>leejunchol</u>
A 3 -0	this is a chair	by Cyester
(h 3 √b	You are likely to find a chair in a store.	by 20q-1421396314
3 -	You are likely to find chair in room.	by Committees
3 ←	This chair could be used outside	by 🥞 janep
3 A	a wheelchair is a chair	by 😜 dev
⊕ 3 ⊕	Something you find at church is a chair	by @whitten
S 3 107	Something you find on the floor is chairs	by Cyvisionsofkeos
ds 3 🕾	You are likely to find a human in a chair	by 👸 godwasamonke
\$ 3 · C	Something you find on the porch is a chair	by Cybobdhallwal
	You are likely to find a chair in the living room	by 🥞 Ilsaclovis

















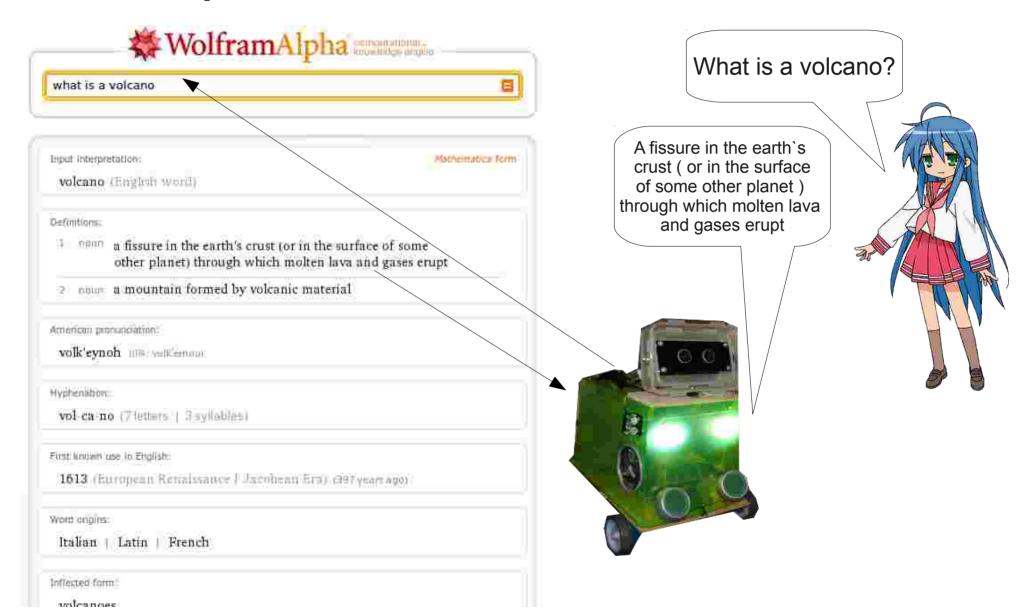




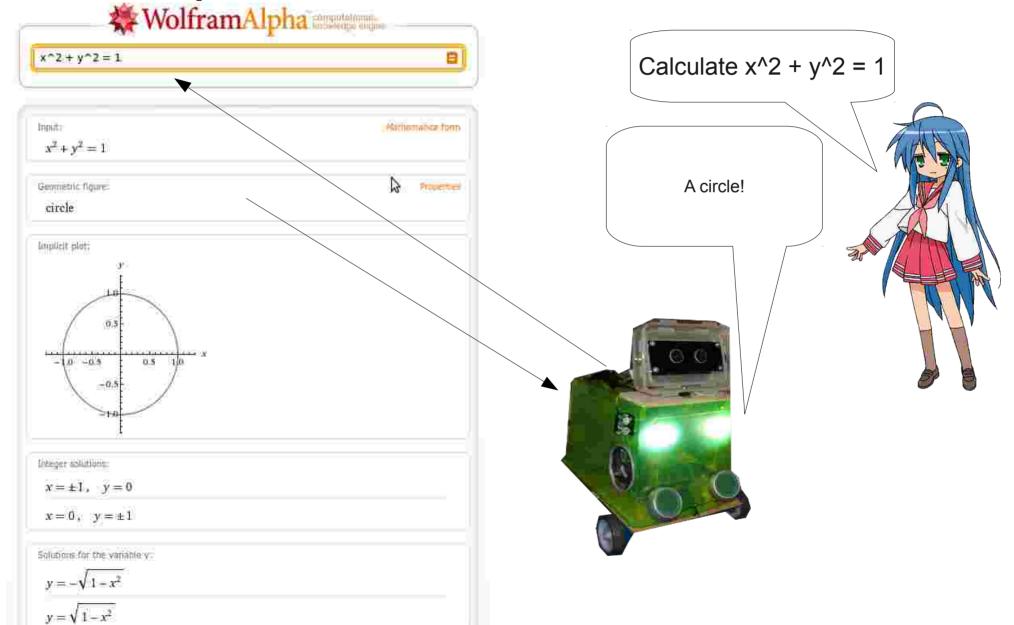




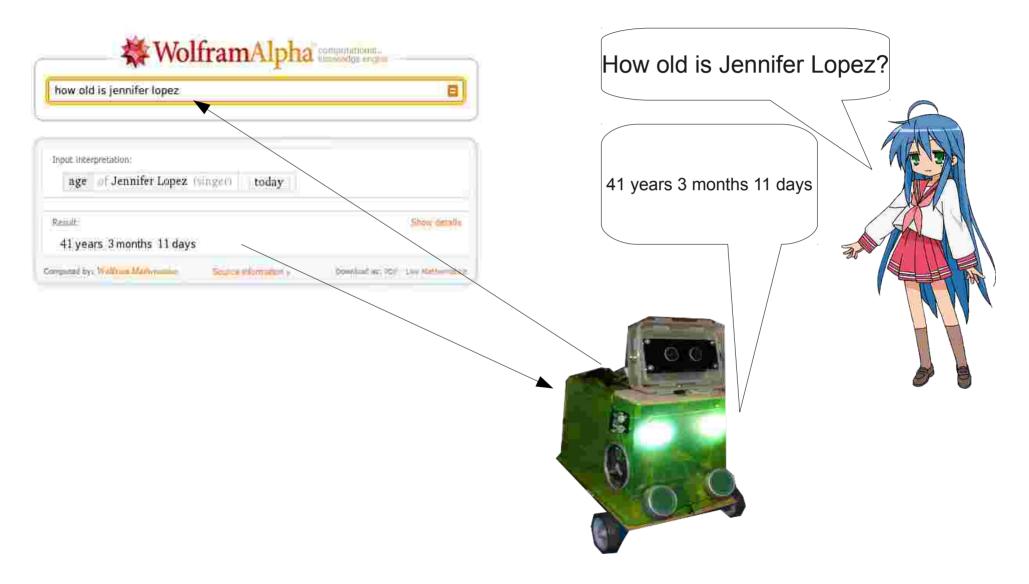
RV Knowledge base coupled with internet databases



RV Knowledge base coupled with internet databases



RV Knowledge base coupled with internet databases





GuarddoG in numbers



- 4+ χρόνια (ρ3<u>04</u>0023 , 6.4μο)
- 3 complete rewrites
- Περίπου 639 euro construction cost το συγκεκριμένο prototype
- C 58%, C++ 38%
 BAShell 2%, Arduino C
 1%, PHP 1%
- Και δεν είναι έτοιμο ακόμα..

GuarddoG in numbers via Code::Blocks Code Statistics

Libs

```
Visual Cortex - 3550 loc ( 64\% code , 13\% comments , 21\% empty ) Video Input - 2560 loc (56\% code , 30\% comments , 15\% empty ) Path Planning - 1850 loc (67\% code , 9\% comments , 20\% empty ) RoboKernel - 1130 loc (73\% code , 6\% comments , 19\% empty ) MD23/25 Lib - 911 loc (70\% code , 4\% comments , 19\% empty ) InputParser_C - 603 loc (54\% code , 23\% comments , 21\% empty ) Arduino Com lib - 316 loc (70\% code , 4\% comments , 20\% empty ) MotorHAL - 295 loc (71\% code , 4\% comments , 21\% empty )
```

GUIs

```
RoboVisionX – 1722 loc ( 76% code , 7% comments , 17% empty ) WorldMapping – 846 loc ( 73% code , 12% comments , 15 % empty ) RoboVisionCLI – 34 loc :P ( 68% code , 32% empty )
```

Προς το παρόν περίπου 13817 loc written by me..

```
To add: RVKnowledgebase, World3D, etc
```

Ohloh.net Analysis

Estimated Cost \$669,610 - 12 person years

Language Statistics

Language	Experience	Median Monthly Commits	Median Monthly Lines Changed	Total Commits	Total Lines Changed	Comment Ratio
XML	1y 7m	12	577	265	54,902	14.5%
C	ty 6m	15	2,399	347	60,310	11.2%
shell script	1y 6m	6	72	149	3,752	10.8%
¢↔	1y.5m	8	824	144	29,817	21.0%
Chable	9m	3	24	12	2,232	18.3%
HTML	6m.	2	100	12	1.922	1.0%
Python	6m	4	410	6	2,427	10.7%
Маке	5m	ī	94	5	1,656	28.0%
РНР	3m	2	57	7	218	5.2%
Ruby	3m	*	30	э	62	2
ActionScript	2m	Ā	530	2	1,060	39.5%
CH	2m	T.	168	2	336	22.9%
CSS	2m	3	67	2	134	2.9%
JavaScript	īm.	i	279	ĝ	279	9.7%
Matlab	tm	4	89	3	89	
All Languages	ty 7m	23	4,845	476	159,196	14.6%

Master Foo and the ten thousand lines

Master Foo once said to a visiting programmer: "There is more Unix-nature in one line of shell script than there is in ten thousand lines of C."

The programmer, who was very proud of his mastery of C, said: "How can this be? C is the language in which the very kernel of Unix is implemented!"

Master Foo replied: "That is so. Nevertheless, there is more Unix-nature in one line of shell script than there is in ten thousand lines of C."

The programmer grew distressed. "But through the C language we experience the enlightenment of the Patriarch Ritchie! We become as one with the operating system and the machine, reaping matchless performance!"

Master Foo replied: "All that you say is true. But there is still more Unix-nature in one line of shell script than there is in ten thousand lines of C."

The programmer scoffed at Master Foo and rose to depart. But Master Foo nodded to his student Nubi, who wrote a line of shell script on a nearby whiteboard, and said: "Master programmer, consider this pipeline. Implemented in pure C, would it not span ten thousand lines?"

The programmer muttered through his beard, contemplating what Nubi had written. Finally he agreed that it was so.

"And how many hours would you require to implement and debug that C program?" asked Nubi.

"Many," admitted the visiting programmer. "But only a fool would spend the time to do that when so many more worthy tasks await him."

"And who better understands the Unix-nature?" Master Foo asked. "Is it he who writes the ten thousand lines, or he who, perceiving the emptiness of the task, gains merit by not coding?"

Upon hearing this, the programmer was enlightened.

GuarddoG in numbers

GuarddoG Construction Cost Until 12 / 10 /2010

Chassis

2 x Tupper = 5 euro

1 x IKEA Bucket = 15 euro

1 x Wooden Board = 10 euro

1 x Balsa board = 5 euro

2x Supermarket Wheels:P = 5 euro

Nuts, bolts, rails, cables, etc = 20 euro

Total: 60 euro

Embedded Electronics

1x Arduino = 30 euro (Duemillenove)

3x Infrared Led = 3 euro

1x RD-01 (or RD-02 Devantech motors) = 130 euro

2x Desktop Microphones (GENIUS MIC-01A) = 5 euro

2x Buttons (power -on) = 2 euro

2x Switches (power supply) = 2 euro

2x LED HeadLights = 10 euro

2x Ultrasonic Devantech SRF-05 with mounting = 40 euro

1x Dual Axis Accelerometer (memsic 2125) = 30 euro

Total: 252 euro

Computer Hardware

1x Fan = 5 euro

1x Mini-Itx Motherboard = 65-75 euro (Currently on guarddog Intel D201GLY2)

1x PicoPSU 90W = 45 euro

1x AC-DC 12 V Converter = 30 euro

2x Webcams (On guarddog MS VX-6000) = 92 euro, LOGITECH C510 HD

1x WIFI PCI card (WG311T) = 30 euro

1x USB Flash Drive 8GB + = 20 euro

1x 512-2048MB RAM DIMM (on guarddog 512MB DDR2) = 30 euro

Total: 327 euro



Total: 639 euro

(!) Without batteries (!)

Commercial platforms



NXT Mindstorm – €300+ (no cameras)

Rovio – €200 +

Spykee – €350+

AIBO - €2000+

Nao Bot - €10000+

Papero - €30000+

(estimation από Internet search)

Papero almost like guarddog, costs 30000 euro :P Pentium M 1.6 GHz processor, 512 MB Ram, 40 GB HD, USB 2.0, microphones, And Dual CCD cameras for eyes and functional plastic body.

About the cost

Large Scale Production is much much cheaper, especially made in China...

Οικονομίες κλίμακας..

Επίσης λογικά, το να αγοράσει πολύς κόσμος κάποια από τα ανταλλακτικά του σε μια εκδοχή που δεν έχει τόσο critical εφαρμογή (ασφάλεια) είναι καλύτερη ιδέα προς το παρόν..

Αντίστοιχα στατικά συστήματα ασφαλείας είναι πολύ πιο φθηνά ,αλλά μπορεί να είναι ασύμβατα με ένα κινούμενο αντικείμενο σε έναν χώρο που ελέγχεται με ανιχνευτή κίνησης πχ

Πρώτα βήματα GuarddoG mk1

- Όλο το κατασκευαστικό κομμάτι με Lego Mindstorms
- 2 x Webcams

Κακό Calibration, ακτίνα όσο το καλώδιο USB (+ το USB hub)



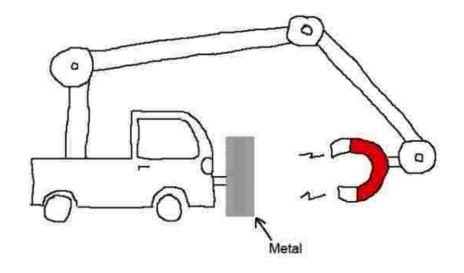
Trials & Errors

Πολλές ιδέες πολλές αποτυχίες..

- Υλικά του ρομπότ
- Στήριξη με Balsa
- Relay της εικόνας ασύρματα και επεξεργασία κάπου αλλού
- Επεξεργασία της εικόνας "onboard"
- Τεχνικά θέματα

Σχεδόν τίποτα δεν δούλεψε όπως το σχεδίαζα στην αρχή ..

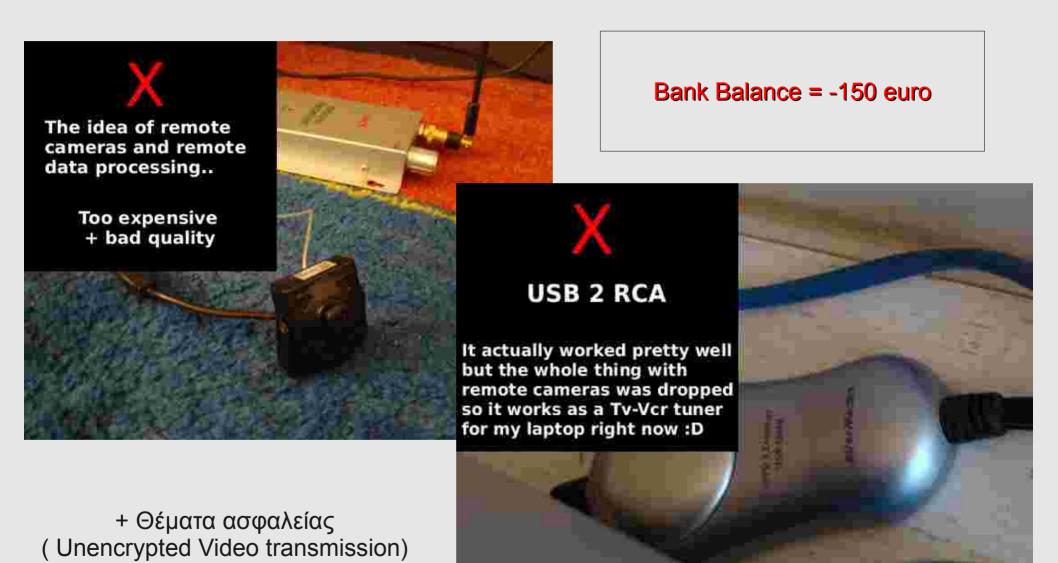
Eternal engine



Balsa, όχι καλές στατικές ιδιότητες

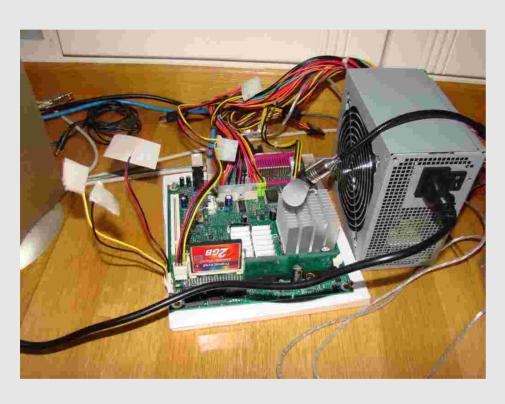


Wireless Cameras



κτλ

Επεξεργασία Onboard



- Άλλο ένα PC στο design..
- Extra Βάρος
- Τι λειτουργικό θα τρέχει
- Πόσο ρεύμα καταναλώνει κτλ
- Πόση επεξεργαστική ισχύς
- Κόστος
 Νέα Προβλήματα..

WinXP Epic Fail



- Lock in , πολλά πράματα που είχα ήδη φτιάξει με DirectX
- Για χαμηλή κατανάλωση ρεύματος και αντοχή στην κίνηση θα πρέπει το PC να λειτουργεί χωρίς σκληρό δίσκο
- WinXP thrashed to death my CF card in 4 hours

WinXP Embedded



- ΟΚ με την (καινούργια) CF
- Binaries "Συμβατά"
 από WinXP
- Οι drivers για wifi κτλ μετά απο πολλά updates, *.inf hacks κτλ κτλ δούλεψαν

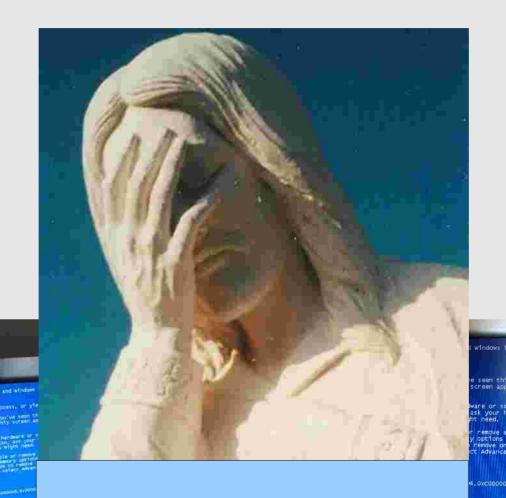
αλλά..

WinXP Embedded





WinXP Embedded



No Offence..:P

Windows Γενικά

- Για να βάλω text to speech
 WinXP/Embedded έως SAPI 5.1
 Vista έως SAPI 5.3
 Win 7 έως SAPI 5.4
- 50+ euro per guarddog license...
- No support for non Intel cpus (ARM i.e.)
- Cannot be used on a headless configuration

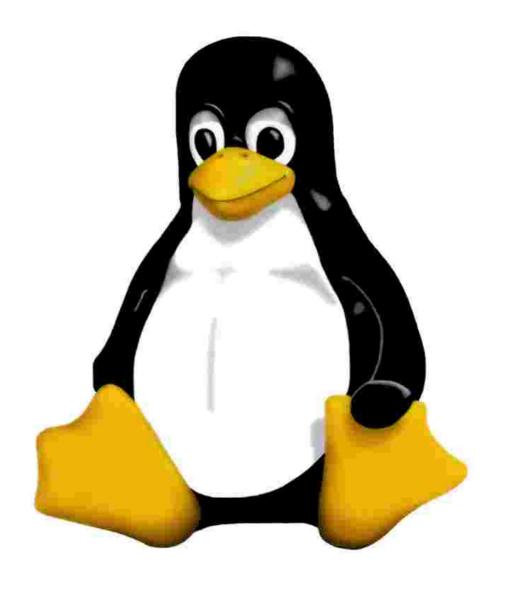
- Visual Studio X και πάνω μόνο
- Windows SDK 4GB,
 DirectX Sdk και άλλα τόσα για να κάνω κάτι απλό ..!
- Documentation μόνο για "binaries"

Περιορισμοί, περιορισμοί περιορισμοί ... by design

Αντίστοιχα σε Linux (Ubuntu/Debian-πχ) όπως δυστυχώς ανακάλυψα αργότερα..

 Για να κάνεις text to speech απαιτούνται οι εξής δύσκολες διαδικασίες

- sudo apt-get install festival
- echo "Text string" | festival –tts
 ή από C πχ
- system("echo \"Text string\" | festival tts");



Windows is money orientated

Windows: Εμπορικό προϊόν,από εταιρεία,profit oriented! Οι άνθρωποι που το έχουν φτιάξει και το προωθούν πληρώνονται, αν δεν είχαν οικονομικό κέρδος δεν θα ασχολούνταν.. Ο Bill Gates δεν είναι τυχαία ο πλουσιότερος άνθρωπος στις ΗΠΑ και 2ος στον κόσμο..

Linux: Δωρεάν προϊόν (GPL), από όποιον θέλει να ασχοληθεί, προφανώς με στόχο την ποιότητα και το να δουλεύει, δεν πρόκειται να σε πληρώσει κανείς επειδή έφτιαξες το X feature, κανείς δεν θα σου ζητήσει λεφτά,κανείς δεν θα πάρει λεφτά! Τα λεφτά δεν έχουν σχέση.. Οι άνθρωποι που το έχουν φτιάξει το κάνουν κυρίως για την χαρά και την "δόξα" του να γράφεις κάτι καλό και να μοιράζεσαι την γνώση

Δεν έχω να κερδίσω τίποτα που σας το λέω.. Απλά είστε Computer Scientists και θά πρεπε να το ξέρετε..

Science != Money

GuarddoG is built using only GPL software

No animals were harmed in the making of this robot...

The whole software stack costs 0 € No lock in to any hardware vendor





Search news busines







Sonia Gandhi

Αν δεν με πιστεύετε..: Ρ



Bill Gates

\$54 B +

Net Worth Calculated September 2010.

+ Follow BIII Gates

207

Age: 55

For

Am

Title: Co-Chair

Organization: Bill & Melinda Gates

Foundation

Source: Microsoft, self-made

Residence: Medina, WA

Country of citizenship: United States

Education: Dropout, Harvard University

Marital Status: Married

Children: 3



Powerful People

#10

Forbes 400 #1

World's Billionaires

#2

Εν το μεταξύ, για να επανέλθω..

- Όλο το κατασκευαστικό κομμάτι με Lego Mindstorms
- 2 x Webcams

Κακό Calibration, ακτίνα όσο το καλώδιο USB (+ το USB hub)



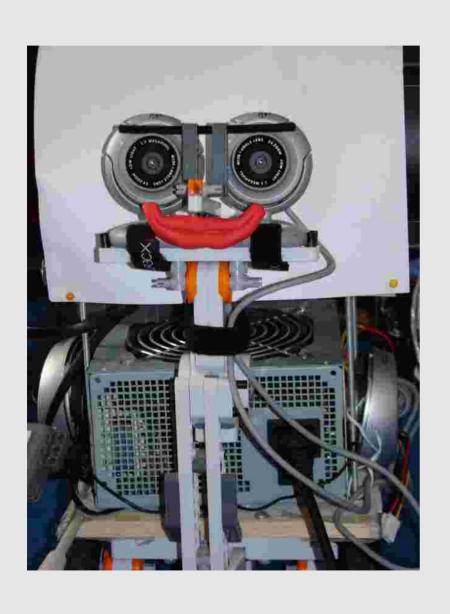
Πρώτα βήματα GuarddoG mk1



Παράλληλα με όλα τα κατασκευαστικά θέματα οι βασικοί αλγόριθμοι vision, αρχίζουν να υλοποιούνται..

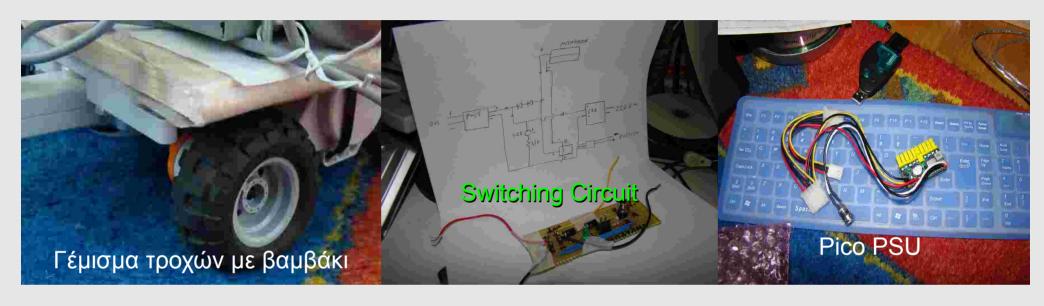


GuarddoG mk2



- Βαρύ τροφοδοτικό
- Γενικά μεγάλο βάρος για τα mindstorm motors
- Κακό alignment καμερών
- Software σε πρώιμο "μονοκόμματο" στάδιο

GuarddoG mk2 -> mk3





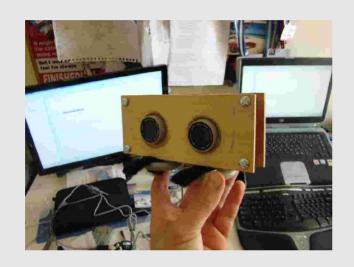
GuarddoG mk3



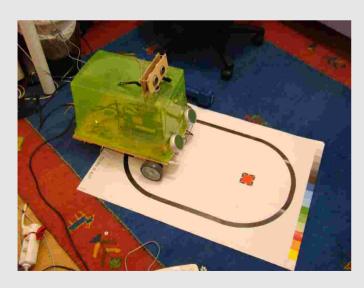
Βραβεύση στην
 Athens Digital Week
 2008, στο Robotics
 κομμάτι

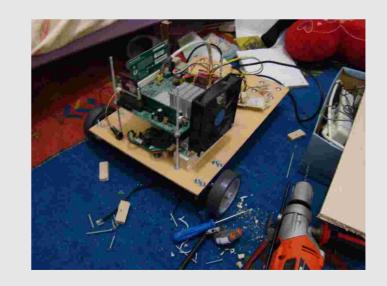
με το extra budget απόφαση για remake from scratch όλου του project με πολύ υψηλότερα standards:)

GuarddoG mk4 (building)









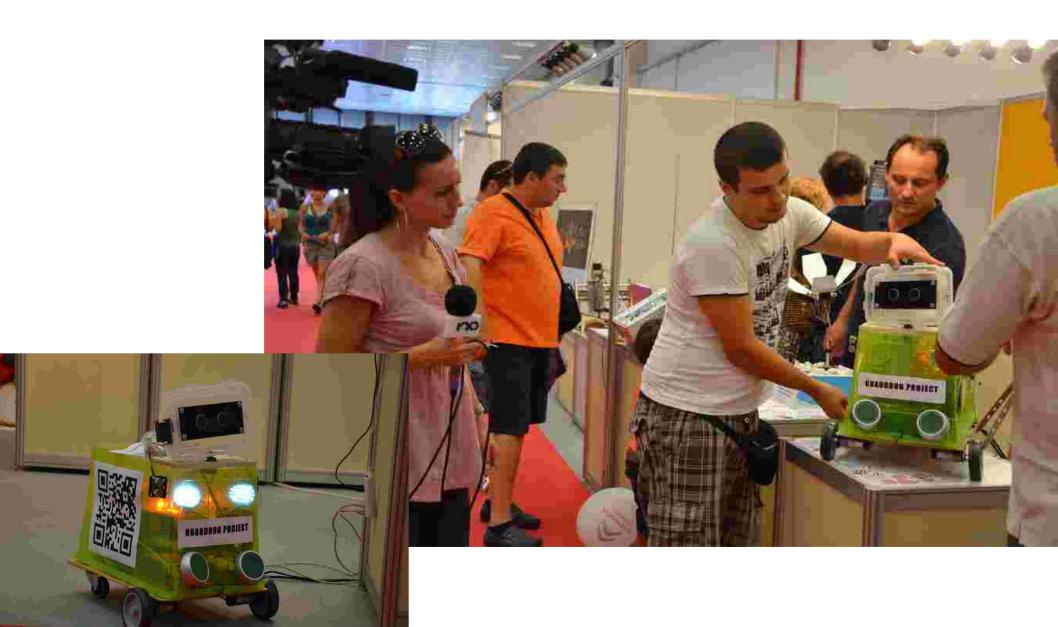
GuarddoG mk4

Βράβευση στην Athens Digital Week 2010



GuarddoG mk4

Παρουσία στην Διεθνή έκθεση Θεσσαλονίκης 2011





(30 seconds each;P)





ΕΞΥΠΝΑ РОМПОТ





11:53

υταθλήματος με τον Ατρόμητο το Σάββατο. Στα γραφεία του Π

Αλλαγές Hardware -> Αλλαγές Software

Αρχικά η όλη διαστρωμάτωση του project ήταν ένα GUI στο οποίο έτρεχαν τα διάφορα φίλτρα..

Προφανείς αλλαγές αλλάζοντας τους εξωτερικούς μικρο ελεγκτές και για μια portable αρχιτεκτονική:

GUI -> Background Service
Windows -> Linux
DirectX -> V4L2
Mindstorm -> Arduino, MD23

Progress List 12/2011

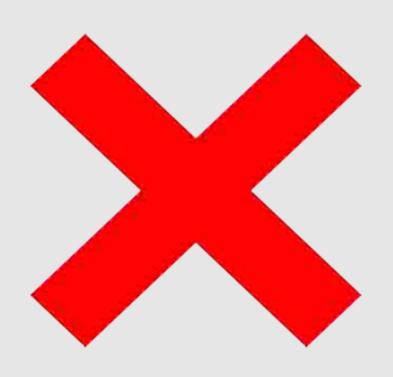
Module	Progress	Problems Pending
Video Input	90 %	Hardware Sync , new body
Image Processing	90%	Disparity Mapping Fine tune, Code Quality
2D Path Planning	99%	-
3D SLAM	40%	Work required for stable tracking and 3d path planning
Hardware	80%	Plexiglass Frame, cabling problems, newer hardware
Supporting Framework (OS etc)	80%	Packaging issues
RV Knowledge Base	10%	Stub

Feature List!



- Disparity Mapping
- Face Detection
- Stationary Guard mode
- Path Planning
- Camera Pose tracking
- Physical Movement, Sensor Input
- Performance Monitoring via GnuPlot
- HTTP Web Interface
- GUI / CLI Input
- Act as wifi AP 802.11b
- Control via GSM/SMS
- Control via Joystick
- Control via IRC
- Text To Speech
- Scripts (music , sound , notify etc)

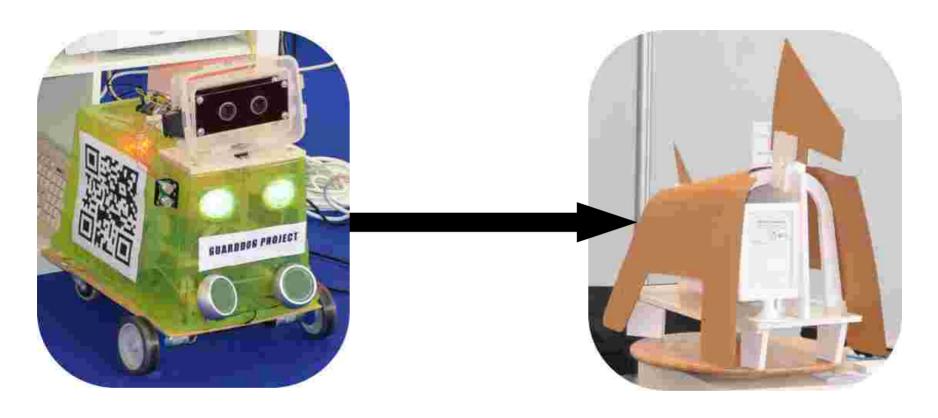
TODO List!



- SLAM
- Stable Pose Tracking
- Proper Odometry
- Speech To Text
- Battery Power Supply
- Better Hardware
- Physical Build

Actual Target :)

TODO – Physical things to do



New Plexiglass lasercut, CAD chassis !!!!
Better cameras
More processing power, hardware is 5yrs old etc..

FAQ

 Τι σχέση έχουν αυτά με πτυχιακή στην ΑΣΟΕΕ? Όχι παρα πολύ, αλλά αν είναι να ασχοληθώ για όλη την υπόλοιπη ζωή μου με SAP, SQL, λογιστικές εφαρμογές και να φτιάχνω websites, ευχαριστώ δεν θέλω.. καλύτερο cost/benefit να ανοίξω σουβλατζίδικο ή καφετέρια στην Ελλάδα:)!

• Τόση δουλειά και την δίνεις OpenSource?

NAI, 25000 γραμμές δεν είναι τίποτα μπροστά στον linux kernel και τις διάφορες GPL βιβλιοθήκες του πχ

 Στην αρχή είπες ότι είναι πολύ εύκολο!

Υπάρχει τόση πολύ δουλειά που πλέον είναι έτοιμη που ναι, είναι εύκολο!
Το internet είναι τρομερό εργαλείο!

• Πότε θα είναι έτοιμο ?

Όταν είναι έτοιμο!

 Κάποιος μπορεί να τα κάνει με την Χ πλατφόρμα (e.g. Windows) Ναι , κάποιος θα μπορούσε να το κάνει σε DOS ή Windows 95 επίσης.. Δεν βγάζω ποσοστά από πωλήσεις και δεν έχω κανένα λόγο για pro-windows bias.. Αντίστοιχα από την εμπειρία μου έχω κάθε λόγο για pro-foss bias!

• Με τι funds το κατασκεύασες?

Χρήματα από part-time jobs , websites κτλ + γονεϊκό sponsoring!

 Μπορεί να έχει εμπορικό μέλλον στην Ελλάδα κάτι παρόμοιο?

Γιατί όχι ?

FOSS, GPL and and Contributions

Μπορείτε να:



- Κατεβάσετε
- Βελτιώσετε
- Μελετήσετε
- Χρησιμοποιήσετε

http://www.github.com/AmmarkoV/RoboVision

τον κώδικα!

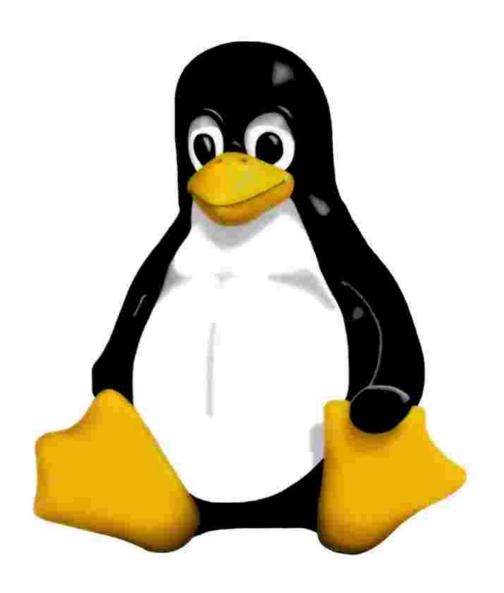
Ακόμα και για εμπορική εφαρμογή, αρκεί τα κομμάτια που παραλάβατε ανοικτά να τα διανέμετε σαν ανοικτό λογισμικό:)

Getting started, Checklist

Για το Vision κομμάτι , χρειάζεται:

- GNU/Linux OS

 (Debian/Ubuntu apt-get dependency scripts)
- Code::Blocks IDE (για να ανοίγει τα workspaces κτλ)
- 2x V4L2 Compatible Webcams
 (Logitech UVC driver ++)

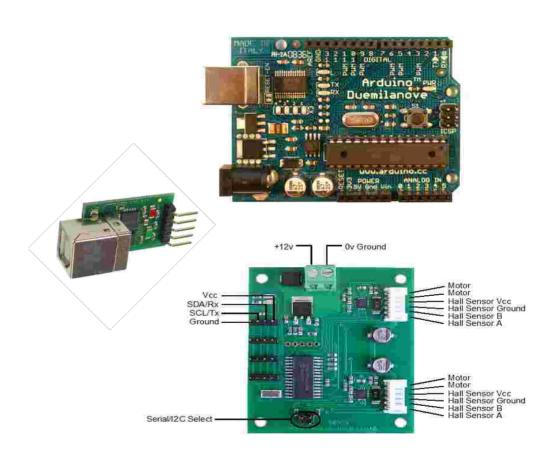


Getting Started, Testing Movement

Για "κίνηση":

- Arduino Duemillenove
- MD25 Motor Kit
- USB 2 I2C
 και άλλες μικρές αγορές ...

Connections, πλήρης κατάλογος κτλ στο documentation του repository (σύντομα..)



Replicating GuarddoG

Ουσιαστικα φτιάχνοντας μια πιθανόν διαφορετική βάση και συνδυάζοντας τα επι μέρους software/hardware κομμάτια (με οποιαδήποτε modifications , την οποία επίσης στο μέλλον ελπίζω να μπορεί να την διανείμω σαν source code ώστε να την παραγγείλει κάποιος με τα CAD σχέδια)

Κάποιος μπορεί να έχει το δικό του GuarddoG και να το προγραμματίσει να κάνει ο,τι αυτός/η θέλει!



Future Plans!

Προσωπική φιλοδοξία
 Χρήση του Vision κομματιού σε ένα αυτοκίνητο για ένα τηλεκατευθυνόμενο / "ρομποτικό" αυτοκίνητο!



 DARPA grand challenge style

Grand Cooperative Driving Challenge



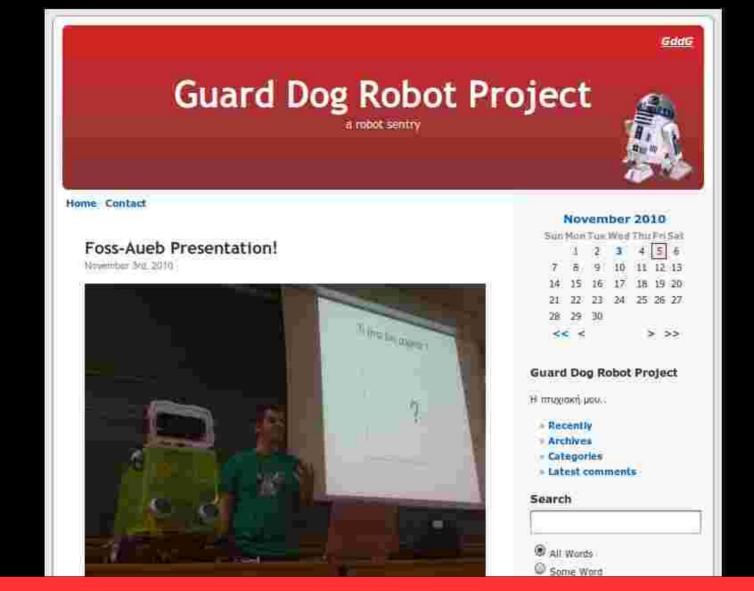




GuarddoG Repository!



http://www.github.com/AmmarkoV/RoboVision



http://ammar.gr/gddg

FOSS Aueb!

http://foss.aueb.gr/

http://foss.aueb.gr/irc

Mumble Server: foss.aueb.gr

IRC: irc.freenode.net --> chan #foss-aueb

I am **AmmarkoV** http://ammar.gr



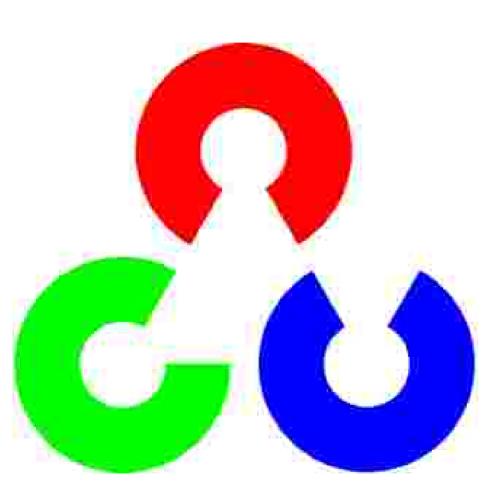
Linux – Ubuntu for example



- FOSS
- Easy to download
- Easy to install
- Takes a while to get used to
- Wine and VMs for windows compatibility
- Big community

http://www.ubuntu.com/desktop/get-ubuntu/download

OpenCV



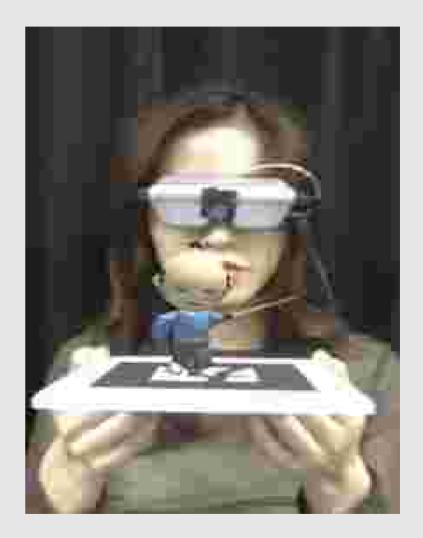
Πάρα πολλά έτοιμα πράγματα , optimized από την Intel , BSD License , χρησιμοποιείται ανάμεσα σε άλλα για :

- * 2D and 3D feature toolkits
- * Egomotion estimation
- * Facial recognition system
- * Gesture recognition
- * Human-Computer Interface (HCI)
- * Mobile robotics
- * Motion understanding
- * Object Identification
- * Segmentation and Recognition
- * Stereopsis Stereo vision: depth perception from 2 cameras
 - * Structure from motion (SFM)
 - * Motion tracking

http://opencv.willowgarage.com/ sudo apt-get install opencv-doc libcv-dev libhighgui-dev libcvaux-dev

AR Toolkit

- * Single camera position/orientation tracking.
- * Tracking code that uses simple black squares.
- * The ability to use any square marker patterns.
- * Easy camera calibration code.
- * Fast enough for real time AR applications.
 - * Free and open source.



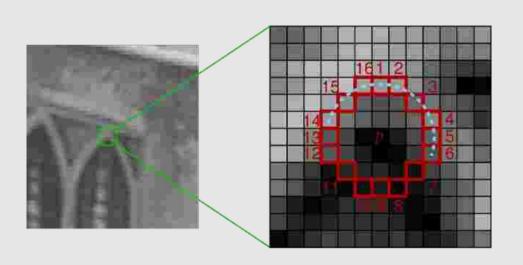
OpenSURF



- GPL v3
- Several times faster than SIFT
- Easy to use
- Robust
- It Works!

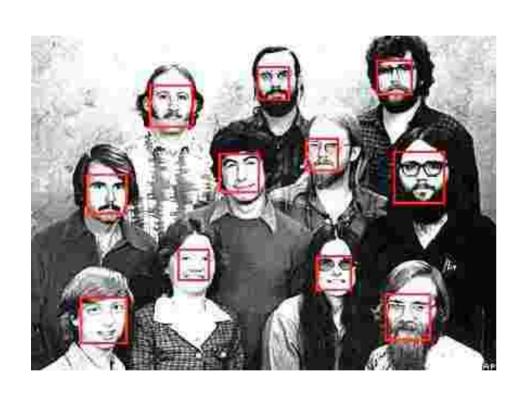
http://www.chrisevansdev.com/computer-vision-opensurf.html svn checkout http://opensurf1.googlecode.com/svn/trunk/ opensurf1-read-only

FAST Corner Detection



- Fast
- BSD license
- Compact
- Cross Platform

FD lib



- The library is free to use for non-commercial and research purposes and, of course, comes with no warranty. If you would like to use it in a commercial application, please contact Dr. Bernd Ctortecka at Max-Planck-Innovation GmbH.
- W. Kienzle, G. Bakir, M. Franz and B.
 Scholkopf: Face Detection Efficient and Rank Deficient. In: Advances in Neural Information Processing Systems 17, pg. 673-680, 2005.

http://www.kyb.mpg.de/bs/people/kienzle/facedemo/facedemo.htm

Gnu Scientific Library



Philosophy Licenses Education Downloads Documentation Help GNU Join the FSF! Why GNULmux? Seamh

GSL - GNU Scientific Library

Introduction

The GNU Scientific Library (GSL) is a numerical library for C and C++ programmers. It is free software under the GNU General Public License.

The library provides a wide range of mathematical routines such as random number generators, special functions and least-squares fitting. There are over 1000 functions in total with an extensive test suite.

The complete range of subject areas covered by the library includes,

Complex Numbers Roots of Polynomials
Special Functions Vectors and Matrices

Permutations Sorting

BLAS Support Linear Algebra

Eigensystems Fast Fourier Transforms

Quadrature Random Numbers

Quasi-Random Sequences Random Distributions

Statistics Histograms

N-Tuples Monte Carlo Integration
Simulated Annealing Differential Equations
Interpolation Numerical Differentiation

Chebyshev Approximation Series Acceleration

http://www.gnu.org/s/gsl/

Festival



- Easy TTS
- Greek translation is closed-source (περίεργο?):P
- Kind of old but good enough results
- Univeristy of Endiburgh

http://www.cstr.ed.ac.uk/projects/festival/ sudo apt-get install festival

CMU Sphinx



- Speech to text
- Only english
- Havent really used it yet:P
- Carnegie Mellon University

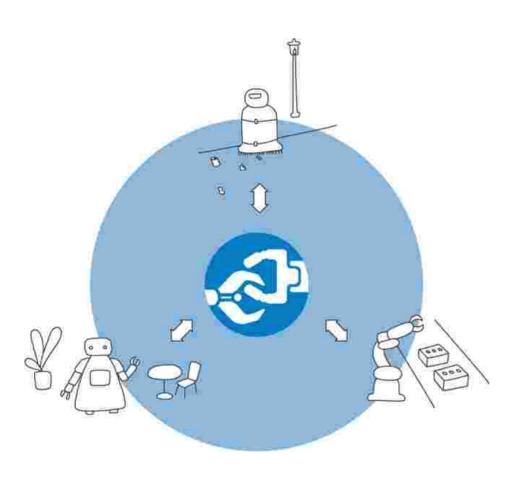
ROS



- ROS is an open-source, meta-operating system for your robot. It provides the services you would expect from an operating system, including hardware abstraction, lowlevel device control, implementation of commonly-used functionality, message-passing between processes, and package management. It also provides tools and libraries for obtaining, building, writing, and running code across multiple computers. ROS is similar in some respects to 'robot frameworks,' such as Player, YARP, Orocos, CARMEN, Orca, MOOS, and Microsoft Robotics Studio.
- ROS currently only runs on Unix-based platforms.
 Software for ROS is primarily tested on Ubuntu and Mac OS X systems, though the ROS community has been contributing support for Fedora, Gentoo, Arch Linux and other Linux platforms.

Something like my robovision:)





RoboEarth will include everything needed to close the loop from robot to RoboEarth to robot. The RoboEarth World-Wide-Web style database will be implemented on a Server with Internet and Intranet functionality. It stores information required for object recognition (e.g., images, object models), navigation (e.g., maps, world models), tasks (e.g., action recipes, manipulation strategies) and hosts intelligent services (e.g., image annotation, offline learning).

http://www.roboearth.org/



Initial point cloud data Filtering

Segmentation

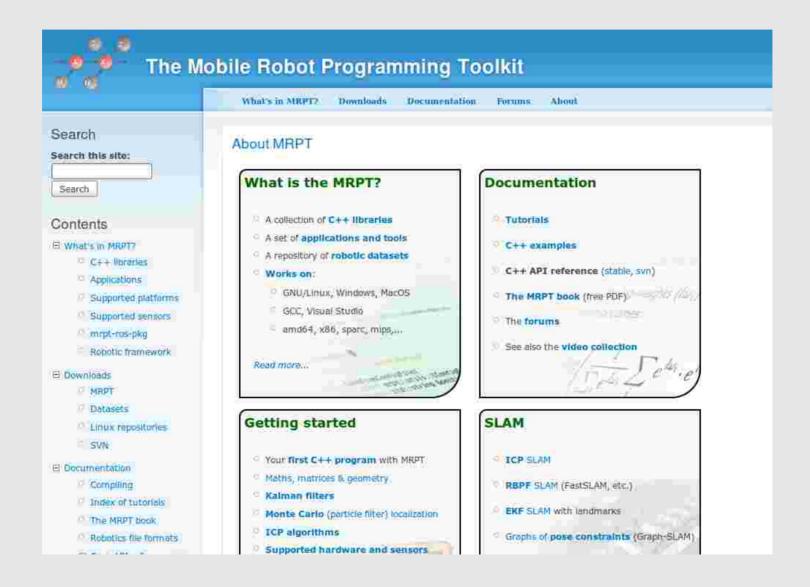
Surface reconstruction

Model fitting

The Point Cloud Library (or PCL) is a large scale, open project [1] for point cloud processing. The PCL framework contains numerous state-of-the art algorithms including filtering, feature estimation, surface reconstruction, registration, model fitting and segmentation. These algorithms can be used, for example, to filter outliers from noisy data, stitch 3D point clouds together, segment relevant parts of a scene, extract keypoints and compute descriptors to recognize objects in the world based on their geometric appearance, and create surfaces from point clouds and visualize them -- to name a few.

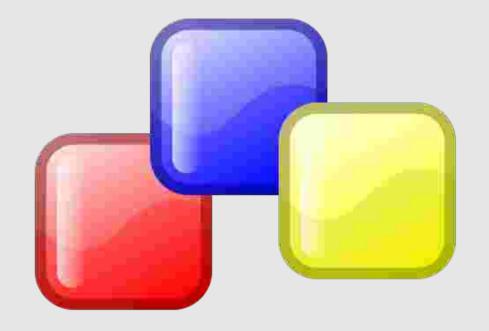
http://pointclouds.org/

Mobile Robot Programing Toolkit

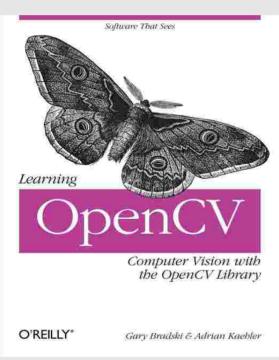


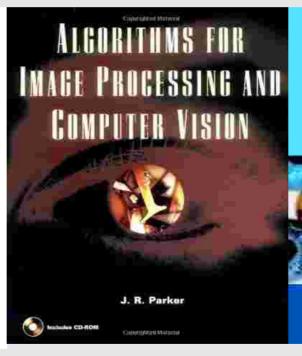
WxWidgets

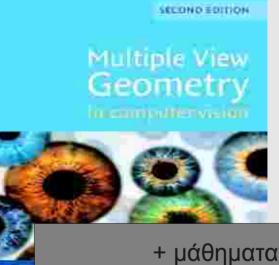
- Crossplatform
- Native Controls
- Easy
- Object Oriented in a good way:)
- Πολλές παρατρεχάμενες libs



Suggested reading for computer vision

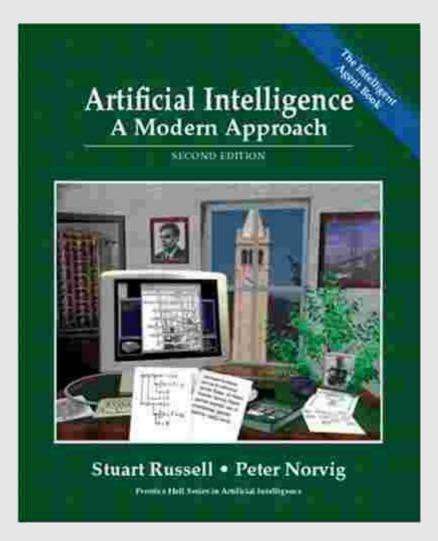






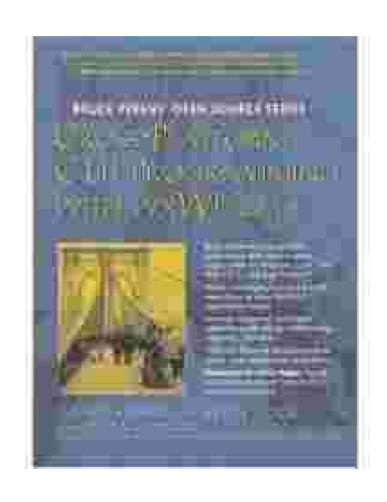
Γραφικών Επικοινωνία Α/Υ Τεχνολογία Πολυμέσων (μακάρι και image processing)

Suggested reading for Al



+ μάθημα Τεχνητής νοημοσύνης

Suggested Reading για GUIs



but.. I'LL BEBACK!





THANK YOU FOR YOUR

ATTENTION