Robótica Móvil

Segundo cuatrimestre de 2025

Departamento de Computación - FCEyN - UBA

Percepción (Parte II) - clase 10

Sensado con LiDAR e IMU

Sensado

¿Qué sensores vimos hasta ahora?

- → Sensor de contacto (un botón o *bumper*).
- → Telémetro infrarrojo (IR).
- → Sonar de ultrasonido.
- → Odómetro (*encoder*).

Para poder resolver los problemas que vamos a estudiar en la segunda parte de la materia (localización, planificación de trayectorias, construcción de mapas) no alcanzan. Hoy vamos a ver:

- → IMU (Inertial Measurement Unit, giróscopo + acelerómetro).
- → LiDAR (Light Detection and Ranging).

Giróscopo: principio de funcionamiento

El giróscopo funciona gracias al efecto Coriolis:

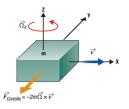


Figura: Efecto Coriolis.

- ightharpoonup Cuando una masa m se mueve en una dirección v respecto de un sistema de referencia con una velocidad angular Ω_z , la masa experimenta una fuerza en la dirección perpendicular al eje de rotación del sistema y a la velocidad del cuerpo (efecto Coriolis).
- ightharpoonup El desplazamiento físico de la masa causado por el efecto Coriolis puede ser leído por un sensor capacitvo que mide la capacitancia C en función de la permitividad del dielétrico ε , el área efectiva de las placas A y la distancia entre ellas d: $C = \frac{\varepsilon A}{d}$.

Giróscopo: principio de funcionamiento

En general, los giróscopos MEMS (Microelectromechanical Systems) usan una configuración de diapasón:

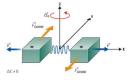


Figura: Efecto Coriolis en una configuración de diapasón.

- → Dos masas oscilan constantemente en direcciones opuestas. Al aplicar una velocidad angular al sistema, las fuerzas de Coriolis actúan en sentidos contrarios para cada masa, resultanto en un diferencia capacitiva.
- → Esta diferencia capacitiva es proporcional a la velocidad angular, y puede ser convertida en una señal analógica o digital.

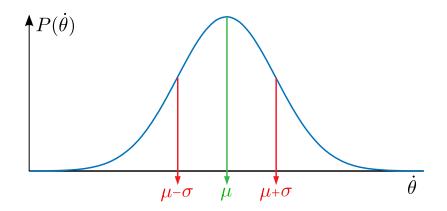
Giróscopo: modelo

- → El giróscopo está sujeto a un sesgo (bias) y a un ruido.
- Utilizamos un modelo para describir la velocidad angular $^{IMU}\Omega = [\omega_x, \ \omega_y, \ \omega_z]$ medida por el sensor en un instante de tiempo:

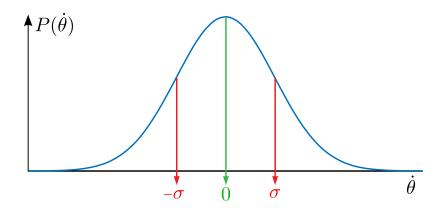
$$^{IMU}\Omega = ^{IMU}\Omega^* + \mathbf{b}_\Omega + \mu_\Omega$$

a partir de la velocidad angular real del sistema $^{IMU}\Omega^*$, un bias constante \mathbf{b}_Ω y un ruido (gaussiano con media 0) de medición μ_Ω .

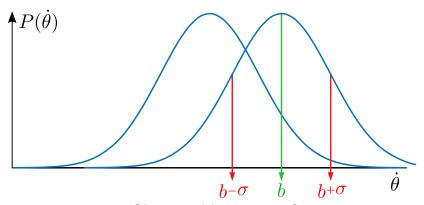
Ruido y Sesgo



Ruido y Sesgo



Ruido y Sesgo



¿Cómo se podría corregir esto? Tenemos que restar el bias!

Giróscopo: calibración

¿Por qué el **giróscopo** necesita calibrarse?

- → Errores de calibración de fábrica.
- → Cambios de temperatura (warm-up effect).
- → Cambios en la fuerza de gravedad (dependiendo de la aplicación).
- ightarrow Si queremos obtener la velocidad angular real $^{IMU}\Omega^*$, hace falta poder estimar los otros términos.
- $ightarrow \mu_{\Omega}$ lo modelamos como un ruido gaussiano con media cero. Un promedio del mismo tenderá a 0 cuando el n tienda a ∞ .
- → Entonces, suponiendo que podemos dejar el giróscopo completamente quieto en un intervalo de tiempo (de calibración), y tomamos el promedio de *n* mediciones:

$$\frac{\sum {}^{\textit{IMU}}\Omega}{n} = \frac{\sum {}^{\textit{IMU}}\Omega^*}{n} + \frac{\sum \mathbf{b}_{\Omega}}{n} + \frac{\sum \boldsymbol{\mu}_{\Omega}}{n} = \frac{\mathbf{0}}{n} + \frac{n \cdot \mathbf{b}_{\Omega}}{n} + \frac{\mathbf{0}}{n} = \mathbf{b}_{\Omega}$$

obtenemos una estimación del sesgo o bias del sensor.

Giróscopo: integración

- → El girósocopo nos da una estimación de la velocidad angular para cada instante de tiempo.
- → Sin embargo, nos interesa saber la orientación del robot, no su velocidad angular.
- → Podemos estimar la orientación integrando numéricamente la velocidad angular en pequeños incrementos:

$$\Delta \theta = \Delta t \left({}^{IMU} \Omega - \mathbf{b}_{\Omega} \right)$$
$$\theta_{t_{k+1}} = \theta_{t_k} + \Delta \theta$$

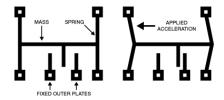
donde $^{IMU}\Omega$ es la última velocidad angular medida, \mathbf{b}_{Ω} es el bias previamente estimado y $\Delta t = t_{k+1} - t_k$ es el tiempo transcurrido entre la última medición y la actual.

¿Qué sucede cuando trabajamos con cuaterniones?

$$Q_{t_{k+1}} = Q_{t_k} \cdot \Delta Q$$

Acelerómetro: principio de funcionamiento

El acelerómetro nos permite medir las aceleraciones.



- → Un acelerómetro MEMS típicamente consiste de una masa con la libertad de moverse en una dimensión, y dos conjuntos de placas capacitivas: uno de ellos sujeto al sustrato, y otro sujeto a la masa.
- → Una aceleración del sistema, produce un desplazamiento de la masa, generando una diferencia en la capacitancia entre las placas fijas y móviles.
- → A partir de esa diferencia en la capacitancia se estima la aceleración.

Acelerómetro: modelo

Al igual que con el giróscopo, utilizamos un modelo para describir la aceleración IMU $\mathbf{a}=[a_x,\ a_y,\ a_z]$ experimentada por el sensor en un instante de tiempo:

$$^{IMU}\mathbf{a} = {}^{IMU}\mathbf{a}^* - {}^{IMU}\mathbf{g}^* + \mathbf{b}_s + \boldsymbol{\mu_a}$$

donde $^{IMU}\mathbf{g}^*$ es la aceleración de la gravedad, μ_a es el ruido gaussiano con media 0 de la medición y \mathbf{b}_a un desvío constante (bias) de los valores.

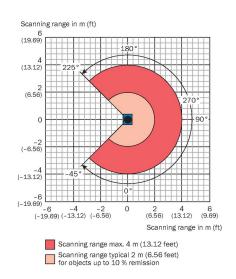
En general se puede considerar que $\mathbf{b}_a = 0$ ya que suele ser despreciable.

Telémetro láser (o láser)



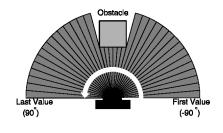
Datos importantes:

- → Apertura angular (min, máx).
- → Resolución o incremento.
- → Rango.



Telémetro láser: mediciones

- → Una medición en un instante de tiempo determinado, se suele representar con un arreglo de *n* posiciones.
- Cada posición representa la medición en una dirección angular φ distinta, y cada valor indica la distancia r que midió el láser en esa dirección particular.
- → Luego, para cada instante de medición obtenemos una colección de coordenadas polares (r_i, φ_i).



El ángulo φ_i correspondiente a la posición i del arreglo se puede encontrar como:

$$\varphi_{\it i} = \varphi_{\it min} + {\it i} \frac{\varphi_{\it max} - \varphi_{\it min}}{\it n}$$

Telémetro láser: representación en coordenadas polares

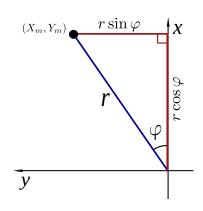
- → Cuando detectamos obstáculos, es útil saber su posición en coordenadas cartesianas (x_i, y_i), no polares.
- Para pasar un punto representado en coordenada polares (r, φ) a una representación cartesiana (x, y) hacemos:

$$X_{m} = r \cdot \cos(\varphi)$$

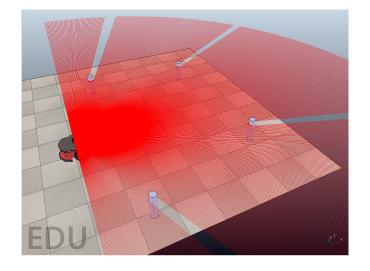
$$Y_{m} = r \cdot \sin(\varphi)$$

$$r = \sqrt{X_{m}^{2} + Y_{m}^{2}}$$

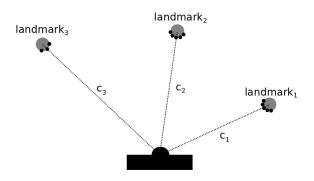
$$\varphi = a \tan(2(Y_{m}, X_{m}))$$



Detección de postes mediante un sensor LiDAR 2D



Detección de postes mediante un sensor LiDAR 2D

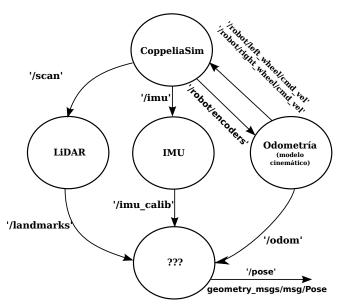


$$l_k^i$$
: son las k mediciones del landmark i $l_{min} = min_dist(l_k^i, laser)$ $c_i = l_{min} + normalize(l_{min}) \times radio(landmark_i)$

Por último, esto está escrito en coordenadas del sensor, para pasarlo a coordenadas del robot finalmente hay que hacer:

$$^{R}c_{i}=^{R}T_{S}^{S}c_{i}$$

Para el Taller, ¿qué vamos a ver ahora?



Mensajes de la IMU

$sensor_msgs/msg/Imu$

std_msgs/Header header geometry_msgs/msg/Quaternion orientation geometry_msgs/msg/Vector3 angular_velocity geometry_msgs/msg/Vector3 linear_acceleration std_msgs/Header uint32 seq time stamp string frame_id

La información de la orientación no viene dada directamente por el sensor (porque mide velocidades, no orientaciones). Por lo tanto, **depende de la integración que utilicemos sobre las mediciones.**

$$Q_{t_{k+1}} = Q_{t_k} \cdot \Delta Q$$

Mensajes del sensor LiDAR

sensor_msgs/msg/LaserScan

std_msgs/Header header float32 angle_min float32 angle_max float32 angle_increment float32 range_min float32 range_max float32[] ranges

std_msgs/Header

uint32 seq time stamp string frame_id

La información va a estar en relación al marco de coordenadas del láser. Se aplican transformaciones para **traducir la información al marco de coordenadas del robot**.

$$^{R}c_{i}=^{R}T_{S}^{S}c_{i}$$

Mensajes de las referencias/landmarks

robmovil_msgs/msg/LandmarkArray std_msgs/Header header Landmark[] landmarks robmovil_msgs/msg/Landmark float32 range

float32 bearing

Un poco de la librería geométrica tf2

 \rightarrow vec1 + vec2 : suma de vectores

tf2..Vector3.

https://wiki.ros.org/tf2

```
→ vec1 · vec2 : multiplicación de vectores elemento a elemento
 → vec1.dot(vec2) : producto escalar entre vectores
 → vec1 · scalar : multiplicación de vectores por un escalar
 → vec1 / scalar : división de vectores por un escalar
 → vec1.length() : norma 2 del vector
 → vec1.normalize() : se normaliza el vector
tf2::Quaternion delta_g;
delta_q.setRPY(roll, pitch, yaw);
 \Rightarrow calcula \Delta Q cuando queremos resolver Q_{t_{k+1}} = Q_{t_k} \cdot \Delta Q
```