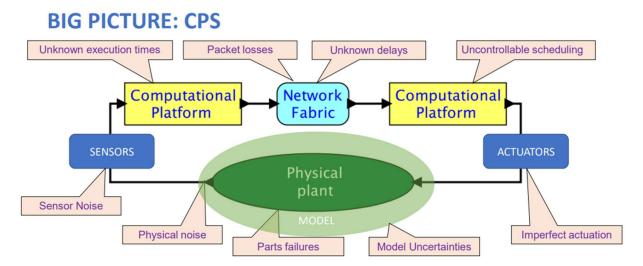
## "Kalman Filter"

فلتر كلمان Kalman Filter هو مرشح يستعمل عادة لحساب أو التنبؤ ب حالات نظام ديناميكي ما اعتمادا على نموذج أو قياسات مشوشة له، يقوم فلتر كالمان بحساب قيم حالة نظام ديناميكي ما بطريقة مثلى تجعل القيمة المنتظر لمربع الفارق بين التنبؤ والحالة الصحيحة هى الأصغر.

-هو مقدر مثالي - أي يستنتج معلمات الفائدة من الملاحظات غير المباشرة وغير الدقيقة وغير المؤكدة. إنه تكراري بحيث يمكن معالجة القياسات الجديدة بمجرد وصولها.

مثال:



"Essentially, all models are wrong, but some are useful."

"A CPS system is only as good as the Sensors"

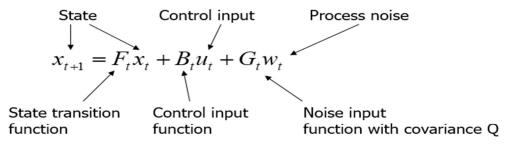
"Everything is an approximation"

لو اخدنا بالنا ف النظام دا هنلاق ان كل مكون بيحتوى ع (noise) نتيجة عوامل خارجيه او بسب عنصر مسبق فيه تشويش ف اثر ع العنصر التالى ;فلو حسبنا القيم النهائيه للنظام دا من التشويش الموجود ف كل عنصر وقارنها بالقيم المتوقعة للنظام (مع اهمال قيم التشويش او نسبه معينه من التشويش) هنلاحظ ان القيمتين مختلفين عن بعض ف هنا بييجى دور كالمان فلتر انه بياخد جميع القيم دا ويبدا يعمل معالجه عن طريقه معادلات ويخرج اقرب قيمه للقيمة الحقيقة.

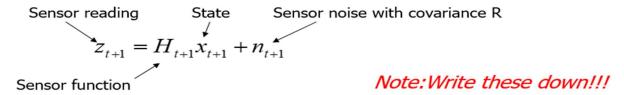
مثال تانى يوضح اكتر: انا لو عندى عربيه وحبيت احدد موقعها باستخدام ال GPS ولنفرض يعنى انه position2 ، وحددت موقع العربيه بردوا باستخدام (odometer ,IMU) الى هو

ف هنلاحظ ان position 1 مختلف عن position2 فكدا انا مش عارف اتبع انهى position ف الاتنين ، ببدا هنا استخدم كالمان فلتر ....بيعمل اى كالمان فلتر دا ؟ زى ماتقول كدا بيجيب المتوسط للموقعين بس مش بالمعنى الحرفى للمتوسط لكن بيعمل معالجه للقيم دى طبقا للمعادلتين دول:

## Linear discrete time dynamic system (motion model)



## Measurement equation (sensor model)



طبعا المعادلات دى بتتغير ع حسب نوع الحركه والنظام اللى هنطبق عليه الفلتر. ملاحظه مهم كالمان فلتر بيعمل مع الأنظمة الخطية لذلك يتم استخدام Extended ملاحظه مهم كالمان فلتر بيعمل مع الأنظمة الخطية نظام غير خطى.

# Kalman Filter for Mobile Robots" Extended Kalman filter"

-extended Kalman filter (EKF) is heuristic for nonlinear filtering problem

Difference between Kalman filter & Extended Kalman filter

Both of them are state estimators, both of them involve the following steps:

- 1. predict the state ahead (this is the so-called prior)
- 2. predict the covariance ahead
- 3. compute Kalman gain
- 4. update estimates with means (this is the filtering step)
- 5. update error covariance

the KF or linear Kalman filter is the optimal estimator when the estimations and/or the measurements present white noise, no other linear filter can do better than the Kalman filter. When the system is non-linear the steps are identical for the simulation of the EKF but the main difference is that in step 2 and step 3 we use linearization at the previous step and at the prior respectively, only for those two steps the other steps remain identical for both methods KF and EFK.

### Kalman filter code:

https://github.com/jzuern/robot-localization

#### resources:

- <a href="https://jannik-zuern.medium.com/robot-localization-with-kalman-filters-and-landmarks-cf97fa44e80b">https://jannik-zuern.medium.com/robot-localization-with-kalman-filters-and-landmarks-cf97fa44e80b</a>
- <a href="https://www.academia.edu/70171616/Enhancement of mobile robot loc">https://www.academia.edu/70171616/Enhancement of mobile robot loc</a> alization using extended Kalman filter