

# Stochastic Systems --- Discrete Time Systems

## Ejercicios --- Conjunto final

Fecha de entrega: 13 de Diciembre de 2021

### I.

En los apuntes hay el ejemplo del *gambler's ruin* como cadena de Markov. Hacer un gráfico del número medio de jugadas que el jugador puede hacer antes de arruinarse en función del dinero inicial. En cada jugada se juega 1 Euro, y el juego es ecua (el jugador tiene una probabilidad 1/2 de ganar).

Estimar media y varianza (usar unas 20 ejecuciones... deberían ser más que suficientes) considerando un dinero inicial de 1,...,50 Euros. Indicar media y varianza. ¿Cómo varían la media y la varianza cuando aumenta el dinero inicial? Dar una estimación de la función  $T(e)$  que da el tiempo medio necesario para arruinarse en función de la cantidad inicial de dinero,  $e$ . Según esta función, ¿cuánto tarda el jugador en arruinarse si empieza a jugar con 200 Euros?

### III.

a. Crear cuatro sistemas dinámicos del tipo

$$x_{t+1} = \mathbf{A}x_t + \mathbf{B}u_t + w_t z_t = \mathbf{C}x_t + v_t \quad (1)$$

con  $x_t \in \mathbb{R}^4$ ,  $u_t \in \mathbb{R}$ ,  $z_t \in \mathbb{R}^2$ , y

$$\begin{aligned} \mathbf{B} &= [1, 1, 1, 1]' \\ \mathbf{C} &= \begin{bmatrix} 1, 0, 0, 0 \\ 0, 1, 0, 0 \end{bmatrix} \end{aligned} \quad (2)$$

Los sistemas se distinguen por la matriz  $\mathbf{A}$ , que es, por cada sistema una de las cuatro matrices generadas usando la función `mk_mat` (en el fichero `kalman_aux`) a partir de las siguientes listas de autovalores:

$$\begin{aligned} \Lambda_1 &= [0.2, 0.1, 0.0, -0.1] \\ \Lambda_2 &= [0.99, 0.1, 0.0, -0.1] \\ \Lambda_3 &= [1, 0.1, 0.0, -0.1] \\ \Lambda_4 &= [0.2, 0.1, 0.0, -1] \end{aligned} \quad (3)$$

Los ruidos  $w_t \in \mathbb{R}^4$  y  $v_t \in \mathbb{R}^2$  son gaussianos y tienen matrices de covarianza

$$\begin{aligned} \mathbf{Q} &= \sigma_w^2 \mathbf{I}_4 \\ \mathbf{R} &= \sigma_v^2 \mathbf{I}_2 \end{aligned} \quad (4)$$

donde  $\mathbf{I}_n$  es la matriz identidad de orden  $n$ .

El fichero `kalman_aux.py` define las matrices  $\mathbb{B}$ ,  $\mathbb{C}$ ,  $\mathbb{Q}$  y  $\mathbb{R}$ , y proporciona la función `mk_mat` para crear la matriz  $\mathbb{A}$  dada la lista de autovalores<sup>1</sup>

- b. Por cada uno de los sistemas generados, crear un filtro de Kalman para estimar el estado de este sistema utilizando como función de input la función

$$u(t) = \begin{cases} 0 & t \leq 50 \\ 1 & t > 50 \end{cases}$$

(el fichero también contiene una función auxiliar `u.f(t)` que define la función).

Se haga la simulación con  $t = 0, \dots, 99$  y se dibuje un gráfico del error relativo

$$e(t) = \sum_{k=1}^t \frac{\|\hat{x}_t - x_t\|^2}{\|x_t\|^2} \quad (5)$$

- c. Discutir como los autovalores afectan el error.

Nota. La presencia de  $u_t$  supone un pequeño cambio en la ecuación que calcula  $\bar{x}_{t+1}$ . La recursión del filtro es:

Compute the Kalman Gain	$K_t = \mathbf{P}_t \mathbf{C}' (\mathbf{C} \mathbf{P}_t \mathbf{C}' + \mathbf{R})^{-1}$
Update the estimate	$\hat{x}_t = \bar{x}_t + K_t (z_t - \mathbf{C} \bar{x}_t)$
Update the covariance	$\mathbf{P}_t = (\mathbf{I} - K_t \mathbf{C}) \mathbf{P}_t$
Compute the priors	$\bar{x}_{t+1} = \mathbf{A} \bar{x}_t + \mathbf{B} u_t$
	$\mathbf{P}_{t+1} = \mathbf{A} \mathbf{P}_t \mathbf{A}' + \mathbf{Q}$

La ecuación de  $K_t$  supone una inversión de una matriz. En este caso se trata de una matriz  $2 \times 2$ , por tanto no debería suponer problemas. Se puede hacer a mano:

$$\begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix} \quad (6)$$

o, para los vagos que aman usar librerías incluso cuando no hacen falta, usando `numpy`. También se puede transformar la ecuación en un sistema lineal

$$K_t (\mathbf{C} \bar{\mathbf{P}}_t \mathbf{C}' + \mathbf{R}) = \bar{\mathbf{P}}_t \mathbf{C}'$$

donde  $K_t$  es la incógnita. Esta manera de calcular es en general más estable, pero en este caso lo más sencillo es probablemente invertir la matriz.

<sup>1</sup>La matriz  $\mathbb{A}$  tiene autovectores generados aleatoriamente, por tanto cada llamada a la función con los mismos autovalores generará matriz diferentes que tienen esos autovalores.