

Markov: Un ejemplo sencillo

Vamos a calcular la evolución de las distribuciones de probabilidad $\mu^{(n)}$ a partir de una distribución inicial conocida $\mu^{(0)}$ y una matriz de transiciones de probabilidad P dadas, en un caso sencillo. Concretamente, consideramos el caso de una cadena de Markov $\{X_n\}_{n=0}^\infty$ con solo dos estados y distribución inicial $\mu^{(0)} = (1/2, 1/2)$. La matriz de transiciones viene dada por

$$P = \begin{pmatrix} 0.175 & 0.825 \\ 0.526 & 0.474 \end{pmatrix}$$

Como primer paso, calculamos los autovalores y autovectores de P . De este modo, podremos comprobar que P es diagonalizable y obtener las matrices D y Q tales que

$$P = QDQ^{-1},$$

donde D es diagonal. Eso conduce luego a que

$$P^n = QD^nQ^{-1},$$

siendo D^n muy fácil de calcular. Es más, esto nos permite un cálculo explícito de P^n y, por tanto, de

$$\mu^{(n)} = \mu^{(0)}P^n, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

```
P = matrix(QQ , [[0.175 , 0.825],[0.526 ,0.474]])
show("P=",P," Valores propios:", P.eigenvalues())
p=P.characteristic_polynomial(); show("p(x)= ",p)
```

$$P = \begin{pmatrix} \frac{7}{40} & \frac{33}{40} \\ \frac{263}{500} & \frac{237}{500} \end{pmatrix} \quad \text{Valores propios: } \left[1, -\frac{351}{1000} \right]$$

$$p(x) = x^2 - \frac{649}{1000}x - \frac{351}{1000}$$

```
D = diagonal_matrix([P.eigenvalues()[0],
P.eigenvalues()[1]])
show("D=", D)
```

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -\frac{351}{1000} \end{pmatrix}$$

```
P.eigenvectors_right()
```

$$\left[\left(1, \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right), \left(-\frac{351}{1000}, \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{526}{825} \end{bmatrix} \right) \right]$$

```
q1=(P.eigenvectors_right()[0])[1][0];
q2=(P.eigenvectors_right()[1])[1][0];
show("q1=",q1," q2=",q2)
```

$$q1 = (1, 1) \quad q2 = \left(1, -\frac{526}{825} \right)$$

```
q1
```

$$(1, 1)$$

```
Q=column_matrix([q1,q2]);
show("Q=",Q)
print P == Q*D*Q.inverse()
```

$$Q = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -\frac{526}{825} \end{pmatrix}$$

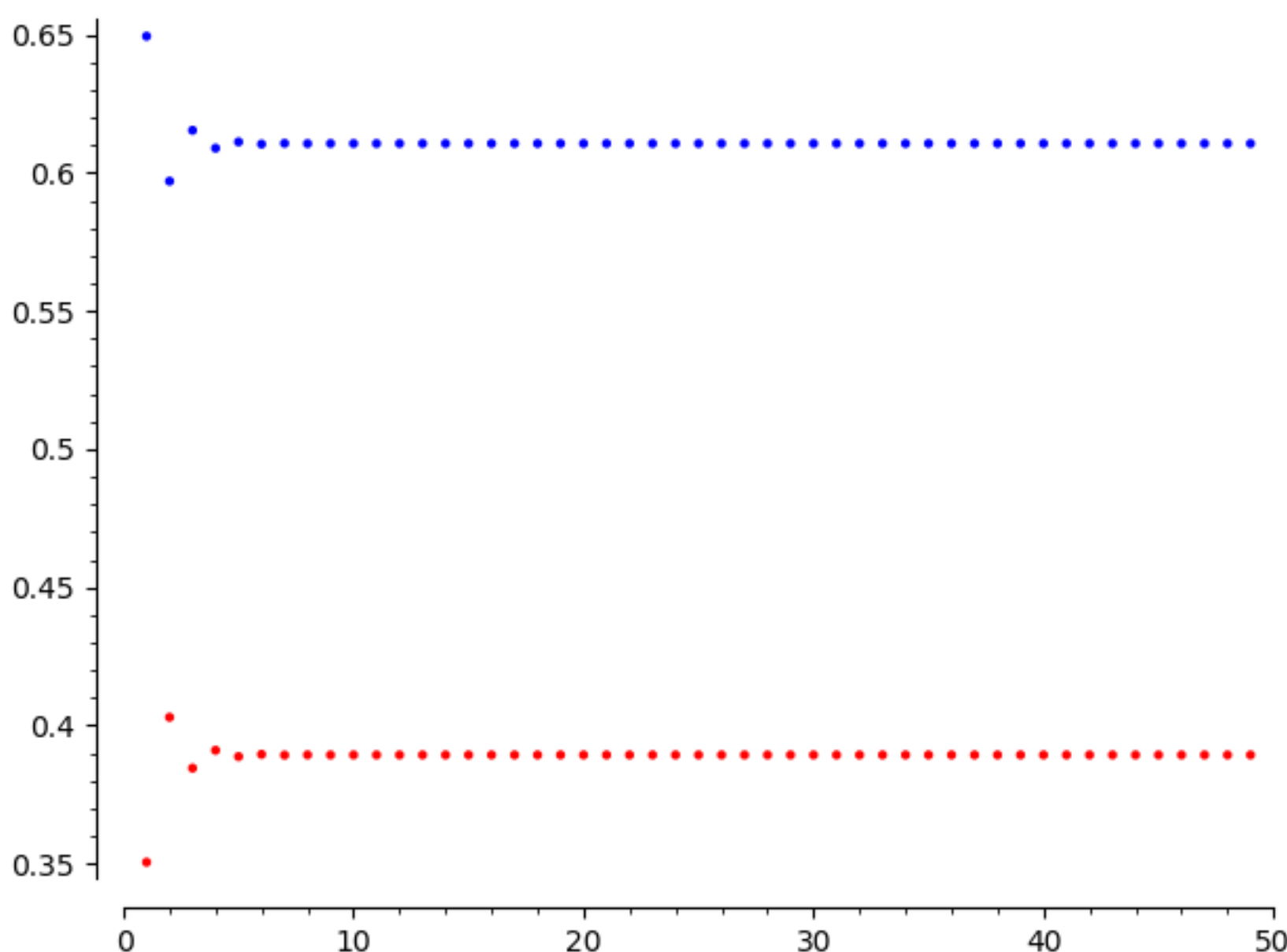
True

Ahora calculamos una expresión explícita para P^n , lo que luego nos permite dibujar $\mu^{(n)}$ para $n=0,1,2,\dots$ como un par de sucesiones (la primera componente, en rojo, la segunda en azul) en un mismo gráfico.

```
mo = vector((1/2,1/2));
var('n')
D^n
show( mo*Q*D^n*Q.inverse())
```

$$\left(\frac{299(-351)^n}{2702 \cdot 1000^n} + \frac{526}{1351}, -\frac{299(-351)^n}{2702 \cdot 1000^n} + \frac{825}{1351} \right)$$

```
list_plot([(k,299*(-351)^k/(2702*1000^k)+526/1351) for k in
range(1,50)],color='red')+list_plot([(k,-299*
(-351)^k/(2702*1000^k)+825/1351) for k in range(1,50)])
```



ESTÁ CLARO QUE LA DISTRIBUCIÓN DE PROBABILIDADES DE X_n ES ESTABILIZA PARA n GRANDE...