

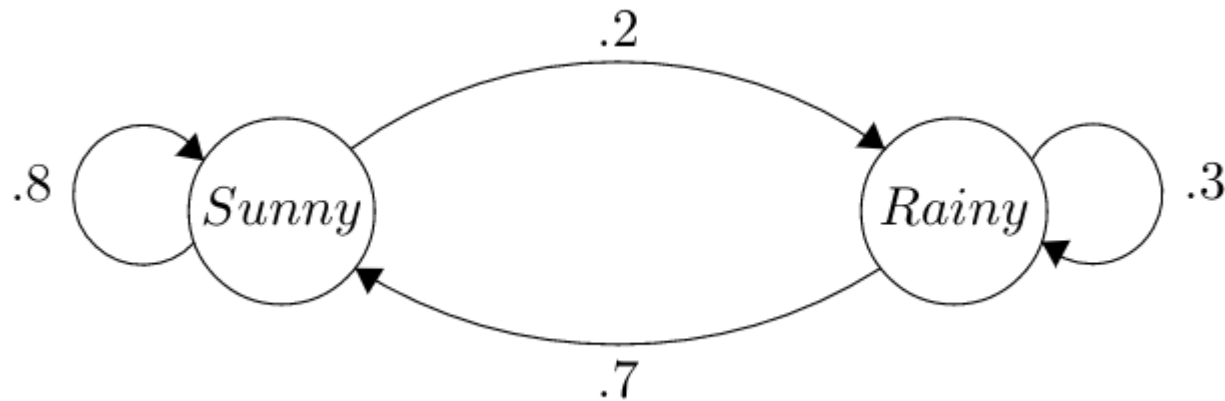
# Markov Chain Monte Carlo

Algoritmo de Metrópolis-Hastings para Desencryptado

Alejandro Barón García

# Qué es una cadena de Markov

- Proceso estocástico en el que la probabilidad del siguiente evento solo depende del inmediatamente anterior



# Conceptos clave

- Matriz de transición: contiene las probabilidades de ir del estado  $i$  al  $j$
- Distribución estacionaria: frecuencia/probabilidad de visitar un estado a largo plazo
- Periodicidad:  $n^{\circ}$  mínimo de pasos necesarios para retornar a un estado

# Algoritmo de Metropolis-Hastings

- 1953-Metropolis | 1970-Hastings
- Distribución desconocida  $\pi$  (discreta) a simular
- Matriz  $J$  muestreable finita irreducible con los mismos estados que  $\pi$
- Algoritmo:
  - 1.-Elegir un estado  $j$  a partir del estado actual  $i$  con la matriz  $J$
  - 2.-Decidir si pasar al estado  $j$  o permanecer en el estado  $i$  según la función de aceptación  $a(i,j)$

# Función de aceptación

- A partir de los estados a muestrear, sus probabilidades  $\pi$ , y la matriz  $J$  conocida, se define la función de aceptación como:

$$a(i,j) = \pi_j^* J_{ji} / \pi_i^* J_{ij}$$

- Si  $a(i,j) > 1$ , aceptar estado  $j$
- Si  $a(i,j) \leq 1$ , aceptar estado  $j$  con probabilidad  $a(i,j)$

# Cadena de Markov generada

- La Cadena de Markov generada por este algoritmo es una matriz con distribución estacionaria  $\pi$ .
- La frecuencia de visitas a los estados recorridos por el camino aleatorio generado por el algoritmo convergerá a  $\pi$

# Desencriptado Algoritmo M-H

- Aplicado a cifrados por sustitución
- Tendremos que recorrer las funciones de desencriptado e ir probando hasta dar con el mensaje correcto
- La idea es asignar a cada función una “probabilidad” según sea más factible que sea la función de desencriptado o no

# Cómo asignar la probabilidad

- Definimos un score para cada función de descriptado  $f$ . Tenemos una matriz  $M$  con estadísticas de ocurrencias obtenidas procesando Textos
- El score será el producto de el número de ocurrencias de los pares de caracteres dentro del texto al descriptar  $f$  (se recorren todos los pares de caracteres al descriptar. A más veces ocurran los pares, mayor será el score)



# Cómo asignar la probabilidad

- Entonces la probabilidad de una función  $f_j$  será

$$\pi_j = \text{score}(f_j) / \sum_g \text{score}(f_g) \quad (\text{score total de las } f)$$

- Este score total puede no ser computable (27! términos)
- Distribuciones desconocidas

Recordemos  $a(i,j) = \pi_j * J_{ji} / \pi_i * J_{ij}$

- Si  $J$  es simétrica (permutando dos letras de  $f$ ),  $a(i,j)$  se reduce al cociente de  $\pi_j / \pi_i$  (ratio de ocurrencias de  $j$  frente a  $i$ ) y los score totales no son necesarios  $a(i,j) = \text{score}(f_j) / \text{score}(f_i)$

# Algoritmo:

1. Seleccionar una función inicial  $f_i$  (con  $i=0$  en el primer paso)
2. Permutar 2 letras al azar de  $f_i$  para obtener  $f_j$
3. Calcular  $a(i,j)$  y decidir si aceptar  $f_j$
4. Volver al paso 1, iterando tantas veces como sean necesarias hasta llegar a la solución

# Reflexión propia: Problemas del Algoritmo

- Mensaje de Entrada
- Lenguaje Castellano
- Fallo del Algoritmo

# Coste criptografía

- Suponiendo tamaño del mensaje  $L$

---

**Algorithm 1** Descriptado MCMC

**Require:** Mensaje encriptado en minúsculas, solo letras y sin puntuacion

```

O(1)  $f_i \leftarrow \text{funcion\_identidad}$ 
O(L)  $\text{score}_i \leftarrow \text{score}(\text{funcion\_identidad})$ 
  for  $i < n\_iteraciones; i++$  do
    O(cte)  $f_j = \text{permutar2}(f_i)$ 
     $\text{score}_j = \text{score}(f_j)$  ← Descriptado O(L) + Cálculo Score O(L) = O(2L)
    O(1)  $a(i, j) = \text{score}_j / \text{score}_i$ 
    O(1) if  $\text{runif}(0, 1) < a(i, j)$  then
       $f_i = f_j$ 
       $\text{score}_i = \text{score}_j$ 
    end if
  end for

```

} O(2L \* n)

# Convergencia M-H: Prueba de Convergencia a $\pi$

$P_{ij}$  tomará los valores:

$$a(i,j) * J_{ij} \text{ si } \pi_{jji} \leq \pi_{jij}$$

$$J_{ij} \text{ si } \pi_{jji} > \pi_{jij}$$

Se dice que un proceso de Markov cumple las ecuaciones de equilibrio si para todo  $x, y$  del conjunto de estados se tiene que (si se cumplen,  $\pi$  es la distribución estacionaria)

$$\pi_x P_{xy} = \pi_y P_{yx}$$

Para el caso de  $\pi_{jji} \leq \pi_{jij}$

$$\pi_i P_{ij} = \pi_i J_{ij} a(i, j) = \pi_i J_{ij} \pi_{jji} / \pi_{jij} = \pi_{jji} = \pi_j P_{ji}$$

# Convergencia del error

- Problema muy complicado.

- Perci Diaconis propone

$$\|P_x^n - \pi\| = \frac{1}{2} \sum_y |P^n(x, y) - \pi_y| = \max_{A \subseteq X} |P^n(x, A) - \pi_A|$$

- Dobrow:

$$\varepsilon < |\lambda_{2^{\circ} \text{Más grande}}|^n * \text{cte}$$