

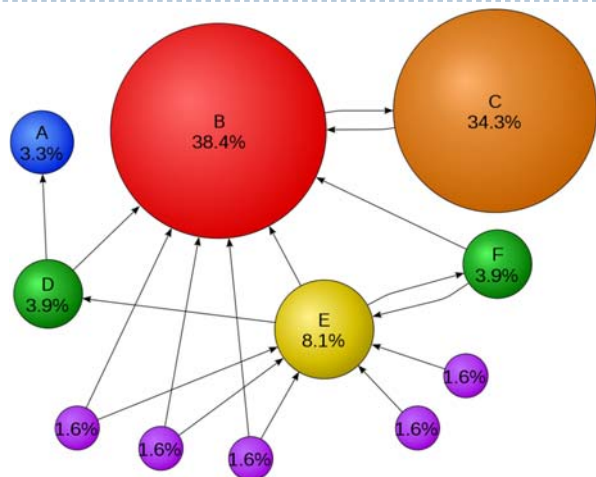
# Practicas P1 y P2

Modelado y Simulación. Prof. Juan José Alcaraz Espín

## Práctica 1: El Algoritmo PageRank

PageRank: Introducción  
Ecuaciones de balance  
Redefinición de PageRank  
Ecuaciones finales  
Objetivos de la práctica

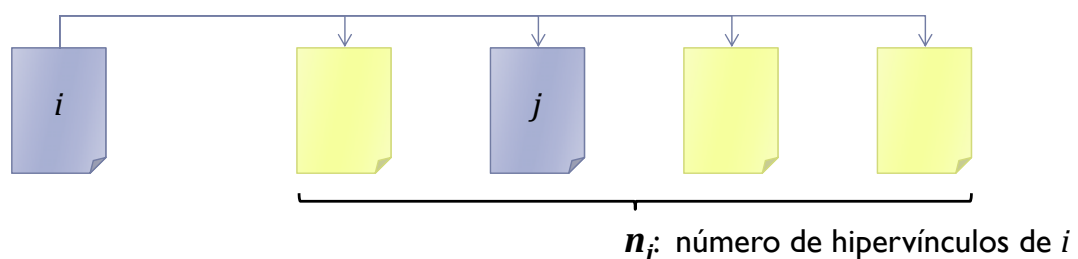
# El Algoritmo PageRank



- ▶ Sergey Brin y Larry Page
- ▶ PageRank se presentó en un artículo de 1998: *The Anatomy of a Large-Scale Hypertextual Web Search Engine*.
- ▶ U.S. Patent 6,285,999: "Method for node ranking in a linked database"

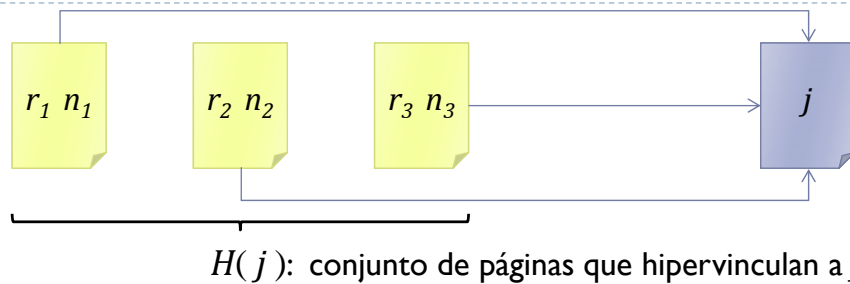
## El Algoritmo PageRank: Introducción

- ▶ Objetivo: ordenar por importancia las direcciones web.
- ▶ Consideremos que una página  $i$  referencia a  $j$ .



- ▶ La contribución de  $i$  en la importancia de  $j$  es proporcional a la importancia de  $i$  ( $r_i$ ) e inversamente proporcional al número total de hipervínculos de  $i$  ( $n_i$ ).

# El Algoritmo PageRank: Introducción



- ▶ La importancia (Rank) de  $j$  se define inicialmente como:

$$r_j = \sum_{k \in H(j)} r_k \frac{1}{n_k}$$

- ▶ La definición es similar a las ecuaciones de balance:

$$\pi_j = \sum_{k=1}^m \pi_k p_{kj}$$

## Ecuaciones de balance

- ▶ Definimos la matriz  $Q$ :

$$Q(i, j) = \begin{cases} \frac{1}{n_i} & \text{si } i \text{ contiene un hipervínculo a } j \\ 0 & \text{en caso contrario} \end{cases}$$

- ▶  $Q$  es una matriz de transición y los *ranks* se obtienen de:

$$\mathbf{r} = \mathbf{r}Q \text{ con } \mathbf{r}\mathbf{e} = 1$$

donde  $\mathbf{e} = [1, 1, \dots, 1]^T$

- ▶ Sin embargo nada nos garantiza que  $Q$  sea ergódica. De hecho en la realidad no lo es.

## Redefinición de PageRank

- ▶ Para asegurar que la cadena es ergódica redefinimos *rank*:

$$r_j = \alpha \sum_{k \in H(j)} r_k \frac{1}{n_k} + \frac{(1 - \alpha)}{N}$$

- ▶ Donde  $N$  es el número total de páginas y  $\alpha$  es un factor positivo menor que 1 (generalmente 0.85).
- ▶ El factor de la derecha se denomina *damping factor*.
- ▶ El *rank* de  $j$  es una media ponderada entre una importancia homogénea entre todas las páginas y el *rank* definido anteriormente.

## Ecuaciones de balance finales

- ▶ Para obtener la expresión matricial de *PageRank* definimos la matriz  $\mathbf{M}$ :

$$\mathbf{M} = \alpha \mathbf{Q} + \frac{(1 - \alpha)}{N} \mathbf{1}_{N \times N}$$

- ▶ Donde  $\mathbf{1}_{N \times N}$  es una matriz de  $N \times N$  con todos sus elementos iguales a 1.
- ▶ Las ecuaciones quedan así:

$$\mathbf{r} = \mathbf{rM} \text{ con } \mathbf{r}\mathbf{e} = 1$$

donde  $\mathbf{e} = [1, 1, \dots, 1]^T$

## Objetivos de la Práctica

---

- ▶ Programar la función:  $\mathbf{v} = \text{SolveErgodicDTMC}(\mathbf{P})$ .
  - ▶ El argumento ( $\mathbf{P}$ ) es una matriz de transición ergódica
  - ▶ El resultado ( $\mathbf{v}$ ) es el vector de estado estacionario de  $\mathbf{P}$ .
- ▶ Programar la función  $[\mathbf{r} \ \mathbf{i}] = \text{PageRank}(\mathbf{A}, \alpha)$ .
  - ▶  $\mathbf{r}$  *ranks* de las páginas (de mayor a menor)
  - ▶  $\mathbf{i}$  identificadores de las páginas, de mayor a menor *rank*.
  - ▶  $\alpha \leq 1$  es un escalar positivo
  - ▶  $\mathbf{A}$  es la matriz de incidencias definida así:

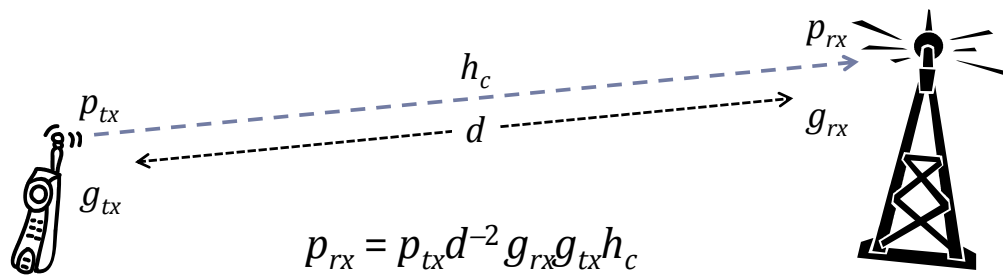
$$A(i, j) = \begin{cases} 1 & \text{si } i \text{ contiene un hipervínculo a } j \\ 0 & \text{en caso contrario} \end{cases}$$

## Practica 2: ARQ con control de potencia

Introducción  
Objetivos del protocolo  
Formulación como SSP  
Matriz de Transición y Vector de Coste  
Objetivos de la práctica

# Introducción

- ▶ Nodo inalámbrico transmitiendo en un canal con fading



- ▶ Ganancia del canal:  $h_c \in \{h_1, h_2, \dots, h_C\}$ .
- ▶ Se transmite un paquete en cada intervalo de tiempo.
- ▶ La ganancia del canal cambia de  $h_i$  a  $h_j$  en cada intervalo con probabilidades  $p_{ij}$  conocidas ( $i, j \in \{1, 2, \dots, C\}$ ).

## Objetivo del protocolo

- ▶ Si el paquete transmitido llega con errores se vuelve a transmitir en el intervalo siguiente.
- ▶ El transmisor conoce el estado  $h_i$  del canal.
- ▶ En cada intervalo se elige una potencia de transmisión:  
$$p_{tx} \in \{p_1, p_2, \dots, p_M\}$$
- ▶ Se desea transmitir un paquete de  $L$  bits consumiendo la **mínima energía posible**.
- ▶ Hay que encontrar la política que asigna la potencia de transmisión a cada estado del canal.

## Formulación como SSP

- ▶ Estados del sistema: estado del canal,  $i$ , más estado de terminación,  $t$  (paquete recibido).
- ▶ Control: nivel de potencia seleccionada,  $u \in \{1, 2, \dots, M\}$
- ▶ Potencia recibida:

$$p_{rx}(i, u) = d^{-2} g_{tx} g_{rx} p_u h_i = K p_u h_i$$

- ▶ Probabilidad de error de bit:

$$P_e(i, u) = \frac{1}{2} e^{-\frac{p_{rx}(i, u)}{W N_0}} \left( \pi \frac{p_{rx}(i, u)}{W N_0} \right)^{-\frac{1}{2}}$$

- ▶ Donde  $W$  es la tasa de transmisión en bits por segundo
- ▶  $N_0$  es la densidad espectral de ruido

## Matriz de Transición y Vector de Coste

- ▶ Probabilidad de recibir correctamente una trama:

$$P_R(i, u) = (1 - P_e(i, u))^L$$

- ▶ La matriz de transición controlada se define así

$$p_{ij}(u) = \begin{cases} p_{ij}(1 - P_R(i, u)) & \text{si } i \neq t \text{ y } j \neq t \\ P_R(i, u) & \text{si } i \neq t \text{ y } j = t \\ 0 & \text{si } i = t \text{ y } j \neq t \\ 1 & \text{si } i = t \text{ y } j = t \end{cases}$$

- ▶ El vector de coste es

$$g(i, u) = \frac{L p_u}{W} \quad \text{para todo } i \neq t$$

# Objetivos de la práctica

---

► Resolver la ecuación de Bellman mediante *policy iteration*

1. Definir una política inicial
2. Determinar su coste resolviendo

$$(I - P_{\mu^0})J_{\mu^0} = g_{\mu^0}$$

3. Obtener una política que mejore el coste .
  4. Si la política no cambia, terminar el bucle y si no, evaluar el coste de la nueva política y volver al punto 3.
- Recuerde que en la ecuación de Bellman se excluye el estado  $t$ , y por tanto también estará excluido de  $P_{\mu}$  y  $g_{\mu}$