

Polinomios Ortogonales y Gráficas k-distantes del Hipercubo

Marco Tulio Gaxiola Leyva

CIMAT

SIMA 25 Abril de 2014

Definición

Sea V un conjunto no vacío y sea E un subconjunto de $V \times V$. El par $G = (V, E)$ se llama **gráfica** con conjunto de vértices V y conjunto de aristas E . Decimos que dos vértices $v_i, v_j \in V$ son *adyacentes* si $(v_i, v_j) \in E$ y escribimos $v_i \sim v_j$.

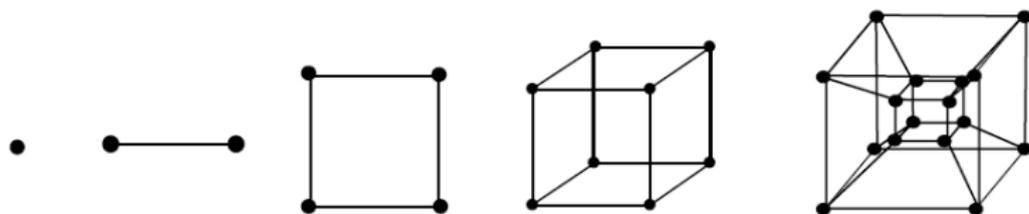
Definición

Llamamos **lazo** a un arista de la forma (v_i, v_i) y decimos que una gráfica es **simple** cuando no tiene lazos. Una gráfica se dice **no dirigida** si $(v_i, v_j) \in E$ implica que $(v_j, v_i) \in E$.

Gráficas

Ejemplos

El hipercubo de dimensión n , Q_n . $V = \{\{0, 1\}^n\}$,
 $E = \{(v_i, v_j) \in V : \|v_i - v_j\| = 1\}$, donde para $v \in \mathbb{R}^n$, $\|\cdot\|$ denota la norma usual.



Definición

Sea G una gráfica sin aristas múltiples. La matriz de adyacencia de G es la matriz A , indexada por el conjunto de vértices $V(G)$, donde $A_{xy} = 1$ si $xy \in E(G)$ y $A_{xy} = 0$ en otro caso. De manera similar, si tenemos una multigráfica (incluso con lazos), definimos A_{xy} como el número de aristas de x a y .

El espectro de la gráfica G es por definición el espectro de su matriz de adyacencia.

- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?

- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?
- $A_{ii}^2 = \deg(v_i)$

- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?
- $A_{ii}^2 = \text{deg}(v_i)$
- $(A^k)_{ij} = \# \text{caminos de tamaño } k \text{ de } i \text{ a } j.$

- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?
- $A_{ii}^2 = \text{deg}(v_i)$
- $(A^k)_{ij} = \# \text{caminos de tamaño } k \text{ de } i \text{ a } j.$
- $\text{Tr}(A^2) = \sum \lambda_i^2 := 2\# \text{aristas}$

- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?
- $A_{ii}^2 = \text{deg}(v_i)$
- $(A^k)_{ij} = \# \text{caminos de tamaño } k \text{ de } i \text{ a } j.$
- $\text{Tr}(A^2) = \sum \lambda_i^2 := 2\# \text{aristas}$
- $\frac{\text{Tr}(A^3)}{6} := \# \text{triángulos}$

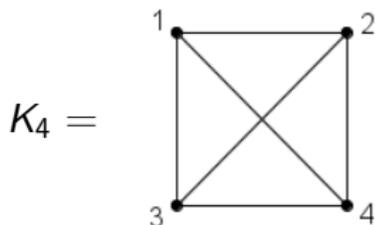
- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?
- $A_{ii}^2 = \text{deg}(v_i)$
- $(A^k)_{ij} = \# \text{caminos de tamaño } k \text{ de } i \text{ a } j.$
- $\text{Tr}(A^2) = \sum \lambda_i^2 := 2\# \text{aristas}$
- $\frac{\text{Tr}(A^3)}{6} := \# \text{triángulos}$
- Conectividad

- ¿Qué información podemos obtener del espectro de una gráfica?
- $A_{ii}^2 = \text{deg}(v_i)$
- $(A^k)_{ij} = \# \text{caminos de tamaño } k \text{ de } i \text{ a } j.$
- $\text{Tr}(A^2) = \sum \lambda_i^2 := 2\# \text{aristas}$
- $\frac{\text{Tr}(A^3)}{6} := \# \text{triángulos}$
- Conectividad
- Coloración

Gráficas

Espectro (Ejemplos)

Gráficas completas



$$A_{K_4} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix},$$

$$\text{Spec}(K_4) = \{3, -1, -1, -1\} = \{3, -1^{(3)}\}.$$

En general para K_n se tiene que $A_{K_n} = J_n - I_n$ como J_n tiene espectro $\{n^{(1)}, 0^{(n-1)}\}$ e I_n tiene espectro $\{1^{(n)}\}$, entonces

$$\text{Spec}(K_n) = \{(n-1)^{(1)}, -1^{(n-1)}\}$$

Definición

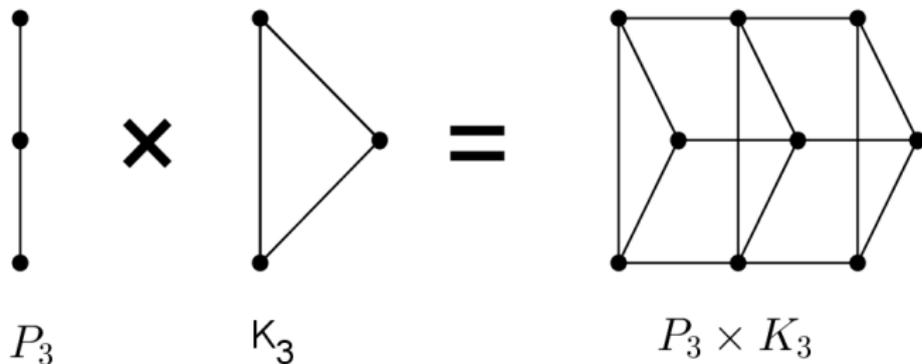
Sean $G_1 = (V_1, E_1)$ y $G_2 = (V_2, E_2)$ dos gráficas. El **producto directo (cartesiano)** de G_1 con G_2 está denotado por $G_1 \times G_2$ es la gráfica con conjunto de vértices $V = V_1 \times V_2$ y conjunto de aristas E , de tal forma que para $(v_1, w_1), (v_2, w_2) \in V_1 \times V_2$ el arista $e = (v_1, w_1) \sim (v_2, w_2) \in E$ si y solo si alguna de las condiciones se satisfacen

1. $v_1 = v_2$ y $w_1 \sim w_2$
2. $v_1 \sim v_2$ y $w_1 = w_2$.

Producto directo

Ejemplos

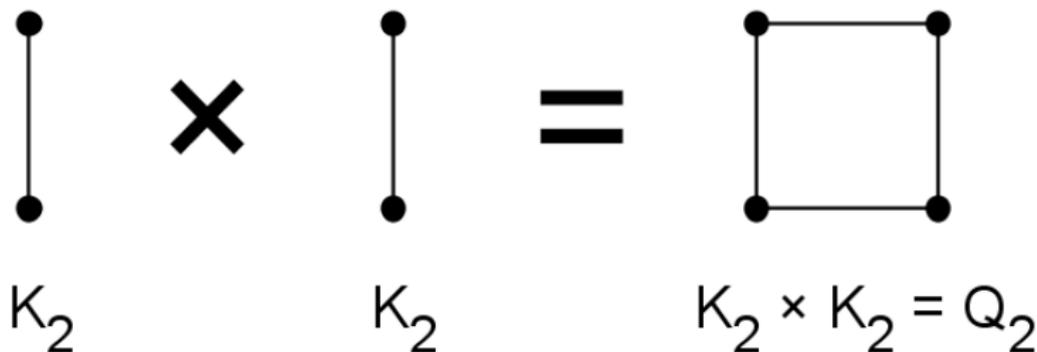
El producto directo del camino de longitud 3 P_3 , con la gráfica completa de tres vértices K_3 ,



Producto directo

Hipercubo

El hipercubo Q_n , puede ser visto como el producto directo n -veces de K_2 consigo mismo. A continuación se muestra Q_2 visto como el producto directo de K_2 con K_2 , es decir, $Q_2 = K_2 \times K_2$,

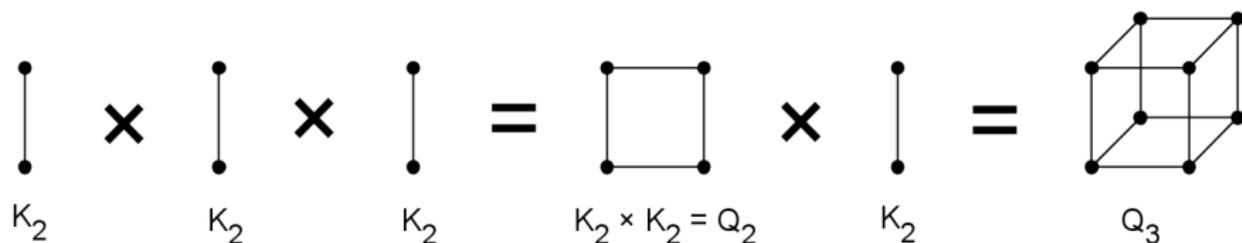


Producto directo

Hipercubo

Entonces, podemos escribir también a Q_3 como

$$Q_3 = K_2 \times K_2 \times K_2 = Q_2 \times K_2,$$

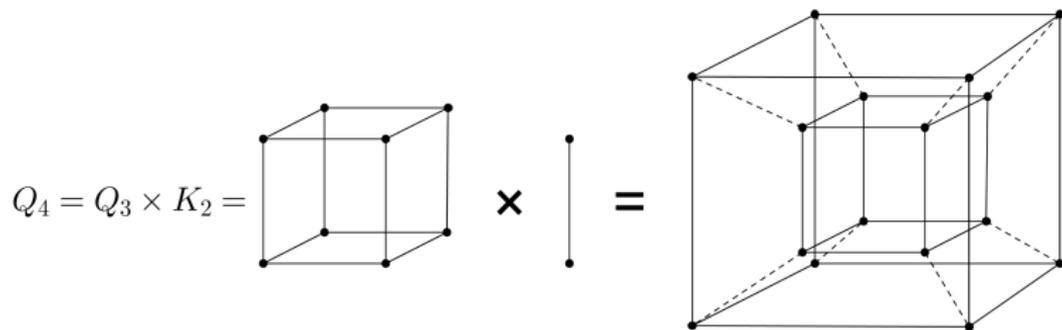
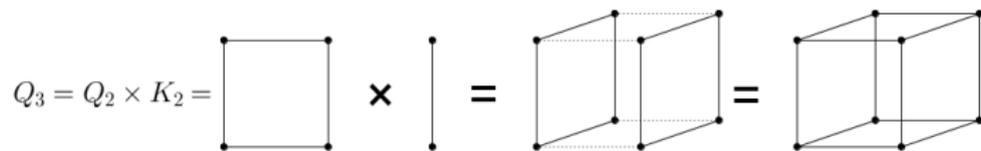


así, de manera inductiva, se tiene que

$$Q_n = Q_{n-1} \times K_2 = \underbrace{K_2 \times K_2 \times \cdots \times K_2}_{n\text{-veces}}.$$

Hipercubo

Construcción



Hipercubo

Para $n \geq 2$, sea Q_n el hipercubo de dimensión n , entonces la matriz de adyacencia A_{Q_n} cumple que

$$A_{Q_n} = \begin{pmatrix} A_{Q_{n-1}} & I_{2^{n-1}} \\ I_{2^{n-1}} & A_{Q_{n-1}} \end{pmatrix},$$

donde $A_{Q_{n-1}}$ es la matriz de adyacencia del hipercubo de dimensión $n - 1$, Q_{n-1} , e $I_{2^{n-1}}$ es la matriz identidad de dimensión $2^{n-1} \times 2^{n-1}$.

Lema

La matriz de adyacencia del hipercubo de dimensión n se puede escribir como

$$A_{Q_n} = A_{Q_{n-1}} \otimes I_{2^{n-1}} + I_{2^{n-1}} \otimes A_{Q_{n-1}},$$

donde $A_{Q_{n-1}}$ es la matriz de adyacencia del hipercubo de dimensión $n - 1$, e $I_{2^{n-1}}$ es la matriz identidad de dimensión $2^{n-1} \times 2^{n-1}$.

Teorema

Sean G y H gráficas con eigenvalores $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ y μ_1, \dots, μ_n respectivamente. Los mn eigenvalores del producto cartesiano $G \times H$ son las sumas $\lambda_i + \mu_j$ para $1 \leq i \leq m$ y $1 \leq j \leq n$.

$$\text{Spec}(Q_1) = \text{Spec}(K_2) = \{-1, 1\}$$

$$\text{Spec}(Q_2) = \{-2, 0, 0, 2\}$$

$$\text{Spec}(Q_3) = \{-3, -1, -1, 1, -1, 1, 1, 3\}$$

n	Eigenvalues	Multiplicity
1	-1, 1	1, 1
2	-2, 0, 2	1, 2, 1
3	-3, -1, 1, 3	1, 3, 3, 1
4	-4, -2, 0, 2, 4	1, 4, 6, 4, 1
...
k	-k, -k+2, -k+4, ... k-4, k-2, k	$\binom{k}{0}, \binom{k}{1}, \binom{k}{2}, \dots, \binom{k}{k-1}, \binom{k}{k}$

Definición

Sea $G = (V, E)$ una gráfica finita. La **distribución espectral** de G está dada por

$$\mu_G = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{\lambda_i}.$$

Esto es, a cada eigenvalor le damos probabilidad $1/n$

Observemos que la definición anterior es equivalente a

$$\int_{\mathbb{R}} x^k d\mu_G(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \lambda_i^k = \text{tr}(A^k), \quad \forall k \in \mathbb{N},$$

donde $\text{tr}(A) = \text{Tr}(A) / n$.

Teorema del Límite Central (Hiper cubo)

Teorema

Sea Q_n el hiper cubo de dimensión n , y sea A_{Q_n} su matriz de adyacencia, entonces se tiene que

$$\frac{A_{Q_n}}{\sqrt{n}} \longrightarrow N(0, 1).$$

Definición

Sea $\{a_n\}_{n=0}^{\infty}$ una sucesión de números complejos, y sea \mathcal{L} una función compleja en el espacio vectorial de todos los polinomios, definida por

$$\begin{aligned}\mathcal{L}[x^n] &= a_n, \quad n = 0, 1, 2, \dots \\ \mathcal{L}[\alpha_1 \pi_1(x) + \alpha_2 \pi_2(x)] &= \alpha_1 \mathcal{L}[\pi_1(x)] + \alpha_2 \mathcal{L}[\pi_2(x)],\end{aligned}$$

para todo número complejo α_i y todo polinomio $\pi_i(x)$ ($i = 1, 2$). A \mathcal{L} le llamamos el **funcional de momentos**, determinado por la **sucesión de momentos** $\{a_n\}_{n=0}^{\infty}$. Al número a_n le llamamos el momento de orden n (o el n -ésimo momento).

Definición

Una sucesión $\{P_n(x)\}_{n=0}^{\infty}$ se llama **sucesión de polinomios ortogonales**, con respecto al funcional de momentos \mathcal{L} , si para todo entero no negativo m y n se cumple que

- (i) $P_n(x)$ es un polinomio de grado n ,
- (ii) $\mathcal{L}[P_n(x)P_m(x)] = 0$ para $m \neq n$,
- (iii) $\mathcal{L}[P_n^2(x)] \neq 0$.

Polinomios Ortogonales

Fórmula de Recurrencia

Teorema

Sea \mathcal{L} un funcional de momentos quasi-definido y sea $\{P_n(x)\}$, su correspondiente sucesión de polinomios mónicos ortogonales, entonces existen constantes c_n y $\lambda_n \neq 0$ tales que

$$P_n(x) = (x - c_n) P_{n-1}(x) - \lambda_n P_{n-2}(x), \quad n = 1, 2, 3, \dots,$$

donde, por definición, $P_{-1}(x) = 0$.

Además, si \mathcal{L} es positivo-definido, entonces c_n es real y $\lambda_{n+1} > 0$ para $n \geq 1$ (λ_1 es arbitrario).

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Krawtchouk

Dados un entero $N \geq 1$, y un número real $0 < p < 1$, definimos los *polinomios de Krawtchouk* $k_n^{(N,p)}(x)$ como

$$\begin{aligned} k_n^{(N,p)}(x) &= \sum_{k=0}^n \frac{(x-N)_{n-k} (x-k+1)_k}{(n-k)! k!} p^{n-k} (1-p)^k \\ &= (-p)^n \sum_{k=0}^n \frac{(-n)_k (-x)_k}{(-N)_k} p^{-k}, \end{aligned}$$

donde $(a)_0 = 1$, $(a)_n = a(a+1)(a+2)\cdots(a+n-1)$.

$$\sum_{k=0}^n k_m^{(N,p)}(x) k_n^{(N,p)}(x) \binom{N}{x} p^x (1-p)^{N-x} = \binom{N}{n} p^n (1-p)^n \delta_{mn}$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Krawtchouk (Fórmula de Recurrencia)

$$k_0^{(N,p)}(x) = 1$$

$$k_1^{(N,p)}(x) = x - pN$$

$$xk_n^{(N,p)}(x) = (n+1)k_n^{(N,p)}(x) + (pN + n - 2pn)k_n^{(N,p)}(x) + p(1-p)(N-n+1)k_{n-1}^{(N,p)}(x)$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Krawtchouk Normalizados



$$K_n^{(N)}(x) = 2^n n! k_n^{(N, 1/2)} \left(\frac{x + N}{2} \right), \quad n = 0, 1, 2, \dots, N.$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Krawtchouk Normalizados



$$K_n^{(N)}(x) = 2^n n! k_n^{(N, 1/2)} \left(\frac{x+N}{2} \right), \quad n = 0, 1, 2, \dots, N.$$

- $\{K_n^{(N)}(x)\}$ son ortogonales con respecto a

$$\beta_N = \sum_{j=0}^N \binom{N}{j} \frac{1}{2^N} \delta_{-N+2j}.$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Krawtchouk Normalizados



$$K_n^{(N)}(x) = 2^n n! k_n^{(N, 1/2)} \left(\frac{x+N}{2} \right), \quad n = 0, 1, 2, \dots, N.$$

- $\{K_n^{(N)}(x)\}$ son ortogonales con respecto a

$$\beta_N = \sum_{j=0}^N \binom{N}{j} \frac{1}{2^N} \delta_{-N+2j}.$$

- Fórmula de recurrencia:

$$\begin{aligned} K_0^{(N)}(x) &= 1, & K_1^{(N)}(x) &= x, \\ xK_n^{(N)}(x) &= K_{n+1}^{(N)}(x) + (N-n+1)nK_{n-1}^{(N)}(x). \end{aligned}$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Hermite

- Definimos los *polinomios de Hermite* como

$$H_n(x) = (-1)^n e^{x^2} \frac{d^n}{dx^n} e^{-x^2},$$

y observemos que $\{H_n(x)\}_{n \in \mathbb{N} \cup \{0\}}$ son polinomios de grado n .

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Hermite

- Definimos los *polinomios de Hermite* como

$$H_n(x) = (-1)^n e^{x^2} \frac{d^n}{dx^n} e^{-x^2},$$

y observemos que $\{H_n(x)\}_{n \in \mathbb{N} \cup \{0\}}$ son polinomios de grado n .

- Son ortogonales con respecto a e^{-x^2}

$$\int_{-\infty}^{\infty} H_m(x) H_n(x) e^{-x^2} dx = 2^n m! \sqrt{\pi} \delta_{nm}.$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Hermite

- Definimos los *polinomios de Hermite* como

$$H_n(x) = (-1)^n e^{x^2} \frac{d^n}{dx^n} e^{-x^2},$$

y observemos que $\{H_n(x)\}_{n \in \mathbb{N} \cup \{0\}}$ son polinomios de grado n .

- Son ortogonales con respecto a e^{-x^2}

$$\int_{-\infty}^{\infty} H_m(x) H_n(x) e^{-x^2} dx = 2^n m! \sqrt{\pi} \delta_{nm}.$$

- Fórmula de recurrencia

$$\begin{aligned} H_0(x) &= 1, & H_1(x) &= 2x, \\ 2xH_n(x) &= H_{n+1}(x) + 2nH_{n-1}(x). \end{aligned}$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Hermite (Normalizados)

- Con la normalización

$$\tilde{H}_n(x) = 2^{-n/2} H_n(x) \left(\frac{x}{\sqrt{2}} \right),$$

se tiene que $\{\tilde{H}_n(x)\}$ son ortogonales con respecto a $N(0, 1)$.

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Hermite (Normalizados)

- Con la normalización

$$\tilde{H}_n(x) = 2^{-n/2} H_n(x) \left(\frac{x}{\sqrt{2}} \right),$$

se tiene que $\{\tilde{H}_n(x)\}$ son ortogonales con respecto a $N(0, 1)$.

- Fórmula de Recurrencia

$$\begin{aligned}\tilde{H}_0(x) &= 1, & \tilde{H}_1(x) &= 2x, \\ x\tilde{H}_n(x) &= \tilde{H}_{n+1}(x) + n\tilde{H}_{n-1}(x).\end{aligned}$$

Polinomios Ortogonales

Polinomios de Hermite (Normalizados)

- Con la normalización

$$\tilde{H}_n(x) = 2^{-n/2} H_n(x) \left(\frac{x}{\sqrt{2}} \right),$$

se tiene que $\{\tilde{H}_n(x)\}$ son ortogonales con respecto a $N(0, 1)$.

- Fórmula de Recurrencia

$$\begin{aligned}\tilde{H}_0(x) &= 1, & \tilde{H}_1(x) &= 2x, \\ x\tilde{H}_n(x) &= \tilde{H}_{n+1}(x) + n\tilde{H}_{n-1}(x).\end{aligned}$$

- Se cumple que

$$\tilde{H}_k(x) = \lim_{N \rightarrow \infty} N^{-k/2} K_k^{(N)}(\sqrt{N}x).$$

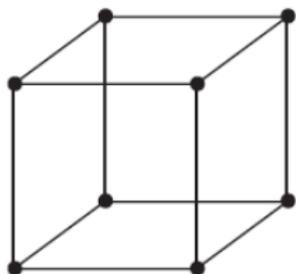
Gráficas k-distantes

Definición

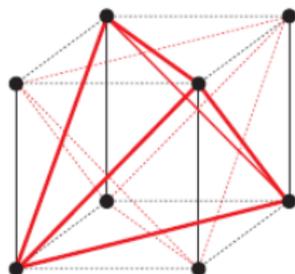
Dada una gráfica $G = (V, E)$ y un número entero positivo k definimos a la **gráfica k-distante** como $G^{[k]} = (V, E^{[k]})$, con

$$E^{[k]} = \{(x, y) : x, y \in V, \partial_G(x, y) = k\},$$

donde ∂_G es la distancia gráfica.



$K_2 \times K_2 \times K_2$



$(K_2 \times K_2 \times K_2)^{[2]}$

Gráficas k-distantes

- Recordando

$$A_{Q_N} = \sum_{i=1}^N I \otimes \cdots \otimes I \otimes A_{Q_1} \otimes I \otimes \cdots \otimes I.$$

Gráficas k-distantes

- Recordando

$$A_{Q_N} = \sum_{i=1}^N I \otimes \cdots \otimes I \otimes A_{Q_1} \otimes I \otimes \cdots \otimes I.$$

- De manera inductiva (sobre N), para k fijo, se obtiene que

$$A_{Q_N}^{[k]} = \sum_{1 \leq i_1 < \cdots < i_k \leq N} I \otimes \cdots \otimes I \otimes A_{Q_{i_1}} \cdots \otimes A_{Q_{i_k}} \otimes I.$$

Gráficas k-distantes

- Recordando

$$A_{Q_N} = \sum_{i=1}^N I \otimes \cdots \otimes I \otimes A_{Q_1} \otimes I \otimes \cdots \otimes I.$$

- De manera inductiva (sobre N), para k fijo, se obtiene que

$$A_{Q_N}^{[k]} = \sum_{1 \leq i_1 < \cdots < i_k \leq N} I \otimes \cdots \otimes I \otimes A_{Q_1} \cdots \otimes A_{Q_1} \otimes I.$$

- Ejemplo, $k = 2$ y $N = 3$

$$A_{Q_3}^{[2]} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{aligned} & A_{Q_1} \otimes A_{Q_1} \otimes I \\ & + A_{Q_1} \otimes I \otimes A_{Q_1} \\ & + I \otimes A_{Q_1} \otimes A_{Q_1}. \end{aligned}$$

Gráficas k-distantes

Lema

Sea $N \geq 1$, entonces

$$\begin{aligned}A^{(0)} &= I, & A^{(1)} &= A \\AA^{(k)} &= (k+1)A^{(k+1)} + (N-k+1)A^{(k-1)}.\end{aligned}$$

Lema

La matriz de adyacencia de la gráfica k-distante del hipercubo de dimensión N está dada por

$$A^{[k]} = \frac{1}{k!} K_k^{(N)}(A), \quad k = 0, 1, 2, \dots, N.$$

Gráficas k-distantes

Lema

Sea A la matriz de adyacencia del hipercubo de dimensión N , y sea $\varphi_{tr}(A) = \text{tr}(A)$, entonces se cumple que

$$\varphi_{tr}(A^m) = \int_{-\infty}^{\infty} x^m \beta_N(dx), \quad m = 1, 2, \dots$$

Lema

Sea $A^{[k]}$ la matriz de adyacencia de la gráfica k-distante del hipercubo de dimensión N , entonces

$$\varphi_{tr}\left(\left(A^{[k]}\right)^m\right) = \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ \frac{1}{k!} K_k^{(N)}(x) \right\}^m \beta_N(dx), \quad m = 1, 2, \dots$$

Gráficas k-distantes

Sea $\tilde{\beta}_N$ la normalización de β_N , es decir

$$\tilde{\beta}_N = \sum_{j=0}^N \binom{N}{j} \frac{1}{2^N} \delta_{-\sqrt{N}+2j/\sqrt{N}}.$$

Entonces se tiene que

$$\begin{aligned} & \binom{N}{k}^{-m/2} \varphi_{tr} \left(\left(A^{[k]} \right)^m \right) \\ &= \{k!N(N-1)\cdots(N-k+1)\}^{-m/2} \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ K_k^{(N)}(x) \right\}^m \beta_N(dx) \\ &= \{k!N(N-1)\cdots(N-k+1)\}^{-m/2} \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ K_k^{(N)}(\sqrt{N}x) \right\}^m \tilde{\beta}_N(dx). \end{aligned}$$

Tomando el límite, se obtiene que

$$\begin{aligned} & \lim_{N \rightarrow \infty} \binom{N}{k}^{-m/2} \varphi_{tr} \left(\left(A^{[k]} \right)^m \right) \\ &= \lim_{N \rightarrow \infty} \{k! N (N-1) \cdots (N-k+1)\}^{-m/2} \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ K_k^{(N)} \left(\sqrt{N}x \right) \right\}^m \tilde{\beta}_N(x) dx \\ &= (k!)^{-m/2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \left\{ \tilde{H}_k(x) \right\} e^{-x^2/2} dx. \end{aligned}$$

¡GRACIAS!