

# Convoluciones y FFT



# Prerrequisitos

- Aritmética modular
- Combinatoria elemental



# Resumen de la clase

## Teoría:

- FFT
- NTT (FFT en  $\mathbb{Z}_p$ )

## Aplicaciones:

- Interpretación del producto de polinomios
- String matching con wildcards
- Probabilidades



## Enfoque de la clase

- Los problemas de FFT / convoluciones en sí son inusuales
- Ej: Petrozavodsk 2018 - Tritwise Mex
- Lo que es más usual son los problemas de polinomios: problemas que se pueden resolver modelándolos con polinomios (extraer el  $k$ -ésimo coeficiente de un polinomio, retornar la suma de sus coeficientes, etc)
- Muy frecuentemente aparecen multiplicaciones de polinomios en estos problemas
- Usando FFT podemos calcular el producto de dos polinomios en  $\mathcal{O}(n \log n)$  y resolver problemas que a simple vista parecen imposibles



# Problema de motivación

Dados 2 arreglos  $A, B$  con  $|A|, |B| \leq 3 \cdot 10^5$  y  $1 \leq A_i, B_i \leq 10^5$ , imprime el número de formas de sumar  $X$  con un elemento de  $A$  y otro de  $B$  para  $X$  entre 1 y  $K$ . Dos formas se consideran distintas si los índices son distintos.

Ejemplo:

$$A = [1, 2, 2, 3]$$

$$B = [2, 3]$$

$$K = 6$$

Respuesta:

$$[0, 0, 1, 3, 3, 1]$$



# Solución Naive

Una solución es iterar sobre todos los pares y sumar 1 a  $ans[a[i] + b[j]]$ . Qué complejidad tiene esto? (Hint: no entra XD)



# Herramienta nueva: Multiplicación de polinomios!

Desviémonos un poco del problema y consideremos este otro problema:  
Cómo multiplicamos polinomios rápidamente?

## Problema:

Se te entregan los coeficientes de dos polinomios  $A(x)$ ,  $B(x)$ , ambos de grado  $N$ .

Imprime los coeficientes de  $C(x) = A(x) \cdot B(x)$ . Recordar que  $C_k = \sum_{i+j=k} A_i B_j$

## Restricciones:

- $|A_i|, |B_i| \leq 10^9$
- $N \leq 3 \cdot 10^5$



# Representación de polinomios en computador

Los polinomios se guardan como una secuencia de coeficientes.

Por ejemplo, el polinomio  $A(x) = 9 + 9x + 8x^2 + 2x^5 + 4x^8$  se puede representar mediante el arreglo  $A = [9, 9, 8, 0, 0, 2, 0, 0, 4]$ .

$A[k]$  guarda el coeficiente de  $x^k$  en el polinomio  $A$ , por lo que se necesita un arreglo con  $\deg(A) + 1$  elementos.

(Recordatorio: El grado de un polinomio es el valor de su exponente más alto)





# Abuso de notación



- $A(x)[x^k]$  = Coeficiente que acompaña a  $x^k$  en el polinomio  $A(x)$
- Lo mismo que  $A[k]$
- Si trato a  $A(x)$  como un arreglo, me estaré refiriendo a su lista de coeficientes.



# ¿De dónde sale esa ecuación rara?

$$C(x) = \left( \sum_{i=0}^N A_i x^i \right) \left( \sum_{j=0}^N B_j x^j \right)$$

$$C(x) = \sum_{i=0}^N \sum_{j=0}^N A_i B_j x^{i+j}$$

$$C(x) = \sum_{k \geq 0} \left( \sum_{i=0}^N A_i B_{k-i} \right) x^k$$

$$C(x)[x^k] = \sum_{i=0}^N A_i B_{k-i}$$

$$C(x)[x^k] = \sum_{i+j=k} A_i B_j$$

Iteramos sobre  $i$  y  $k$ , sumamos  $A[i]B[k - i]$  a  $C[k]$ . Complejidad:  $\mathcal{O}(N^2)$ . Podemos hacerlo mejor?

La FFT nos permite resolver este problema en  $\mathcal{O}(N \log N)$ !



La lista de coeficientes no es la única forma de representar un polinomio.

Recordemos que un polinomio  $P(x)$  de grado  $N$  está definido **únicamente** por  $N + 1$  puntos  $(x, P(x))$ , por lo que podemos escoger  $N + 1$  puntos del polinomio y utilizarlos como nuestra representación. Si en vez de las listas de coeficientes se nos hubiera entregado esto, podríamos resolver el problema más rápido? (Spoiler: Sí, multiplicando punto a punto y en  $\mathcal{O}(N)$ )



# Ejemplo point-value form

## Como lista de coeficientes:

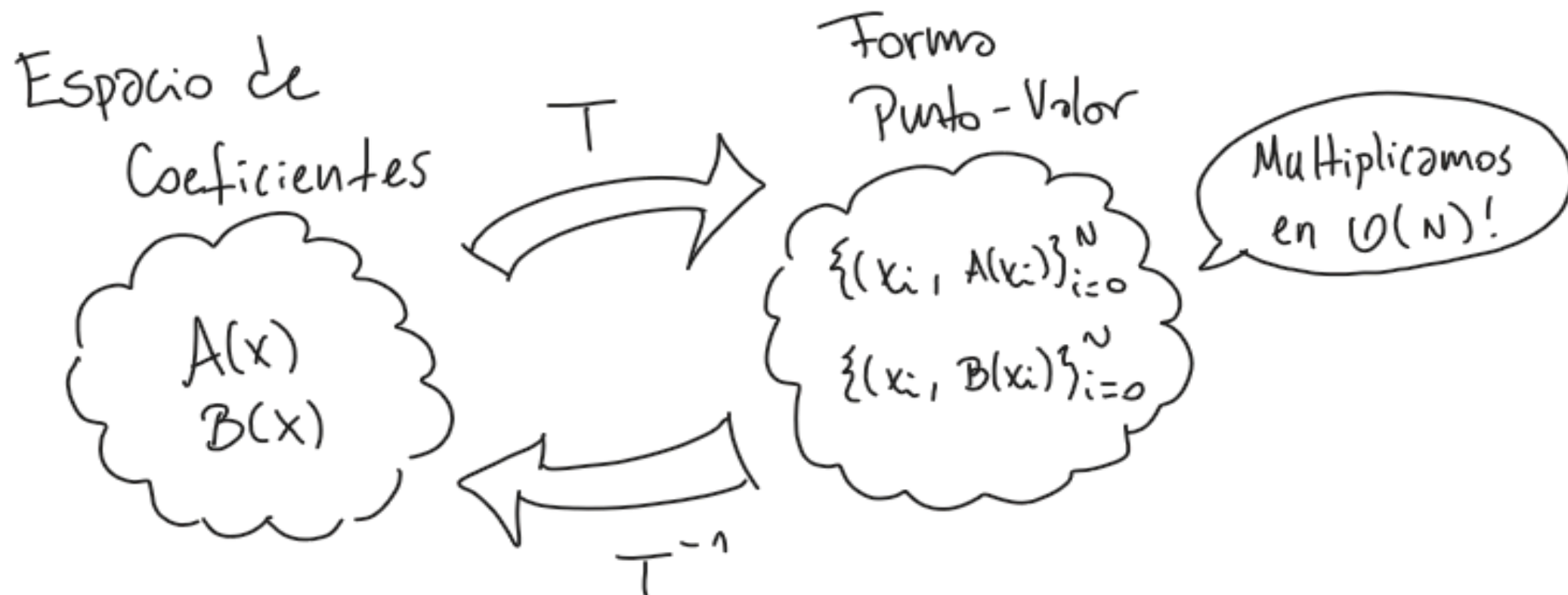
- $A(x) = 3 + 2x$
- $B(x) = 2 - 2x$
- $A(x)B(x) = 6 - 2x - 4x^2$

## Forma punto-valor (en -1, 0, 1):

- $A = [1, 3, 5]$
- $B = [4, 2, 0]$
- $C = [4, 6, 0]$



# Idea de algoritmo



Mandar un polinomio de un lado al otro cuesta  $\mathcal{O}(N^2)$  de forma naive, la FFT hace esto mismo pero en  $\mathcal{O}(N \log N)$ !



# Problema de juguete

Sea  $P$  un polinomio de grado  $N$ . Cómo calculamos  $P(1)$  y  $P(-1)$  eficientemente?

## Solución subóptima: $2N$ operaciones

- Podemos evaluar ambos polinomios, pero esto no es muy eficiente.

## Solución óptima: $N + 2$ operaciones

- Sea  $s_0$  la suma de los coeficientes pares y  $s_1$  la de los coeficientes impares (que se puede calcular en una pasada).  $P(1)$  corresponde a  $s_0 + s_1$  y  $P(-1)$  se puede calcular como  $s_0 - s_1$ .
- Esto es como decir que, en vez de evaluar un polinomio en  $-1$  y  $1$ , evaluamos **dos** polinomios (exp. pares y exp. impares) de grado  $N/2$  en **la mitad** de puntos (de  $1$  y  $-1$  a sólo  $1$ )!



# ¿Por qué pasa esto?

Escribamos  $P$  como la suma de sus coeficientes pares e impares:

$$P(x) = P_0(x^2) + xP_1(x^2)$$

**Ejemplo:**

$$P(x) = 1 + x + 2x^2 + 5x^3$$

$$P_0(x) = 1 + 2x$$

$$P_1(x) = 1 + 5x$$





## Esta cuestión grita divide and conquer.....

Recién pudimos evaluar un polinomio en dos puntos utilizando sólo uno.

- ¿Podemos evaluar un polinomio en  $N$  puntos utilizando  $\frac{N}{2}$ ?
- ¿Qué puntos usamos?



## Definiciones

Una raíz  $N$ -ésima de la unidad, es un número complejo  $\omega_N$  tal que

$$\omega_N^N = 1$$

Por simplicidad, se asumirá que se habla de raíces  $N$ -ésimas de la unidad a menos que se explicita lo contrario.

Una raíz  $N$ -ésima de la unidad  $\omega$ , es primitiva si **genera** el resto de raíces  $N$ -ésimas; es decir, elevar  $\omega$  a todos los  $k$  entre 0 y  $N - 1$  me va a dar todas las raíces  $N$ -ésimas.\

Equivalentemente,  $\omega$  es primitiva ssi  $\omega^k \neq 1$  para todo  $k$  entre 1 y  $N - 1$ .

Definimos la DFT (Discrete Fourier Transform) del vector de coeficientes de un polinomio  $P$  como

$$T(P) = (P(\omega^0), P(\omega^1), \dots, P(\omega^{N-1}))$$

que será la transformación que ocuparemos para ir desde el espacio de coeficientes hasta la forma punto-valor.



# El algoritmo hasta ahora

$T(P) \{$  // Pseudocódigo !!!

if ( $\text{deg}(P) == 0$ ) return  $P[0]$

$P_0, P_1 = \text{separar}(P)$

calcular  $T(P_0)$  y  $T(P_1)$  recursivamente



return ???

}



# Mergear las llamadas recursivas - Lema útil

Usaremos este resultado:  $\omega_N^2 = \omega_{\frac{N}{2}}$

**Demostración:**

No cabe en esta clase



# Mergear las llamadas recursivas - Lema útil

Usaremos este resultado:  $\omega_N^2 = \omega_{\frac{N}{2}}$

**Demostración:**

bromita



# Mergear las llamadas recursivas - Lema útil

Usaremos este resultado:  $\omega_N^2 = \omega_{\frac{N}{2}}$

**Demostración:**

$$(\omega_N^2)^{\frac{N}{2}} = \omega_N^N = 1$$



# Mergear las llamadas recursivas - Ahora sí

Sabemos que  $P(x) = P_e(x^2) + xP_o(x^2)$ .

Cómo podemos escribir  $T(P)$  en términos de  $T(P_0)$  y  $T(P_1)$ ?

$$\begin{aligned} T(P)(k) &= P(\omega_N^k) \\ &= P_0(\omega^{2k}) + \omega^k P_1(\omega^{2k}) \\ &= P_0(\omega_{\frac{N}{2}}^k) + \omega^k P_1(\omega_{\frac{N}{2}}^k) \\ &= T(P_0)(k \bmod \deg(P_0)) + \omega^k T(P_1)(k \bmod \deg(P_1)) \end{aligned}$$





La complejidad del merge es  $\mathcal{O}(N)$  y por teorema maestro, la complejidad del algoritmo es  $\mathcal{O}(N \log N)$  (Igual que merge sort).



# ¿Cómo me devuelvo?

- La DFT es una transformación lineal!
- Cada evaluación es una combinación lineal de coeficientes y potencias de raíces primitivas
- Por lo tanto, podemos escribir  $DFT(P)$  como  $T \cdot P$  donde  $T$  es una matriz



# La matriz en cuestión

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \omega & \omega^2 & \dots & \omega^{N-1} \\ 1 & \omega^2 & \omega^4 & \dots & \omega^{2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \omega^{N-1} & \omega^{2(N-1)} & \dots & \omega^{(N-1)(N-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} P_0 \\ P_1 \\ P_2 \\ \vdots \\ P_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P(1) \\ P(\omega) \\ P(\omega^2) \\ \vdots \\ P(\omega^{N-1}) \end{pmatrix}$$



# Matrices de Vandermonde

Esta matriz pertenece a una familia de matrices conocida como **Matrices de Vandermonde**, que guardan progresiones geométricas en cada fila. Estas matrices son invertibles **si y sólo si** ninguna fila se repite (el si es trivial, el si y sólo si no tanto). La inversa de  $T$  está dada por

$$T^{-1} = \frac{1}{N} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \omega^{-1} & \omega^{-2} & \dots & \omega^{-(N-1)} \\ 1 & \omega^{-2} & \omega^{-4} & \dots & \omega^{-2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \omega^{-(N-1)} & \omega^{-2(N-1)} & \dots & \omega^{-(N-1)^2} \end{pmatrix}$$

¡Esto es lo mismo que  $T$  pero dividido por  $N$  y utilizando los inversos de las raíces!



Esto significa que para calcular la FFT inversa podemos hacer lo mismo pero utilizando  $\omega^{-1}$  en vez de  $\omega$  en cada paso, recordando dividir por el largo del polinomio en cada iteración! (O dividir por  $N$  al final, lo que les parezca mejor)



# Algunos problemas

- Al usar raíces de la unidad, estamos obligados a usar floats, lo que puede causar errores de precisión.
- Esta implementación es recursiva, pero se puede mejorar implementándola iterativamente (leer `cpalgorithms`)



# NTT - chao floats??????

En algunos problemas de conteo, nos piden imprimir la respuesta módulo algún primo  $p$ .  
Esto es muy útil ya que podemos calcular

$$C_k = \sum_{i+j=k} A_i \cdot B_j \bmod p$$

**evitando completamente el uso de floats!**



# ¿Qué necesitamos realmente para hacer FFT?

Recordemos la fórmula que usamos antes:

$$P(\omega_N^k) = P_0(\omega_{\frac{N}{2}}^k) + \omega^k P_1(\omega_{\frac{N}{2}}^k)$$

## Ingredientes:

- Un  $z$  tal que  $z^N = 1$  (Raíz  $N$ -ésima)
- Otro  $z$  tal que  $z^{\frac{N}{2}} = 1$  para la segunda llamada recursiva (Raíz  $\frac{N}{2}$ -ésima)
- Otro  $z$  tal que  $z^{\frac{N}{4}} = 1$  para la tercera (Raíz  $\frac{N}{4}$ -ésima)
- Otro  $z$  tal que  $z^{\frac{N}{8}} = 1$  para la tercera (Raíz  $\frac{N}{8}$ -ésima)
- y así sucesivamente...

El resto son potencias de estos elementos.





# ¿Qué necesitamos realmente para hacer FFT?

Cuando trabajamos en  $\mathbb{C}$ , los únicos valores que sirven son las raíces de la unidad complejas, pero cuando trabajamos en  $\mathbb{Z}_p$  la cosa cambia: Las raíces de la unidad pueden ser enteros!

## Ejemplo:

Una raíz 4-ésima de la unidad mod 7 es 6, ya que  $6^4 \bmod 7 = 1296 \bmod 7 = 1$ .

## Cuidado!

Las raíces primitivas podrían no existir para ciertos módulos: Por ejemplo, no existen raíces 5-ésimas módulo 7.



# Una pizca de teoría de números

- Las raíces primitivas  $N$ -ésimas módulo  $p$  existen sólo si  $N$  divide a  $p - 1$ .
- Para que existan raíces  $N$ -ésimas para todas las potencias de 2,  $p - 1$  debe ser divisible por  $2^k$ , para algún  $k$  que será la raíz  $2^k$ -ésima más grande que queremos.
- Esto significa que  $p$  debe tener la forma  $2^k d + 1$



el mejor numero q existe frfr no cap ong icl ts so tuff osrs

$$998244353 = 119 \cdot 2^{23} + 1$$



- Ahora que sabemos que las raíces de la unidad existen, debemos encontrarlas. Recordemos que nos basta encontrar una raíz  $2^k$ -ésima, ya que para el resto de potencias de dos podemos elevar la que tenemos al cuadrado!
- Partamos con una raíz primitiva  $p - 1$ ésima que podemos encontrar googleando en wolframalpha. Para 998244353 se suele usar el 3 o el 5.

Sea  $p = d \cdot 2^k + 1$  y sea  $r$  una raíz primitiva.

Por Pequeño Teorema de Fermat, se tiene esto.

$$r^{p-1} \equiv 1 \pmod{p}$$

$$r^{d \cdot 2^k} \equiv 1 \pmod{p}$$

$$(r^d)^{2^k} \equiv 1 \pmod{p}$$

y como  $r$  es raíz primitiva,  $r^d$  también es una raíz primitiva mod  $2^k$ ! Si usamos estos valores en lugar de las raíces complejas, obtendremos la convolución de nuestros polinomios con los coeficientes módulo  $p$ .



Volvamos al problema con el que partimos la clase.

- El problema que nos piden se puede resolver calculando el producto de dos polinomios



# Interpretación combinatorial del producto de polinomios

- Sumar caminos en un grafo
- Al pasar por un término, se multiplica por el costo actual: Los exponentes se suman y los coeficientes se multiplican. El costo total se agrega a la respuesta y se suma sobre todos los caminos posibles.
- Ejemplo - Variante de knapsack: Se tienen  $N$  objetos con pesos  $A_i \leq 100$  y una mochila de capacidad  $M \leq 10^5$ , cuánto es lo máximo que puedo llevar?



Convolución del tipo

$$\sum_{j-i=k} A_i B_j$$

Podemos pensarla como

$$\sum_{j+i=k} A_{-i} B_j$$

Como no existen índices negativos, damos vuelta el polinomio: La respuesta nos queda shifteada en  $n$  (siguiente diapo)





$$C_k = \sum_{j-i=k} A_i B_j$$

$$C_k = \left( \sum_{i+j=k} A_{n-i} B_j \right) [x^{n+k}]$$

La implementación de esto es hacer la convolución normal de  $A$  al revés y  $B$  y luego extraer el coeficiente  $(n + k)$ -ésimo.

La razón de por qué calculamos esto aparecerá más adelante.



# String matching

Sea  $S$  una string sobre un alfabeto  $\Sigma$ , y sea  $P$  otra string sobre el mismo alfabeto.

En qué posiciones aparece  $P$  en  $S$ ?

Y si permitimos wildcards?



# String matching sin wildcards

- Solución preliminar: Resolvemos el problema para cada caracter  $c$  por separado. Crearemos strings binarios donde  $A_i = 1$  si  $S_i = c$  y  $A_i = 0$  si no. Lo mismo para  $B_i$  y  $P$
- Calculamos un score de "similitud" para cada offset que representa en cuántas posiciones tenemos un match

$$\sum_{j-i=k} A_i \cdot B_j$$

- Si sumamos esto sobre todos los caracteres y obtenemos el largo de  $P$  en  $C_k$ , significa que tenemos un match en la posición  $k$ !
- La complejidad no es óptima pero esta idea se usa en varios problemas (guiño guiño)

Complejidad:  $\mathcal{O}(|\Sigma|(|S| + |P|) \log(|S| + |P|))$



## Quitando el $\Sigma$ (Sorry, you're not a sigma)

Usemos la misma idea de calcular un puntaje de similitud para dos offsets:

- Pensemos en los caracteres como números enteros
- Si dos caracteres son iguales en alguna posición, su diferencia es cero
- Queremos que la suma total en un offset sea cero si y sólo si hay un match
- Puede haber suma cero si hay diferencias negativas. Para arreglar esto, elevamos el término al cuadrado

$$C_k = \sum_{j-i=k} (P_i - S_j)^2$$

- Si  $C_k$  es cero, necesariamente todas las diferencias fueron cero y por ende tenemos un match en esa posición!



# String matching sin wildcards

Para calcular esta sumatoria, primero la reescribimos

$$C_k = \sum_{j-i=k} P_i^2 - 2P_i T_j + T_j^2$$

y observamos que:

- El primer término se puede precalcular
- El tercero también
- El segundo es una convolución!

Complejidad:  $(\mathcal{O}(|S| + |P|) \log(|S| + |P|))$



Cómo modelamos las wildcards?

- Queremos que matcheen con cualquier cosa
- O sea, que den 0 en cualquier posición
- Les asignaremos el valor 0 y multiplicaremos por ambos strings.
- Queda así

$$\begin{aligned} & \sum P_j S_i (P_j - S_i)^2 \\ &= \sum P_i^3 S_i - 2P_i^2 T_j^2 + P_i T_j^3 \end{aligned}$$

- Todos estos términos se pueden calcular con las convoluciones de secuencias apropiadas!



## Enunciado

Hay un juego donde participan  $N$  jugadores que se dividen en dos equipos: rojo y azul. Sabemos que si hay  $K$  jugadores en el equipo rojo, el equipo rojo tendrá una probabilidad de  $P_k$  de ganar. Si los jugadores se asignan completamente al azar, cuál es la probabilidad de que el equipo rojo gane si hay  $K$  jugadores en su equipo, para cada  $K$  entre 1 y  $N$ ?

## Restricciones:

$$N \leq 2 \cdot 10^5$$



# Solución - Problema de probabilidades

Para un  $K$  fijo la respuesta es

$$\begin{aligned} \frac{1}{2^K} \sum_{i=0}^K \binom{K}{i} P_i &= \frac{K!}{2^K} \sum_{i=0}^K \frac{P_i}{i!} \cdot \frac{1}{(K-i)!} \\ &= \frac{K!}{2^K} \sum_{i+j=K} \frac{P_i}{i!} \cdot \frac{1}{j!} \end{aligned}$$

donde la última ecuación es el coeficiente  $K$ -ésimo de la convolución de dos secuencias:

$$\begin{aligned} A_i &= \frac{P_i}{i!} \\ B_j &= \frac{1}{j!} \end{aligned}$$





# DP con polinomios??

Link: <https://codeforces.com/problemset/problem/300/D>

$$dp(i, j) = \sum_{x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = i-1} dp(x_1, j-1) dp(x_2, j-1) dp(x_3, j-1) dp(x_4, j-1)$$

$$P_j(x) = P_{j-1}(x)^4 \cdot x$$

- Las potencias se pueden calcular con FFT
- Shifteamos el polinomio porque queremos el coeficiente de  $i - 1$  en vez de  $i$

