

هدف: ماتریس ۱ تا m را به چه روشی با یکدیگر ضرب کنیم تا کمترین هزینه ضرب و جمع را بپردازیم؟

$$M_1 \times M_2 \times M_3 \times \dots \times M_n$$

مثال:

فرض می کنیم چهار ماتریس داریم به طوری که سطر و ستون آن به ترتیب زیر باشد:

ماتریس	M_1	M_2	M_3	M_4
ستون \times سطر	2×5	5×3	3×8	8×1

ضرب زنجیره ای ماتریس ها

ماتریس	M_1	M_2	M_3	M_4
سایه سبز	2×5	5×3	3×8	8×1

ترتیب‌های مختلف ضرب ماتریس‌ها ← هزینه‌های (تعداد عمل ضرب) مختلف

به عنوان مثال

$$((M_1 \times M_2) \times M_3) \times M_4 = (2 \times 5 \times 3) + (2 \times 3 \times 8) + (2 \times 8 \times 1)$$

$$= 30 + 48 + 16 = 94$$

تعداد ضرب عددی لازم برای
ضرب ماتریسهای M_2 و M_1

$$(M_1 \times M_2) \times (M_3 \times M_4) = (2 \times 5 \times 3) + (3 \times 8 \times 1) + (2 \times 3 \times 1)$$

$$= 30 + 24 + 6 = 60$$

بنابر این تعداد کل حالات ضرب n ماتریس از رابطه‌ی بازگشتی ذیل محاسبه می‌شود :

$$T(n) = T(1)T(n-1) + T(2)T(n-2) + T(3)T(n-3) + \dots + T(n-1)T(1) = \sum_{i=1}^{n-1} T(i)T(n-i)$$

تعداد حالت ممکن برای ضرب
ماتریسهای دوم تا n ام

ضرب زنجیره ای ماتریس ها

تعداد حالات های ضرب $n+1$ ماتریس برابر با عدد **کاتالان** است

اگر n برابر ۴ باشد آنگاه عدد کاتالان برابر ۵ است . به عبارت دیگر تعداد کل حالات ممکن ضرب زنجیره ای ۴ ماتریس برابر ۵ است .

$$((M_1 \times M_2) \times M_3) \times M_4$$

$$(M_1 \times (M_2 \times M_3)) \times M_4$$

$$(M_1 \times M_2) \times (M_3 \times M_4)$$

$$M_1 \times ((M_2 \times M_3) \times M_4)$$

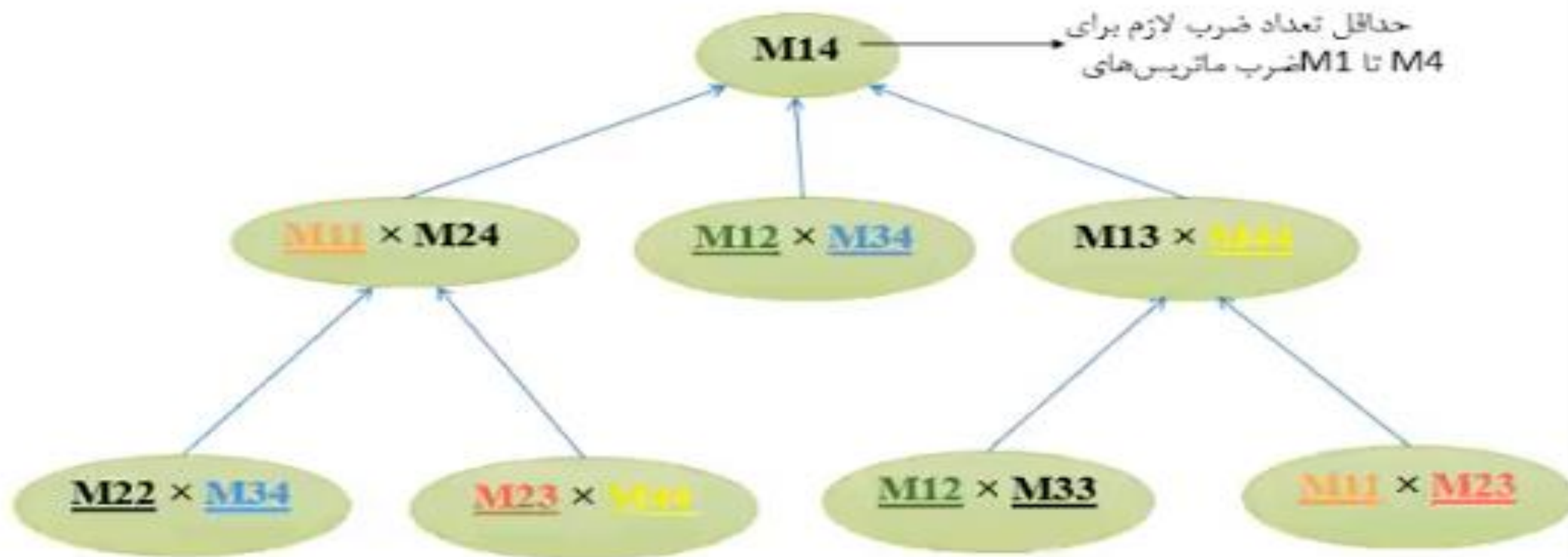
$$M_1 \times (M_2 \times (M_3 \times M_4))$$

- در این مسئله ، هدف یافتن بهینه ترین حالت ضرب است ، از نظر کمترین تعداد اعمال محاسباتی

ضرب زنجیره ای ماتریس ها

گام اول :

در گام اول درخت مربوط به انواع مختلف شکستن را رسم می کنیم .



ضرب زنجیره ای ماتریس ها

فرض کنید

ماتریس M_i دارای ابعاد $r_{i-1} \times r_i$ باشد

$M_{i,j}$ حداقل تعداد عملیات ضرب برای محاسبه $M_i \times M_{i+1} \times \dots \times M_j$

برای محاسبه $M_{i,j}$ ضرب $M_i \times \dots \times M_j$ را به صورت زیر می نویسیم

$$(M_i \times \dots \times M_k)(M_{k+1} \times \dots \times M_j)$$

بنابر این $M_{i,i} = 0$ از رابطه زیر بدست می آید

$$M_{i,j} = \min_{i \leq k < j} (M_{i,k} + M_{k+1,j} + r_i \times r_k \times r_j)$$

$$i \leq k < j$$

مرحله 0 : هیچ عمل ضرب ماتریسی. معادل با $M_{i,i} = 0$ می باشد $i=1,2,\dots,n$

مرحله 1 : یک عمل ضرب ماتریسی. در این مرحله کلیه $M_{i,i+1}$, $i=1,2,\dots,n-1$ را محاسبه و ذخیره می کنیم

مرحله 2 : دو عمل ضرب ماتریسی. در این مرحله کلیه $M_{i,i+2}$, $i=1,2,\dots,n-2$ را محاسبه و ذخیره می کنیم

مرحله n-1 : n-1 عمل ضرب ماتریسی. در این مرحله $M_{1,n}$ محاسبه می شود

ضرب زنجیره ای ماتریس ها

M_i تا M_j حداقل تعداد ضرب لازم برای ضرب ماتریس های

مثال :

$$M_{ij} = \min_{i \leq k < j} (M_{ik} + M_{k+1,j} + r_i * r_k * r_j)$$

M_1	M_2	M_3	M_4
2×5	5×3	3×8	8×1

$$M_{11} = M_{22} = M_{33} = M_{44} = 0$$

$$M_{12} = \min (M_{11} + M_{22} + 2 \times 5 \times 3) = 30$$

$$M_{23} = \min (M_{22} + M_{33} + 5 \times 3 \times 8) = 120$$

$$M_{34} = \min (M_{33} + M_{44} + 3 \times 8 \times 1) = 24$$

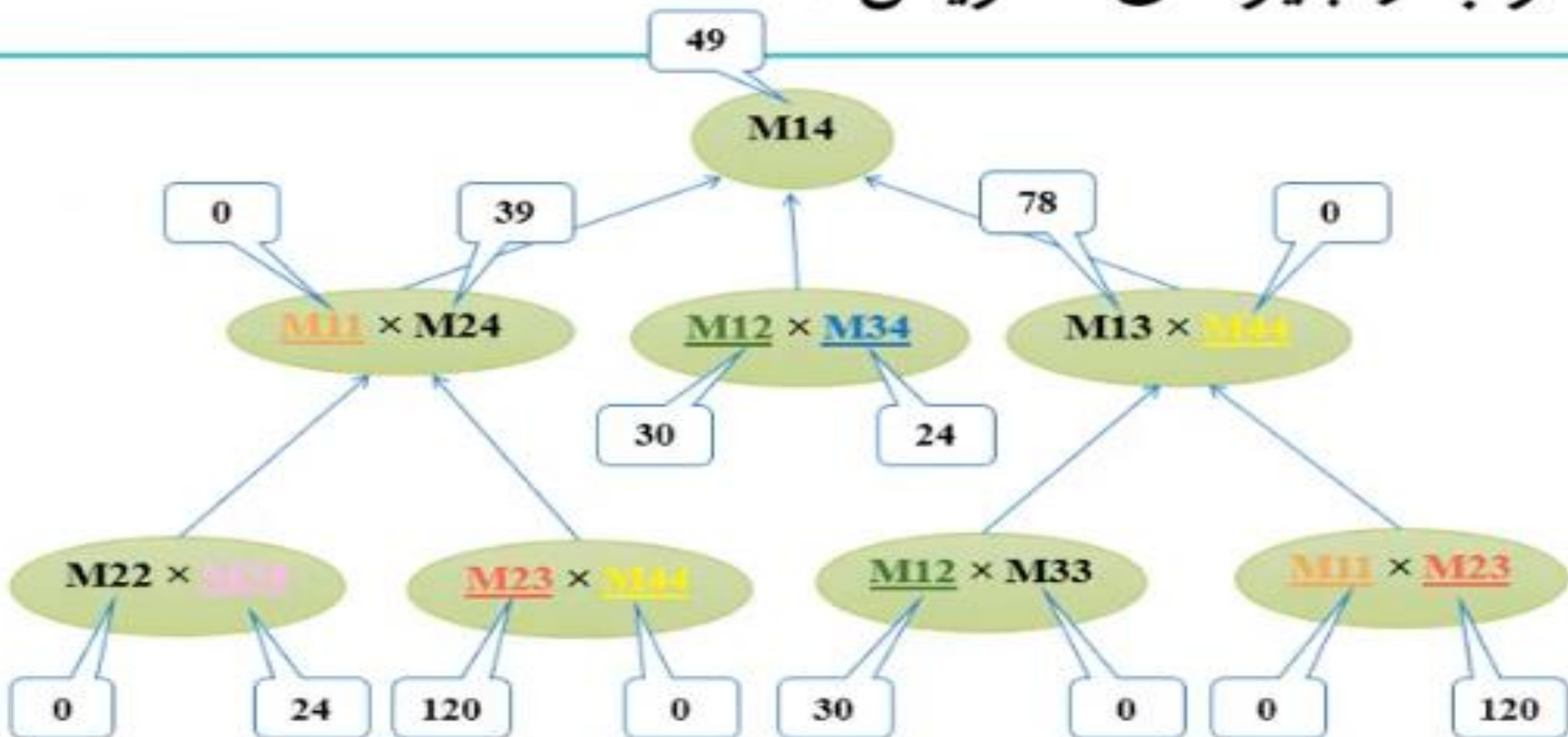
$$\begin{aligned} M_{13} &= \min (M_{11} + M_{23} + 2 \times 5 \times 8, M_{12} + M_{33} + 2 \times 3 \times 8) \\ &= \min (120 + 80, 30 + 48) = \min(200, 78) = 78 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} M_{24} &= \min (M_{22} + M_{34} + 5 \times 3 \times 1, M_{23} + M_{44} + 5 \times 8 \times 1) \\ &= \min (24 + 15, 120 + 40) = \min(39, 160) = 39 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} M_{14} &= \min (M_{11} + M_{24} + 2 \times 5 \times 1, M_{12} + M_{34} + 2 \times 3 \times 1, M_{13} + M_{44} + 2 \times 8 \times 1) \\ &= \min (39 + 10, 30 + 24 + 6, 78 + 16) = \min(49, 60, 94) = 49 \end{aligned}$$

$M_{14}=49$			
$M_{13}=78$	$M_{24}=39$		
$M_{12}=30$	$M_{23}=120$	$M_{34}=24$	
$M_{11}=0$	$M_{22}=0$	$M_{33}=0$	$M_{44}=0$

ضرب زنجیره ای ماتریس ها



ضرب زنجیره ای ماتریس ها

```
def MatrixChainOrder(p, n):
    m = [[0 for x in range(n)] for x in range(n)]
    # cost is zero when multiplying one matrix.
    for i in range(1, n):
        m[i][i] = 0
    # L is chain length.
    for L in range(2, n):
        for i in range(1, n-L + 1):
            j = i + L - 1
            m[i][j] = float('inf')
            for k in range(i, j):
                # q = cost / scalar multiplications
                q = m[i][k] + m[k + 1][j] + p[i-1]*p[k]*p[j]
                if q < m[i][j]:
                    m[i][j] = q
    return m[1][n-1]
```

```
arr = [2, 5, 3, 8, 1]
size = len(arr)
print("Minimum number of multiplications
      str(MatrixChainOrder(arr, size)))
```

- Space Complexity: $\theta(n^2)$
- Time Complexity: $\theta(n^3)$

ضریب چند جمله ای

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{(n-k)!k!}$$

محاسبه $k!$ و $n!$ برای اعداد بزرگ کمی مشکل است، می توان برای بدست آوردن ضریب چند جمله ای از رابطه بازگشتی زیر استفاده کرد

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} 1 & k=0 \text{ or } k=n \\ \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & 0 < k < n \end{cases}$$

$$k=0 \parallel k=n$$

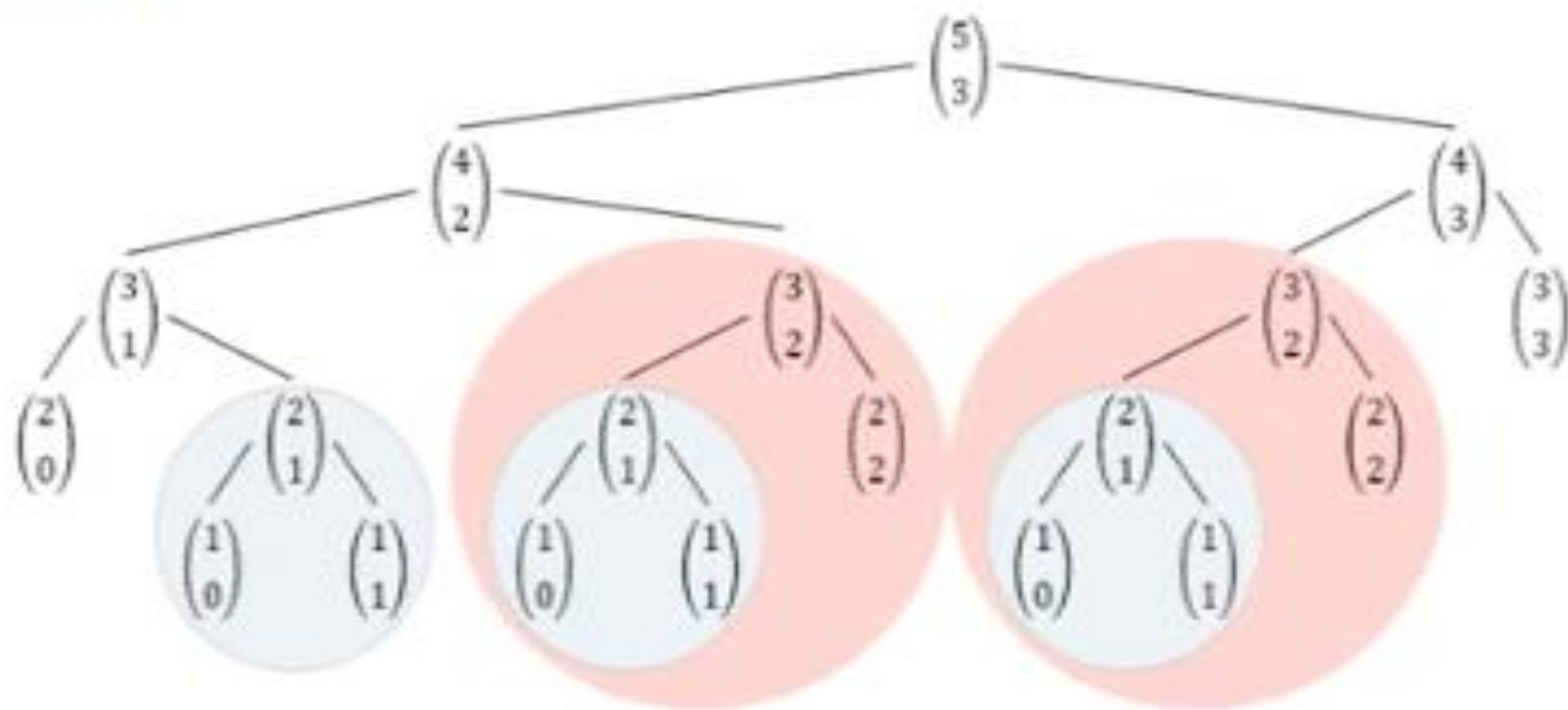
$$0 < k < n$$

ضریب چند جمله ای (روش تقسیم و حل)

```
def bin_c(n,k):  
    if (k == 0 or n==k):  
        return 1  
    else:  
        return bin_c(n-1,k-1)+bin_c(n-1,k)
```

```
n=5  
k=3  
print(bin_c(n,k))
```

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} 1 & k=0 \text{ or } k=n \\ \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & 0 < k < n \end{cases}$$



ضریب چند جمله ای

برنامه نویسی پویا

در روش پویا از یک ماتریس (B) برای ذخیره اعداد میانی استفاده می شود.

مراحل

ارائه ی یک خاصیت بازگشتی به منظور محاسبه راه حل یک نمونه و با توجه به راه حل نمونه های کوچک تر

$$B[i][j] = \begin{cases} 1 & j = 0, j = i \\ B[i-1][j-1] + B[i-1][j] & 0 \leq j \leq i \end{cases}$$

حل نمونه ها از پایین به بالا با استفاده از رابطه ی بازگشتی و ذخیره راه حل ها در ماتریس B

ضریب چند جمله ای

مثال

K →

N ↓

	0	1	2	3
0	1			
1	1	1		
2	1	2	1	
3	1	3	3	1
4	1	4	6	4
5	1	5	10	10

$$\begin{pmatrix} 5 \\ 3 \end{pmatrix}$$

پیاده سازی ضرب چند جمله ای (روش پویا)

```
def binomialCoef(n, k):  
    C = [[0 for x in range(k+1)] for x in range(n+1)]  
    # Calculate value of Binomial Coefficient in bottom up manner  
    for i in range(n+1):  
        for j in range(min(i, k)+1):  
            # Base Cases  
            if j == 0 or j == i:  
                C[i][j] = 1  
            # Calculate value using previously stored values  
            else:  
                C[i][j] = C[i-1][j-1] + C[i-1][j]  
    return C[n][k]  
  
n=5  
k=3  
print("Result using Dynamic Programming Method id: ", binomialCoef(n,k))
```

درخت جستجوی دودویی بهینه (Optimal BST)

مسئله

فرض کنید n کلید متمایز $k_1 < k_2 < k_3$ وجود دارد. احتمال آنکه کلید k_i جستجو کنیم برابر با p_i است. می خواهیم با این کلید ها BST بسازیم به طوریکه میانگین زمان جستجو به صورت رابطه زیر مینیمم باشد

$$\sum_{i=1}^n C_i P_i$$

P_i : احتمال اینکه k_i مورد جستجو قرار بگیرد

C_i : تعداد مقایسه لازم برای یافتن k_i

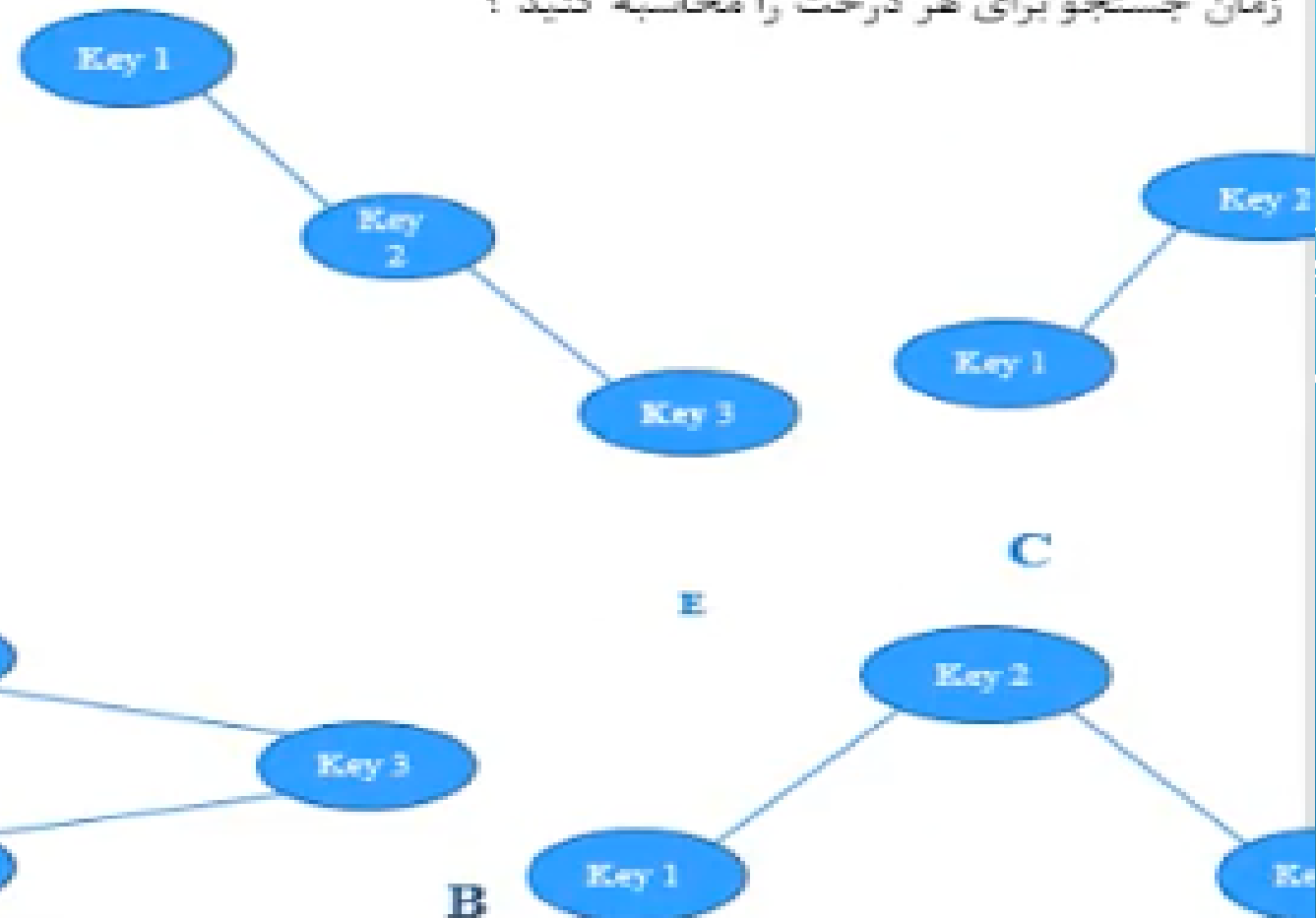
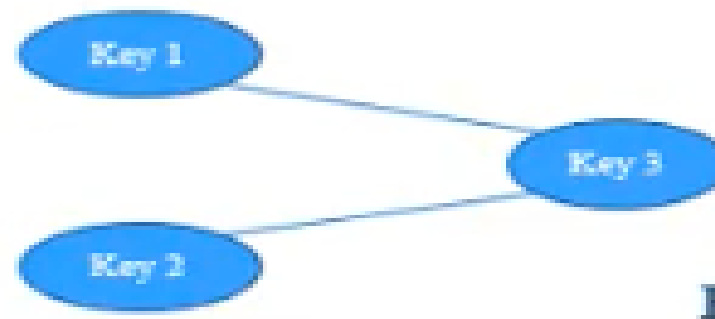
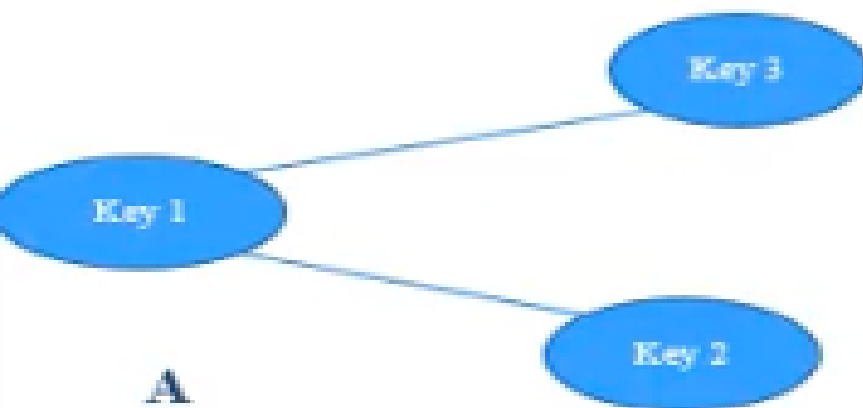
- تعداد درختان bst مجزاکه میتوان با n کلید رسم کرد (عدد کاتالان).

$$\frac{1}{n+1} \binom{2n}{n}$$

درخت جستجوی دودویی بهینه (Optimal BST)

مثال: با سه کلید $\text{key1} < \text{key2} < \text{key3}$ درخت جستجوی دودویی ساختیم. با فرض $p_1 = 0.7$ ، $p_2 = 0.2$ و $p_3 = 0.1$ باشد مثلاً
زمان جستجو برای هر درخت را محاسبه کنید ؟

- a) $2(0.7) + 3(0.2) + 1(0.1) = 2.1$
- b) $1(0.7) + 3(0.2) + 2(0.1) = 1.5$
- c) $3(0.7) + 2(0.2) + 1(0.1) = 2.6$
- d) $2(0.7) + 1(0.2) + 2(0.1) = 1.8$
- e) $1(0.7) + 2(0.2) + 3(0.1) = 1.4$

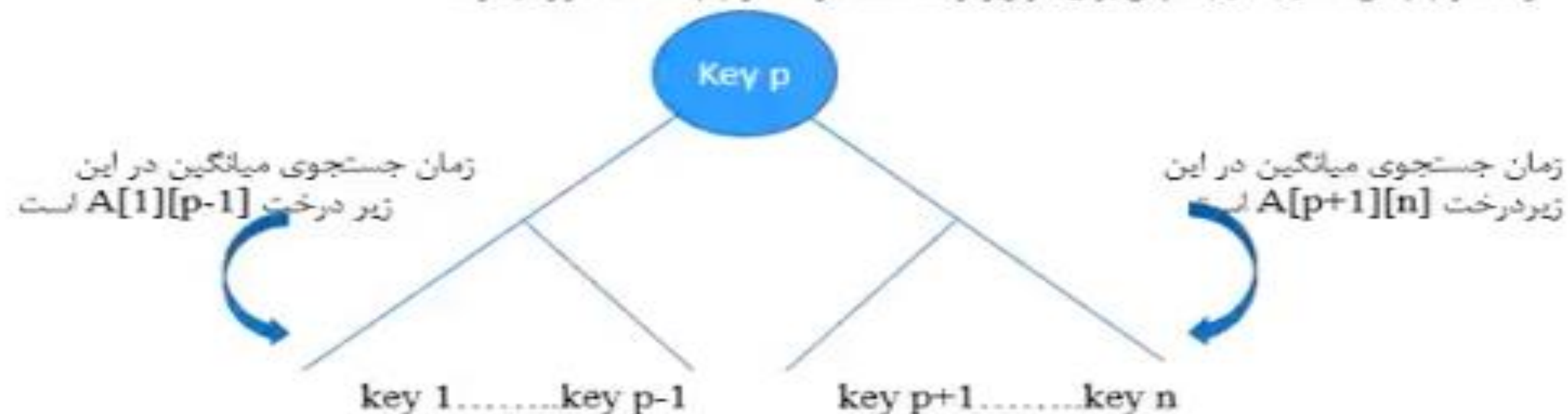


درخت جستجوی دودویی بهینه (Optimal BST)

- زمان جستجوی میانگین در زیر درخت جستجوی دودویی بهینه شامل کلیدهای i تا j ام: $A[i][j]$

- هدف (جواب) مساله: $A[1][n]$

- برای حل مساله بصورت بازگشتی کافی است در هر مرحله یکی از کلیدها را در ریشه قرار داده (حالت بهینه) و سایر کلیدها را در سمت راست و چپ آن تقسیم کنیم. سپس برای هر زیردرخت سمت راست و چپ مساله تکرار میشود.



$$A[1, k-1] + A[k+1, n] + \sum_{m=1}^n p_m$$