

CAPÍTULO 4

**ORTOGONALIDAD EN ESPACIOS
VECTORIALES EUCLÍDEOS.**

**APROXIMACIÓN LINEAL EN
ESPACIOS VECTORIALES
EUCLÍDEOS.**

**MATRICES CUADRADAS
DIAGONALIZABLES.**

1.- PRODUCTO ESCALAR Y NORMA DE UN VECTOR

2.- BASES ORTOGONALES Y ORTONORMALES

3.- MEJOR APROXIMACIÓN DE UN VECTOR EN UN SUBESPACIO VECTORIAL

**4.- VALORES Y VECTORES PROPIOS DE UNA MATRIZ CUADRADA.
MATRICES CUADRADAS DIAGONALIZABLES**

1.- PRODUCTO ESCALAR Y NORMA DE UN VECTOR

Para calcular el producto escalar usual de dos vectores u y v de un mismo espacio vectorial se utiliza el símbolo \cdot (un punto): $u \cdot v$

```
In[1]:= a = {1, -2, 3}; b = {0, 1, 5};
In[2]:= a.b
Out[2]= 13
In[5]:= c = {0, 4, -2, 5}; d = {1, 0, 0, 3};
In[6]:= c.d
Out[6]= 15
```

La norma usual de un vector se obtiene de la función **Norm**.

```
In[7]:= Norm[a]
Out[7]=  $\sqrt{14}$ 
In[8]:= Norm[b]
Out[8]=  $\sqrt{26}$ 
In[9]:= Norm[c]
Out[9]=  $3\sqrt{5}$ 
In[10]:= Norm[d]
Out[10]=  $\sqrt{10}$ 
```

Si se desea considerar otro producto escalar distinto del usual, debemos definirlo previamente como una función.

EJERCICIO 1

Consideremos en \mathbb{R}^3 el producto escalar definido por:

$$\langle \bar{x}, \bar{y} \rangle = x_1 y_1 + x_1 y_2 + x_2 y_1 + 2x_2 y_2 + x_3 y_3 \quad \forall \bar{x} = (x_1, x_2, x_3), \bar{y} = (y_1, y_2, y_3) \in \mathbb{R}^3$$

a.- Calcular el producto escalar de los vectores: $\bar{x} = (2, 1, -1)$, $\bar{y} = (3, 0, 1)$.

```
In[2]:= pe[x_, y_] := x[[1]] y[[1]] + x[[1]] y[[2]] +
          x[[2]] y[[1]] + 2 x[[2]] y[[2]] + x[[3]] y[[3]]
In[3]:= pe[{2, 1, -1}, {3, 0, 1}]
Out[3]= 8
```

b.- Calcular la norma del vector $\bar{x} = (2, 1, -1)$.

```
In[4]:= n[x_] := Sqrt[pe[x, x]];
In[5]:= n[{2, 1, -1}]
Out[5]=  $\sqrt{11}$ 
```

c.- Calcular la distancia entre los vectores $\bar{x} = (2, 1, -1)$, $\bar{y} = (3, 0, 1)$

```
In[6]:= d[x_, y_] := n[x - y];
In[7]:= d[{2, 1, -1}, {3, 0, 1}]
Out[7]=  $\sqrt{5}$ 
```

d.- Calcular la matriz de Gram del producto escalar en la base canónica de \mathbb{R}^3

```
In[8]:= u = {{1, 0, 0}, {0, 1, 0}, {0, 0, 1}};
In[9]:= gu = Table[pe[u[[i]], u[[j]]], {i, 3}, {j, 3}]
Out[9]= {{1, 1, 0}, {1, 2, 0}, {0, 0, 1}}
In[10]:= MatrixForm[%]
Out[10]//MatrixForm=

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

```

```
In[11]:= Det[gu]
Out[11]= 1

Observamos que la matriz de Gram es simétrica,
regular y los elementos de la diagonal principal son
estrictamente positivos.
```

2.- BASES ORTOGONALES Y ORTONORMALES

La función **GramSchmidt** nos permite obtener un sistema ortogonal o ortonormal a partir de un sistema libre. Su sintaxis es:

GramSchmidt[{u1,u2,...,un},InnerProduct->pe]

A partir del sistema libre {u1,u2,...,un}, utilizando el proceso de ortogonalización de Gram-Schmidt, se obtiene un sistema ortonormal.

GramSchmidt[{u1,u2,...,un},InnerProduct->pe,Normalized->False]

A partir del sistema libre {u1,u2,...,un}, utilizando el proceso de ortogonalización de Gram-Schmidt, se obtiene un sistema ortogonal.

Para poder utilizar esta función debemos cargar previamente el paquete:

<<LinearAlgebra`Orthogonalization`

EJERCICIO 2

Consideremos en \mathbb{R}^3 el producto escalar definido en el ejercicio 1 por:

$$\langle \bar{x}, \bar{y} \rangle = x_1 y_1 + x_1 y_2 + x_2 y_1 + 2x_2 y_2 + x_3 y_3 \quad \forall \bar{x} = (x_1, x_2, x_3), \bar{y} = (y_1, y_2, y_3) \in \mathbb{R}^3$$

Hallar una base ortogonal y una base ortonormal de $(\mathbb{R}^3, \langle, \rangle)$.

```
In[1]:= pe[x_, y_] := x[[1]] y[[1]] + x[[1]] y[[2]] + x[[2]] y[[1]] +
      2 x[[2]] y[[2]] + x[[3]] y[[3]]
```

```
In[2]:= u = {{1, 0, 0}, {0, 1, 0}, {0, 0, 1}};
```

```
In[3]:= << LinearAlgebra`Orthogonalization`
In[4]:= GramSchmidt[u, InnerProduct -> pe]
Out[4]= {{1, 0, 0}, {-1, 1, 0}, {0, 0, 1}}
```

Construye un sistema ORTONORMAL del espacio euclídeo $(\mathbb{R}^3, \langle, \rangle \equiv pe)$ utilizando Gram – Schmidt a partir del SISTEMA libre u

```
In[5]:= GramSchmidt[u, InnerProduct -> pe, Normalized -> False]
Out[5]= {{1, 0, 0}, {-1, 1, 0}, {0, 0, 1}}
```

Construye un sistema ORTOGONAL del espacio euclídeo $(\mathbb{R}^3, \langle, \rangle \equiv pe)$ utilizando Gram – Schmidt a partir del SISTEMA libre u

Cuando en el espacio vectorial \mathbb{R}^n estamos considerando el producto escalar usual, podemos omitir la opción **InnerProduct->pe** de la función **GramSchmidt**, pues Mathematica sobreentiende que estamos trabajando con dicho producto usual.

EJERCICIO 3

Sea el espacio vectorial euclídeo $(\mathbb{R}^3, \langle, \rangle)$, en donde el producto escalar \langle, \rangle es el usual. Hallar una base ortogonal y una base ortonormal del subespacio vectorial $S = L(\{(2, 1, 1), (1, 0, -1)\})$.

```

In[16]:= <<LinearAlgebra`Orthogonalization`
In[17]:= u = {{2, 1, 1}, {1, 0, -1}};

Comprobamos que el sistema us es libre :

In[18]:= Solve[a1 u[[1]] + a2 u[[2]] == 0, {a1, a2}]
Out[18]:= {{a1 -> 0, a2 -> 0}}
    
```

```

In[20]:= es = GramSchmidt[u, Normalized -> False]
Out[20]:= {{2, 1, 1}, {2/3, -1/6, -7/6}}

B = {{2, 1, 1}, {2/3, -1/6, -7/6}}
BASE ORTOGONAL DE S.

In[21]:= ep = GramSchmidt[u]
Out[21]:= {{sqrt(2/3), 1/sqrt(6), 1/sqrt(6)}, {2*sqrt(2/33), -1/sqrt(66), -7/sqrt(66)}}

B1 = {v1 = {sqrt(2/3), 1/sqrt(6), 1/sqrt(6)}, {2*sqrt(2/33), -1/sqrt(66), -7/sqrt(66)}}
BASE ORTONORMAL DE S.
    
```

3.- MEJOR APROXIMACIÓN DE UN VECTOR EN UN SUBESPACIO VECTORIAL

La función **Projection** nos permite hallar la proyección ortogonal de un vector u en un subespacio vectorial $S = L(\{v_1, v_2, \dots, v_n\})$. Su sintaxis es:

$$\text{Sum}[\text{Projection}[u, v[[i]], \text{InnerProduct} \rightarrow \text{pe}], \{i, n\}]$$

donde **Projection** $[u, v, \text{InnerProduct} \rightarrow \text{pe}]$ nos determina el vector proyección ortogonal de u sobre v respecto del producto escalar pe . Si se esta utilizando el producto escalar usual, la opción **InnerProduct** $\rightarrow \text{pe}$ se puede suprimir.

Para poder utilizar esta función debemos cargar previamente el paquete:

```
<<LinearAlgebra`Orthogonalization`
```

EJERCICIO 4

Consideremos \mathbb{R}^4 con el producto escalar usual y sea

$$S = \mathcal{L}(\{(1,0,1,0), (1,-1,0,1), (1,1,1,1)\}).$$

Hallar la mejor aproximación del vector $\bar{v} = (2,5,3,4)$ en S .

```

In[1]:= << LinearAlgebra`Orthogonalization`
In[2]:= u = {{1, 0, 1, 0}, {1, -1, 0, 1}, {1, 1, 1, 1}}
Out[2]:= {{1, 0, 1, 0}, {1, -1, 0, 1}, {1, 1, 1, 1}}

Comprobamos que el sistema u es libre

In[3]:= Solve[a1 u[[1]] + a2 u[[2]] + a3 u[[3]] == {0, 0, 0, 0},
             {a1, a2, a3}]
Out[3]:= {{a1 -> 0, a2 -> 0, a3 -> 0}}

ORTOGONALIZAMOS la base u de S

In[4]:= e1 = GramSchmidt[u, Normalized -> False]
Out[4]:= {{1, 0, 1, 0}, {1/2, -1, -1/2, 1}, {0, 1, 0, 1}}

No ha sido necesario indicar el producto escalar,
pues trabajamos en (R^4, ( , )) con el producto escalar usual.
    
```

```

In[5]:= v = {2, 5, 3, 4};
In[6]:= vp = Sum[Projection[v, e1[[i]]], {i, 3}]
Out[6]:= {11/5, 51/10, 14/5, 39/10}

Mejor aproximación de v en S:
vp = (11/5, 51/10, 14/5, 39/10)
    
```

EJERCICIO 5

Consideremos en \mathbb{R}^3 el producto escalar definido por:

$$\langle \bar{x}, \bar{y} \rangle = x_1 y_1 + x_1 y_2 + x_2 y_1 + 2x_2 y_2 + x_3 y_3 \quad \forall \bar{x} = (x_1, x_2, x_3), \bar{y} = (y_1, y_2, y_3) \in \mathbb{R}^3$$

Hallar la mejor aproximación del vector $\bar{v} = (1,3,4)$ en $S = \mathcal{L}(\{(2,1,1), (1,0,-1)\})$.

```

In[1]:= pe[x_, y_] := x[[1]] y[[1]] + x[[1]] y[[2]] + x[[2]] y[[1]] +
             2 x[[2]] y[[2]] + x[[3]] y[[3]]
    
```

```

In[2]:= << LinearAlgebra`Orthogonalization`
In[4]:= us = {{2, 1, 1}, {1, 0, -1}};
Comprobamos que el sistema us es libre
In[5]:= Solve[a1 us[[1]] + a2 us[[2]] == 0, {a1, a2}]
Out[5]:= {{a1 -> 0, a2 -> 0}}
Ortogonalizamos la base us de S.
In[6]:= es = GramSchmidt[us, InnerProduct -> pe, Normalized -> False]
Out[6]:= {{2, 1, 1}, {7/11, -2/11, -13/11}}
B = {v1 = (2, 1, 19), (7/11, -2/11, -13/11)}
base ortogonal de S.
In[7]:= v = {1, 3, 4};
In[8]:= vp = Sum[Projection[v, es[[i]], InnerProduct -> pe], {i, 2}]
Out[8]:= {19/9, 19/9, 38/9}
    
```

La mejor aproximación del vector $\bar{v} = (1, 3, 4)$ en $S = L(\{(2, 1, 1), (1, 0, -1)\})$ es:

$$\bar{v}_p = \left(\frac{19}{9}, \frac{19}{9}, \frac{38}{9}\right)$$

EJERCICIO 6

Sea el espacio vectorial euclídeo $(M_{2 \times 3}, \langle, \rangle)$, en donde el producto escalar \langle, \rangle viene definido por:

$$\langle A, B \rangle = \text{traza}(B^T \cdot A) \quad \forall A, B \in M_{2 \times 3}(\mathbb{R})$$

Hallar la mejor aproximación de la matriz $C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ en el subespacio vectorial:

$$S = L\left(\left\{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}\right\}\right)$$

```

In[1]:= << LinearAlgebra`Orthogonalization`
In[2]:= c = {{1, 1, 1}, {0, 1, 1}}; e1 = {{1, 1, 0}, {1, 0, -1}}; e2 = {{1, 0, -1}, {0, 1, -1}}; e3 = {{0, 1, 1}, {1, 2, 0}};
In[5]:= pe[a_, b_] := Tr[Transpose[b].a]
    
```

Veamos si es libre el sistema $\left\{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}\right\}$


```
In[6]:= Solve[a1 e1 + a2 e2 + a3 e3 == 0, {a1, a2, a3}]
Out[6]:= {{a1 -> 0, a2 -> 0, a3 -> 0}}
```

El sistema es libre por tanto es una base del subespacio vectorial S. Tenemos que calcular una base ortogonal de S.

```
In[7]:= u = GramSchmidt[{e1, e2, e3}, InnerProduct -> pe, Normalized -> False]
Out[7]:= {{(1, 1, 0)}, (1, 0, -1)},
          {{(1/2, -1/2, -1)}, (-1/2, 1, -1/2)}, {{(-1/2, 1/2, 1)}, (1/2, 2, 1/2)}}
```

Una vez obtenida la base ortogonal, la mejor aproximación de la matriz C en el subespacio vectorial S es:

```
In[9]:= v = Sum[Projection[c, u[[i]], InnerProduct -> pe], {i, 3}]
Out[9]:= {{(-1/8, 5/8, 3/4)}, (5/8, 1, 1/8)}

In[10]:= MatrixForm[%]
Out[10]/MatrixForm=
  ( -1/8  5/8  3/4 )
  (  5/8  1   1/8 )
```

$$v = \begin{pmatrix} -1/8 & 5/8 & 3/4 \\ 5/8 & 1 & 1/8 \end{pmatrix}$$

La norma del vector error de dicha aproximación es:

```
In[12]:= q = c - v
Out[12]:= {{(9/8, 3/8, 1/4)}, (-5/8, 0, 7/8)}

In[13]:= MatrixForm[%]
Out[13]/MatrixForm=
  ( 9/8  3/8  1/4 )
  ( -5/8  0   7/8 )

In[14]:= n[x_] := Sqrt[pe[x, x]]
In[15]:= n[q]
Out[15]= Sqrt[21/2] / 2
```

EJERCICIO 7

Consideremos el sistema de ecuaciones lineales expresado matricialmente por:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

- a.- Comprobar que el sistema es incompatible.
 b.- Calcular la solución aproximada (o solución óptima) en mínimos cuadrados.

```
In[1]:= a =  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ ; b =  $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ;

In[2]:= LinearSolve[a, b]

LinearSolve::nosol :
Linear equation encountered which has no solution. More...

Out[2]:= LinearSolve[{{1, 0, -1}, {0, 2, 1}, {1, 1, 1}, {-1, 2, 1}},
{{1}, {1}, {1}, {1}}]
```

El sistema es incompatible. Vamos ahora a calcular una solución aproximada.

```
In[6]:= << LinearAlgebra`Orthogonalization`

In[7]:= u = {{1, 0, 1, -1}, {0, 2, 1, 2}, {-1, 1, 1, 1}};

1. - Comprobamos que u es un sistema libre :

In[8]:= RowReduce[u]

Out[8]:= {{1, 0, 0, -1/3}, {0, 1, 0, 4/3}, {0, 0, 1, -2/3}}

2. - Proceso de ortogonalización de Gram - Schmidt :

In[9]:= w = GramSchmidt[u, Normalized -> False]

Out[9]:= {{1, 0, 1, -1}, {1/3, 2, 4/3, 5/3}, {-11/13, -1/13, 8/13, -3/13}}
```

```
3. - Mejor aproximación de b en L(u) :

In[11]:= b = {1, 1, 1, 1};

In[12]:= bp = Sum[Projection[b, w[[i]]], {i, 3}]

Out[12]:= {14/15, 19/15, 13/15, 4/5}

4. - Resolver el S.C.D. :
x1 a1 + x2 a2 + x3 a3 = bp

In[13]:= s = Solve[x u[[1]] + y u[[2]] + z u[[3]] == bp, {x, y, z}]

Out[13]:= {{x -> 7/15, y -> 13/15, z -> -7/15}}
```

Solución aproximada del S.I.:
 $\left(\frac{7}{15}, \frac{13}{15}, -\frac{7}{15}\right)$

4.- VALORES Y VECTORES PROPIOS DE UNA MATRIZ CUADRADA. MATRICES CUADRADAS DIAGONALIZABLES

Para obtener los valores y vectores propios de una matriz cuadrada, disponemos de las siguientes funciones:

Eigenvalues[A]	Valores propios de la matriz A
Eigenvectors[A]	Vectores propios de la matriz A
Eigensystem[A]	Valores y vectores propios de la matriz A

EJERCICIO 8

Hallar los valores propios y los subespacios propios de la matriz:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -3 \\ 6 & 4 & -6 \\ 3 & 3 & -5 \end{pmatrix}$$

```

In[1]:= a =  $\begin{pmatrix} 1 & 3 & -3 \\ 6 & 4 & -6 \\ 3 & 3 & -5 \end{pmatrix}$ ;

In[2]:= Eigenvalues[a]

Out[2]:= {4, -2, -2}

In[3]:= Eigenvectors[a]

Out[3]:= {{1, 2, 1}, {1, 0, 1}, {-1, 1, 0}}
```

Valores propios de A:

$$\lambda_1 = 4 \quad k_1 = 1$$

$$\lambda_2 = -2 \quad k_2 = 2$$

Subespacios propios de A:

$$V(4) = L(\{(1, 2, 1)\})$$

$$V(-2) = L(\{(1, 0, 1), (-1, 1, 0)\})$$

```

In[4]:= Eigensystem[a]

Out[4]:= {{4, -2, -2}, {{1, 2, 1}, {1, 0, 1}, {-1, 1, 0}}}
```

El polinomio característico de una matriz A se obtiene a partir de la función:

$$\text{CharacteristicPolynomial}[A, x]$$

en la que x representa la variable con respecto a la cual se expresa el polinomio.

EJERCICIO 9

Hallar el polinomio característico, los valores propios y los subespacios propios de la matriz B, indicando una base de los mismos.

$$A = \begin{pmatrix} -3 & -1 & 1 \\ -6 & -2 & 6 \\ -7 & -1 & 5 \end{pmatrix}$$

Diagonalizar B, si es posible.

```

In[5]:= b =  $\begin{pmatrix} -3 & -1 & 1 \\ -6 & -2 & 6 \\ -7 & -1 & 5 \end{pmatrix}$ ;

In[6]:= CharacteristicPolynomial[b, x]
Out[6]= 16 + 12 x - x3

In[7]:= Factor[%]
Out[7]= -( -4 + x) (2 + x)2

In[8]:= Eigenvalues[b]
Out[8]= {4, -2, -2}

In[9]:= Eigenvectors[b]
Out[9]= {{0, 1, 1}, {1, 0, 1}, {0, 0, 0}}

In[10]:= Eigensystem[b]
Out[10]= {{4, -2, -2}, {{0, 1, 1}, {1, 0, 1}, {0, 0, 0}}}
    
```

Polinomio característico de B: $p(\lambda) = (-1)^3(\lambda - 4)(\lambda + 2)^2$

Valores propios de B:

$$\lambda_1 = 4 \quad k_1 = 1$$

$$\lambda_2 = -2 \quad k_2 = 2$$

Subespacios propios de A:

$$V(4) = L(\{(0,1,1)\}) \quad d_1 = 1$$

$$V(-2) = L(\{(1,0,1)\}) \quad d_2 = 1$$

B NO es diagonalizable ya que $2 = k_2 \neq d_2 = 1$

EJERCICIO 10

Diagonalizar ortogonalmente la matriz:

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

```

In[11]:= A =  $\begin{pmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 5 \end{pmatrix}$ ;

In[12]:= Eigenvalues[A]

Out[12]:= {7, 4, 4}

In[13]:= Eigenvectors[A]

Out[13]:= {{1, 1, 1}, {-1, 0, 1}, {-1, 1, 0}}
    
```

Valores propios de A:

$$\begin{aligned} \lambda_1 = 7 & \quad k_1 = 1 \\ \lambda_2 = 4 & \quad k_2 = 2 \end{aligned}$$

Subespacios propios de A:

$$\begin{aligned} V(7) &= L(\{(1,1,1)\}) \quad d_1 = 1 \\ V(4) &= L(\{(-1,0,1), (-1,1,0)\}) \quad d_2 = 2 \end{aligned}$$

La matriz real y simétrica A es diagonalizable, es decir, existe una matriz P regular tal que se cumple $D = P^{-1}AP$, siendo D una matriz diagonal.

$$D = P^{-1}AP$$

$$\begin{pmatrix} 7 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} = P^{-1} \begin{pmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 5 \end{pmatrix} P \quad \text{donde} \quad P = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Para diagonalizar ortogonalmente la matriz A debemos ortonormalizar la base de vectores propios encontrada en Out [13].

```

In[14]:= << LinearAlgebra`Orthogonalization`

In[15]:= u = {{1, 1, 1}, {-1, 0, 1}, {-1, 1, 0}};

In[16]:= GramSchmidt[u]

Out[16]:= {{1/√3, 1/√3, 1/√3},
           {-1/√2, 0, 1/√2}, {-1/√6, √2/3, -1/√6}}
    
```

La matriz A es ortogonalmente diagonalizable, existe una matriz Q ortogonal tal que se cumple:

$$D = Q^T A Q$$

$$\begin{pmatrix} 7 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}$$