



---

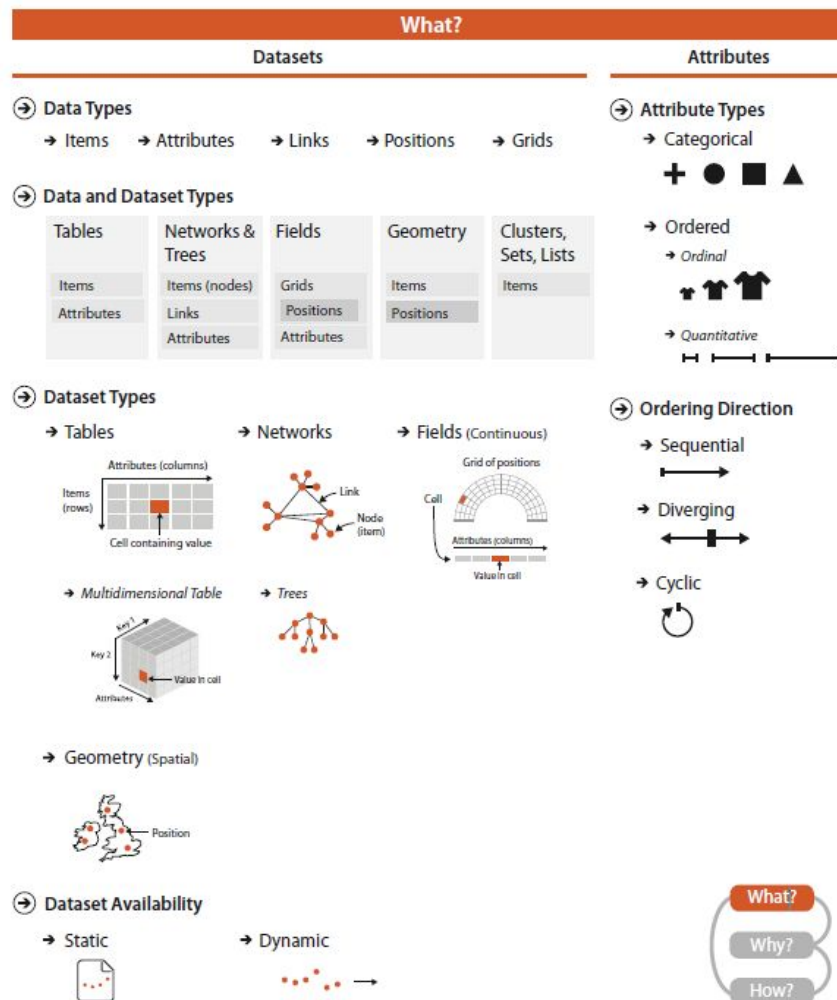
# Visualización de Información y Analítica Visual

Daniela Flores ([diflores@uc.cl](mailto:diflores@uc.cl))  
Hernán Valdivieso ([hvaldivieso@ing.puc.cl](mailto:hvaldivieso@ing.puc.cl))

---

# Resumen clase 2

# What



# Why

## Why?

### Actions

#### → Analyze

→ Consume

→ Discover



→ Present



→ Enjoy



→ Produce

→ Annotate



→ Record



→ Derive



#### → Search

	Target known	Target unknown
Location known	••• Lookup	••• Browse
Location unknown	◀••• Locate	◀••• Explore

#### → Query

→ Identify



→ Compare



→ Summarize



### Targets

#### → All Data

→ Trends



→ Outliers



→ Features



#### → Attributes

→ One

→ Distribution



→ Extremes



→ Many

→ Dependency



→ Correlation

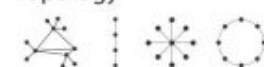


→ Similarity



#### → Network Data

→ Topology



→ Paths



#### → Spatial Data

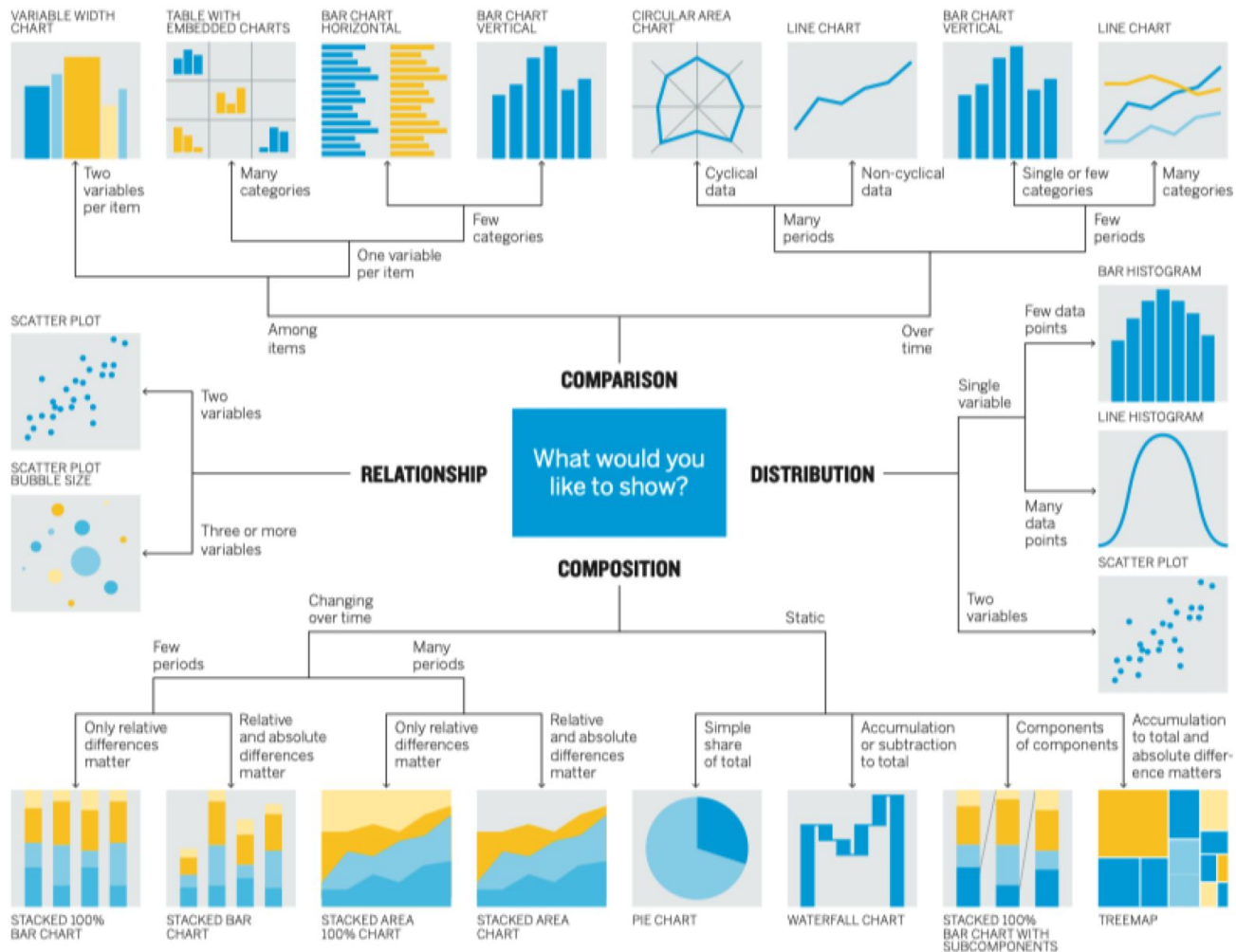
→ Shape



What?

Why?

How?



Numeric

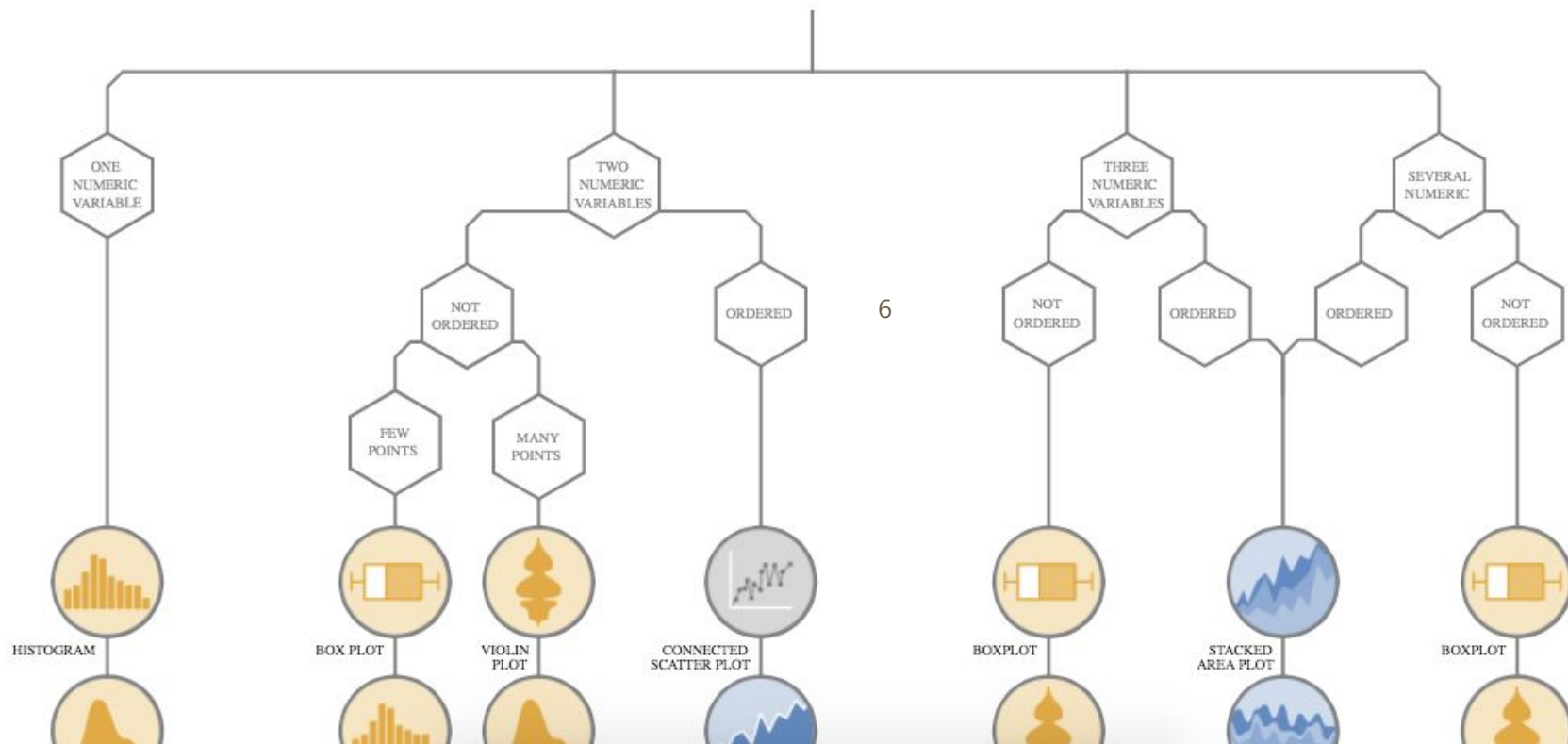
Categoric

Num & Cat

Maps

Network

Time series



## **Clase 3: *Framework* anidado de Tamara Munzner**

# Contenidos

- *How*
- Altair más avanzado. Aplicando *How* en Python.



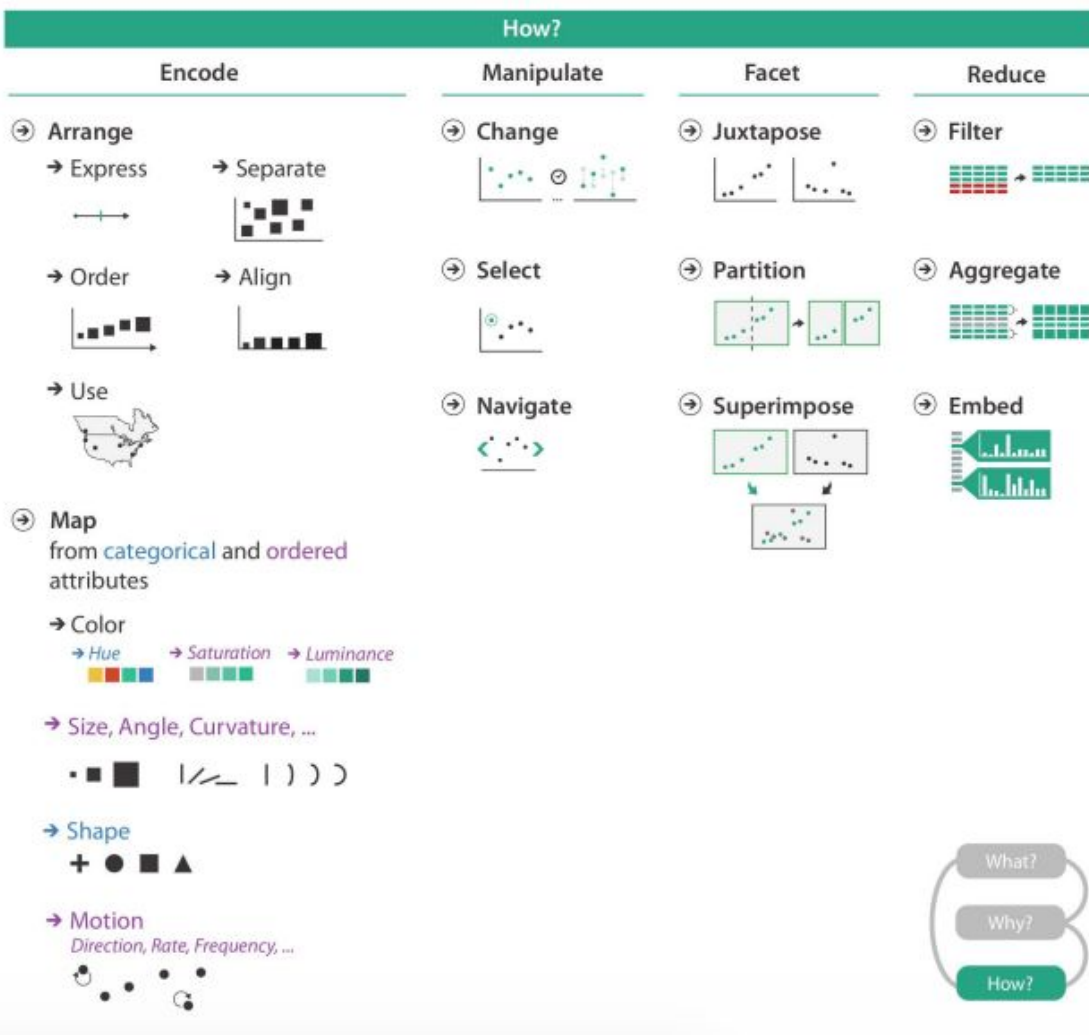
# How

---

# How

Última etapa del *framework*.

Qué **elecciones de diseño** disponemos para construir nuestra visualización.

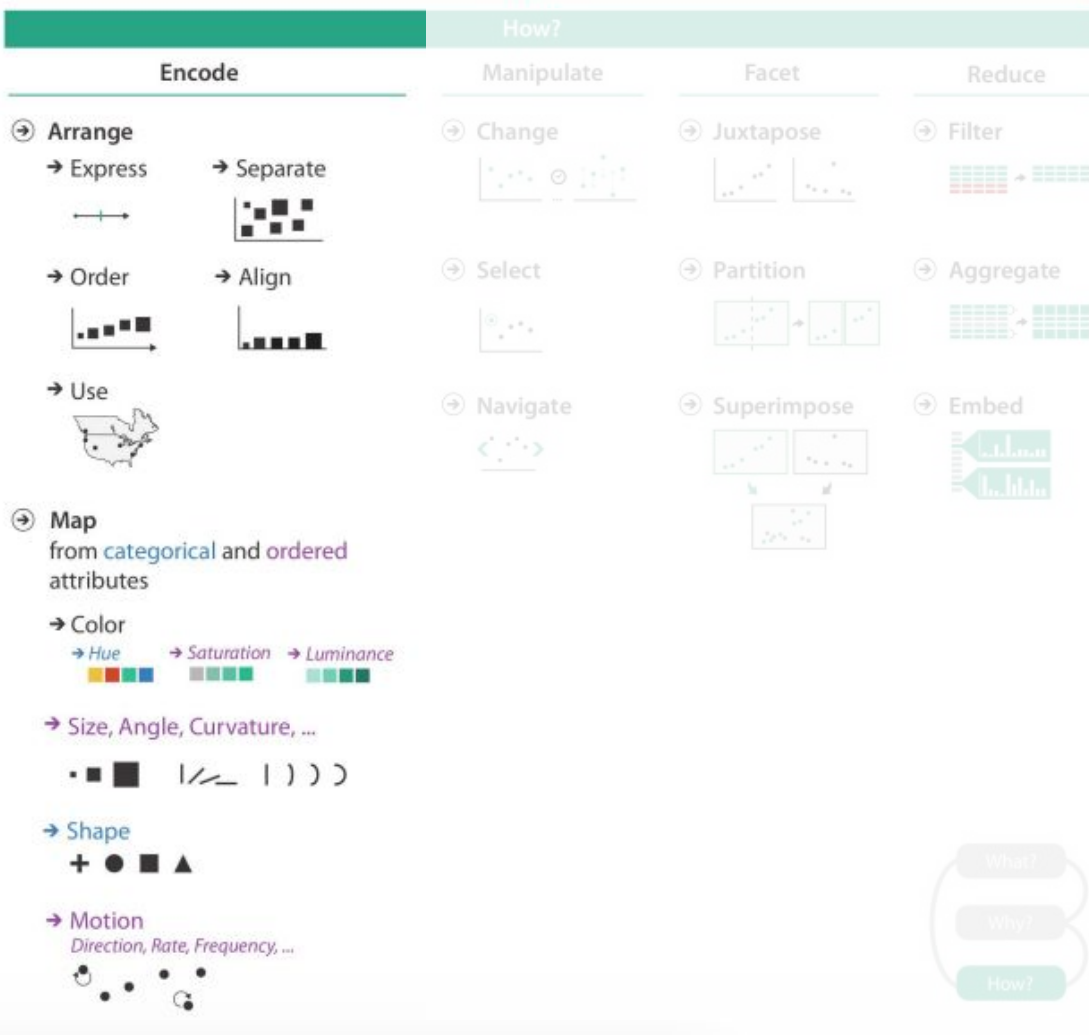


# How

Las decisiones se pueden separar en dos áreas.

## Visual encoding

Establece una traducción entre datos y elementos visuales

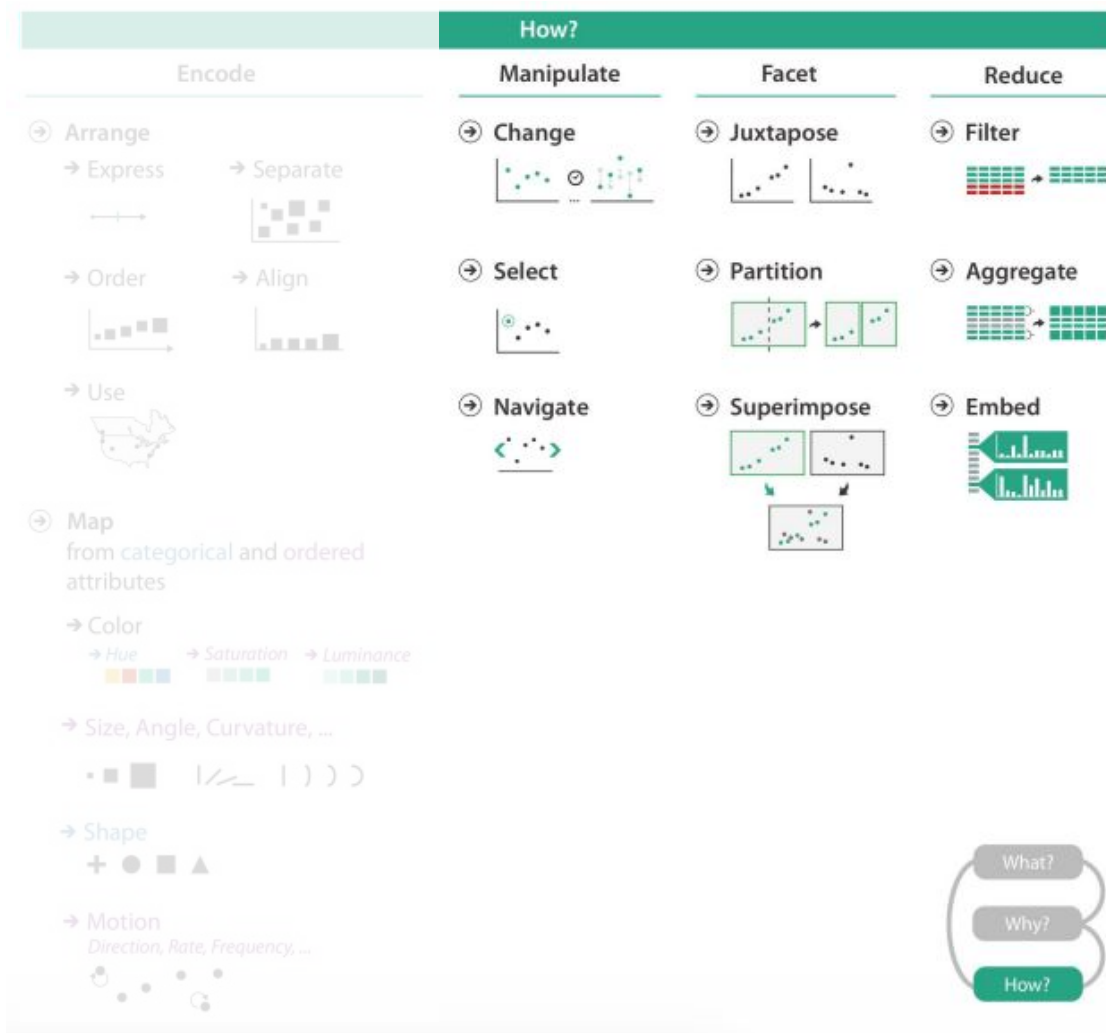


# How

Las decisiones se pueden separar en dos áreas.

## Interactions

Establece cómo el usuario va a interactuar con los elementos visuales



# Visual Encoding

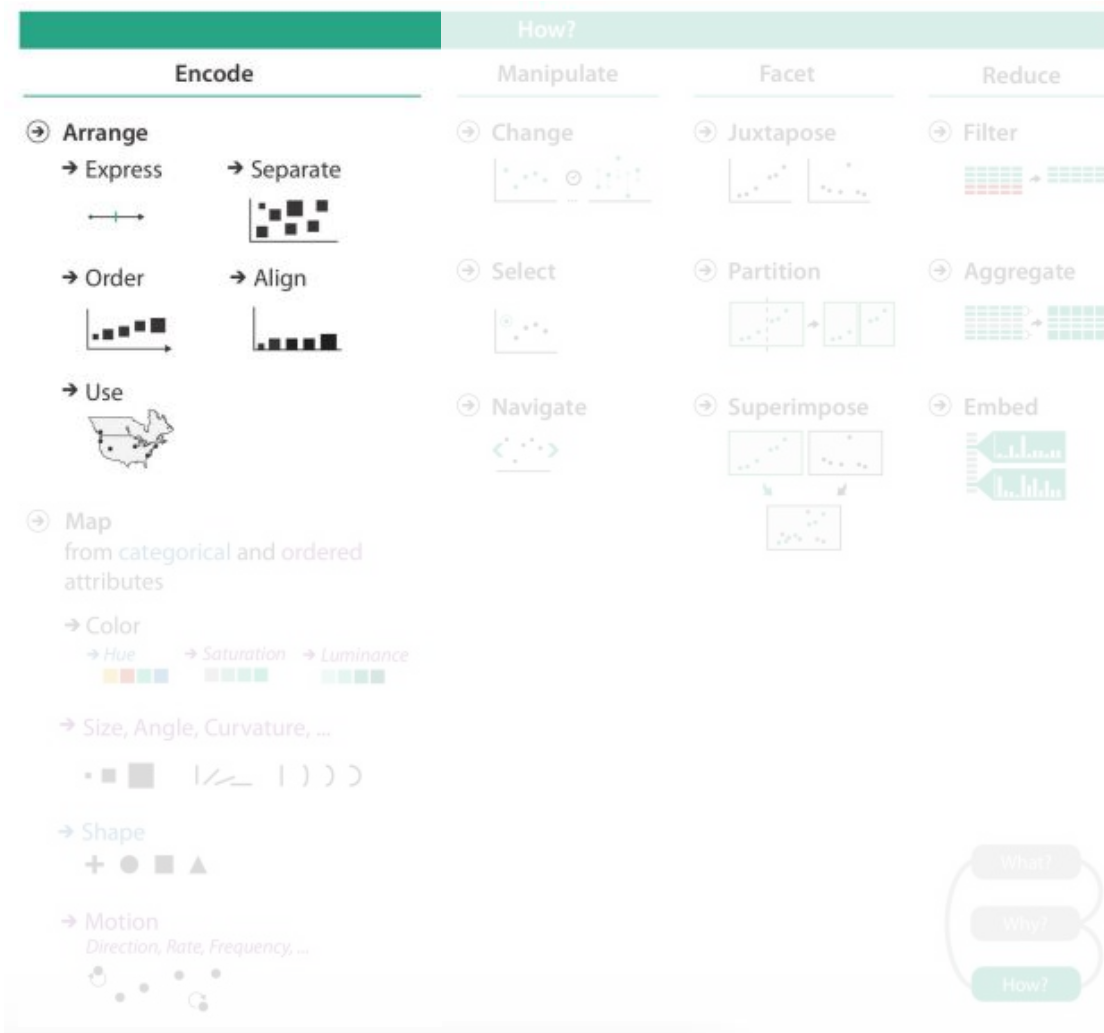
- Arrange
- Map

---

# Arrange

Con *arrange*, buscamos saber cómo **organizar los datos** en el espacio.

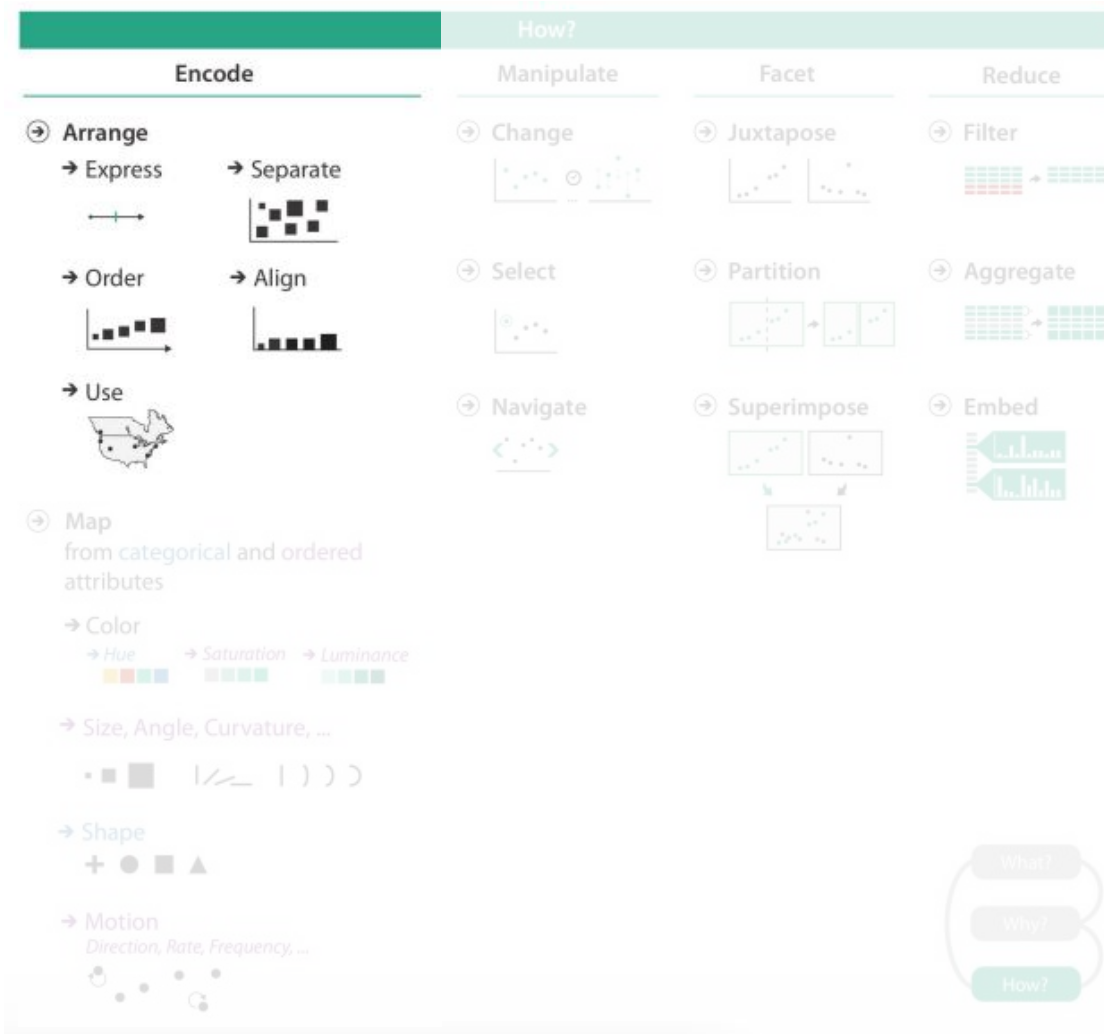
- De todos los *encodings*, es el más crucial porque el **uso del espacio** domina el modelo mental que tiene el usuario de los datos.



# Arrange

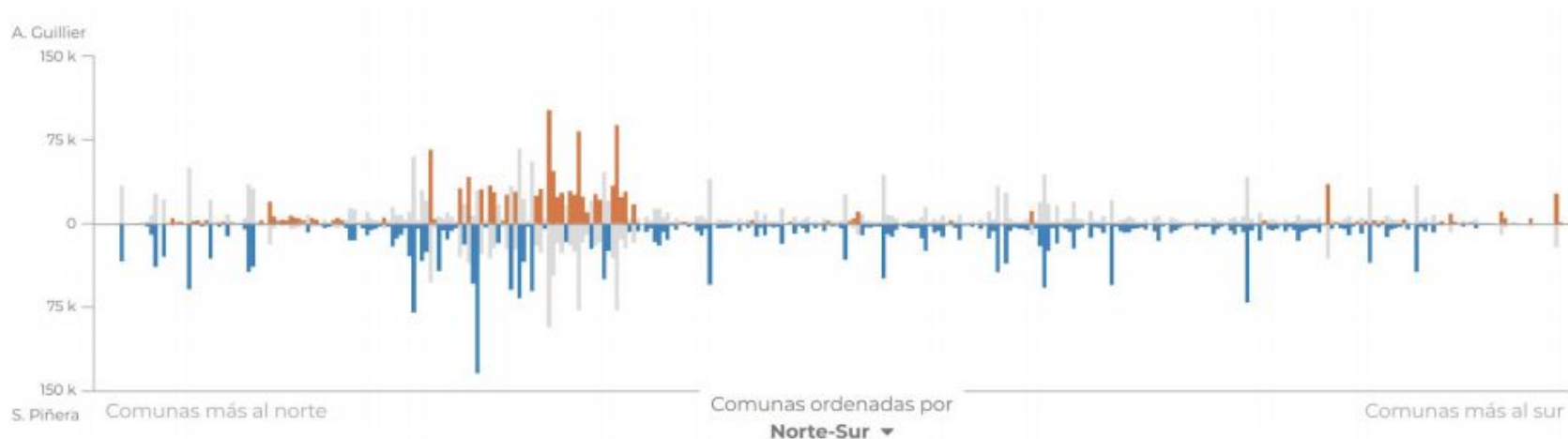
Con *arrange*, buscamos saber cómo **organizar los datos** en el espacio.

- De todos los *encodings*, es el más crucial, porque el **uso del espacio** domina el modelo mental que tiene el usuario de los datos.
- Queremos saber cómo expresar los valores, cómo separar, ordenar y alinear las regiones, y cómo usar un espacio dado (e.g. dataset geográfico)



# Arrange

- Se **separan** los votos de los candidatos orientando las barras hacia arriba y hacia abajo y por comuna.
- Se **alinean** las barras desde el centro de la visualización.
- Se **ordenan** las comunas de acuerdo a la latitud.



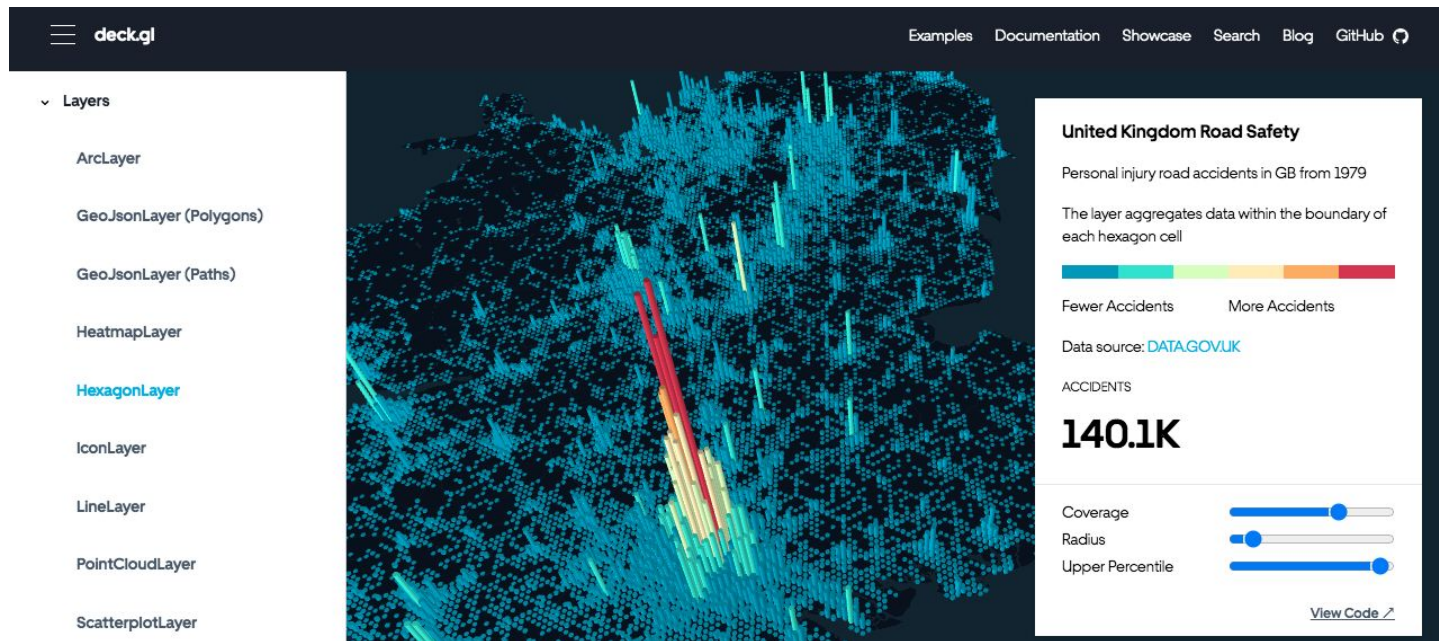


# *Arrange* de datos espaciales: *Use*

- En datasets geográficos, *usamos* la información espacial que viene en el dataset para construir la visualización.
- Siguiendo el **principio de efectividad**, usamos el **canal de posición espacial** para representar las relaciones espaciales entre los ítems de nuestro dataset.

# Arrange: datos espaciales

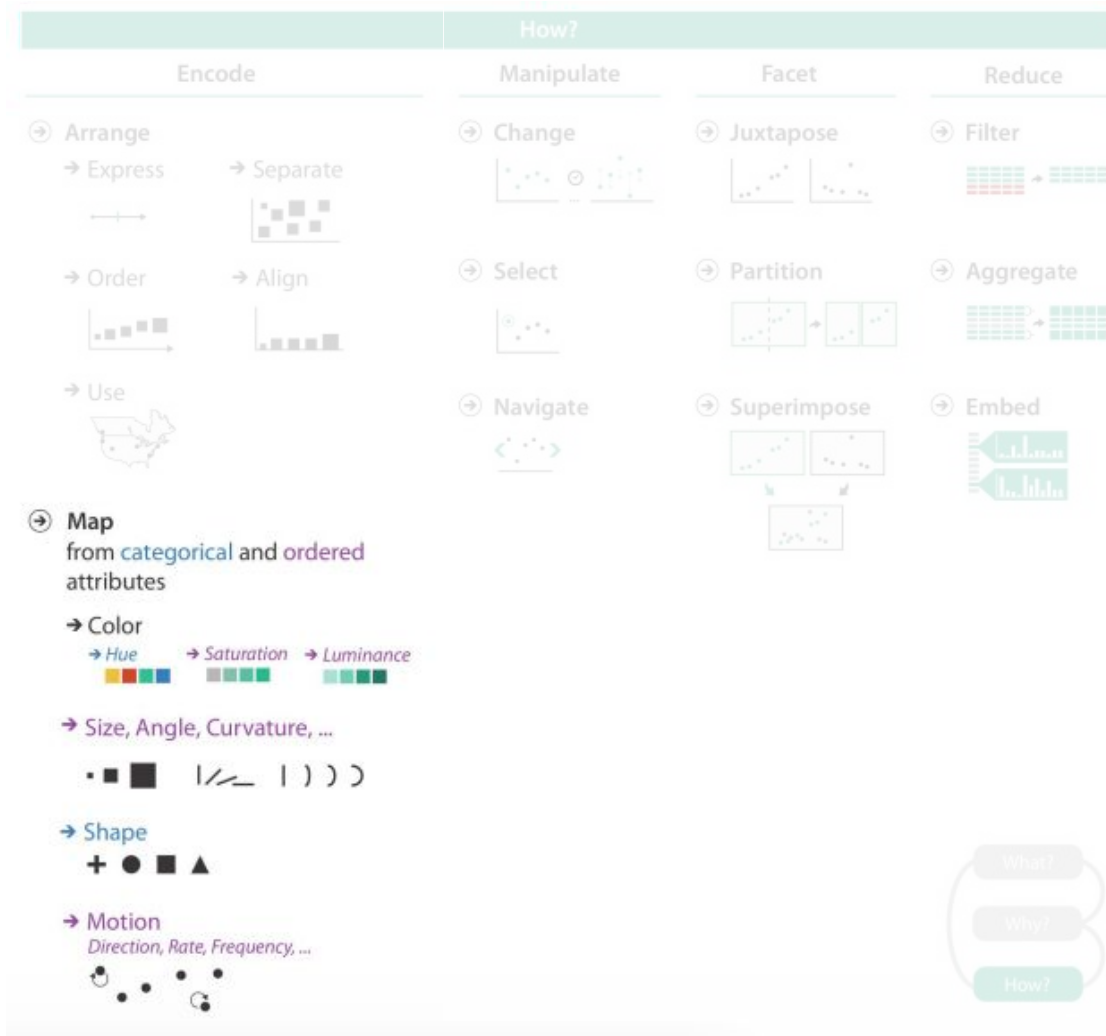
Usamos la latitud y longitud para **ubicar** la barra en el mapa de Reino Unido



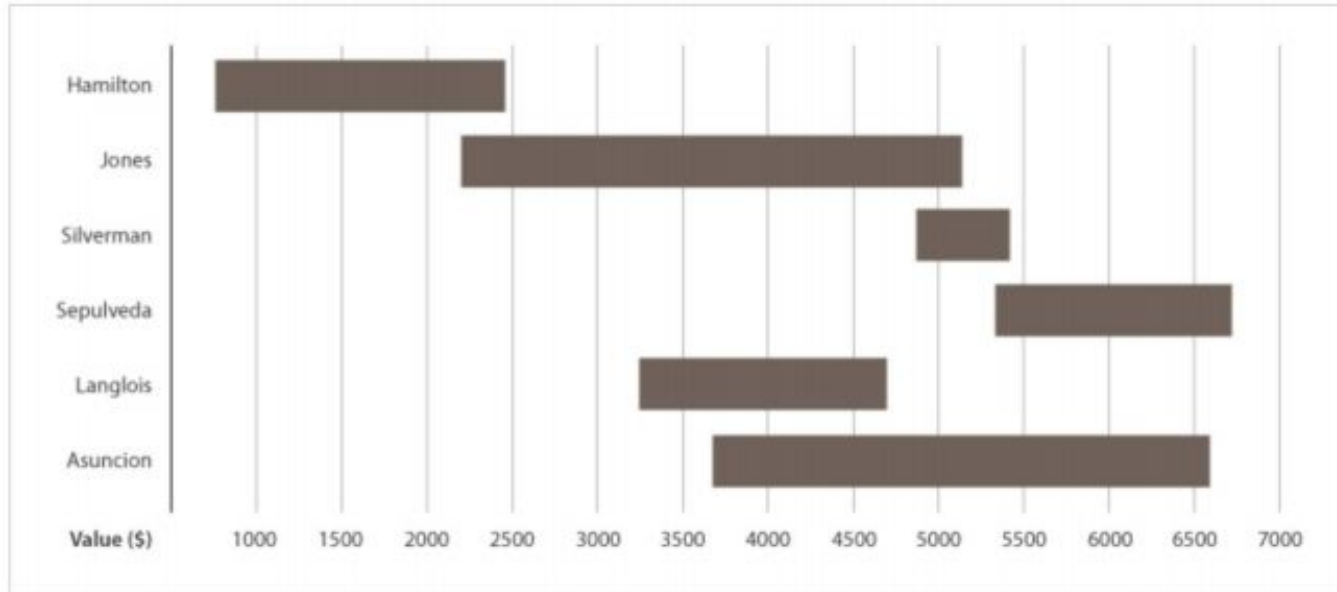
# Map

Con map, buscamos aprovechar los **canales visuales no-espaciales**.

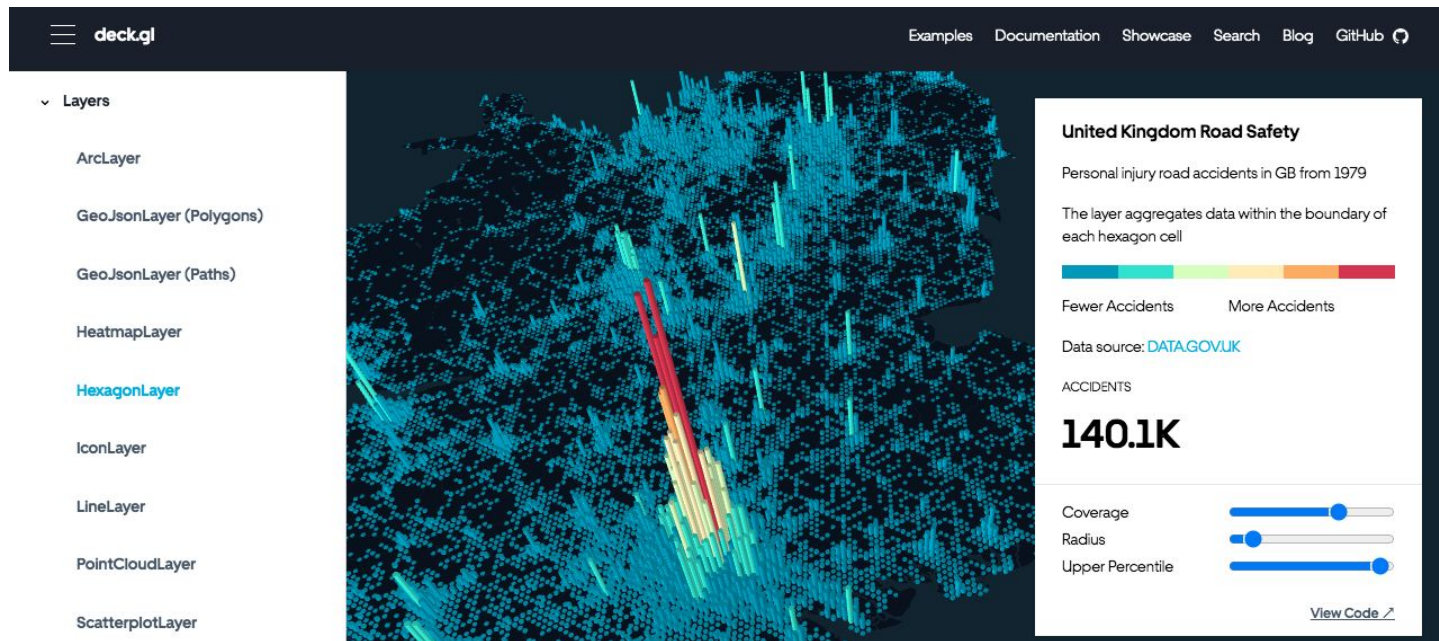
- Podemos trabajar con color (hue, saturation, luminance), tamaño, ángulo, curvatura, formas.
- Pero también con atributos dinámicos: dirección, frecuencia, tasa de aparición.



# Ejemplo Map - Largo



# Ejemplo Map - Largo y color



# Código en Python

Vamos al código  

# Interactions

- Manipulate
- Facet
- Reduce

---

# Manipulate

Llamamos manipulación a toda decisión de diseño que realice un **cambio** en lo que se muestra.

Una decisión de manipulación convierte nuestra visualización estática en una interactiva.

Este tipo de decisiones de diseño se puede dividir en 3 categorías no excluyentes:

1. Cambios de la visualización en el tiempo (**change**).
2. Selección dentro de la visualización (**select**).
3. Navegación en la visualización (**navigate**).

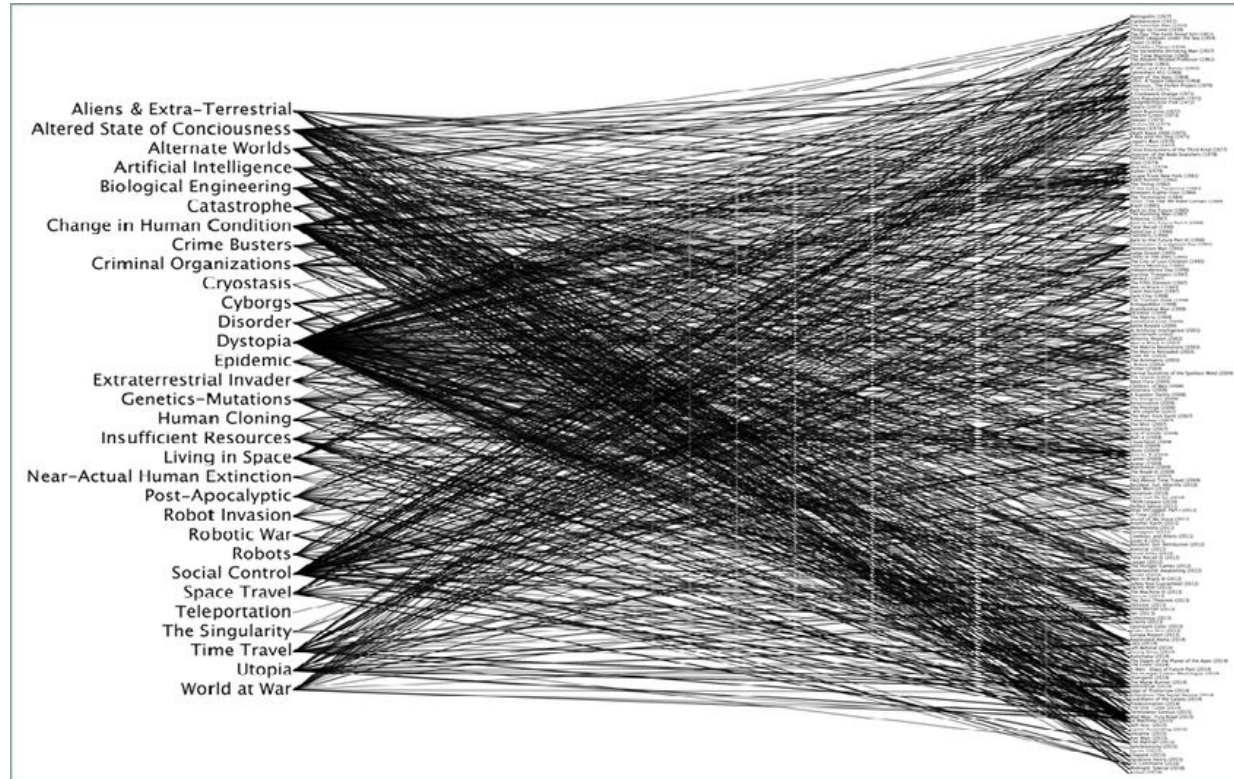


# Manipulate

## ¿Para qué queremos agregar interactividad?

1. El usuario logra involucrarse más con la visualización.
2. Gran mecanismo para evitar el desorden visual (***visual cluttering***):
  - a. Si disponemos de forma estática todo lo que queremos mostrar, el usuario podría confundirse, no sabría por dónde empezar. Sin interactividad, tendríamos que crear muchas visualizaciones estáticas que aborden distintos puntos de partida, lo que consume muchos recursos.
  - b. Los datasets son cada vez más complejos: tratar de mostrar todo su contenido al mismo tiempo, sin interacción con la visualización, lleva a desorden visual.

# Manipulate - Ejemplo de visual cluttering



Fuente: [DATA VISUALIZING POPULAR SCIENCE FICTION MOVIES WITH USE OF CIRCULAR HIERARCHIAL EDGE BUNDLING](#), Selçuk Artut

# Manipulate: Change

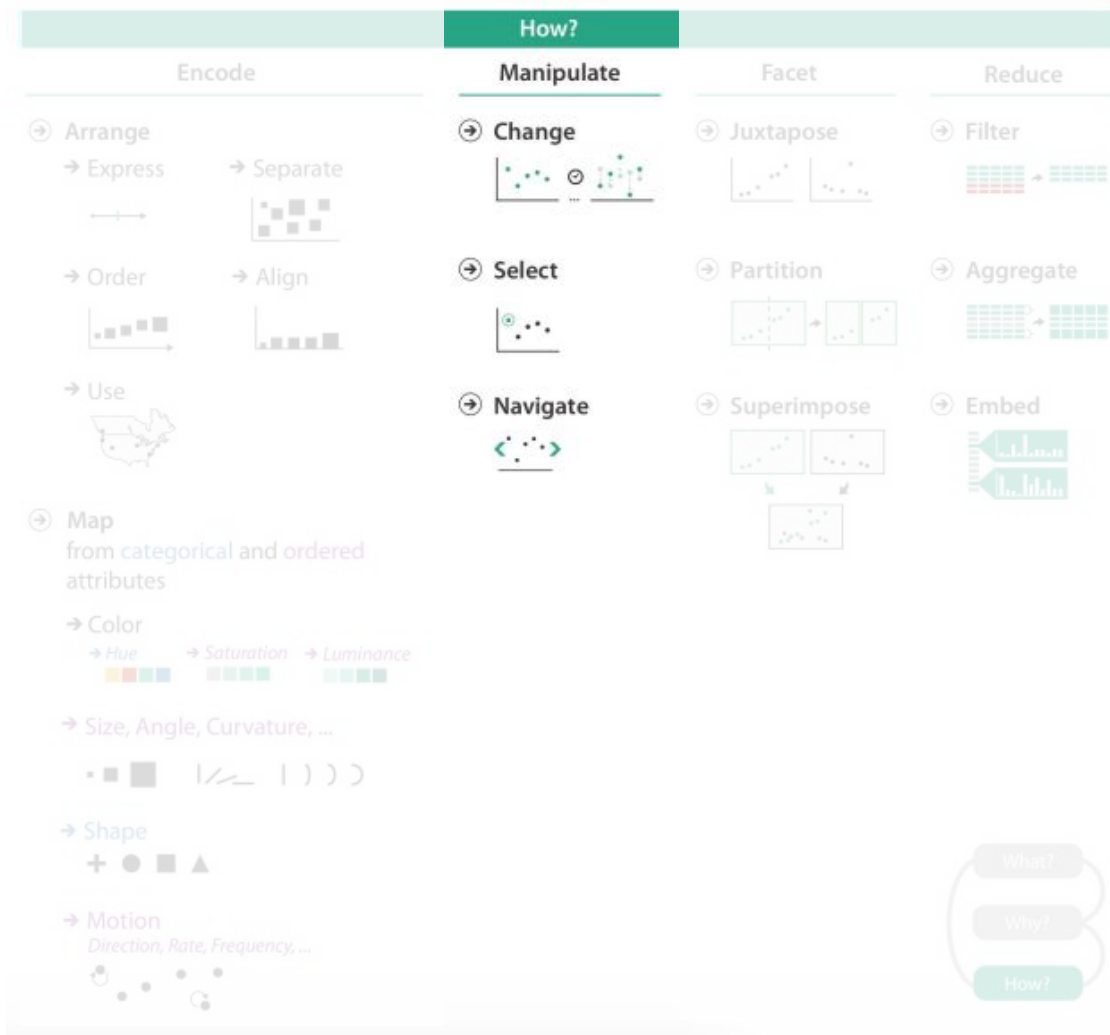


# Manipulate

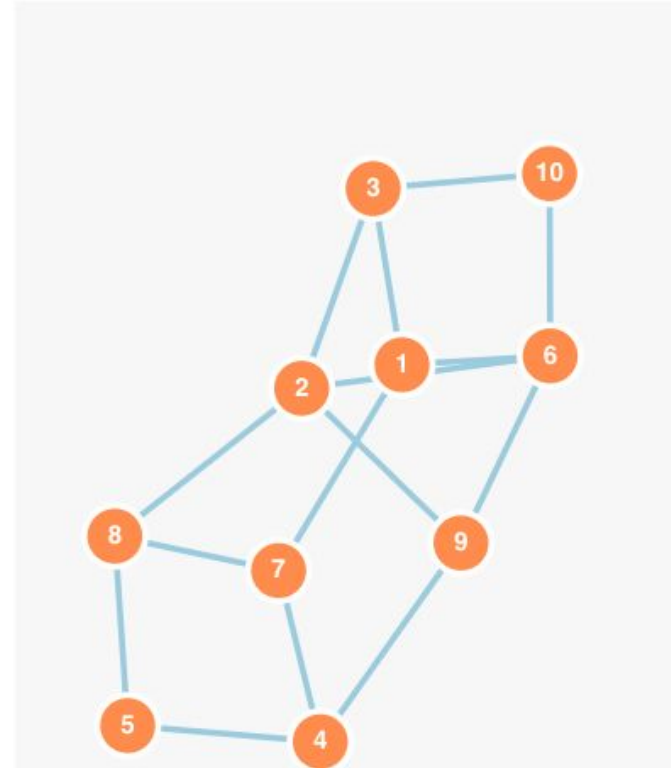
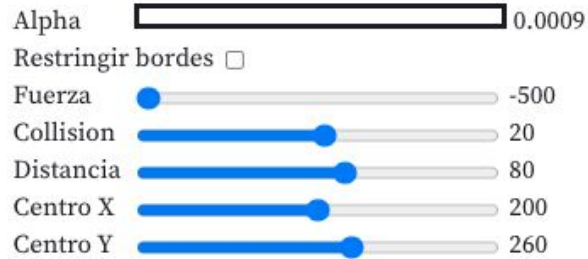
Describen acciones que puede realizar el usuario con los elementos de la visualización (marcas).

## Change

- Cambiar la codificación de los datos.
- Cambiar la disposición de los datos (por ejemplo, ordenar)
- Cambiar el/los canales utilizados (Pasar de color a tamaño).
- Modificar el canal utilizado (pasar de una escala secuencial de 3 colores a 5 colores).



# Manipulate - Change: Ejemplo



# Manipulate: Select

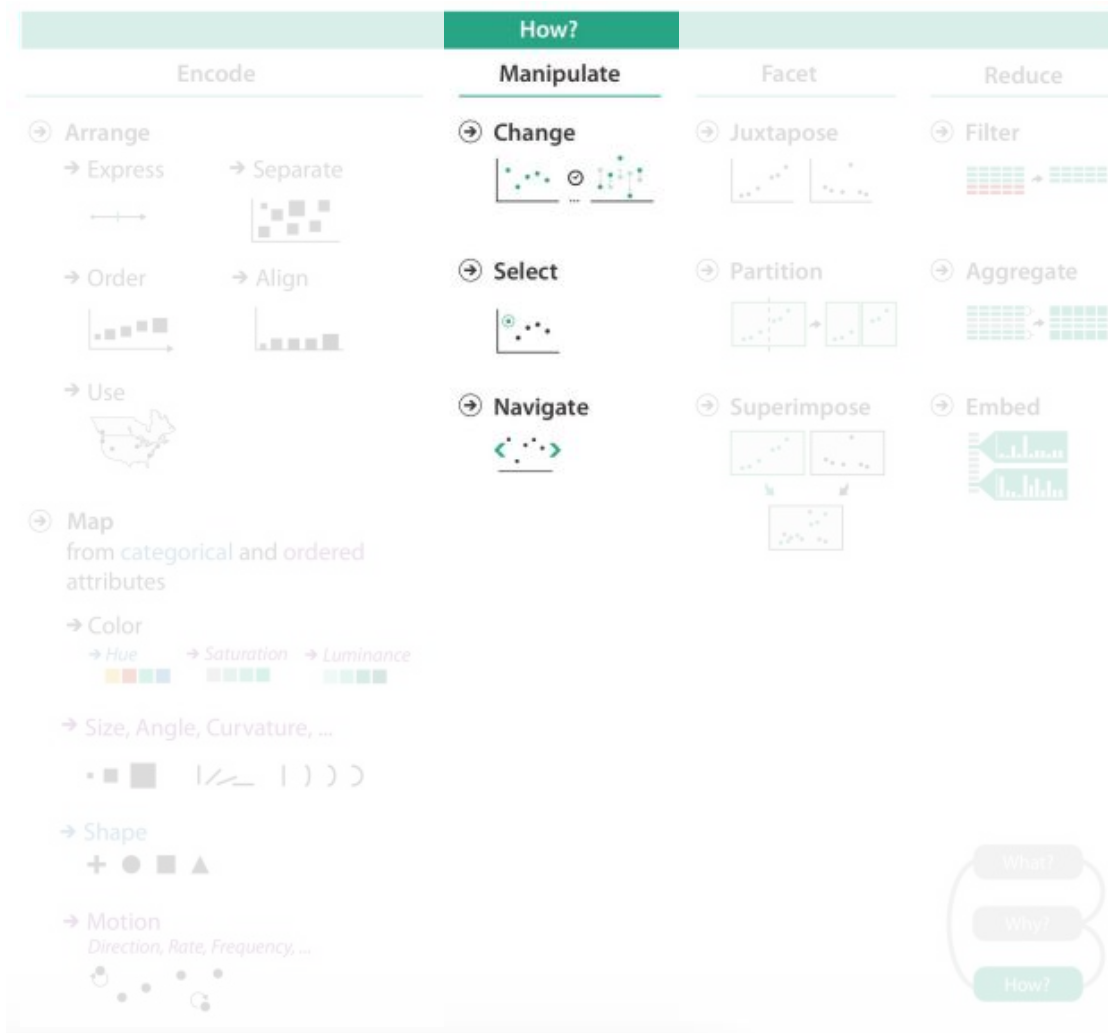
---

# Manipulate

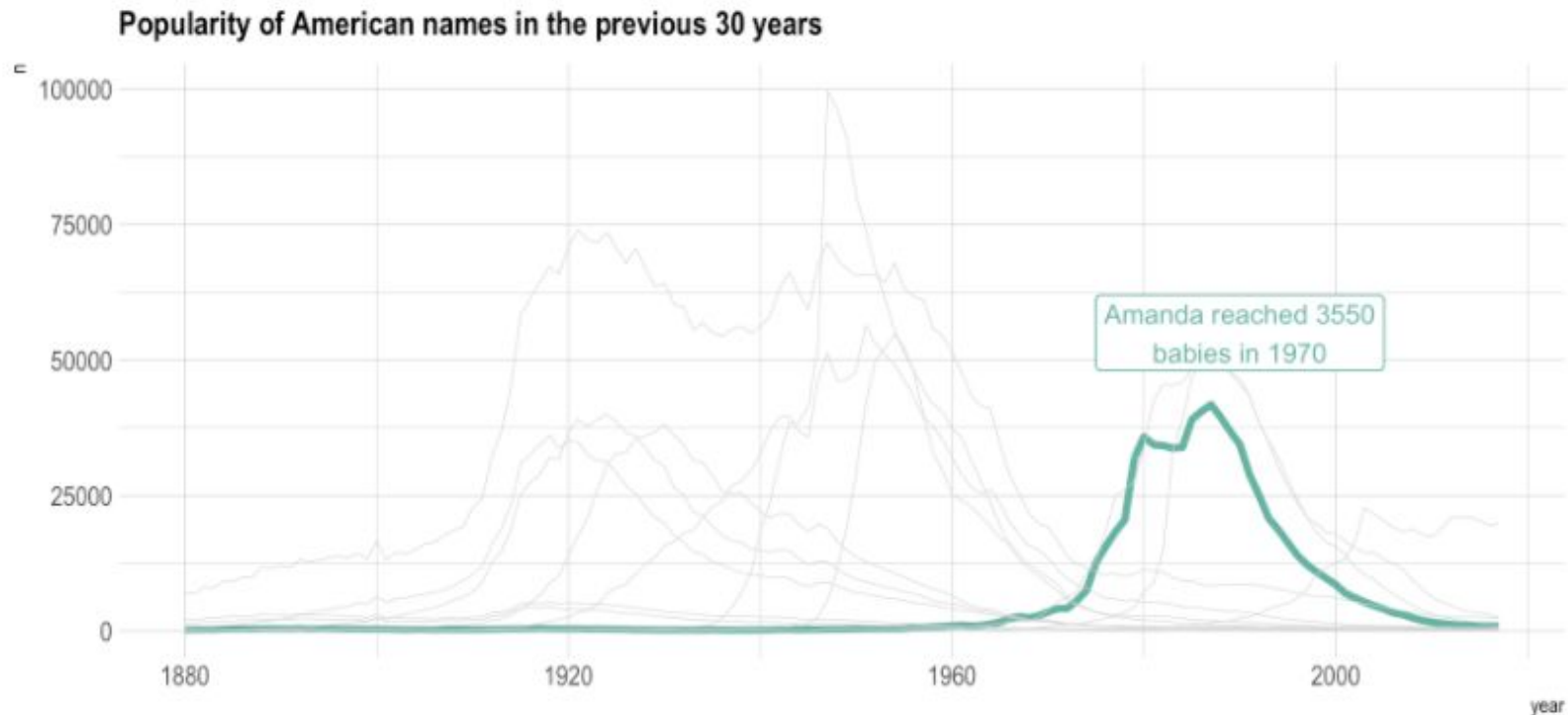
Describen acciones que puede realizar el usuario con los elementos de la visualización (marcas).

## Select

- Seleccionar/enfatizar uno o más elementos.
- Seleccionar los atributos a observar.
- Dejar un registro de cuales datos ya fueron seleccionados alguna vez.



# Manipulate - Select: Ejemplo





# Manipulate: Navigate

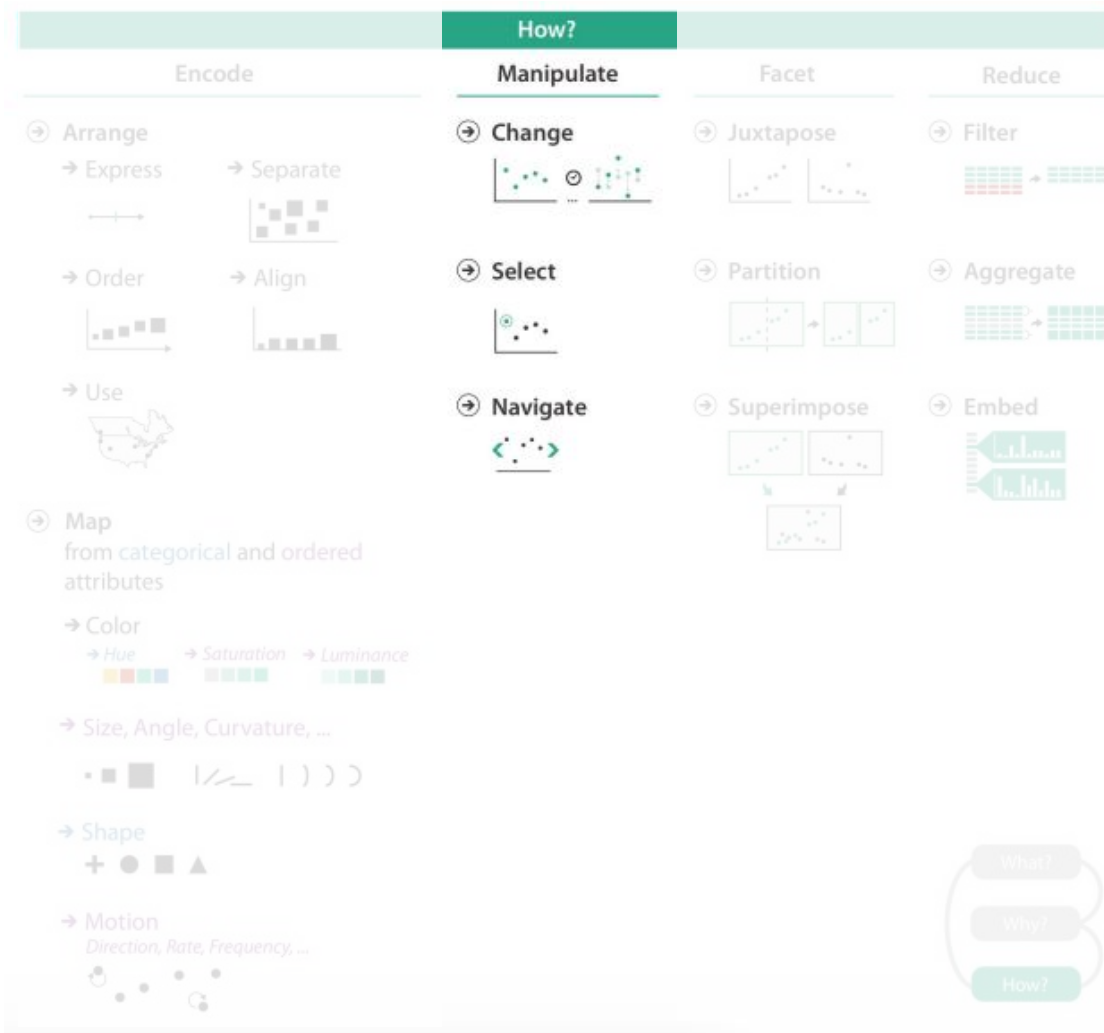
---

# Manipulate

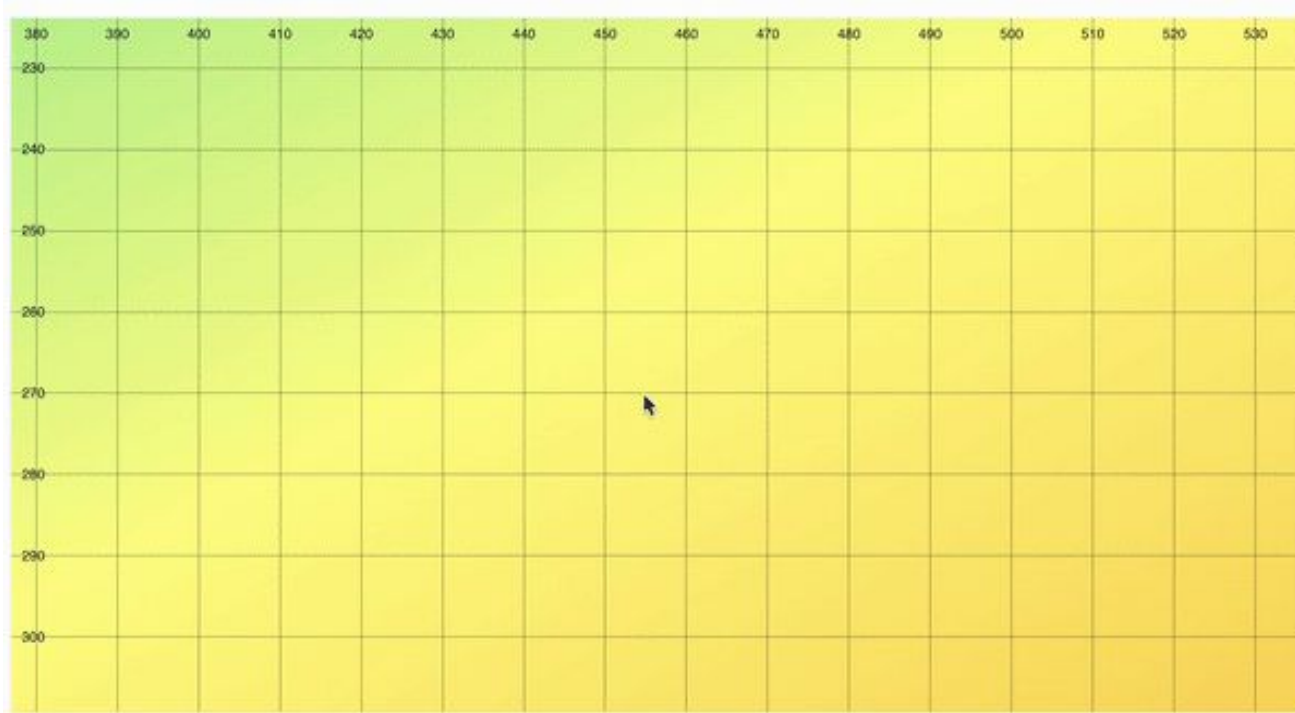
Describen acciones que puede realizar el usuario con los elementos de la visualización (marcas).

## Navigate

- Cambiar el *viewpoint* (punto de vista) con *panning*, *translating* y/o *zooming*.
- *Panning* (cambiar la sección de la visualización que se ve) . Cuando estamos en un contexto de tres dimensiones, se hablará de *translating*.
- *Zooming* (acercarse o alejarse de una zona)



# *Manipulate - Ejemplos*



# Código en Python

Vamos al código  

# Facet

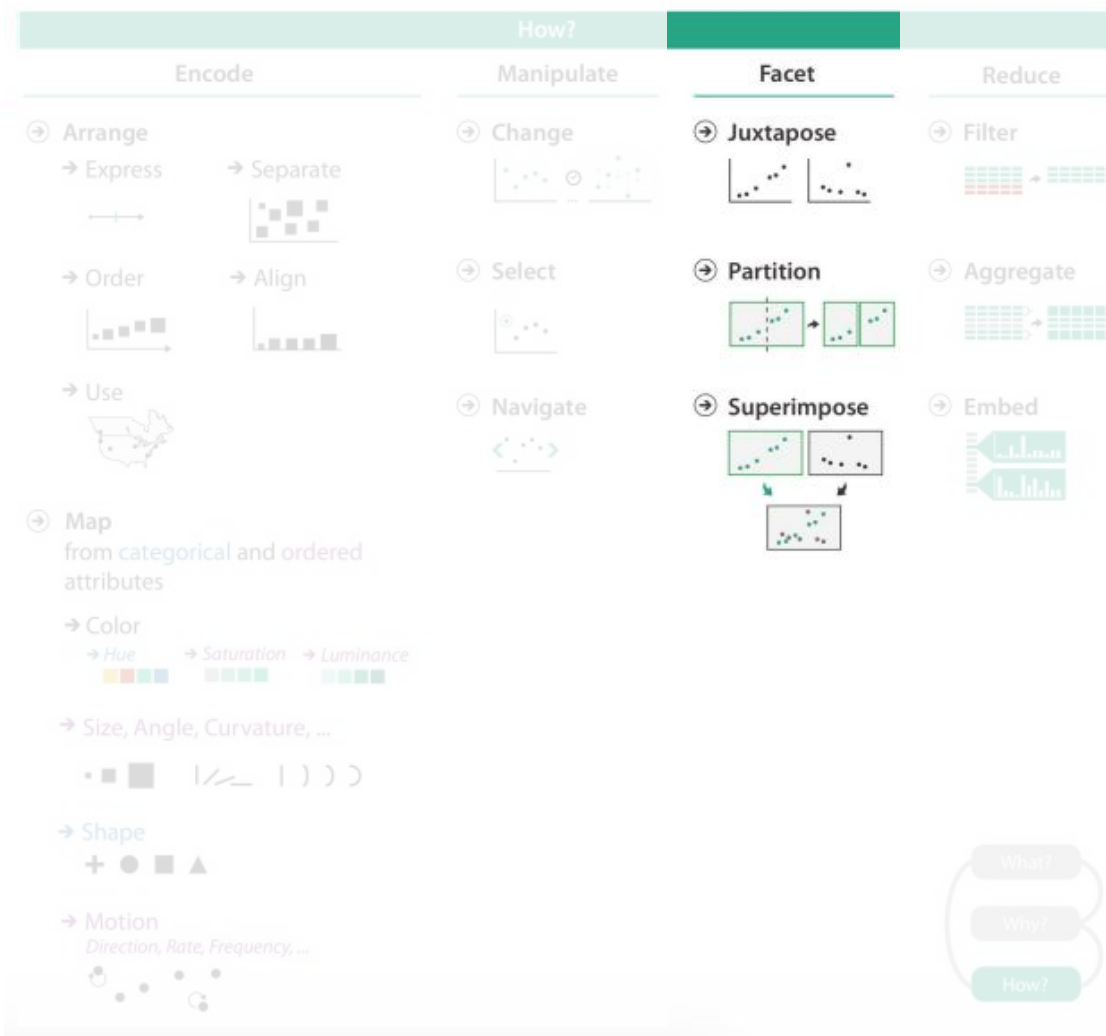
---

# Facet

La idea de facet es mostrar diferentes ángulos de un dataset, dividiendo la visualización en diferentes vistas.

## juxtapose

- Una o más vistas simultáneas. Generalmente coordinadas entre ellas.
- Se debe elegir cómo coordinar las vistas entre ellas, cuántos datos/atributos compartir, qué canales utilizar, etc.



# Facet - Ejemplos

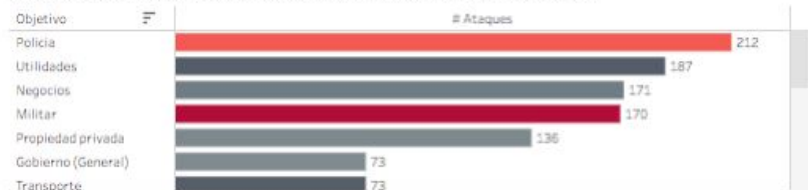
## ¿Cómo afecta el terrorismo en el Mundo?

Región: América del Sur Década: 2010-2016

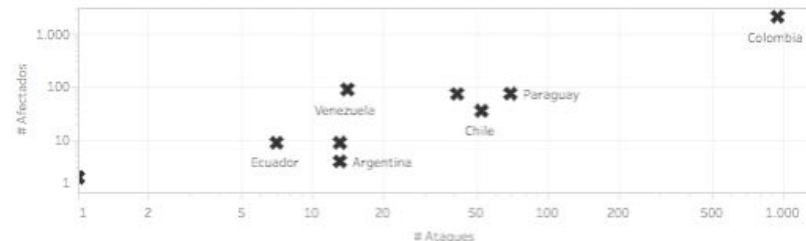
Cantidad de ataques en América del Sur (2010-2016)



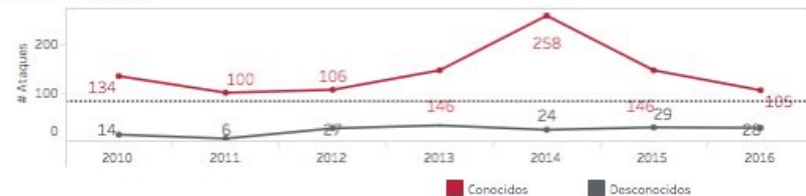
Cantidad de ataques por tipo de objetivo en América del Sur (2010-2016)



Relación de afectados por ataque en América del Sur (2010-2016)



Evolución en el tiempo de la cantidad de ataques, por categoría de grupo terrorista en América del Sur (2010-2016)

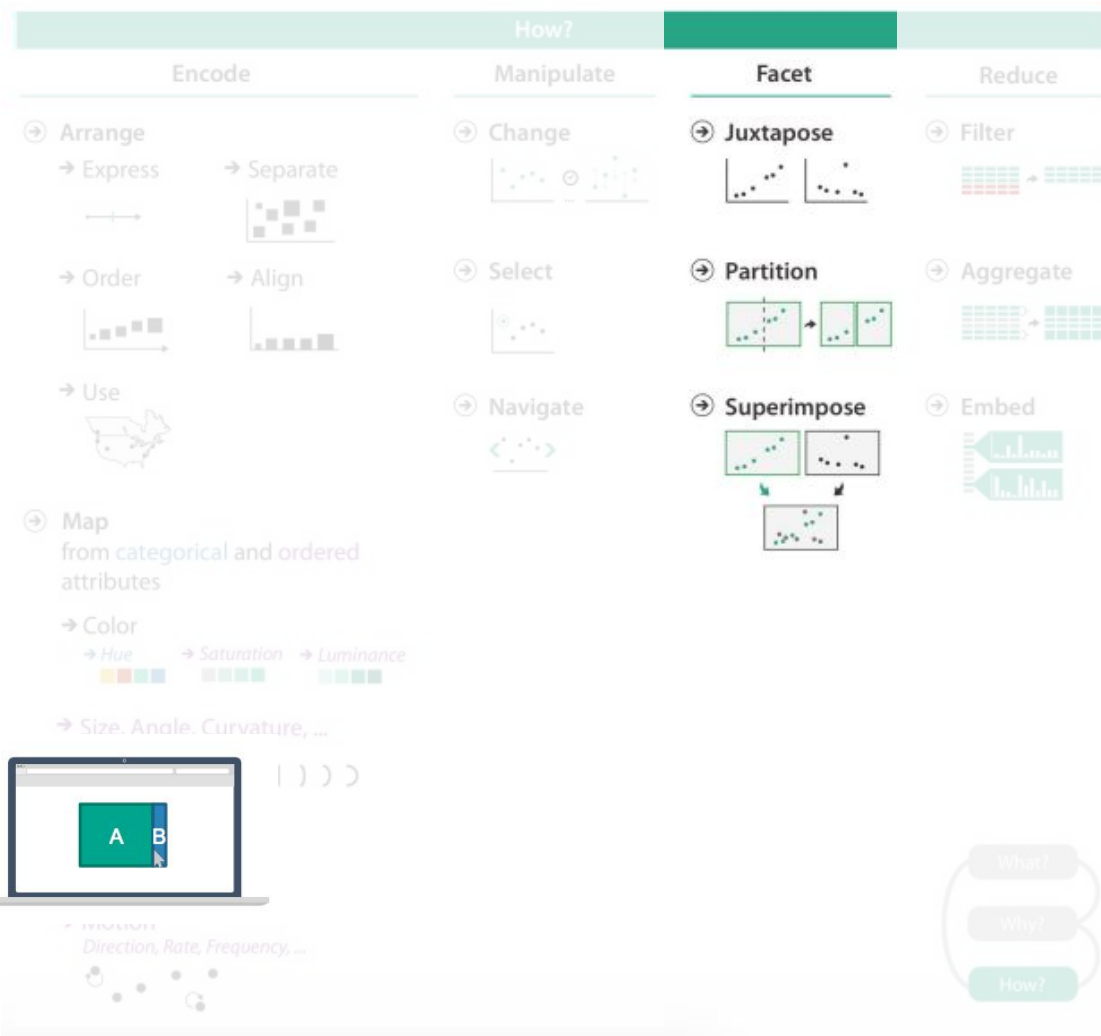


# Facet

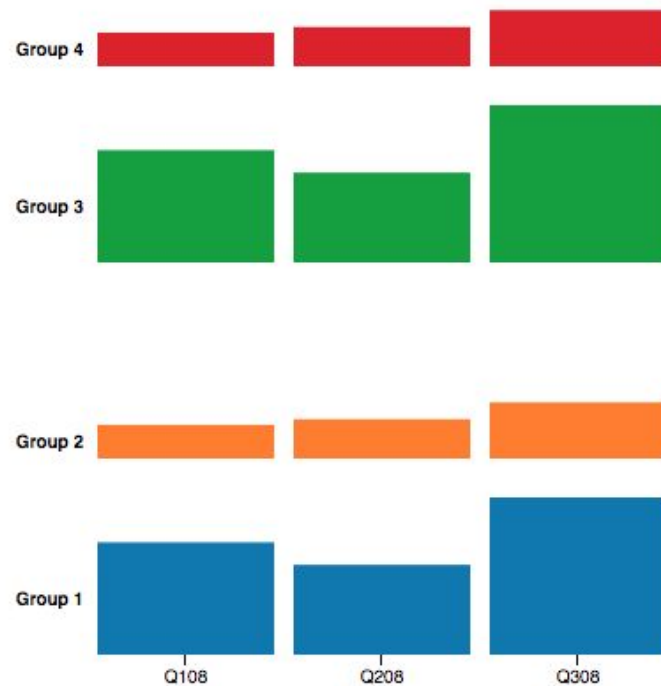
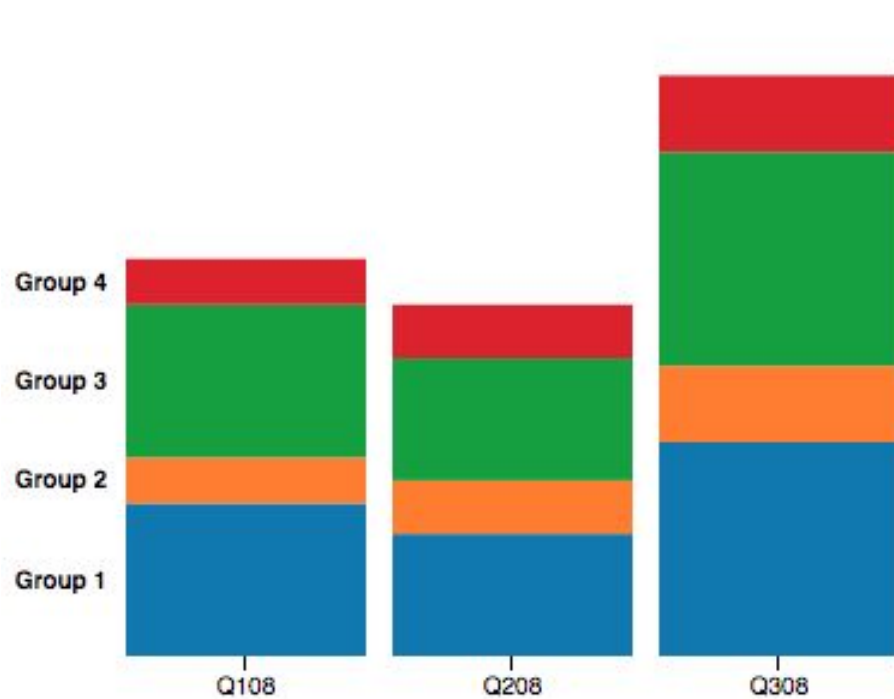
La idea de facet es mostrar diferentes ángulos de un dataset, dividiendo la visualización en diferentes vistas.

## Partition

- Se debe elegir cuántas regiones utilizar, cómo dividir los datos entre ellas, o el orden de los atributos al utilizar.







## *Small multiple*

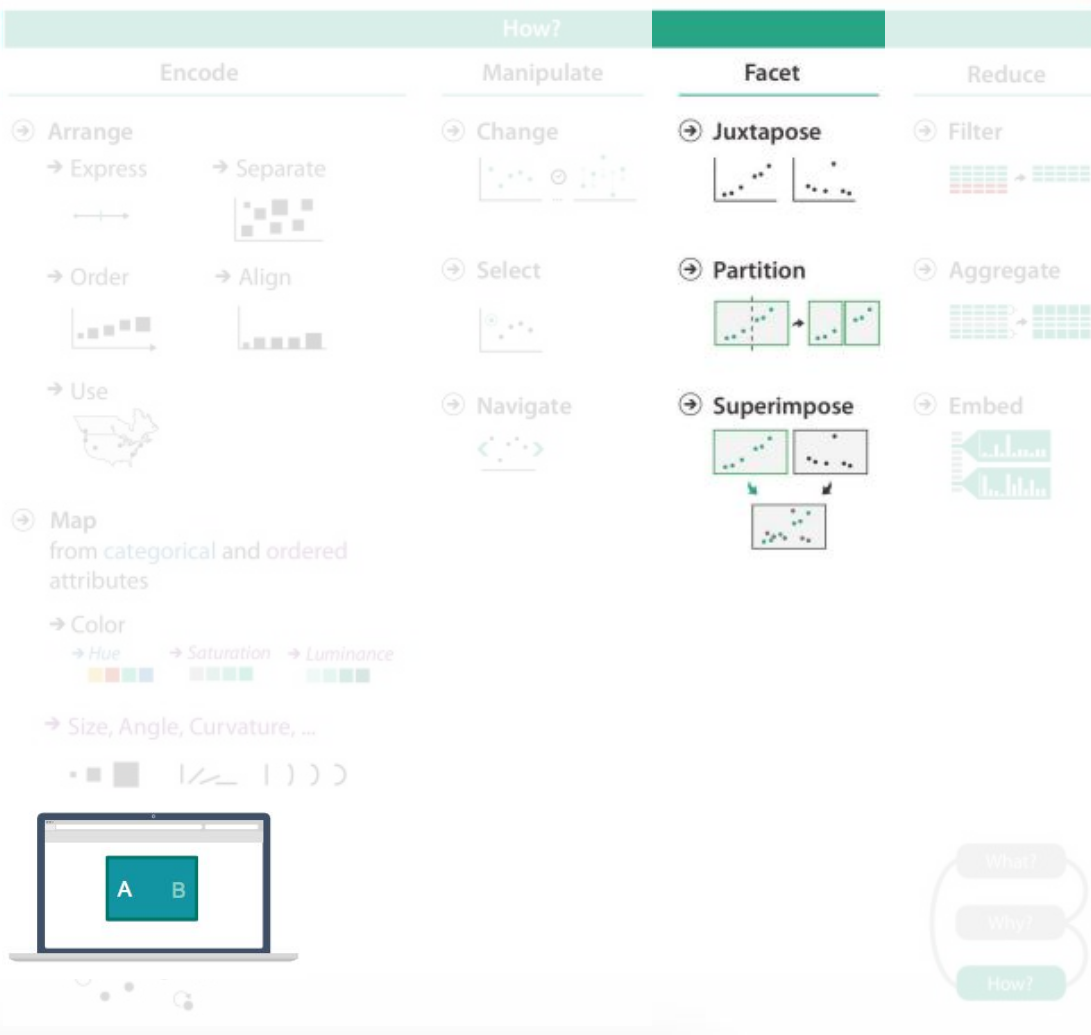


# Facet

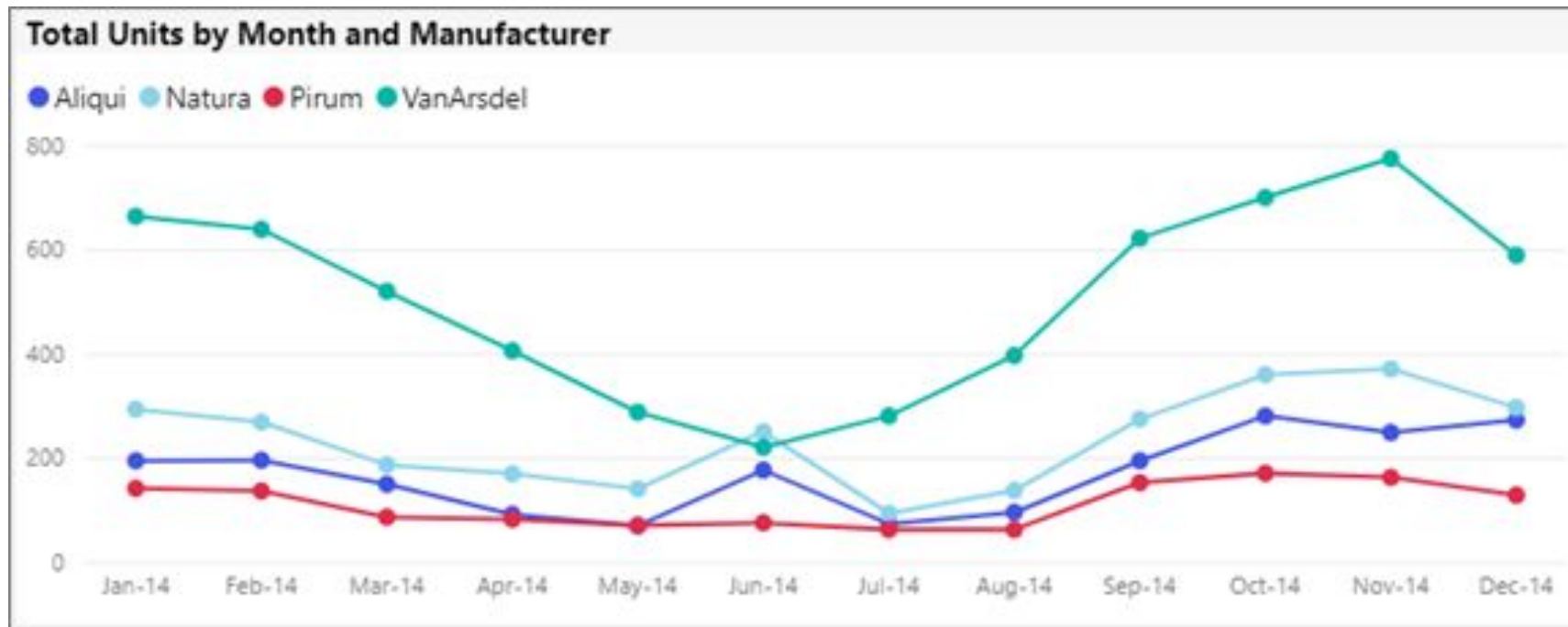
La idea de facet es mostrar diferentes ángulos de un dataset, dividiendo la visualización en diferentes vistas.

## Superimpose

- Se sitúan N visualizaciones una encima de otra.
- Se debe elegir cómo los elementos serán particionados en las distintas capas, cuántas capas usar, etc.



# Gráfico múltiples líneas



# Código en Python

Vamos al código  

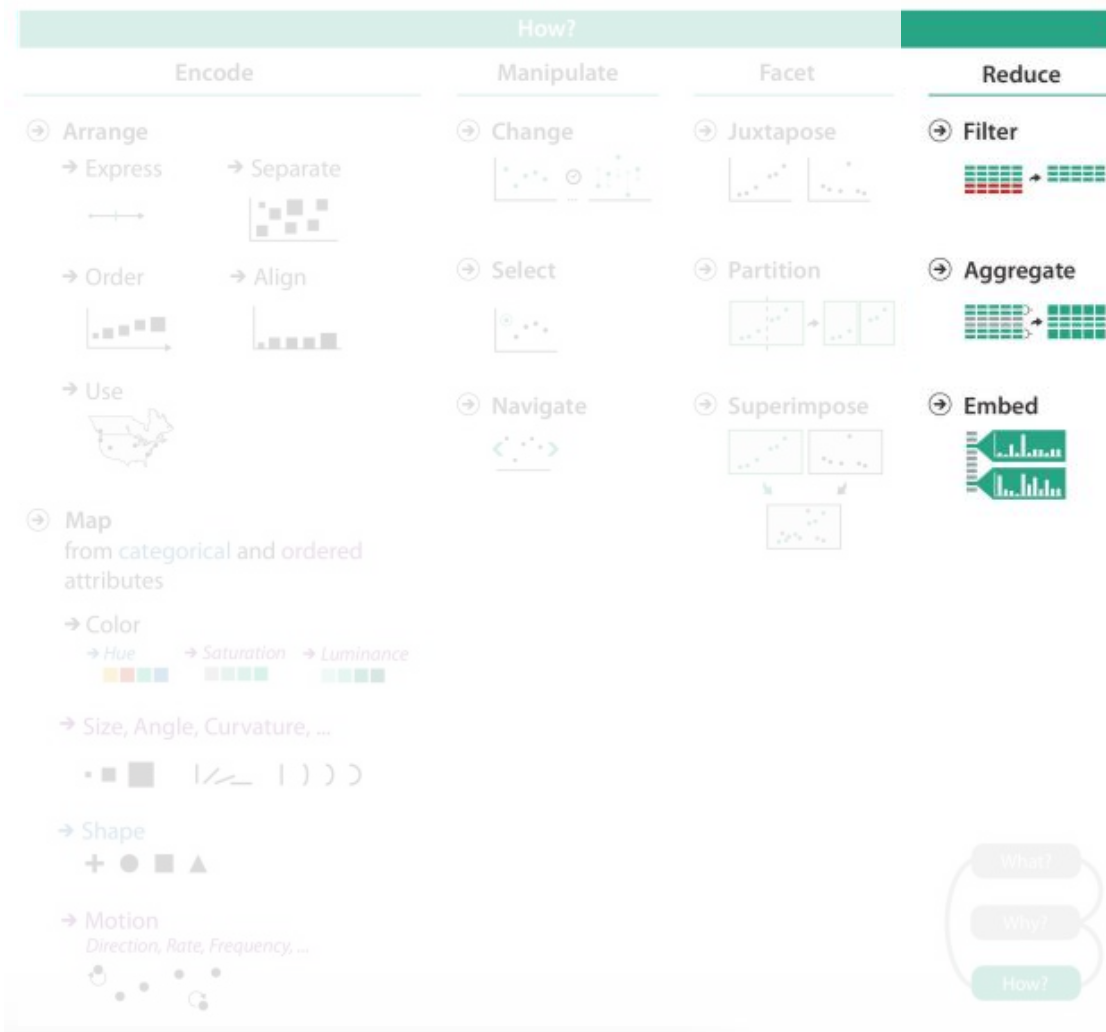
# Reduce

---

# Reduce

Esta familia tiene por objetivo manejar la complejidad del dataset.

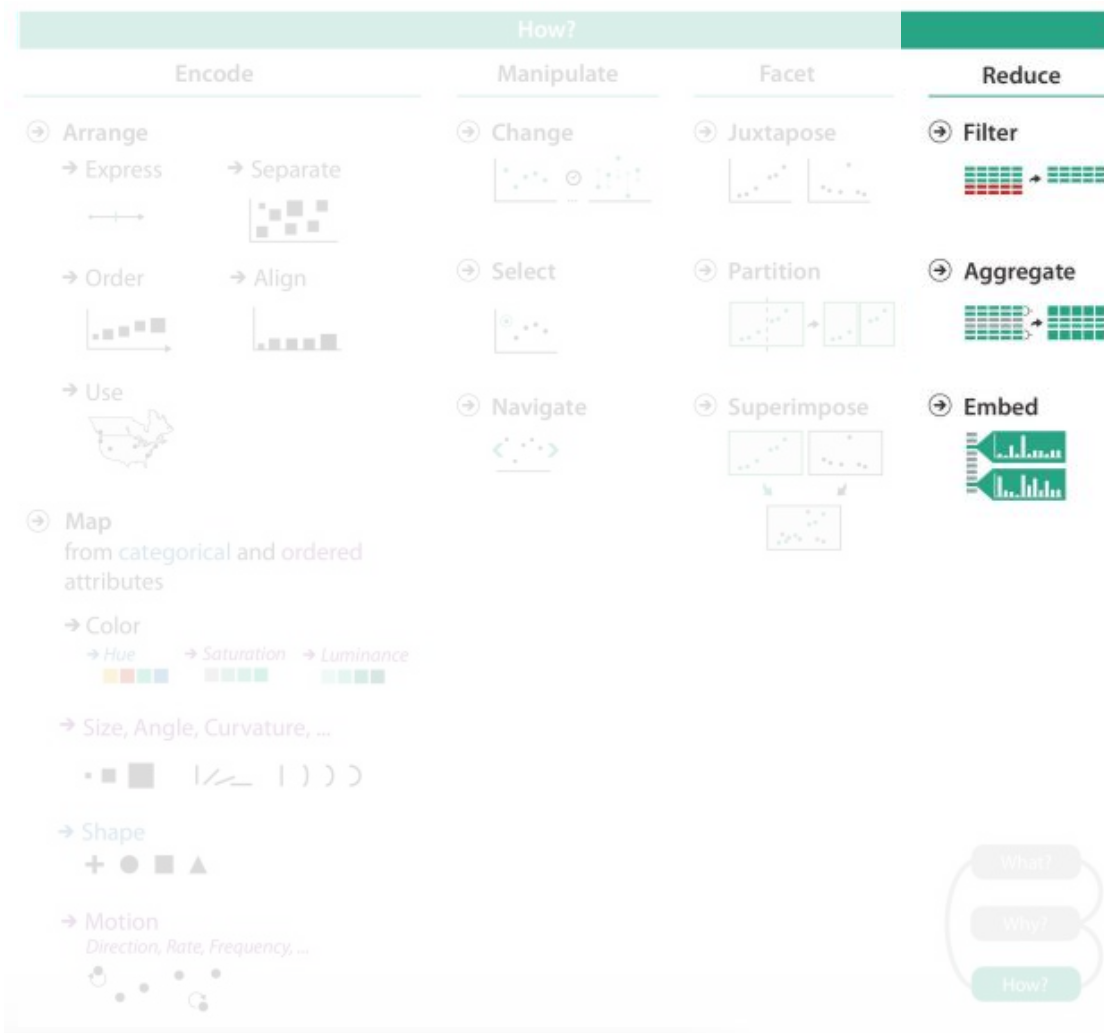
- **Filter** permite eliminar la cantidad de elementos mostrados (e.g. por uno o más rangos de interés)



# Reduce

Esta familia tiene por objetivo manejar la complejidad del dataset.

- **Aggregate** busca que un grupo de elementos sea representado por un nuevo elemento que los represente; de esta forma, se hace un *merge* (e.g. obtener el promedio)

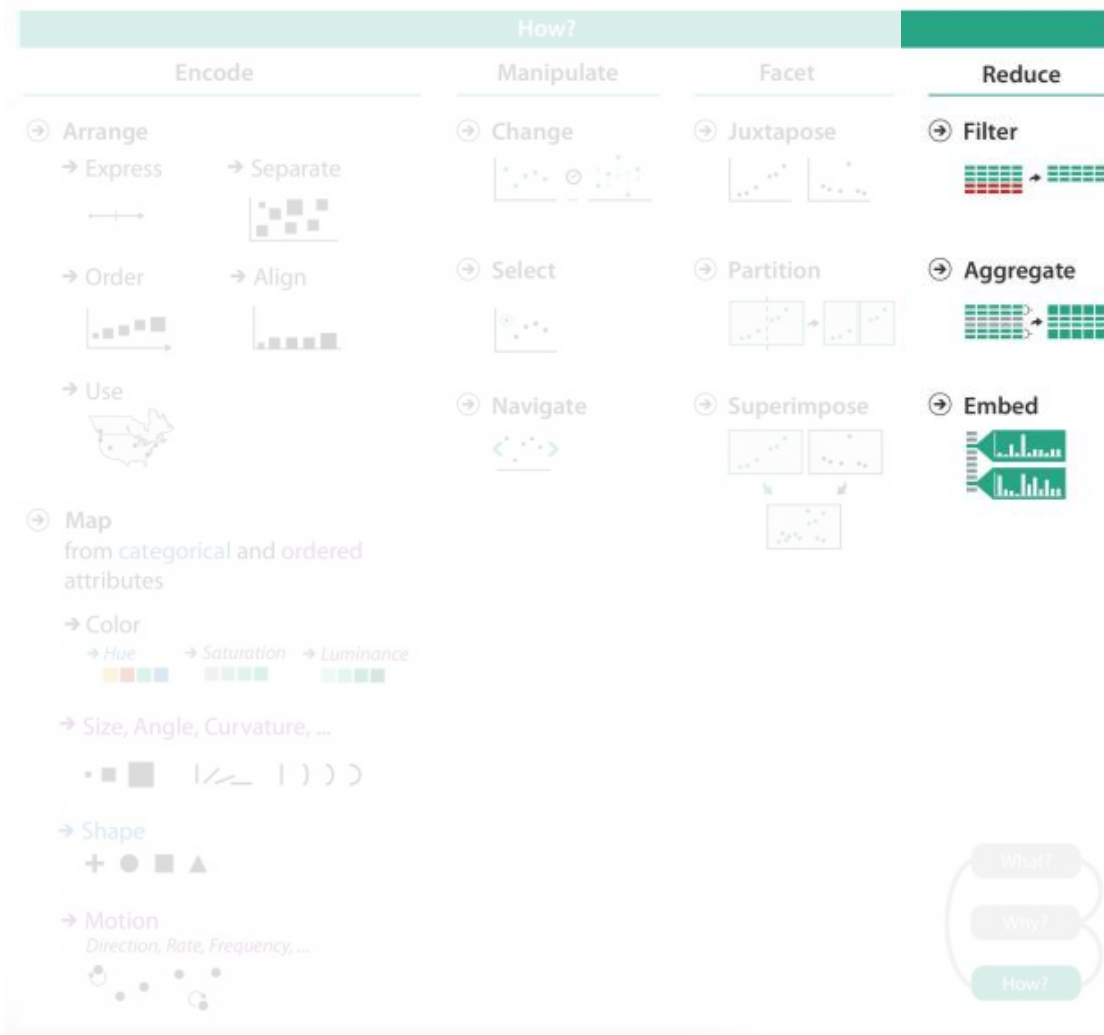




# Reduce

Esta familia tiene por objetivo manejar la complejidad del dataset.

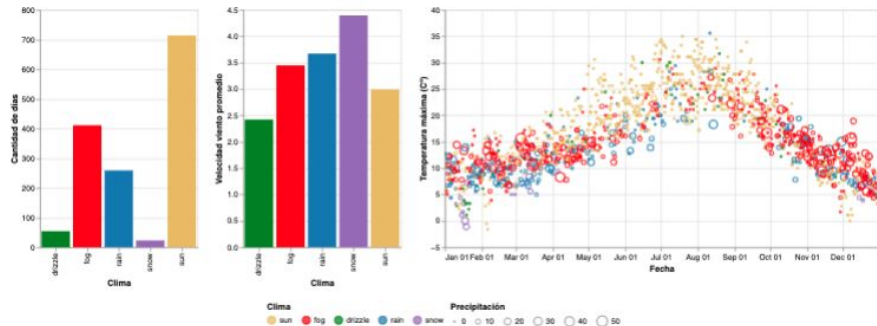
- **Embeber** permite reducir la cantidad de elementos mediante una sofisticada combinación de filtrado y agregación. (e.g. lente especial o *tooltip*)



# Reduce - Ejemplos

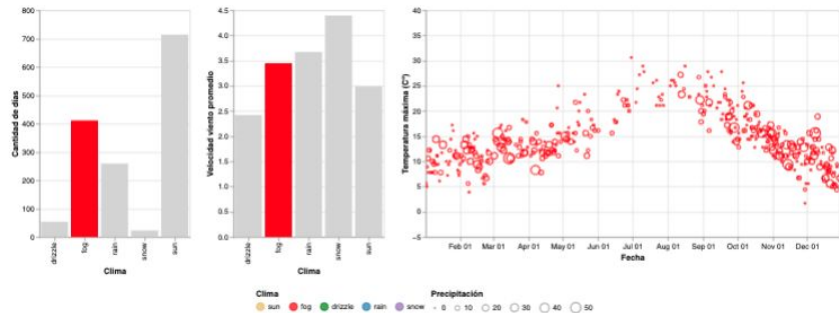
## Tiempo en Seattle: 2012-2015

Puedes hacer *zoom* en el gráfico del burbuja. Doble *click* para restaurar el *zoom*. Además, con *shift + click* puedes seleccionar múltiples barras en los gráficos de barras.

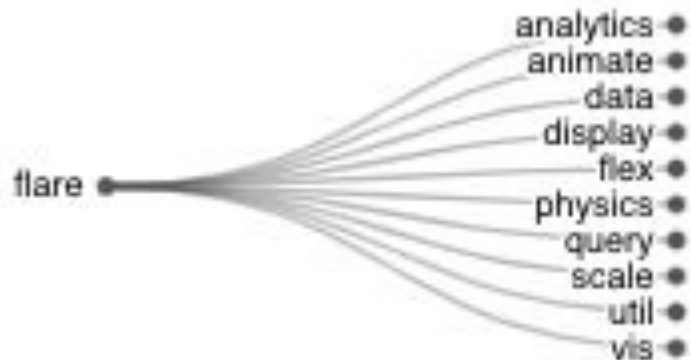
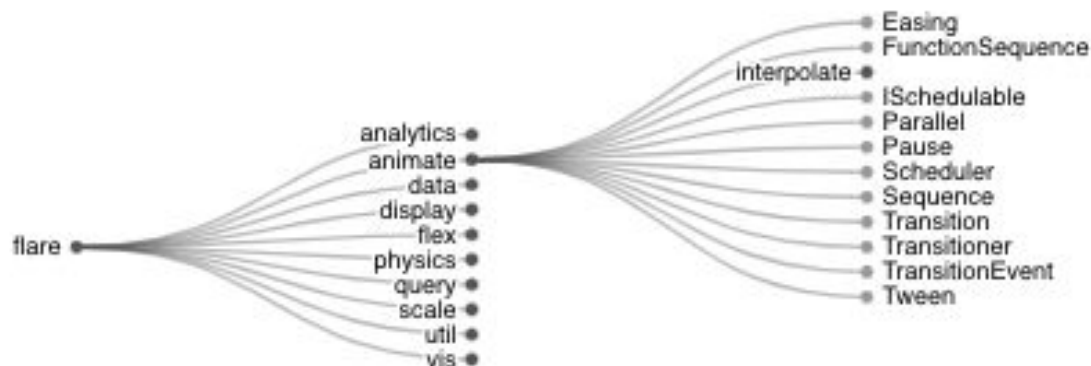


## Tiempo en Seattle: 2012-2015

Puedes hacer *zoom* en el gráfico del burbuja. Doble *click* para restaurar el *zoom*. Además, con *shift + click* puedes seleccionar múltiples barras en los gráficos de barras.

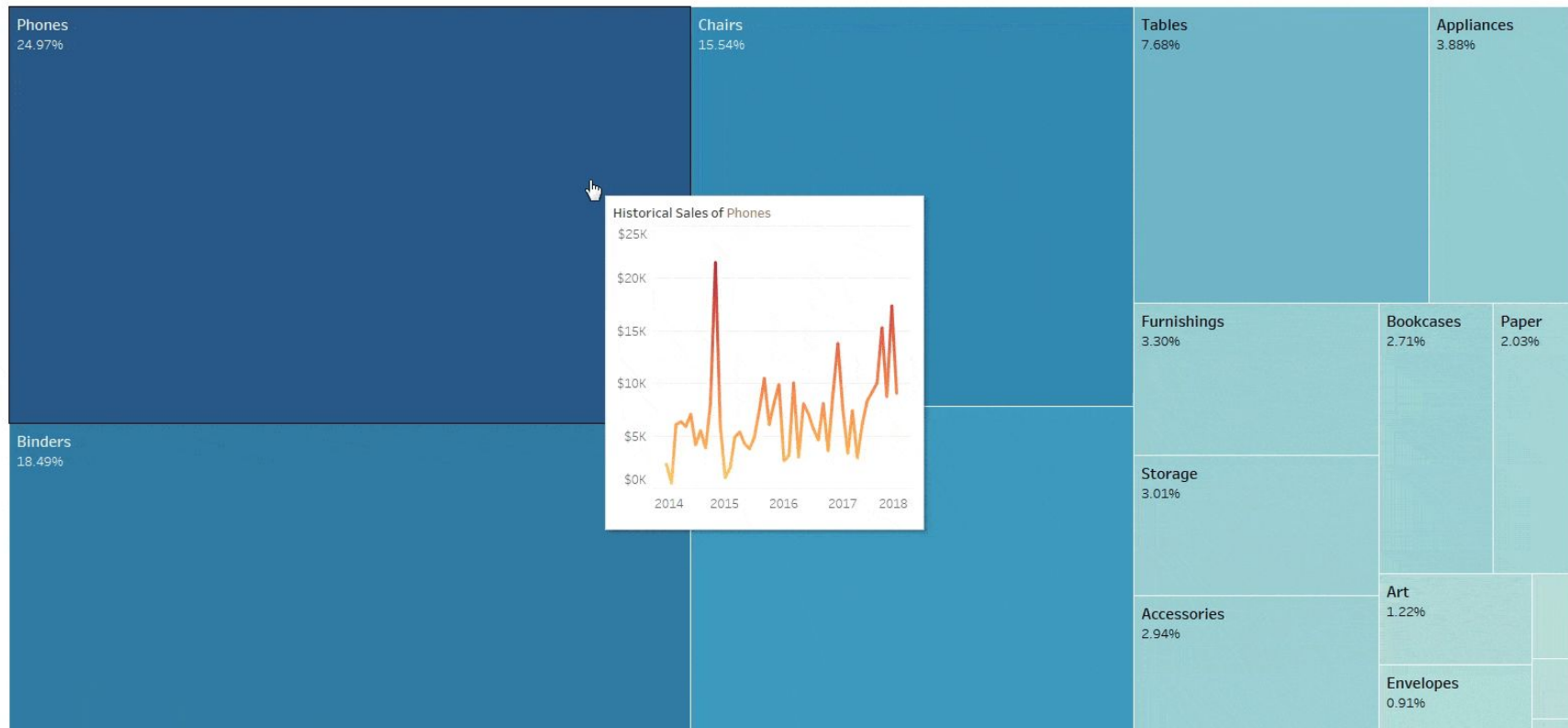


# Reduce - Ejemplos

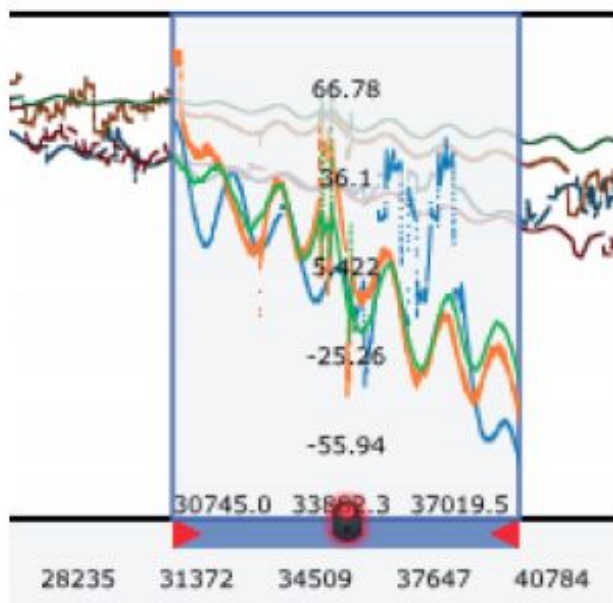


# Reduce - Ejemplos

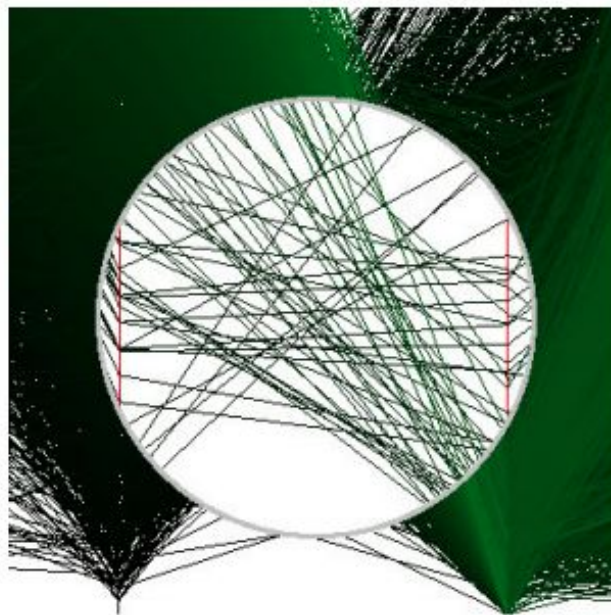
Latest Sales (Dec 2017)



# Reduce - Ejemplos



(a) Alteration



(b) Suppression

[ChronoLenses and Sampling Lens in Tominski et al., 2014]

# Código en Python

Vamos al código  

# How

## ¿Cómo elegimos entre las opciones que tenemos disponibles?

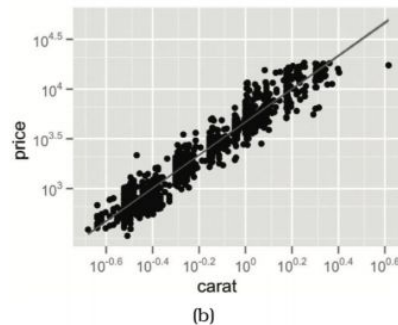
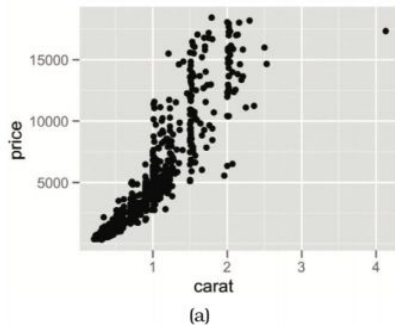
Debemos considerar al menos:

- Percepción
- Memoria
- Tarea a resolver
- Usuario objetivo
- Canales disponibles
- Marcas disponibles
- Interacciones entre marcas y canales
- Eficiencia de canales
- Algunas reglas basadas en la experiencia (las veremos la próxima clase)

**¿Cómo Tamara Munzner utiliza su framework para el análisis?**

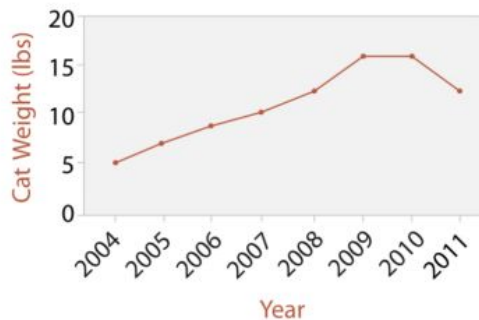


# Gráfico de dispersión (*scatterplot*)



Idiom	Scatterplots
What: Data	Table: two quantitative value attributes.
How: Encode	Express values with horizontal and vertical spatial position and point marks.
Why: Task	Find trends, outliers, distribution, correlation; locate clusters.
Scale	Items: hundreds.

# Gráfico de línea (*line chart*)



(b)

Idiom	Line Charts
What: Data	Table: one quantitative value attribute, one ordered key attribute.
How: Encode	Dot chart with connection marks between dots.
Why	Show trend.
Scale	Key attribute: hundreds of levels.

# Control

## Presentación

---



---

# Visualización de Información y Analítica Visual

Daniela Flores ([diflores@uc.cl](mailto:diflores@uc.cl))  
Hernán Valdivieso ([hvaldivieso@ing.puc.cl](mailto:hvaldivieso@ing.puc.cl))

---