Visualización de datos

Outline

- Buenos gráficos el "lie factor"
- Representar datos en 1,2, y 3-D
- Representar datos en 4+ dimensiones
 - Parallel coordinates
 - Scatterplots
 - Stick figures

Rol de la visualización

- Soporte de la exploración interactiva
- Ayuda a la presentación de resultados

Contra: Puede llevar a confusiones, ser engañosas

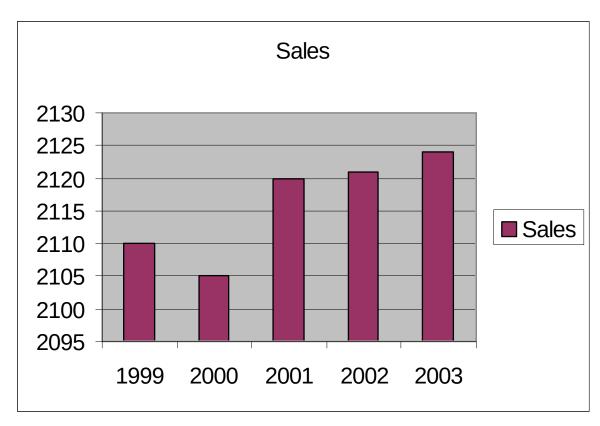
Rol de la visualización

- Soporte de la exploración interactiva
- Ayuda a la presentación de resultados <</p>



Malas figuras: Spreadsheet

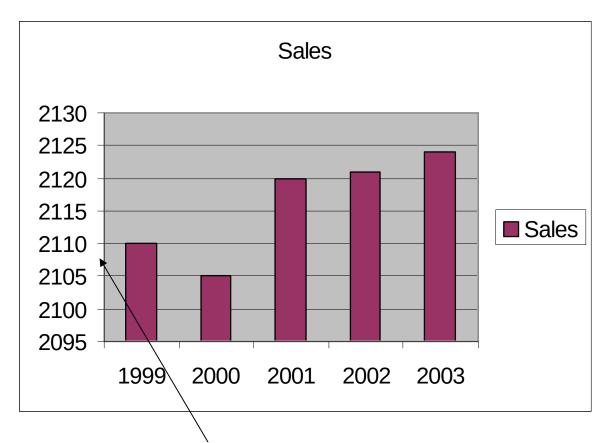
Year	Sales
1999	2,110
2000	2,105
2001	2,120
2002	2,121
2003	2,124



¿Qué está mal en esta figura?

Malas figuras: Spreadsheet con eje vertical engañoso

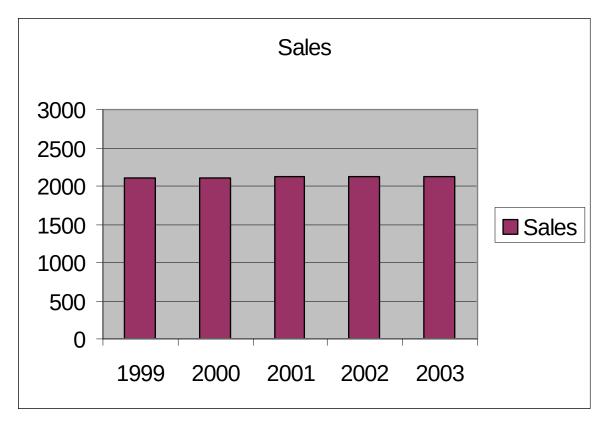
Year	Sales
1999	2,110
2000	2,105
2001	2,120
2002	2,121
2003	2,124



La escala del eje Y da la impresión **INCORRECTA** de un gran efecto

Una mejor figura

Year	Sales
1999	2,110
2000	2,105
2001	2,120
2002	2,121
2003	2,124



La escala de 0 a 2000 da la correcta impresión de mínimo efecto

Lie Factor

Lie Factor=
$$\frac{\text{size of effect shown in graphic}}{\text{size of effect in data}}$$
=

(E.R. Tufte, "The Visual Display of Quantitative Information", 2nd edition)

Lie Factor

Lie Factor=
$$\frac{\text{size of effect shown in graphic}}{\text{size of effect in data}} =$$

$$=\frac{\frac{(29-11)}{11}}{\frac{(2124-2105)}{2105}} = \frac{1.636}{0.009} = 181.2$$

(E.R. Tufte, "The Visual Display of Quantitative Information", 2nd edition)

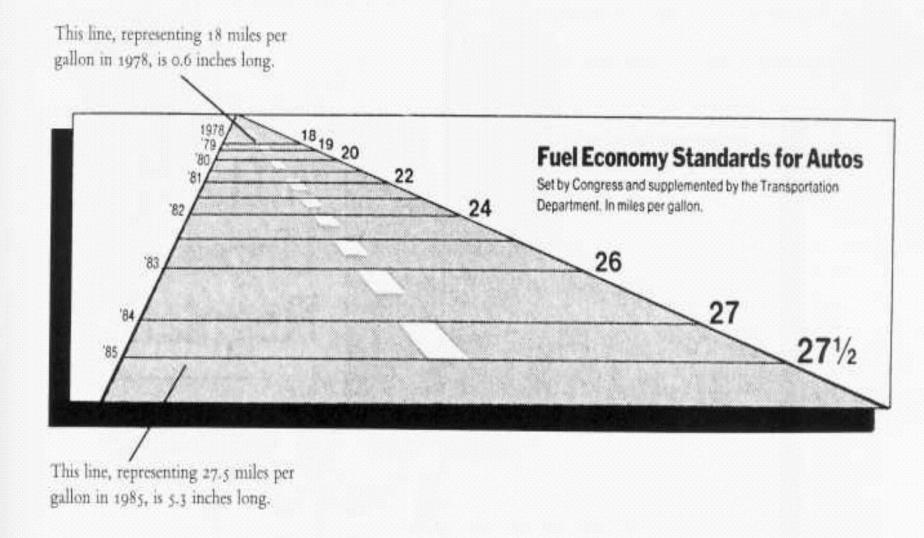
Lie Factor

Lie Factor=
$$\frac{\text{size of effect shown in graphic}}{\text{size of effect in data}} =$$

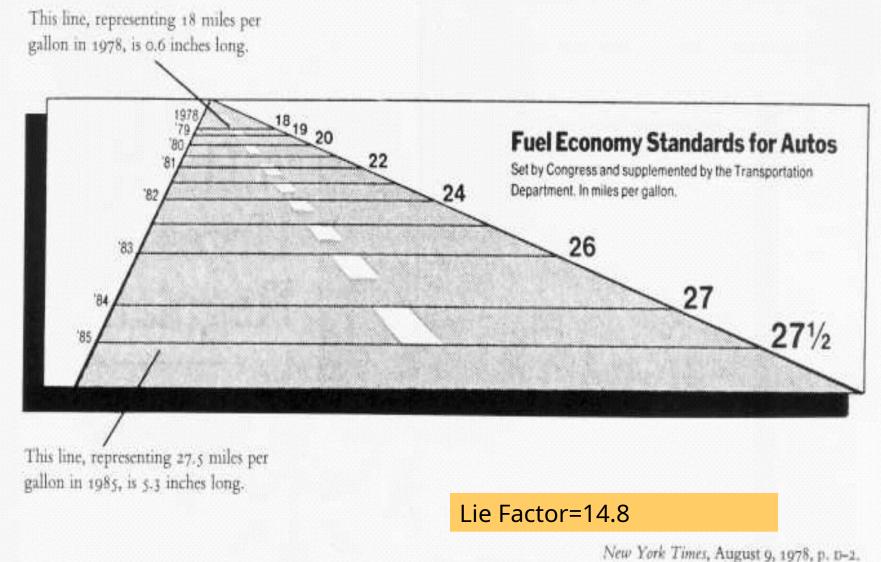
$$=\frac{\frac{(29-11)}{11}}{\frac{(2124-2105)}{2105}} = \frac{1.636}{0.009} = 181.2$$

Requerido por Tufte: 0.95<Lie Factor<1.05

(E.R. Tufte, "The Visual Display of Quantitative Information", 2nd edition)

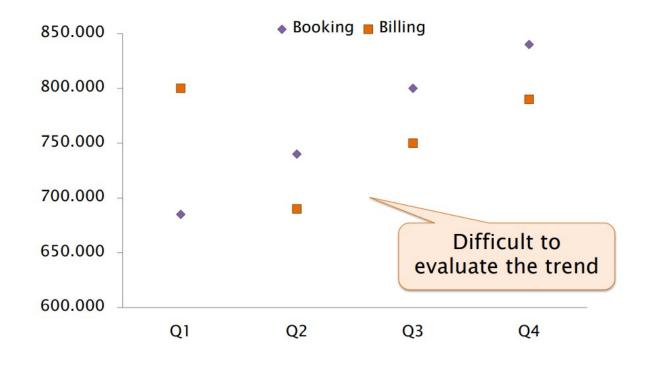


New York Times, August 9, 1978, p. D-2.



- Reglas culturales: Izquierda a derecha, arriba hacia abajo
- Enfatizar el efecto, ayudas visuales

- Reglas culturales: Izquierda a derecha, arriba hacia abajo
- Enfatizar el efecto, ayudas visuales



- Reglas culturales: Izquierda a derecha, arriba hacia abajo
- Enfatizar el efecto, ayudas visuales

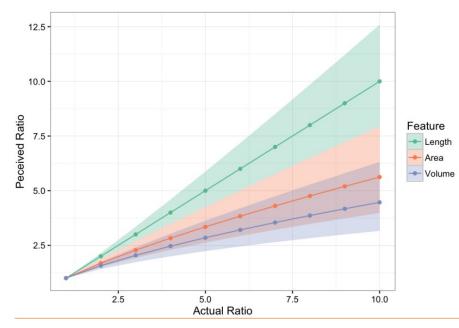


- Reglas culturales: Izquierda a derecha, arriba hacia abajo
- Enfatizar el efecto, ayudas visuales
- Facilitar la percepción de las diferencias

- Reglas culturales: Izquierda a derecha, arriba hacia abajo
- Enfatizar el efecto, ayudas visuales
- Facilitar la percepción de las diferencias



- Reglas culturales: Izquierda a derecha, arriba hacia abajo
- Enfatizar el efecto, ayudas visuales
- Facilitar la percepción de las diferencias



Pensar el mensaje

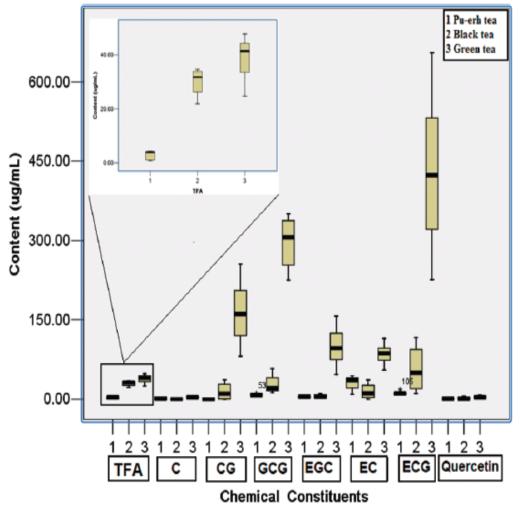


Figure 3. The contents of TFA, C, CG, GCG, EGC, EC, ECG, and quercetin in pu-erh teas, black teas, and green teas.

Tufte: Principios de las buenas visualizaciones

- Darle al observador
 - el mayor número de ideas
 - en el menor tiempo
 - con la menor cantidad de tinta y espacio.

Decir la verdad sobre los datos!

Rol de la visualización

Soporte de la exploración interactiva



Ayuda a la presentación de resultados

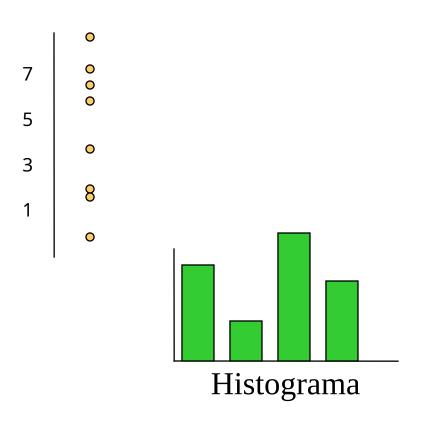
Contra: Puede llevar a confusiones, ser engañosas

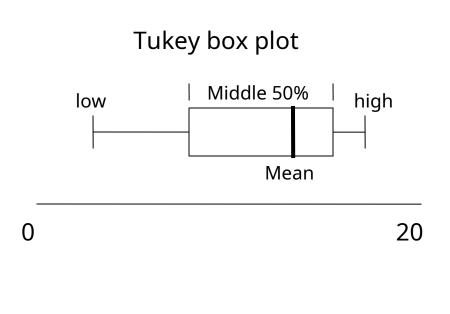
Métodos de Visualización

- Visualización en 1-D, 2-D y 3-D
 - Métodos simples y conocidos
- Visualización en más dimensiones
 - Parallel Coordinates
 - Símbolos
 - Otras ideas

Datos 1-D (Univariados)

Representaciones



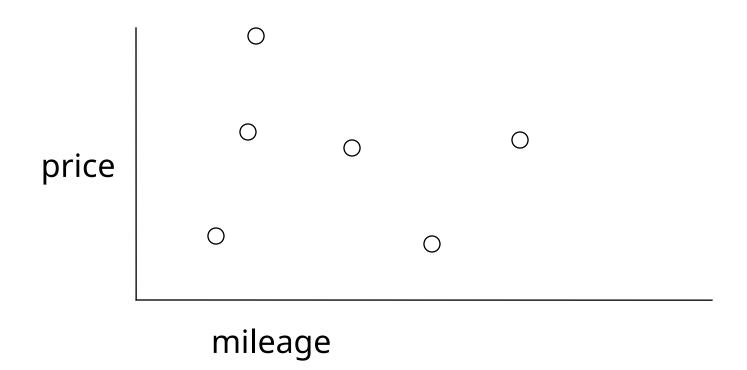


R: ejemplos

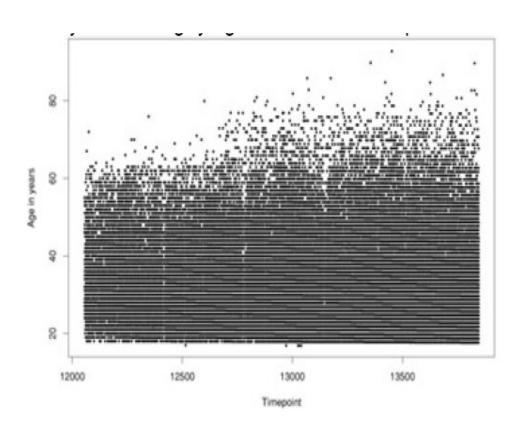
```
x < -c(10, runif(99))
plot(x)
plot(x,rep(0,100))
hist(x)
# se ve el outlier, pero en muchos datos se puede perder
x < -c(10, rnorm(9999))
hist(x)
# con boxplot se ve el outlier siempre, pero se pierde información de la
  distribución
boxplot(x)
boxplot(x,range=2)
```

Datos 2-D (Bivariados)

Scatter plot, ...



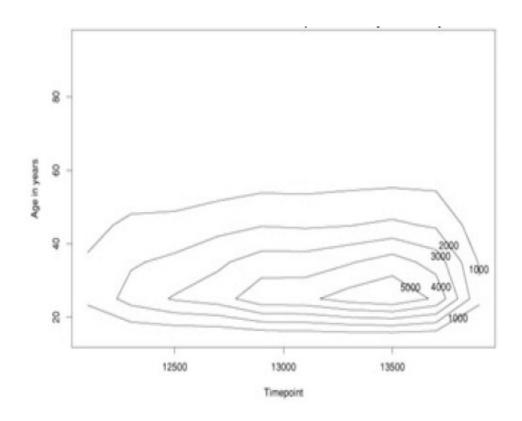
2-D: Saturación



A veces se necesitan otros métodos

2-D: Contornos

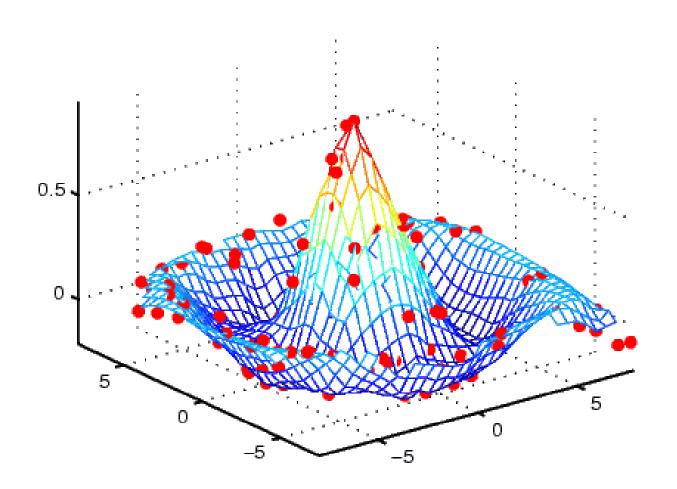
Apropriados para plots con alta densidad



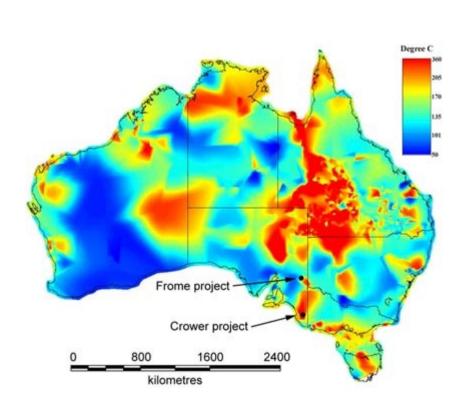
R: ejemplos

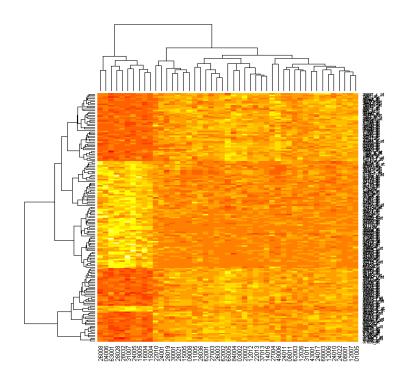
```
#dos dimensiones
x<-runif(100)*2*pi
y < -jitter(sin(x), amo = 0.1)
y[c(1,100)] < -y[c(1,100)] * (-1)
hist(x)
hist(y)
boxplot(y)
plot(x,y)
```

Datos 3-D (proyecciones)



Datos 3-D (heat-map)





R: ejemplos

```
y < -x < -1:100*3.14/100
z < -\sin(x)\% *\%t(\sin(y))
image(x,y,z) #heatmap
library(graphics)
contour(x,y,z)
filled.contour(x,y,z)
persp(x,y,z)
```

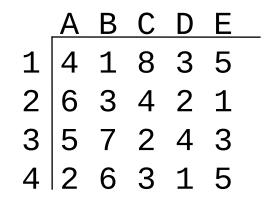
Visualización en más dimensiones

- Scatterplots
- Parallel Coordinates
- Chernoff faces

• • •

Vistas múltiples

Mostrar cada variable por separado



2 ABCDE

Problema: no muestra correlaciones

Scatterplot

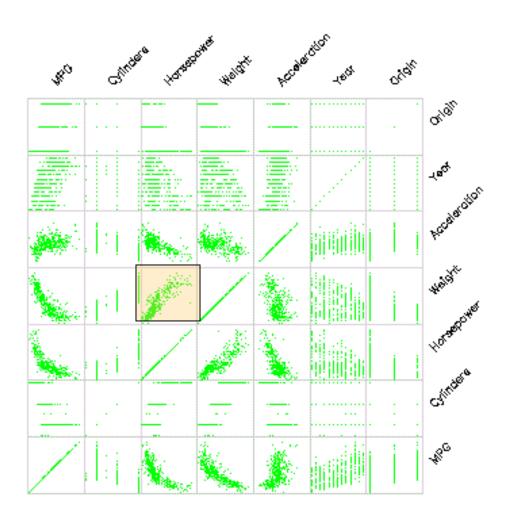
Muestra cada par de variables en un plot individual 2-D Ejemplo: car data

Ventaja:

Se ven facilmente las correlaciones

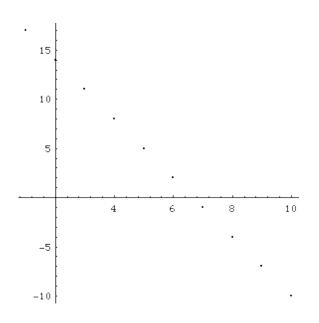
Problema:

No se ven los efectos multivariados

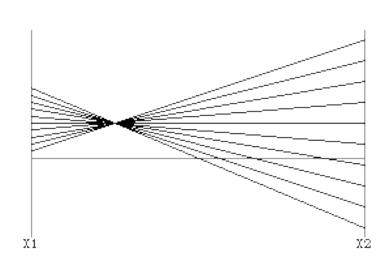


Parallel Coordinates

- •Pone cada variable en un valor distinto (fijo) del eje horizontal.
- •Los valores de ponen en la vertical, y se unen con líneas



Un dataset en coordenadas Cartesianas



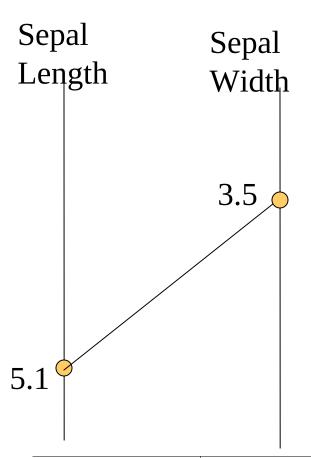
El mismo dataset en parallel coordinates

Parallel Coordinates: ejemplo

Sepal Length

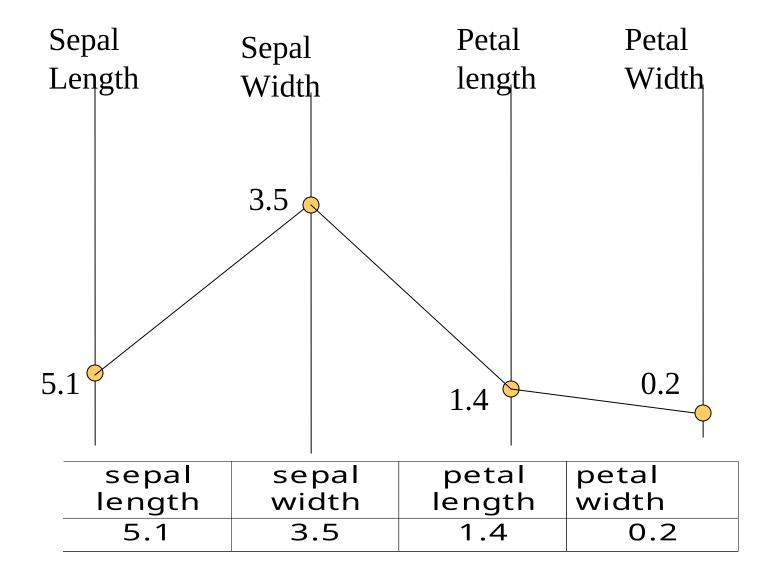
sepal	sepal	petal	petal
length	width	length	width
5.1	3.5	1.4	0.2

Parallel Coordinates: 2 D

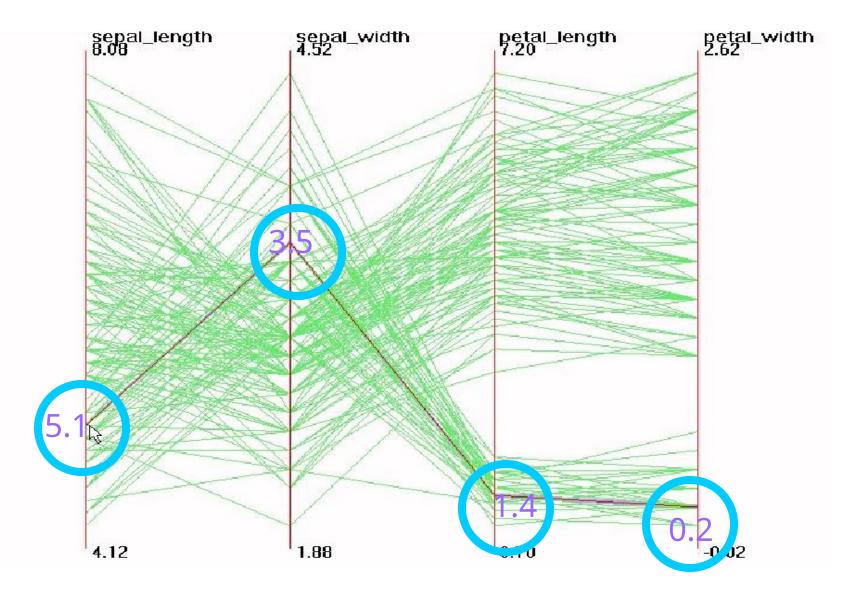


sepal	sepal	petal	petal
length	width	length	width
5.1	3.5	1.4	0.2

Parallel Coordinates: 4 D



Parallel Coordinates: Iris



Parallel coordinates: resumen

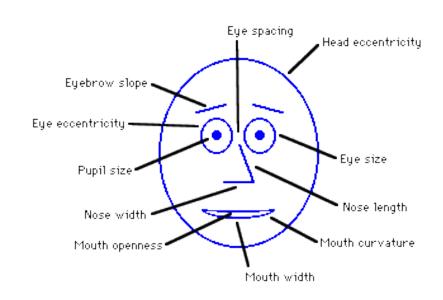
- Cada punto es una línea
- Puntos similares, líneas similares
- Las líneas que cruzan muestran atributos negativamente correlacionados

- Problemas:
 - el orden de los ejes es importante
 - Límite de ~20 dimensiones

Chernoff Faces

Codifica las diferentes variables en características de la cara humana

Aprovecha la capacidad humana de encontrar fácilmente pequeñas diferencias entre caras

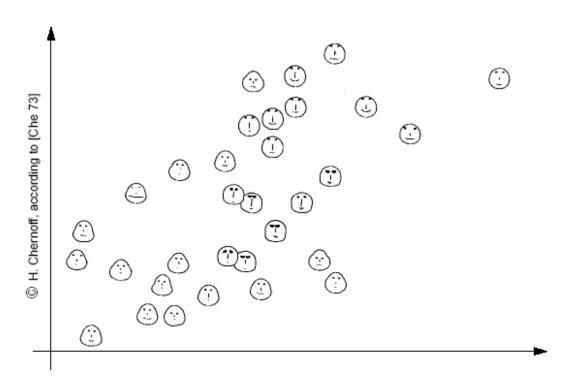


Applets: http://www.cs.uchicago.edu/~wiseman/chernoff/

http://hesketh.com/schampeo/projects/Faces/chernoff.html

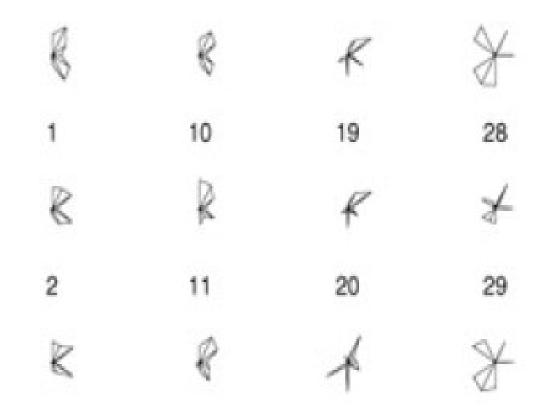
Chernoff faces, ejemplo

Chernoff-Faces [Che 73, Tuf 83]



Stars plots

Cada variable va en una dirección angular diferente. Cada punto forma una "estrella"



R: ejemplos

data(iris)

summary(iris)

plot(iris[,-5],col=iris[,5])

library(MASS)

parcoord(iris[,-5],col=iris[,5])

require(TeachingDemos)

faces(iris[,-5],ncol=25)

help(stars)

stars(iris[,-5],ncol=10, col.sta=iris[,5])

boxplot(iris[iris[,5]== "setosa",-5])

boxplot(iris[iris[,5]==
"versicolor",-5])

boxplot(iris[iris[,5]== "virginica",5])

Resumen

- Muchos métodos, distintas ventajas
- Se pueden visualizar datos en más de 3-D
- Buscar siempre:
 - Hacer buenas gráficas
 - Que muestren la mayor cantidad de información
 - Que no mientan sobre los datos