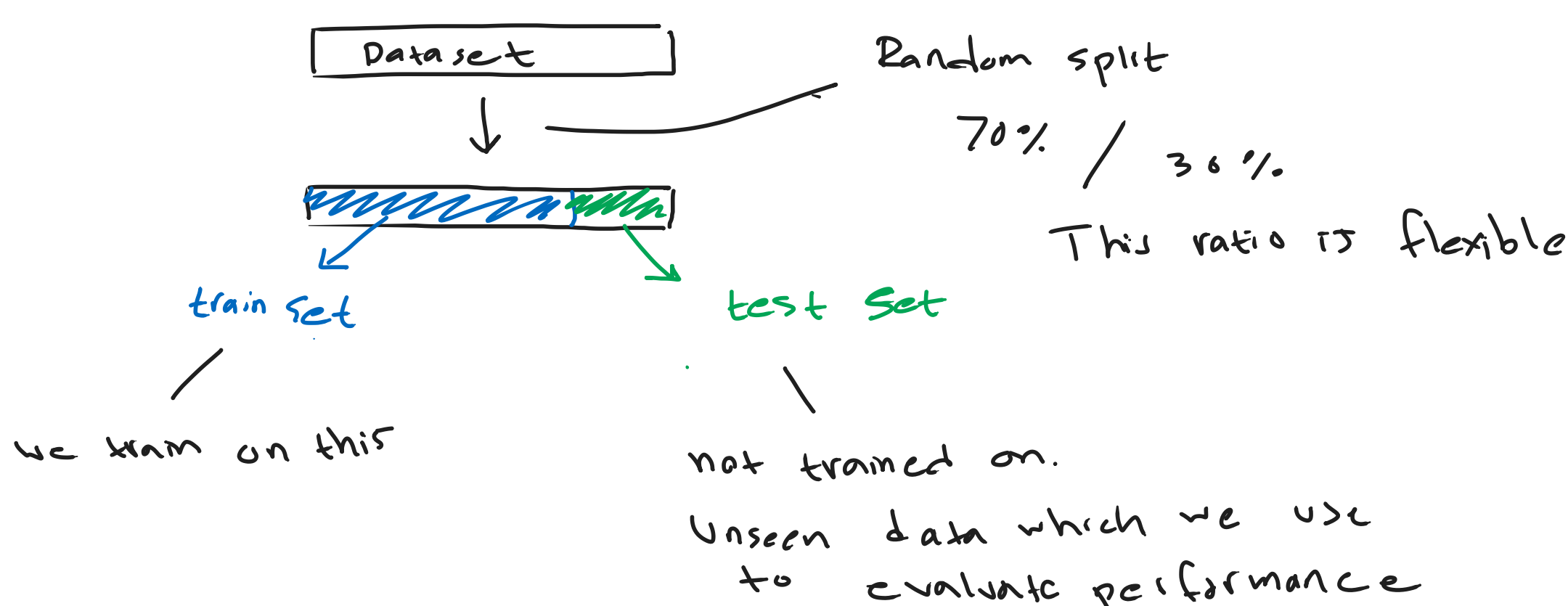


Train / test split



Multiple linear regression

Diagram illustrating Multiple linear regression data structure:

features $n+1$					target
Antal rum	Boyta (m²)	Byggår	...	Trädgård	Pris
3	82	2004		Ja	4.5Mkr
4	94	1992		Nej	3.2Mkr
3	75	2009		Nej	4.4Mkr

Arrows indicate feature mapping: $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ map to the feature columns, and y maps to the target column.

Arrows indicate sample mapping: $(x_1^i, x_2^i, x_3^i, \dots, x_n^i, y^i)$ and $(x_1^m, x_2^m, x_3^m, \dots, x_n^m, y^m)$ map to the corresponding rows.

Simple linear regression $\rightarrow f_{w,b}(x) = w_1 \cdot x_1 + b$

multiple linear regression $\rightarrow f_{\vec{w}}(x) = w_n \cdot x_n + w_{n-1} \cdot x_{n-1} + \dots + w_2 \cdot x_2 + w_1 \cdot x_1 + w_0$ (where $w_0 = b$)

Vår uppgift blir nu att hitta bra värden på $\vec{w} = (w_n, w_{n-1}, \dots, w_1, w_0)$

Anta att vi, på något sätt, har hittat bra värden på \vec{w} .

Då kan jag ta en sample, vilken som helst

$$\vec{x}^i = (x_n^i, x_{n-1}^i, \dots, x_1^i, 1)$$

$$\vec{w} = (w_n, w_{n-1}, \dots, w_1, w_0)$$

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = \sum a_i b_i$$

$$\vec{x}^i \cdot \vec{w} = x_n^i w_n + x_{n-1}^i w_{n-1} + \dots + x_1^i w_1 + w_0 = \hat{y}^i$$

Detta är nu vår prediction för den i:te samplen

Låt oss nu skriva om hela vår dataset i matris format

$$X = m \times (n+1), \quad \vec{w} = (n+1) \times 1$$

$$X = \begin{bmatrix} 1 & x_1^1 & x_2^1 & \dots & x_n^1 \\ 1 & x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_1^m & x_2^m & \dots & x_n^m \end{bmatrix} \quad \vec{w} = \begin{bmatrix} w_0 \\ w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$$

$$X \cdot \vec{w} = \begin{bmatrix} 1 & x_1^1 & x_2^1 & \dots & x_n^1 \\ 1 & x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_1^m & x_2^m & \dots & x_n^m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_0 \\ w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{y}^1 \\ \hat{y}^2 \\ \vdots \\ \hat{y}^m \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} y^1 \\ y^2 \\ \vdots \\ y^m \end{bmatrix} = \vec{y}$$

hoppas!

OK! MEN HUR HITTAR JAG VÄRDEN på $w_n, w_{n-1}, \dots, w_1, w_0$??

Jo, just i detta fall visar det vis att vi kan hitta optimala värden som minimerar MSE med följande beräkning

Detta kallas för normal ekvationen

$$\vec{w} = (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{y}$$

Dimensions analysis:

- \vec{w} : vektor $(n+1) \times 1$
- $\mathbf{X}^T \mathbf{X}$: $(n+1) \times m$ multiplied by $m \times (n+1)$ results in $(n+1) \times (n+1)$
- $\mathbf{X}^T \mathbf{y}$: $(n+1) \times m$ multiplied by $m \times 1$ results in $(n+1) \times 1$
- Overall result: $(n+1) \times 1$