#### 1 Линейная регрессия

1.1 Рассмотрим задачу линейной регресии

$$Q(w) = (y - Xw)^T (y - Xw) \rightarrow \min_{x}$$
.

- 1. Найдите dQ(w) и  $d^2Q(w)$ .
- 2. Выведите формулу для оптимального w.
- 3. Выведите формулу для матрицы-шляпницы (hat-matrix), связывающей вектор фактических y и вектор прогнозов  $\hat{y} = H \cdot y$ .
- **1.2** Рассмотрим задачу регрессии с одним признаком и без константы,  $\hat{y}_i = w \cdot x_i$ . Решите в явном виде задачи МНК со штрафом:
  - 1.  $Q(w) = (y \hat{y})^T (y \hat{y}) + \lambda w^2$ ;
  - 2.  $Q(w) = (y \hat{y})^T (y \hat{y}) + \lambda |w|$ ;
- 1.3 Храбрая и торопливая исследовательница Мишель хочет решить задачу линейной регрессии по n наблюдениям с вектором y и матрицей признаков X. Сначала исследовательница Мишель так торопилась, что совсем забыла последнее наблюдение и оценила задачу с более коротким вектором  $y^-$  и матрицей  $X^-$ , где не хватает последней строки. Затем Мишель взяла правильную матрицу X, но неправильный вектор  $y^*$ , в котором она вместо фактического последнего наблюдения вектора y вписала его прогноз, полученный с помощью регрессии с  $y^{-1}$  и  $X^-$ .
  - 1. Как связаны  $\hat{y}_n^-$  и  $\hat{y}_n^*$  (прогнозы для последнего наблюдения полученные по модели без последнего наблюдения и модели с неверным последним наблюдением)?
  - 2. Как выглядит вектор, равный разнице  $y y^*$ ?
  - 3. Какие величины находятся в векторе  $H \cdot (y y^*)$ ? Чему равна последняя, n-ая, компонента этого вектора? Выразите её через  $H_{nn}$  и ошибку прогноза последнего наблюдения по модели без последнего наблюдения,  $y_n \hat{y}_n^-$ .
  - 4. Как связаны между собой ошибка прогноза n-го наблюдения по полной модели, ошибка прогноза n-го наблюдения по модели без последнего наблюдения и  $H_{nn}$ ?
  - 5. Как быстро провести кросс-валидацию с выкидыванием одного наблюдения для задачи линейной регрессии?

# 2 Линейные классификаторы

- **2.1** Рассмотрим плоскость в  $\mathbb{R}^3$ , задаваемую уравнением  $5x_1+6x_2-7x_3+10=0$  и две точки, A=(2,1,4) и B=(4,0,4).
  - 1. Найдите любой вектор, перпендикулярный плоскости.
  - 2. Правда ли, что отрезок AB пересекает плоскость?
  - 3. Найдите длину отрезка AB;
  - 4. Не находя расстояние от точек до плоскости, определите, во сколько раз точка A дальше от плоскости, чем точка B;
  - 5. Найдите расстояние от точки A до плоскости.
- **2.2** Рассмотрим простейший персептрон с константой, единственным входом  $x_1$  и пороговой функцией активации. Подберите веса так, чтобы персептрон реализовывал логическое отрицание (в ответ на 0 выдавал 1, и наоборот).

**2.3** Рассмотрим простейший персептрон с константой, двумя входами  $x_1, x_2$  и пороговой функцией активации.

Здесь ассистенты нарисуют в tikz картинку, достойную стоять вместо Джоконды в Лувре

- 1. Подберите веса так, чтобы персептрон реализовывал логическое ИЛИ (OR).
- 2. Подберите веса так, чтобы персептрон реализовывал логическое И (AND).
- 3. Докажите, что веса невозможно подобрать так, чтобы персептрон реализовывал исключающее логическое ИЛИ (XOR).
- 4. Добавьте персептрону вход  $x_3 = x_1 \cdot x_2$  и подберите веса так, чтобы персептрон реализовывал XOR.
- 5. Реализуйте XOR с помощью трёх персептронов с двумя входами и константой. Укажите веса и схему их взаимосвязей.
- **2.4** В коробке завалялось три персептрона, у каждого два входа с константой и пороговая функция активации. Реализуйте с их помощью функцию

$$y = \begin{cases} 1, \text{ если } x_2 \geqslant |x_1 - 3| + 2; \\ 0, \text{ иначе} \end{cases}.$$

2.5 Рассмотрим следующий набор данных:

$x_i$	$z_i$	$y_i$
-1	-1	0
1	-1	0
-1	1	0
1	1	0
0	2	1
2	0	1
0	-2	1
-2	0	1

- 1. Существует ли перспетрон с константой, двумя входами и пороговой функцией активации, способный идеально классифицировать  $y_i$  на данной выборке? А хватит ли двух таких персептронов? А может хватит трёх?
- 2. Введите такое преобразование исходных признаков  $h_i = h(x_i, z_i)$ , при котором с идеальной классификацией  $y_i$  справился бы даже персептрон с одним входом, константой и пороговой функцией активации.
- **2.6** Бандерлог из Лога<sup>1</sup> ведёт блог, любит считать логарифмы и оценивать логистические регрессии. С помощью нового алгоритма Бандерлог решил задачу классификации по трём наблюдениям и получил  $b_i = \hat{\mathbb{P}}(y_i = 1|x_i)$ .

$y_i$	$b_i$
1	0.7
-1	0.2
-1	0.3

- 1. Постройте ROC-кривую.
- 2. Найдите площадь под ROC-кривой и индекс Джини.
- 3. Постройте PR-кривую (кривая точность-полнота).

 $<sup>^{1}</sup>$ деревня в Кадуйском районе Вологодской области

- 4. Найдите площадь под РК-кривой.
- 5. Как по-английски будет «бревно»?
- 2.7 Классификатор Бандерлога имеет вид

$$a_i = \begin{cases} 1, \text{ если } b_i > t; \\ -1, \text{ иначе.} \end{cases}$$

Докажите, что площадь под ROC-кривой равна вероятности того, случайно выбранный положительный объект окажется позже случайно выбранного отрицательного объекта, если объекты ранжированы по возрастанию величины  $b_i$ .

- **2.8** Все средние издалека выглядят одинаково, среднее  $= f^{-1}(0.5f(x_1) + 0.5f(x_2))$ . Например, у среднего арифметического f(t) = t, у среднего гармонического f(t) = 1/t.
  - 1. Какая f используется для среднего геометрического?

Для измерения качества бинарной классификации Ара использует среднее арифметическое точности и полноты, Гена — среднее геометрическое, а Гарик — среднее гармоническое.

- 2. У кого будут выходить самые «качественные» и самые «некачественные» прогнозы?
- **2.9** Бандерлог начинает все определения со слов «это доля правильных ответов»:
  - 1. ассигасу это доля правильных ответов...
  - 2. точность (precision) это доля правильных ответов...
  - 3. полнота (recall) это доля правильных ответов. . .
  - 4. TPR это доля правильных ответов...

Закончите определения Бандерлога так, чтобы они были, хм, правильными.

**2.10** Алгоритм бинарной классификации, придуманный Бандерлогом, выдаёт оценки вероятности  $b_i = \hat{\mathbb{P}}(y_i = 1|x_i)$ . Всего у Бандерлога 10000 наблюдений. Если ранжировать их по возрастанию  $b_i$ , то окажется что наблюдения с  $y_i = 1$  занимают ровно места с 5501 по 5600.

Найдите площадь по ROC-кривой и площадь под PR-кривой.

**2.11** Бандерлог собрал выборку из 900 муравьёв и 100 китов. Переменная  $y_i$  равна 1 для китов. Бандерлог хочет, чтобы его алгоритм классификации выдавал для каждого наблюдения число  $b_i = f(x_i) \in [0;1]$ , оценку вероятности того, что наблюдение является китом. В качестве признака Бандерлог использует количество глаз, не задумавшись о том, что оно равно двум и для муравьёв, и для китов.

Решите задачу минимизации эмпирической функции риска и найдите все  $b_i$  для функций потерь:

- 1.  $L(y_i, b_i) = (y_i b_i)^2$ , если для муравьёв  $y_i = 0$ ;
- 2.  $L(y_i, b_i) = |y_i b_i|$ , если для муравьёв  $y_i = 0$ ;
- 3.  $L(y_i, b_i) = \begin{cases} -\log b_i, \text{ если } y_i = 1\\ -\log(1 b_i), \text{ иначе.} \end{cases}$ ;
- 4.  $L(y_i, b_i) = \begin{cases} 1/b_i, \text{ если } y_i = 1\\ 1/(1 b_i), \text{ иначе.} \end{cases}$ ;
- **2.12** Бандерлог утверждает, что открыл новую верхнюю границу для пороговой функции потерь,  $\tilde{L}(M_i) = 1 + \frac{1}{\pi} \cdot \arctan(-x_i)$ , где  $M_i = y_i \cdot \langle w, x_i \rangle$ . Прав ли бандерлог?

3

**2.13** Бандерлог из Лога оценил логистическую регрессию по четырём наблюдениям и одному признаку с константой, получил  $b_i = \hat{\mathbb{P}}(y_i = 1|x_i)$ , но потерял последнее наблюдение:

$y_i$	$b_i$
1	0.7
-1	0.2
-1	0.3
?	?

- 1. Выпишите функцию потерь для задачи логистической регрессии.
- 2. Выпишите условие первого порядка по коэффициенту перед константой.
- 3. Помогите бандерлогу восстановить пропущенные значения!
- **2.14** У Бандерлога три наблюдения, первое наблюдение кит, остальные муравьи. Киты кодируются  $y_i = 1$ , муравьи  $y_i = -1$ . На этот раз Бандерлог, чтобы быть уверенным, что  $x_i$  различаются, сам лично определил  $x_i = i$ . После этого Бандерлог оценивает логистическую регрессию с константой.
  - 1. Выпишите эмпирическую функцию риска, которую минимизирует Бандерлог;
  - 2. При каких оценках коэффициентов логистической регрессии эта функция достигает своего минимума?
- 2.15 Рассмотрим целевую функцию логистической регрессии с константой

$$Q(w) = \frac{1}{\ell} \sum L(y_i, b_i),$$

где 
$$b_i = 1/(1 + \exp(-\langle w, x_i \rangle)$$
 и  $L(y_i, b_i) = \begin{cases} -\log b_i, \text{ если } y_i = 1 \\ -\log(1 - b_i), \text{ иначе.} \end{cases}$  .

- 1. Найдите dQ(w) и  $d^2Q(w)$ ;
- 2. Найдите dQ(0) и  $d^2Q(0)$ ;
- 3. Выпишите квадратичную аппроксимацию для Q(w) в окрестности w=0;
- 4. С какой задачей совпадает задача минимизации квадратичной аппроксимации?
- **2.16** Винни-Пух знает, что мёд бывает правильный,  $honey_i = 1$ , и неправильный,  $honey_i = 0$ . Пчёлы также бывают правильные,  $bee_i = 1$ , и неправильные,  $bee_i = 0$ . По 100 своим попыткам добыть мёд Винни-Пух составил таблицу сопряженности:

	$honey_i = 1$	$honey_i = 0$
$bee_i = 1$	12	36
$bee_i = 0$	32	20

Винни-Пух использует логистическую регрессию с константой для прогнозирования правильности мёда с помощью правильности пчёл.

- 1. Какие оценки коэффициентов получит Винни-Пух?
- 2. Какой прогноз вероятности правильности мёда при встрече с неправильными пчёлами даёт логистическая модель? Как это число можно посчитать без рассчитывания коэффициентов?
- **2.17** Винни-Пух оценил логистическую регрессию для прогнозирования правильности мёда от высоты дерева (м)  $x_i$  и удалённости от дома (км)  $z_i$ :  $\ln odds_i = 2 + 0.3x_i 0.5z_i$ .
  - 1. Оцените вероятность того, что  $y_i = 1$  для x = 15, z = 3.5.
  - 2. Оцените предельный эффект увеличения x на единицу на вероятность того, что  $y_i=1$  для  $x=15,\,z=3.5.$
  - 3. При каком значении x предельный эффект увеличения x на единицу в точке z=3.5 будет максимальным?

## 3 Матрицы

**3.1** Известна матрица X,

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix};$$

- 1. Найдите QR-разложение матрицы X'X;
- 2. Найдите QR-разложение матрицы XX';
- 3. Найдите спектральное разложение матрицы X'X;
- 4. Найдите спектральное разложение матрицы XX';
- 5. Найдите сингулярное разложение (SVD) матрицы X;
- 3.2 Объясните геометрический смысл QR, SVD и спектрального разложений.

## 4 Метод опорных векторов

**4.1** Имеются три наблюдения A, B и C:

	$\boldsymbol{x}$	y
$\overline{A}$	1	-2
B	2	1
C	3	Ω

- 1. Найдите расстояние AB и косинус угла ABC.
- 2. Найдите расстояние AB и косинус угла ABC в расширенном пространстве с помощью гауссовского ядра с  $\sigma=1$ .
- 3. Найдите расстояние AB и косинус угла ABC в расширенном пространстве с помощью полиномиального ядра второй степени.
- 4.2 Переход из двумерного пространства в расширяющее задан функцией

$$f:(x_1,x_2)\to (1,x_1,x_2,3x_1x_2,2x_1^2,4x_2^2).$$

Найдите соответствующую ядерную функцию.

4.3 Ядерная функция имеет вид

$$K(x,y) = x_1^2 y_1^2 + x_2^2 y_2^2 + 2x_1 x_2 y_1 y_2.$$

Как может выглядеть функция  $f:\mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3$  переводящие исходные векторы в расширенное пространство?

- **4.4** На плоскости имеются точки двух цветов. Красные: (1,1), (1,-1) и синие: (-1,1), (-1,-1).
  - 1. Найдите разделяющую гиперплоскость методом опорных векторов при разных C.
  - 2. Укажите опорные вектора.
- **4.5** На плоскости имеются точки двух цветов. Красные: (1,1), (1,-1) и синие: (-1,1), (-1,-1) и (2,0).
  - 1. Найдите разделяющую гиперплоскость методом опорных векторов при разных C.

5

2. Укажите опорные вектора.

**4.6** Ядерная функция, скалярное произведение в расширяющем пространстве, имеет вид  $K(\vec{a}, \vec{b}) = \exp(-|\vec{a} - \vec{b}|^2)$ .

Имеются вектора  $\vec{a} = (1, 1, 1)$  и  $\vec{b} = (1, 2, 0)$ .

Найдите длину векторов и косинус угла между ними в исходном и расширяющем пространстве.

- **4.7** Рассмотрим два вектора,  $v_1 = (1, 1, 2)$  и  $v_2 = (1, 1, 1)$ . Переход в спрямляющее пространство осуществляется с помощью гауссовской ядерной функции с параметром  $\sigma$ ,  $k(v_1, v_2) = \exp(-\sigma |v_1 v_2|^2)$ .
  - 1. Как от  $\sigma$  зависят длины векторов в спрямляющем пространстве?
  - 2. Как от  $\sigma$  зависит угол между векторами в спрямляющем пространстве?
- **4.8** Эконометресса Авдотья решила использовать метод опорных векторов с гауссовским ядром с параметром  $\sigma=1$  и штрафным коэффициентом C=1. Соответственно, она минимизировала целевую функцию

$$\frac{w'w}{2} + C\sum_{i=1}^{n} \xi_i,$$

где разделяющая плоскость задаётся  $w'x-w_0=0,$  а  $\xi_i$  — размеры «заступа» за разделяющую полосу.

Затем Автдотья подумала, что неплохо бы выбрать наилучшие C и  $\sigma$ . Ей лень было использовать кросс-валидацию, поэтому Авдотья минимизировала данную функцию по  $C\geqslant 0$  и  $\sigma\geqslant 0$ . Какие значения она получила?

- **4.9** Задан вектор w = (2,3) и число  $w_0 = 7$ .
  - 1. Нарисуйте прямые  $\langle w, x \rangle = w_0$ ,  $\langle w, x \rangle = w_0 + 1$ ,  $\langle w, x \rangle = w_0 1$ .
  - 2. Найдите ширину полосы между  $\langle w, x \rangle = w_0 + 1$  и  $\langle w, x \rangle = w_0 1$ .
  - 3. Найдите расстояние от точки (5,6) до прямой  $\langle w,x\rangle=w_0-1$ .
- **4.10** Заданы две прямые,  $l_0$ :  $x^{(1)} + 3x^{(2)} = 9$  и  $l_1$ :  $x^{(1)} + 3x^{(2)} = 13$ . Найдите подходяющий вектор w и число  $w_0$  так, чтобы прямая  $l_0$  записывалась как  $\langle w, x \rangle = w_0 1$ , а прямая  $l_1$  как  $\langle w, x \rangle = w_0 + 1$ .
- 4.11 Даны наблюдения

$x^{(1)}$	$x^{(2)}$	y
1	0	0
2	0	0
0	3	1
0	4	1

- 1. Нарисуйте разделяющую полосу наибольшей ширины.
- 2. Решите задачу оптимизации

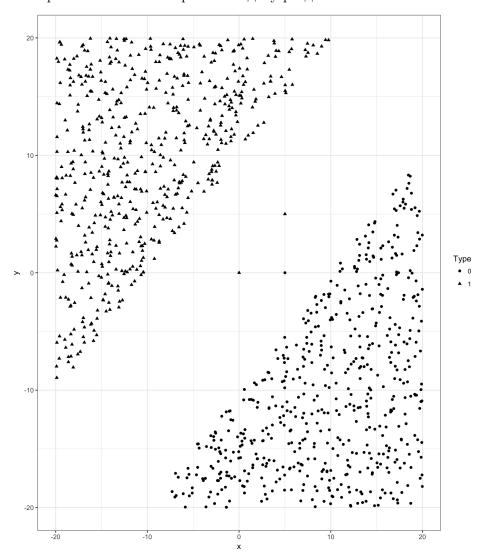
$$\min_{w,w_0} \frac{1}{2} \langle w, w \rangle$$

при ограничении: для  $y_i = 1$  выполнено условие  $\langle w, x \rangle \geqslant w_0 + 1$ , а для  $y_i = 0$  выполнено условие  $\langle w, x \rangle \leqslant w_0 - 1$ .

3. Для точки  $x=(x^{(1)},x^{(2)})=(1,1)$  найдите значение  $\langle w,x\rangle-w_0$  и постройте прогноз  $\hat{y}.$ 

6

4.12 По картинке качественно решите задачу разделения точек:



Целевая функция имеет вид:

$$\min_{w,w_0} \frac{1}{2} w' w + C \sum_{i=1}^{n} \xi_i$$

Уравнение разделяющей поверхности —  $w'x = w_0$ , уравнения краёв полосы:  $w'x = w_0 + 1$  и  $w'x = w_0 - 1$ . Нарушителями считаются наблюдения, которые попали на нейтральную полосу или на чужую территорию. Здесь  $\xi_i = |w| \cdot d_i$ , где  $d_i$  — длина «заступ» наблюдения за черту «своих».

- 1. Как пройдёт разделяющая полоса при C=1? Найдите  $w, w_0$ , и величины штрафов  $\xi_i$ .
- 2. Как пройдёт разделяющая полоса при  $C=+\infty$ ? Найдите  $w,\,w_0,$  и величины штрафов  $\xi_i.$

#### **4.13** ююю

# 5 Двойственные задачи

- **5.1** Выпишите двойственную задачу для  $x_1 + 2x_2 + 3x_3 \to \max$  при ограничениях  $x_1 + x_2 + x_3 \le 10$ ,  $2x_1 + x_2 + x_3 \le 10$ , все  $x_i \ge 0$ .
- **5.2** Выпишите двойственную задачу для  $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2$  при ограничении  $2x_1 + 3x_2 + 5x_3 = 10$ .
- **5.3** Выпишите двойственную задачу для  $1/x_1 + 2/x_2$  при ограничении  $2x_1 + 3x_2 = 10$  и  $x_1 \in [1;10]$ ,  $x_2 \in [2;6]$ .

- **5.4** Выпишите двойственную задачу для  $f(x) = \frac{1}{2}x'Hx + g'x$  при ограничении A'x = b.
- **5.5** Выпишите двойственную задачу для  $f(x) = \frac{1}{2}x'Hx + g'x$  при ограничении  $A'x \leqslant b$ .